

Μανόλη Δρεττάκη
Καθηγητού Α.Σ.Ο.Ε.Ε.

Θεωρητική Οικονομετρία

I

$$y = X\beta + u$$

$$b = (X'X)^{-1}X'y$$

$$\hat{\beta} = (X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}y$$

Αθήνα 1975



~~16198~~
16198





Μανόλη Δρεττάκη
Καθηγητοῦ Α.Σ.Ο.Ε.Ε.

Θεωρητική Οικονομετρία

I

$$y = X\beta + u$$

$$b = (X'X)^{-1}X'y$$

$$\hat{\beta} = (X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}y$$

Αθήνα 1975



Κάθε γνήσιο αντίτυπο έχει την υπογραφή του συγγραφέα

A handwritten signature in dark ink, consisting of several overlapping loops and a long horizontal stroke extending to the right.

Στή Μαρία





ΠΡΟΛΟΓΟΣ

Ἡ Οἰκονομετρία, ἄρχισε νά διδάσκεται σάν ὑποχρεωτικό μάθημα σέ Οἰκονομικές Σχολές Πανεπιστημιακοῦ ἐπίπεδου στήν Ἑλλάδα τήν τελευταία πενταετία καί οἱ πρῶτες ἔδρες Οἰκονομετρίας πληρώθηκαν μόλις τήν τελευταία διετία.

Τό πρῶτο βιβλίο Οἰκονομετρίας πού δημοσιεύτηκε στήν Ἑλλάδα ἦταν τοῦ Ἀθανασιάδη (1954). Τά βιβλία τοῦ ὕδρου συγγραφέα (1957β) (1958) ὅπως καί τά βιβλία τοῦ Κεβόρκ (1972γ), (1972δ) περιέχουν ὕλη πού μπορεῖ νά θεωρηθῆ, κατά ἓνα μέρος, οἰκονομετρική. Τά τελευταία τέσσερα χρόνια δημοσιεύτηκαν ἀρκετά βιβλία Οἰκονομετρίας, ὅπως τῶν: Δρακάτου (1971), (1973), Γκαμαλέτσου (1972), (1973) καί Κιντή (1974).

Στά περισσότερα ἀπό τά βιβλία Οἰκονομετρίας πού ἀναφέρονται πιο πάνω, ἡ θεωρία δίνεται μέ τό συμβολισμό τῶν ἀθροισμάτων καί σέ ὅλα σχεδόν παραλείπονται μερικές βασικές ἀποδείξεις. Ἕνας λόγος γιά τόν τρόπον αὐτόν παρουσιάσεως τῆς Οἰκονομετρικῆς θεωρίας εἶναι, ἴσως, τό γεγονός ὅτι οἱ σπουδαστές δέν ἔχουν τήν ἀπαραίτητη κατάρτιση στή Γραμμική Ἀλγεβρα. Γιά τό λόγο αὐτό ὁ συγγραφέας (1975) θεώρησε σκόπιμη τή δημοσίευση ἑνός βιβλίου πού δύνει στό σπουδαστή τῆς Οἰκονομετρίας τήν ὕλη ἐκεῖνη τῆς Γραμμικῆς Ἀλγεβρας πού τοῦ χρειάζεται γιά νά παρακολουθήσῃ τή θεωρητική Οἰκονομετρία μέ τό συμβολισμό τῶν μητρῶν καί τῶν διανυσμάτων.

Ἡ Θεωρητική Οἰκονομετρία ἔχει ἐπεκταθῆ σέ πολλά θέματα. Μερικά ἀπ' αὐτά, ἀνάλογα μέ τό πρόγραμμα μαθημάτων τῆς κάθε μιᾶς Οἰκονομικῆς Σχολῆς, μποροῦν νά διδαχτοῦν σέ προπτυχιακό ἐπίπεδο. Ἀλλά θά πρέπει νά διδάσκωνται σέ μεταπτυχιακό ἐπίπεδο.



Τά τρία τέταρτα περίπου του τόμου αυτού καλύπτουν θέματα που, κατά τή γνώμη του συγγραφέα, θά πρέπει νά γνωρίζη ό πτυχιούχος μιās Οίκονομικῆς Σχολῆς Πανεπιστημιακοῦ ἐπιπέδου. Τά θέματα αὐτά ἀναφέρονται σέ ὑποδείγματα μιᾶς ἐξιśώσεως (single equation models). Ὁ δεύτερος τόμος θά καλύψη τά συστήματα ἀλληλεξαρτημένων ἐξιśώσεων (simultaneous equation models) καί ό τρίτος ὀρισμένα εἰδικά θέματα που δέν θά καλυφθοῦν στους δύο πρώτους τόμους.

Παρ' ὄλο ὅτι τά οίκονομετρικά ὑποδείγματα μέ πολλές ἀλληλεξαρτημένες ἐξιśώσεις, μετά ἀπό τίς πρωτοποριακές ἐργασίες τῶν Tinbergen (1937), (1939), Haarelnio (1943) καί Hood and Koopmans (1953), διαδύδονται ὀλοένα καί περισσότερο (βλέπε π.χ. Duesenberry et al. (1965), Leser (1966), Nerlove (1966), Stekler (1968) καί Hendry (1974)), τά οίκονομετρικά ὑποδείγματα μιᾶς ἐξιśώσεως ἀπασχόλησαν κι' ἐξακολουθοῦν νά ἀπασχολοῦν τόσο τή θεωρητική ὄσο καί τήν Ἐφαρμοσμένη Οίκονομετρία. Ὅπως ἀναφέρει ό Klein (1960) ὑπάρχουν πολλά προβλήματα (ὄπως ἡ ζήτηση γεωργικῶν προῶντων, ἡ προσφορά καί ἡ ζήτηση προῶντων ἀπό μιᾶ μικρή χώρα στό διεθνές ἐμπόριο, ὀ κάμπύλες Engel ἀπό διαστρωματικά στοιχεία κ.λ.π.) στά ὀποῦα ἕως εἶναι προτιμότερη ἡ χρησιμοποίηση ὑποδειγμάτων μιᾶς ἐξιśώσεως παρά συστημάτων ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξιśώσεων.

Μετά ἀπό τό εἰσαγωγικό Κεφάλαιο, ἡ ὕλη του τόμου αὐτοῦ μπορεῖ νά διααιρεθῆ σέ δύο ὀμάδες. Ἡ πρώτη (Κεφάλαια 2-4) ἀσχολεῖται μέ τό Κλασσικό Γραμμικό Ἐπόδειγμα, τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων του μέ τίς μεθόδους τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων καί τῆς μεγίστης πιθανότητος, καί τούς ἐλέγχους σημαντικότητος τῶν ἐκτιμήσεων. Στή συνέχεια ἐξετάζεται ἡ χρησιμοποίηση του Κλασσικοῦ Γραμμικοῦ Ἐποδείγματος για τήν ἀπαλλαγή τῶν στατιστικῶν στοιχείων ἀπό τήν ἐποχικότητα, τήν ἀνάλυση τῆς διακυμάνσεως καί συνδιακυμάνσεως. Τέλος ἀνασκοποῦνται ὀρισμένα ἀπό τά προβλήματα του ὑποδείγματος αὐτοῦ. Ἡ δεύτερη ὀμάδα (Κεφάλαια 5-7) ἀσχολεῖται μέ τό



Γενικευμένο Γραμμικό 'Υπόδειγμα, τήν έκτίμηση τῶν παραμέτρων του μέ τή γενικευμένη μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων καί τή μέθοδο τῆς μεγύστης πιθανότητος, τούς ἐλέγχους γιά τήν ὕπαρξη καί τούς τρόπους ἀντιμετωπίσεως τῆς ἑτεροσκεδαστικότητας καί τῆς αὐτοσυσχετίσεως καί τέλος μέ ἐφαρμογές τοῦ ὑποδείγματος αὐτοῦ: στήν ἐνσωμάτωση $a priori$ πληροφοριῶν, τό συνδυασμό πολλῶν γραμμικῶν ἐξισώσεων καί τό συνδυασμό διαστρωματικῶν στοιχείων καί χρονολογικῶν σειρῶν. Στό τέλος τοῦ βιβλίου ὑπάρχουν: ἡ ἐλληνική καί ξένη βιβλιογραφία στίς ὁποῖες παραπέμπουμε (μέ τό ὄνομα τοῦ συγγραφέα καί τό χρόνο δημοσιεύσεως τοῦ βιβλίου ἢ τοῦ ἀρθροῦ) γιά τά θέματα μέ τά ὁποῖα ἀσχολούμαστε στό βιβλίο αὐτό, ἕνα ἀγγλοελληνικό γλωσσάριο ὄρων καί τό εὐρετήριον ὕλης.

'Επειδή τά ἀριθμητικά παραδείγματα πού δύνονται στίς διαλέξεις καί οἱ ἀσκήσεις πού γίνονται στά φροντιστήρια ἀλλάζουν ἀνάλογα μέ τά ἐρευνητικά ἐνδιαφέροντα καί τή μέθοδο διδασκαλίας τοῦ κάθε δασκάλου, γι' αὐτό καί δέν θεωρήθηκε σκόπιμο νά συμπεριληφθοῦν σ' ἕνα βιβλίο πού δύνει τή βασική θεωρητική Οἰκονομετρία.

Γιά νά διευκολύνεται ὁ ἀναγνώστης στήν ἀναγνώριση τῶν συμβόλων χρησιμοποιοῦμε τό μεγαλύτερο τύπο γραμμάτων γιά τίς μῆτρες (π.χ. τά A, X, X_2 γιά μῆτρες καί τό O γιά τή μηδενική μῆτρα) καί τά διανύσματα (π.χ. τά b, x_j γιά διανύσματα - στήλες, τά b', x_{1j} γιά διανύσματα - γραμμές καί τό o γιά μηδενικό διάνυσμα) καί τό μικρότερο τύπο (δηλαδή τόν τύπο στόν ὁποῖο εἶναι γραμμένο τό κυρίως κείμενο) γιά τά στοιχεῖα τῶν μητρῶν καί διανυσμάτων καί τούς ἀριθμούς.

"Ἐχει γύνει παραδεκτό (βλέπε π.χ. Leser (1974)) ὅτι ἡ Οἰκονομετρία εἶναι μάθημα πού πρέπει νά διδάσκεται στόν τελευταῖο (ἢ τόν πρωτελευταῖο) χρόνο τῶν προπτυχιακῶν σπουδῶν, διότι οἱ σπουδαστές θά πρέπει νά ἔχουν πάρη, στά προηγούμενα χρόνια τῶν σπουδῶν τους, μιά βασική κατάρτιση στήν Οἰκονομική θεωρία, τά Μαθηματικά καί τή Στατιστική. Αὐτή τήν κατάρτιση τήν προϋποθέτει τό βιβλίο αὐτό. Ὑποθέτουμε, δηλαδή, ὅτι οἱ σπουδαστές ἔχουν παρακολουθήσει δύο ἢ τρία χρόνια Οἰκονομική θεωρία, δύο χρόνια Μαθημα-



τικά για Οικονομολόγους, με βοηθήματα σάν τών Στεριώτη (1969), (1973), J.P. Lewis (1969) (βλέπε καί έλληνική μετάφραση Δρακάτου (1970-4)) ή Μπένου καί Stronge (1974) καί δυό ή τρία χρόνια Στατιστική, με βοηθήματα σάν τών 'Αθανασιάδη (1957 α,β,γ), Κεβόρκ (1972α,β,γ,δ) ή Δρακάτου (1968), (1972), (1974). Υποθέτουμε άκόμα ότι οι σπουδαστές έχουν καλύψει τό μεγαλύτερο μέρος του βιβλίου του συγγραφέα (1975) για τή Γραμμική "Αλγεβρα.

Φυσικά όσο καλύτερη είναι ή κατάρτιση του σπουδαστή στα Μαθηματικά καί τή Μαθηματική Στατιστική, τόσο πιο άνετα θά μπορέσει νά παρακολουθήσει τή θεωρητική Οικονομετρία. Για όσους δέν έχουν τήν κατάρτιση αυτή, συνιστούμε τά βιβλία τών Aitken (1949), Hadley (1961) καί 'Ανδρεαδάκη (1974) για τή Γραμμική "Αλγεβρα, τών Courant (1936), (1937), Gillespie (1960), (1963) καί Κάππου (1962) για τό Διαφορικό καί 'Ολοκληρωτικό Λοχισμό καί τών Hoel (1962), Mood and Graybill (1963), Κάκουλλου (1969), (1972) καί Λαμπράκη (1972) για τή Μαθηματική Στατιστική.

Μερικά κεφάλαια από όρισμένα έλληνικά βιβλία Οικονομετρίας στα όποια αναφερθήκαμε στην αρχή, είναι χρήσιμα για μιά εισαγωγή σε θέματα που περιλαμβάνονται στο βιβλίο αυτό. Πολλά εισαγωγικά βιβλία έχουν κυκλοφορήσει, σχετικά πρόσφατα, στα άγγλικά, όπως τών Kane (1969), Walters (1970) Wonnacott and Wonnacott (1970), Wallis (1972) καί Allard (1974).

Ο τρόπος παρουσιάσεως της ύλης στο βιβλίο αυτό συγγενεύει, σε όρισμένα τμήματα, με εκείνον τών Goldberger (1964), Dhrymes (1970), Theil (1971), Johnston (1972) καί Rowley (1973).

Με τήν πληθώρα τών έγχειριδίων που δημοσιεύτηκαν τά τελευταία πέντε χρόνια στα άγγλικά (καί μιά σύγκριση παρουσιάσεως του ίδιου θέματος από δυό ή καί περισσότερα από τά έγχειρίδια αυτά δείχνει, σε πολλές περιπτώσεις, ότι καί οι φράσεις που χρησιμοποιούνται δέν διαφέρουν κατά πολύ ή μιά από τήν άλλη) είναι πολύ δύσκολο ένα καινούργιο έγχειρίδιο νά διεκδικήσει τίτλους πρω-



τοτυπίας, ιδιαίτερα όταν ή ύλη πού παρουσιάζεται (όπως στην περίπτωση του τόμου αυτού) είναι ή βασική πού αναφέρεται στά οικονομικά υποδείγματα της μιᾶς ἐξισώσεως.

Οι ἀξιώσεις πρωτοτυπίας του συγγραφέα περιορίζονται ἀκόμα καί ἀπό τήν ἐπίδραση πού είχε, στην ἀπόκτηση πολλῶν ἀπό τίς γνώσεις πού ἔχει στην Οἰκονομετρία, ή διδασκαλία του καθηγητῆ J.D. Sargan, στην London School of Economics and Political Science.

Ἡ πρωτοτυπία πού παρουσιάζει, ἴσως, σέ ὀρισμένα σημεῖα καθώς καί ή διάταξη τῆς ὕλης πού ἔχει τό βιβλίο αὐτό ὀφείλονται, κατά ἓνα μέρος, στους σπουδαστές πού (στίς περισσότερες περιπτώσεις χωρίς καμιά βάση στην Οἰκονομετρία) παρακολούθησαν τά μαθήματα Οἰκονομετρίας πού ἔδωσε ὁ συγγραφέας στην School of Economic Studies του Πανεπιστημίου του Leeds στην Ἀγγλία τά τελευταῖα χρόνια.

Ὁ καθηγητής κ. Θ. Λιανός διάβασε, σέ χειρόγραφο, τό πρῶτο κεφάλαιο καί ὁ καθηγητής κ. Ε. Χαρατσῆς, πάλι σέ χειρόγραφο ὀλόκληρο σχεδόν τό βιβλίο καί ἔκαναν μερικές χρήσιμες παρατηρήσεις.

Τό μεγαλύτερο βάρος τῶν πολλῶν διορθώσεων πού χρειάστηκαν γίνουον στό δακτυλογραφημένο κείμενο τό ἔφεραν ὁ κ. Ι. Μαμούχας, καί ή δ/νις Ε. Κανδηλῶρου.

Σέ ὄλους τούς παραπάνω ἐκφράζω τίς εὐχαριστίες μου .Εἶναι, φυσικά, αὐτονόητο ὅτι, γιά ὅσα λάθη ὑπάρχουν ἀκόμα στό κείμενο, ή εὐθύνη βαρύνει ἀποκλειστικά ἐμένα.

Μανόλης Δρεττάκης

Ἀθήνα, Ἀπρίλιος 1975.





ΠΕΡΙΕΧΟΜΕΝΑ

Σελίδα

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 1

ΕΙΣΑΓΩΓΗ

I	Σύντομη 'Ιστορική 'Ανασκόπηση	17
II	Τό 'Αντικείμενο τῆς Ο'ικονομετρίας	19
III	Διαφοροποίηση τῆς Ο'ικονομετρίας ἀπό τά Μαθηματικά, τήν Ο'ικονομική Στατιστική, τή Μαθηματική Ο'ικονομική καὶ τή Μαθηματική Στατιστική	22
IV	Χρησιμότητα καὶ Όρια τῆς Ο'ικονομετρίας	29

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 2

ΤΟ ΚΛΑΣΣΙΚΟ ΓΡΑΜΜΙΚΟ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑ

I	Ε'ισαγωγή	33
II	Τό Κλασσικό Γραμμικό 'Υπόδειγμα σάν τό Γραμμικό Τμήμα μιᾶς Σειρᾶς τοῦ Taylor	34
III	Ο'ι Βασικές 'Υποθέσεις	39
IV	'Η Μέθοδος τῶν 'Ελαχίστων Τετραγώνων	43
V	Τό Θεώρημα τῶν Gauss-Markov	47
VI	'Η Συνέπεια τοῦ b	52
VII	Τό Κλασσικό Γραμμικό 'Υπόδειγμα μέ Γραμμικούς Δεσμούς	53
VIII	'Υποδιαίρεση τῆς Μήτρας τῶν 'Ανεξάρτητων Μεταβλητῶν σέ Δυό 'Υπομήτρες	56
IX	'Η 'Απλή Παλινδρόμηση σάν Παράδειγμα τοῦ Κλασσικοῦ Γραμμικοῦ 'Υποδείγματος	62



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 3

ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΟΙ ΕΛΕΓΧΟΙ ΣΤΟ ΚΛΑΣΣΙΚΟ ΓΡΑΜΜΙΚΟ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑ

I	Είσαγωγικά στην 'Αρχή της Μεγίστης Πιθανότητας	67
II	'Εφαρμογή της Μεθόδου της Μεγίστης Πιθανότητας στο Κλασσικό Γραμμικό 'Υπόδειγμα	69
III	"Έλεγχος Σημαντικότητας ενός Στοιχείου του Διανύσματος b	72
IV	'Ο Συντελεστής Προσδιορισμοῦ	78
V	"Έλεγχος Σημαντικότητας του 'Υποδιανύσματος b_2	83
VI	Είδικες Περιπτώσεις για τό 'Υποδιάνυσμα b_2	89
VII	Πρόβλεψη	93
VIII	'Εφαρμογή στην 'Απλή Παλινδρόμηση	95

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 4

ΕΙΔΙΚΕΣ ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΚΑΙ ΠΡΟΒΛΗΜΑΤΑ ΤΟΥ ΚΛΑΣΣΙΚΟΥ ΓΡΑΜΜΙΚΟΥ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑΤΟΣ

I	Είσαγωγή	99
II	'Απαλλαγή των Στατιστικῶν Στοιχείων ἀπό τήν 'Εποχικότητα	100
III	'Ανάλυση Διακυμάνσεως μέ Ψευδομεταβλητές	107
IV	'Ανάλυση της Συνδιακυμάνσεως	112
V	Τό Πρόβλημα της Πολυσυγγραμμικότητας	120
VI	Τό Πλήθος των 'Ερμηνευτικῶν Μεταβλητῶν	122
VII	Τό Σφάλμα 'Εξειδικεύσεως	124
VIII	'Η Γραμμικότητα του 'Υποδείγματος	126



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 5

Σελίδα

ΤΟ ΓΕΝΙΚΕΥΜΕΝΟ ΓΡΑΜΜΙΚΟ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑ

I	Ἡ Γενικευμένη Μέθοδος τῶν Ἐλαχίστων Τετραγώνων	131
II	Τό Γενικευμένο Θεώρημα τῶν Gauss-Markov	135
III	Ἡ Συνέπεια τοῦ $\hat{\beta}$	137
IV	Ἐφαρμογή τῆς Μεθόδου τῆς Μεγίστης Πιθανότητας στό Γενικευμένο Γραμμικό Ὑπόδειγμα	138
V	Τό Πλήθος τῶν Παραμέτρων πού πρέπει νά ἐκτιμηθοῦν ὅταν ἡ μήτρα Ω εἶναι ἄγνωστη	140
VI	Ἐτεροσκεδαστικότητα	141
VII	Ἐλεγχος γιά Ἐτεροσκεδαστικότητα μέ Ὑποδιαίρεση τοῦ Δείγματος σέ Ὁμάδες	146
VIII	Ἐλεγχος γιά Ἐτεροσκεδαστικότητα μέ τή Μέθοδο τῆς Ἐλαχίστης Πιθανότητας	149
IX	Ἐξειδικευμένες Ὑποθέσεις γιά Ἐτεροσκεδαστικότητα	151
X	Ὁμαδοποίηση Στοιχείων	154

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 6

ΑΥΤΟΣΥΣΧΕΤΙΣΗ

	Εἰσαγωγή	157
I	Ἐλεγχος γιά τήν Ὑπαρξη Αὐτοσυσχετίσεως Πρώτης Τάξεως μέ τό Λόγο τοῦ von Neumann	158
II	Ἐλεγχος γιά τήν Ὑπαρξη Αὐτοσυσχετίσεως Πρώτης Τάξεως μέ τό Κριτήριο τῶν Durbin-Watson	160
III	Ἡ Μήτρα $E(uu')$ στήν Περίπτωση Ὑπάρξεως Αὐτοσυσχετίσεως Πρώτης Τάξεως	164
IV	Ἐκτίμηση τῶν Παραμέτρων τοῦ Ὑποδείγματος (2.26) ὅταν ἡ ρ εἶναι γνωστή	168
V	Ἀπλές Μέθοδοι Μετασχηματισμοῦ τοῦ Ὑποδείγματος (2.26) ὅταν ἡ ρ εἶναι ἄγνωστη	171



VI	'Η Μέθοδος τῶν Cochrane-Orcutt	172
VII	Οἱ Μέθοδοι τῶν Durbin καί Phillips	174
VIII	'Η Μέθοδος τοῦ Sargan	177
IX	'Η Μέθοδος τῆς Μεγίστης Πιθανότητας	179
X	Γενίκευση Ὀρισμένων Μεθόδων στήν Περίπτωση Αὐτο- συσχετίσεως Τάξεως r	180

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 7

ΕΙΔΙΚΕΣ ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΤΟΥ ΓΕΝΙΚΕΥΜΕΝΟΥ ΓΡΑΜΜΙΚΟΥ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑΤΟΣ

I	A Priori Πληροφορίες	185
II	'Ενσωμάτωση τῶν a priori Πληροφοριῶν μέ τή μέθοδο τοῦ Stone	186
III	'Ενσωμάτωση τῶν a priori Πληροφοριῶν μέ τίς Μεθό- δους τῶν Durbin, Theil-Goldberger καί Sargan.	189
IV.	Συνδυασμός Πολλῶν Γραμμικῶν Παλινδρομήσεων	194
V	Συνδυασμός Διαστρωματικῶν Στοιχείων μέ Ἐτεροσκε- δαστικότητα καί Χρονολογικῶν Σειρῶν μέ Αὐτοσυσχε- τιση	204
VI	Συνδυασμός Συσχετιζομένων Διαστρωματικῶν Στοιχείων καί Αὐτοσυσχετιζομένων Χρονολογικῶν Σειρῶν.	209

ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ 213

ΞΕΝΗ ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ 215

ΑΓΓΛΟΕΛΛΗΝΙΚΟ ΓΛΩΣΣΑΡΙΟ ὉΡΩΝ 229

ΕΥΡΕΤΗΡΙΟ ΥΛΗΣ 237



ΚΕΦΑΛΑΙΟ Ι

ΕΙΣΑΓΩΓΗ

Ι. Σύντομη 'Ιστορική 'Ανασκόπηση

'Απ'όσα ξέρουμε ιστορία της Οικονομετρίας, ανάλογη με τήν ιστορία της Οικονομικής 'Αναλύσεως του Schumpeter (1954), δέν ἔχει ἀκόμα γραφή. Στή σύντομη αὐτή ιστορική ἀνασκόπηση, κατά συνέπεια, δέν μπορούμε νά δώσουμε τίποτε ἄλλο ἐκτός ἀπό μιά μικρή σκιαγραφία της ιστορικής ἐξελιξέως της Οικονομετρίας.

Παρ'όλο ὅτι ἡ λέξη Οἰκονομετρία (Econometrics) πρωτοχρησιμοποιήθηκε τό 1926 ἀπό τό Νορβηγό οἰκονομέτη Ragnar Frisch, ἐν τούτοις οἰκονομετρικές σκέψεις εἶχαν διατυπωθῆ καί οἰκονομετρικές μελέτες δημοσιευτῆ πολύ πῶς μπροστά.

"Ἄν υἱοθετήσουμε ἕνα πολύ γενικό πλαίσιο γιά τήν Οἰκονομετρία, τότε ἀσφαλῶς θά πρέπει νά συμφωνήσουμε μέ τόν Schumpeter (1933) στό ὅτι οἱ: Sir William Petty, Gregory King, Beccaria, Carli, Verri, Cournot, von Thünen, Walras, Pareto, Edgeworth καί Wicksell εἶναι μερικοί ἀπό τούς οἰκονομολόγους πού ἀπό τό 17^ο μέχρι τό 19^ο αἰῶνα διατύπωσαν σκέψεις στά βιβλία τους πού σήμερα θά τίς ἀποδίδαμε σέ οἰκονομέτρες.

Μιά ἀναμφισβήτητα οἰκονομετρική μελέτη πού ἀφορᾶ τήν ἀνάλυση τῶν μεταβολῶν στή δαπάνη γιά διάφορες κατηγορίες ἀγαθῶν, ἀνάλογα μέ τίς διαφορές πού ὑπάρχουν στό ἐπίπεδο εἰσοδήματος, ἔγινε ἀπό τόν (γνωστό ἀπό τή καμπύλη πού ἔχει τ'ὄνομά του) Engel (1857). 'Ἡ πρώτη ἐμπειρική ἐκτίμηση της ἐλαστικότητας της ζητήσεως τοῦ καφέ (ὅπως ἀναφέρει ὁ Wold (1969)) ἔγινε ἀπό τόν 'Ιταλό

Rodolfo Benini τό 1907. Οικονομετρική ήταν καί ή έργασία του Moore (1914) στην όποία ό συγγραφέας προσπάθησε νά έκτιμήση τή σχέση πού ύπάρχει ανάμεσα στη ζητούμενη ποσότητα καί τήν τιμή ενός αγαθοϋ. Πρωτοποριακή ήταν καί ή έργασία του Working (1927) για τό πρόβλημα τής ταυτοποιήσεως. Τέλος οί Cobb καί Douglas (1928) ήταν οί πρώτοι πού μελέτησαν τή σχέση ανάμεσα σ'ένα προϊόν καί στην έργασία καί τό κεφάλαιο πού χρησιμοποιούνται για τήν παραγωγή του.

Τό 1930 ό αριθμός των οικονομετρών σ'όλο τόν κόσμο είχε αύξηθη τόσο ώστε νά δικαιολογη τήν ίδρυση τής Οικονομετρικής Έταιρείας (Econometric Society). Τό καταστατικό τής έταιρείας αναφέρει

"Κύριος σκοπός της (τής Econometric Society, δηλαδή)θά είναι ή προώθηση μελετών πού θα άποσκοποϋν στην ένοποίηση τής θεωρητικο-ποσοτικής καί τής έμπειρικο-ποσοτικής προσεγγίσεως των οικονομικών προβλημάτων πού αναλύονται μέ αύστηρή καί συνθετική σκέψη ανάλογη μέ εκείνη πού επικράτησε στις φυσικές έπιστήμες".

Ό σκοπός αυτός άρχισε νά γίνεται σιγά σιγά πραγματικότητα μέ τή συνέχιση τής έρευνας στις συναρτήσεις ζητήσεως (όπως του Schultz (1938)), στις συναρτήσεις κόστους (όπως του Dean (1936)) καί τήν ανάπτυξη μακροοικονομικών ύποδειγμάτων μέ πολλές έξισώσεις από τόν Tinbergen, για τήν Όλλανδία (1937) καί τις 'Ηνωμένες Πολιτεϋς (1939), καί τόν Haavelmo (1943).

Μετά τό Β' Παγκόσμιο πόλεμο ή πρόοδος συνεχίστηκε. όπως αναφέρει ό Klein (1974) σελ. IX, ή πρόοδος αυτή ήταν:

"σταθερή στη δεκαετία 1950-60 ένω στη δεκαετία 1960-70 σημειώθηκε μιá άλματώδης πρόοδος μέ άποτέλεσμα ή Οικονομετρία νά είναι σήμερα στη πρώτη γραμμή τής Οικονομικής Έπιστήμης".

Στην πρόοδο αυτή άναμφισβήτητα συντέλεσε καί ή ανάπτυξη καί διάδοση τής χρήσεως ήλεκτρονικών ύπολογιστών πού δύνουν σήμερα στους οικονομέτρες τή δυνατότητα νά πειραματίζονται σε μεθόδους



καί νά ἐκτιμοῦν ὑποδείγματα μέ πολλές ἐξιιώσεις πού πρὶν ἀπό 20, ἢ ἀκόμα καί 10 χρόνια ἦταν πράγματα ἀδύνατα ἀπό καθαρά τεχνική ἀποψη.

II. Τὸ Ἀντικείμενο τῆς Οἰκονομετρίας

Ὅποιαδήποτε προσπάθεια γιὰ νά δοθῇ ἕνας ἀκριβῆς καί ὀριστικός ὀρισμός σ' ἕνα τόσο νέο ἐπιστημονικό κλάδο εἶναι δύσκολη, ἂν ὄχι ἀδύνατη, διότι ὅπως γράφει ὁ Mill (1941), σελ. 91

"Ὁ ὀρισμός μιᾶς ἐπιστήμης θά πρέπει, ἀναγκαστικά, νά εἶναι προκαταρκτικός καί προοδευτικός. Ὅποιαδήποτε ἀνάπτυξη τῆς γνώσεως ἢ μεταβολή στίς γνώμες γύρω ἀπό τὸ ἀντικείμενό της θά ὀδηγήσῃ, ἴσως, σέ μεταβολές, μικρές ἢ μεγάλες, γύρω ἀπό τὸ περιεχόμενό της".

Παρ' ὅλα αὐτὰ προσπάθειες, ἂν ὄχι γιὰ ὀρισμό, τουλάχιστον γιὰ μιὰ ὀροθέτηση τῆς Οἰκονομετρίας ἔχουν γίνει. Ἡ πρώτη ἦταν ἀπό τόν Frisch (1933) πού σάν πρῶτος ἀρχισυντάκτης τοῦ περιοδικοῦ ECONOMETRICA ἔγραφε (σελ. 2)

"Ἡ Οἰκονομετρία δέν θά πρέπει νά συγγέεται μέ τήν Οἰκονομική Στατιστική. Οὔτε καί πρέπει νά ταυτίζεται μ' αὐτό πού ἀποκαλοῦμε Γενική Οἰκονομική Θεωρία, ἂν καί ἕνα σημαντικό τμήμα τῆς θεωρίας αὐτῆς ἔχει καθαρά ποσοτικό χαρακτήρα. Τέλος ἡ Οἰκονομετρία δέν θά πρέπει νά θεωρηθῇ συνώνυμη μέ τήν ἐφαρμογή τῶν μαθηματικῶν στήν οἰκονομική ἐπιστήμη. Ἡ πεῖρα ἔδειξε ὅτι καθεμιὰ ἀπό τίς τρεῖς ἐπιστήμες, δηλαδή ἡ Στατιστική, ἡ Οἰκονομική Θεωρία καί τὰ Μαθηματικά εἶναι ἀναγκαῖα ἀλλ' ὄχι (ἂν τίς πάρη κανεῖς τή καθεμιὰ χωριστά) ἱκανή συνθήκη γιὰ τήν πραγματική κατανόηση τῶν ποσοτικῶν σχέσεων στή σύγχρονη οἰκονομική ζωή. Αὐτό πού χρειάζεται εἶναι ἡ ἐνοποίηση καί τῶν τριῶν. Αὐτή ἡ ἐνοποίηση ἀποτελεῖ τήν Οἰκονομετρία!"

Ὁ Tintner (1953) ἔκανε ἕνα ἀπάνθισμα ὀρισμῶν πού ἔῤυχαν δοθῆ μέχρι τὸ 1953 στήν Οἰκονομετρία. Στό ἄρθρο αὐτό δίνονται τὰ δύο συνθετικά τῆς λέξεως ὅπως τὰ παραθέτει ὁ Chait (1949) δηλαδή οἱ λέξεις "Οἰκονομία" καί "Μέτρον" ἀλλά ὁ Tintner σπεύδει νά προσθέσῃ, ὅτι ἡ παράθεση τῶν δύο αὐτῶν ἐλληνικῶν συνθετικῶν τῆς



λέξεως Οικονομετρία δέν δύνει άπαραίτητα τό νόημά της. 'Ο Tintner φαίνεται νά δέχεται τήν άποψη του Marschak (1948),σελ.1 πού εΐναι ή έξής:

"Οικονομετρία εΐναι ή έφαρμογή τών Μαθηματικών καί τής Στατιστικής στην Οικονομική θεωρία... Μιά κάπως στενή έρμη - νεία εΐναι ότι ή Οικονομετρία άσχολεΐται μέ τή μέτρηση τών οικονομικών σχέσεων. 'Η μέτρηση αυτή χρειάζεται όρισμένες στατιστικές μεθόδους καί, πριν κανείς προχωρήσει στή μέτρηση, θά πρέπει νά διατυπώσει μέ μαθηματικό τρόπο τΐς σχέσεις αυτές".

Τόν όρισμό αυτό περίπου υιοθέτησε ό Tintner (1955) σέ μιá έρευνά του για τή διδασκαλία τής Οικονομετρίας γράφοντας, (σελ. 77)

"'Η Οικονομετρία, στό έρώτημα 4 του έρωτηματολογίου τής έρευνας, όρίστηκε σαν: 'Η έφαρμογή τής μαθηματικής οικονομικής θεωρίας καί τής ποσοτικής στατιστικής μεθόδου σέ οικονομικά προβλήματα".

"Ενας παρόμοιος, αλλά πιο συνοπτικός, όρισμός δύνεται από τόν Tinbergen (1951), σελ. 3

"Οικονομετρία εΐναι τό όνομα του τομέα εκείνου τής έπιστήμης στον όποτον έφαρμόζονται σέ συνδυασμό ή μαθηματικο-οικονομική καί ή μαθηματικο-στατιστική έρευνα".

Αυτός ό γενικός όρισμός ΰως όροθετεΐ σωστά τήν Οικονομετρία χωρίς νά περιορίζη τό περιεχόμενό της.

Τό περιεχόμενο αυτό αλλάζει ανάλογα μέ τή χρονική περίοδο πού εξετάζουμε καθώς καί μέ τή χώρα στην όποία αναφερόμαστε. Αυτό δείχνει μιá σύγκριση τών περιεχομένων πρώτα δυό βιβλίων πού έχουν τόν ΰδιο τίτλο καί έχουν εκδοθῆ σέ άγγλοσαξωνικές χώρες αλλά μέ διαφορά ενός τρίτου του αΐώνα, δηλαδή τών βιβλίων του Davis (1941) καί τής Koutsoyiannis (1973) μέ τόν τίτλο Theory of Econometrics καί μετά δυό βιβλίων πού εκδόθηκαν μέ διαφορά μόλις 3 χρόνων καί μέ τόν ΰδιο τίτλο Introduction to Econometrics αλλά πού αναφέρονται στην Πολωνία (του Lange (1959)) καί



Ἠνωμένες Πολιτεῖες (τοῦ Klein (1962)).

Ἐπιπλέον ἡ μεγάλη ἀνάπτυξη τῆς Οἰκονομετρίας δημιούργησε εἰδικούς σέ διάφορους κλάδους τῆς ὅπως π.χ. τήν ἀνάπτυξη καί βελτίωση τῶν οἰκονομετρικῶν μεθόδων, τήν ἀνάπτυξη ὑποδειγμάτων κατὰ τομεῖς καί γιά τό σύνολο τῆς οἰκονομίας καί τήν ἀνάπτυξη μεθόδων καί τῆ συγγραφή προγραμμάτων γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων οἰκονομετρικῶν ὑποδειγμάτων μέ ἠλεκτρονικούς ὑπολογιστές.

Οἱ οἰκονομετρικές μέθοδοι εἶναι πιά συγγενικές μέ τή Μαθηματική Στατιστική διότι ἀσχολοῦνται μέ τήν ἀνάπτυξη καί τροποποίηση στατιστικῶν μεθόδων γιά τήν ἀντιμετώπιση προβλημάτων πού παρουσιάζονται στήν οἰκονομετρική διερεύνηση τῶν οἰκονομικῶν φαινομένων. Οἱ μέθοδοι αὐτοῦ ἀφοροῦν καταστάσεις στίς ὁποῖες τό πείραμα εἶναι ἀδύνατο (βλέπε World (1954)). Τέτοιες ὅμως καταστάσεις ὑπάρχουν καί σέ ἄλλα, ἐκτός ἀπό τά οἰκονομικά, κοινωνικά φαινόμενα. Ἐπομένως οἱ οἰκονομετρικές μέθοδοι βρίσκουν ἐφαρμογή καί σέ ἄλλες κοινωνικές ἐπιστῆμες (βλέπε Goldberger (1972)) ὅπως π.χ. τήν Κοινωνιολογία (βλέπε Duncan et al (1968)) καί τήν Ψυχολογία (βλέπε Jöreskog, K.G. (1969)).

Ἀνάμεσα σ' ἐκείνους πού ἔχουν πολλά προσφέρει στήν ἀνάπτυξη τῶν Οἰκονομετρικῶν Μεθόδων (Econometric Methods) ἢ τῆς Θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας (Theoretical Econometrics) ἢ Οἰκονομετρικῆς Θεωρίας (Econometric Theory) εἶναι καί οἱ: Frisch (1934), Mann and Wald (1943), Durbin and Watson (1950) (1951), Hood and Koopmans (1953), Theil (1953), Sargan (1958), Malinvaud (1961), Fisher, F.M. (1965), Dhrymes (1971) καί ἄλλοι (βλέπε καί τμήμα III τοῦ κεφαλαίου αὐτοῦ).

Ἡ ἀνάπτυξη οἰκονομετρικῶν ὑποδειγμάτων ἀποτελεῖ τήν Ἐφαρμοσμένη Οἰκονομετρία (Applied Econometrics). Σ' αὐτήν ἔχουν συμβάλει πολλοί, ἐργαζόμενοι σάν ἄτομα ἢ σάν μέλη ομάδων. Εἶναι δύσκολο ν' ἀπαριθμήσει κανεῖς τοὺς οἰκονομολόγους ἐκείνους πού χρησιμοποίησαν οἰκονομετρικές μεθόδους γιά τήν ἐκτίμηση τῶν



οικονομικῶν σχέσεων τίς ὁποῦς ἐρευνοῦσαν διότι εἶναι πολλές χιλιάδες. Ἀναφέραμε ὅμως, πρὶν μπροστά, τὸ ὄνομα τοῦ Tinbergen σάν πρωτοπόρου στήν ἀνάπτυξη μακροοικονομικῶν ὑποδειγμάτων μέ πολλές ἐξισώσεις πού καλύπτουν μιὰ ὀλόκληρη οἰκονομία. Θά πρέπει νά προσθέσουμε ὅτι τὸ ἔργο αὐτό τὸ συνέχισαν οἱ Klein and Goldberger (1955), οἱ Klein et al (1961), οἱ Duesenberry et al (1965), (1969) καί ἄλλοι. Ἡ αὔξηση τοῦ ἀριθμοῦ τῶν ὑποδειγμάτων τοῦ τύπου αὐτοῦ συνοδεύεται καί ἀπὸ τὴν αὔξηση καί τῶν ἐξισώσεών τους. Ἔτσι τὸ ὑπόδειγμα τοῦ Brookings Institution ἄρχισε μέ 300 ἐξισώσεις καί στὸ ἐπόμενο στάδιό του, ὅπως ἀναφέρουν οἱ Duesenberry et al (1969), θά ἔχη 1000 ἐξισώσεις.

Τέλος ἡ ἀνάπτυξη μεθόδων καί ἡ συγγραφή προγραμμάτων γιὰ τὸ γρήγορο ὑπολογισμό τῶν ἐκτιμήσεων τῶν παραμέτρων γίνεται τόσο ἀπὸ οἰκονομέτρες, ὅσο καί ἀπὸ μαθηματικούς καί προγραμματιστές ἢ ἐπιστήμονες ἄλλων εἰδικοτήτων. Ἐνδεικτικὰ ἀναφέρουμε τοὺς Eisenpress and Greenstadt (1966), Chow (1968) καί Powell (1964).

Πρὶν κλείσουμε τὸ τμῆμα αὐτὸ τῆς Εἰσαγωγῆς θά πρέπει νά τονίσουμε ὅτι ἡ δημιουργία εἰδικῶν στοὺς παραπάνω τρεῖς τομεῖς (ἢ σέ τμήματά τους) δέν σημαίνει ὅτι ὑπάρχουν στεγανά στήν Οἰκονομετρία. Στήν πράξη, οἱ περισσότεροι οἰκονομέτρες ἀσχολοῦνται καί μέ τοὺς τρεῖς καί πολλές φορές κάποιος πού θεωρεῖται εἰδικός στὸν ἓνα κάνει μιὰ σημαντικὴ συμβολή στήν πρόοδο καί ἀνάπτυξη τοῦ ἄλλου.

III. Διαφοροποίηση τῆς Οἰκονομετρίας ἀπὸ τὰ Μαθηματικά, τὴν Οἰκονομικὴ Στατιστικὴ, τὴ Μαθηματικὴ Οἰκονομικὴ καὶ τὴ Μαθηματικὴ Στατιστικὴ

Σ'ὄλες τίς ἐπιστήμες (ἢ τοὺς κλάδους ἐπιστημῶν) πού ἀναφέρονται πρὶν πάνω ὑπάρχουν, ὅπως καί στήν Οἰκονομετρία, προβλήματα ὀροθετήσεως καί ὀρισμῶν. Δέν σκοπεύουμε νά θύξουμε τὰ προβλήματα αὐτά. Σκοπὸς μας εἶναι ἀπλῶς νά διαφοροποιήσουμε τὴν Οἰκονομικὴ



κονομετρία από τους τέσσερις αυτούς κλάδους.

Όπως αναφέραμε και στον πρόλογο τά Μαθηματικά (Mathematics) είναι ένα απαραίτητο εργαλείο για την Οικονομετρία και ένας αριθμός οικονομικών έχει τελειώσει μαθηματικές σχολές. Όσο καλύτερη είναι η μαθηματική κατάρτιση του οικονομόμετρη τόσο πιο εύκολη είναι η αντιμετώπιση απ'αυτόν δύσκολων προβλημάτων θεωρητικής Οικονομετρίας.

Η Οικονομική Στατιστική (Economic Statistics) ασχολείται με τη συγκέντρωση και κατάταξη οικονομικών στοιχείων (Wallis (1972)).

Η Οικονομική όμως Στατιστική προχωρά και πέρα απ'αυτό, δηλαδή στην έπεξεργασία των στοιχείων και στην παρουσίασή τους είτε με διαγράμματα, είτε με δείχτες και, στη περίπτωση των χρονολογικών σειρών, στην άπαλλαγή από την εποχικότητα (deseasonalisation) των στοιχείων αυτών. Η συμβολή της Οικονομικής Στατιστικής στην Έφαρμοσμένη (και ίσως και τη θεωρητική) Οικονομετρία μπορεί να είναι πολύ μεγάλη, ιδιαίτερα όταν η συλλογή αξιόπιστων στοιχείων βρίσκεται σε νηπιακό στάδιο. Άλλά και στις περιπτώσεις που υπάρχει μεγάλη παράδοση στη συλλογή στοιχείων και πάλι η Οικονομική Στατιστική μπορεί να βελτιώσει την ποιότητά τους και να έπεκτείνει τη δραστηριότητά της σε τομείς που άποκτούν, με τό κέρασμα του χρόνου σημασία.

Η διαφορά ανάμεσα στην Οικονομετρία και τη Μαθηματική Οικονομική (Mathematical Economics) όρίζεται περιληπτικά, από τον Tintner (1953), σελ. 37, ως έξης:

"Η Οικονομετρία διαφέρει από τη Μαθηματική Οικονομική διότι η τελευταία, αν και ποσοτική, έν τούτους δέν είναι έμπειρική και δέ χρησιμοποιεί τη Στατιστική".

Η λέξη "ποσοτική" στο άπόσπασμα αυτό έχει την έννοια ότι η Μαθηματική Οικονομική ασχολείται με μετρήσιμες μεταβλητές. Τό γεγονός όμως ότι "δέν είναι έμπειρική και δέν χρησιμοποιεί Στατι-



στική" σημαίνει ότι τήν ενδιαφέρουν τά πρόσημα μάλλον παρά οί τιμές πού παίρνουν οί διάφοροι συντελεστές στά διάφορα μαθηματικά υποδείγματα στά όποια άποκρυσταλλώνεται ή οίκονομική θεωρία. Όπως γράφει ό Allen (1967), σελ. XI. 'Η μαθηματική οίκονομική άφορα ντετερμινιστικά (deterministic) μάλλον παρά στοχαστικά (stochastic) υποδείγματα (models).

Γιά νά κάνουμε ξεκάθαρη τή διαφορά ανάμεσα στή Μαθηματική Οίκονομική καί τήν Οίκονομετρία παίρνουμε τό Κεϋνσιανό υπόδειγμα πού παραθέτουν οί Wallis (1972) καί Johnston (1972), δηλαδή:

$$C_t = \gamma_{11} + \beta_{11}(Y-T)_t$$

$$I_t = \gamma_{21} + \gamma_{22} Y_{t-1} + \gamma_{23} r_t$$

$$Y_t \equiv C_t + I_t + G_t$$

Όπου: C = Κατανάλωση

I = Έπένδυση

G = Κυβερνητικές Δαπάνες

T = Άμεσοι Φόροι

r = Έπιτόκιο

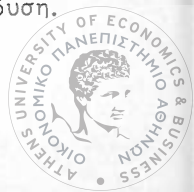
Y = Είσοδημα

'Η Μαθηματική Οίκονομική (πού σήμερα άσχολεΐται μέ πολύ πιό περίπλοκα προβλήματα) άφοϋ διατυπώσει τό υπόδειγμα αυτό, άσχολεΐται μέ τόν προσδιορισμό τών προσήμων (ή τών όρίων) τών παραμέτρων β_{11} , γ_{22} καί γ_{23} , δηλαδή

$0 < \beta_{11} < 1$ διότι ή β_{11} είναι ή όριακή ροπή πρός κατανάλωση.

$\gamma_{22} > 0$ 'Η έπένδυση αύξάνει άν τό εισόδημα έχει αύξηθή τήν προηγούμενη χρονική περίοδο.

$\gamma_{23} < 0$ Όταν αύξάνη τό έπιτόκιο μειώνεται ή έπένδυση.



Μέ βάση τόσο τό υπόδειγμα ὅσο καί τά πρόσημα τῶν συντελεστών ἢ Μαθηματική Οἰκονομική ἐξετάζει τίς συνέπειες πού ἔχουν, π.χ., ἡ αὔξηση τοῦ ἐπιτοκίου, ἢ ἡ μείωση τῶν ἀμέσων φόρων ἢ τῶν κυβερνητικῶν δαπανῶν πάνω στήν κατανάλωση, τήν ἐπένδυση ἢ τό εἰσόδημα. Σ' ὅλη αὐτή τήν ἀνάλυση, ἐκτός ἀπό τά πρόσημα (καί στήν περίπτωση τοῦ β_{11} τά ὄρια) τῶν συντελεστῶν τοῦ ὑποδείματός δέν γίνεται κανένας λόγος γιά ἀριθμητικές τιμές τῶν γ_{ij} καί β_{11} οὔτε καί γιά τή χρησιμοποίηση στατιστικῶν μεθόδων.

Ἄν πάρουμε ὅμως τίς δυό πρῶτες ἐξισώσεις δέν μπορούμε νά ποῦμε ὅτι μπορούν νά θεωρηθοῦν ἀκριβεῖς διότι, χωρίς ἀμφιβολία, ἔχουν παραληφθῆ καί ἄλλες, ἴσως ὄχι καί τόσο σημαντικές, μεταβλητές. Ἐπιπλέον ξέρουμε ὅτι ἡ συμπεριφορά τῶν καταναλωτῶν στήν πρώτη ἐξιίσωση ἢ τῶν ἐπιχειρηματιῶν στή δευτέρη ἔχει διακυμάνσεις. Γι' αὐτούς καί ἄλλους λόγους θά πρέπει νά προσθέσουμε ἕνα διαταρακτικό ὄρο (disturbance term). Ἐτσι τό υπόδειγμα γίνεται:

$$C_t = \gamma_{11} + \beta_{11} (Y-T)_t + u_{1t}$$

$$I_t = \gamma_{21} + \gamma_{22} Y_{t-1} + \gamma_{23} r_t + u_{2t}$$

$$Y_t \equiv C_t + I_t + G_t$$

Ἡ προσθήκη τῶν διαταρακτικῶν ὄρων ἄλλαξε τό υπόδειγμα ἀπό ντετερμινιστικό σέ στοχαστικό ὅσον ἀφορᾷ τίς δυό πρῶτες ἐξισώσεις συμπεριφορᾶς (behaviour equations) τῶν καταναλωτῶν καί τῶν ἐπιχειρηματιῶν. Ἡ τρίτη σχέση εἶναι ταυτότητα (identity).

Τά προβλήματα πού δημιουργοῦνται εἶναι πῶς θά ἐκτιμήσουμε τίς παραμέτρους β_{11} , γ_{ij} τοῦ ὑποδείματος καί τίς ἰδιότητες θέλουμε νά ἔχουν οἱ σχετικές ἐκτιμήσεις (estimates). Γιά ν' ἀντιμετωπίσουμε τά προβλήματα αὐτά χρειάζεται νά κάνουμε ὀρι-

σμένες υποθέσεις σχετικά με την άναμενόμενη τιμή (expected value) και τη διακύμανση (variance) και την συνδυακόμενη (covariance) των διαταρακτικών όρων. 'Ανάλογα με τις υποθέσεις αυτές θα επιλέξουμε και τη μέθοδο έκτιμησης (method of estimation) των παραμέτρων (parameters) του υποδείγματος. Για όλ'αυτά καταφεύγουμε στη θεωρητική Οικονομετρία.

Μετά θα πρέπει να βρούμε στατιστικά στοιχεία που να αντιστοιχούν στους όρισμούς των μεταβλητών του υποδείγματος (και γι'αυτό ακριβώς τό σκοπό ή Οικονομετρία χρησιμοποιεί την Οικονομική Στατιστική) και, χρησιμοποιώντας τό πρόγραμμα (program) έκεϊνο που εφαρμόζει τη μέθοδο έκτιμησης που επέλεξαμε σε ήλεκτρονικό υπολογιστή (computer) θα έκτιμήσουμε τις παραμέτρους β_{11} και γ_{ij} .

'Αφού βρούμε τις αριθμητικές τιμές των παραμέτρων θα πρέπει, πρώτα άπ'όλα, να δοϋμε, άν οι τιμές αυτές είναι μέσα στα όρια που λέει ή Οικονομική θεωρία. Μετά, με έλέγχους της σημαντικότητας (tests of significance) των έκτιμήσεων θα δοϋμε άν και κατά πόσον τά δεδομένα έπιβεβαιώνουν τά όσα διατυπώνονται στο υπόδειγμα, στη διαρθρωτική μορφή του (structural form) που δώσαμε πιο πάνω, σάν θεωρία.

"Αν τό υπόδειγμα είναι ίκανοποιητικό για την έξήγηση της συμπεριφοράς των καταναλωτών και των έπιχειρηματιών στο παρελθόν θα πρέπει να δοκιμαστή στο άν και κατά πόσον ίσχύει στο μέλλον. Για τό σκοπό αυτό παίρνουμε την άνηγμένη μορφή (reduced form) του υποδείγματος, δηλαδή παίρνουμε τις ένδογενείς μεταβλητές (endogenous variables) C_t , I_t και Y_t σάν συναρτήσεις των έξωγενών μεταβλητών (exogenous variables) T_t και G_t καθώς και της ένδογενοϋς μεταβλητής Y_t με μιά ύστέρηση (lagged endogenous variable). Με άλλα λόγια έχουμε τις C_t, I_t και Y_t σάν συναρτήσεις των προκαθορισμένων μεταβλητών (pre-terminated variables) T_t, G_t, Y_{t-1} . Χρησιμοποιώντας τις έκτι-



μήσεις τῶν συντελεστῶν πού βρήκαμε καθώς καί δεδομένες τιμές τῶν T_t καί G_t (τήν τιμή τῆς Y_{t-1} τήν ξέρουμε) ὑπολογίζουμε, μέ βάση τήν ἀνηγμένη μορφή τοῦ ὑποδείγματος, τίς προβλέψεις (predictions) γιά τίς C_t , I_t καί Y_t γιά τήν ἐπόμενη περίοδο.

Τό ἐπόμενο στάδιο (βλέπε καί Wold (1969)) εἶναι νά συγκρίνουμε τίς προβλέψεις μέ τίς πραγματικές τιμές πού ἡ οἰκονομία ἔδωσε γιά τό χρόνο στόν ὁποῖο ἀναφέρονται αἱ προβλέψεις. Ἡ σύγκριση αὐτή μπορεῖ νά εἶναι ἱκανοποιητική. Ἄν ὅμως δέν εἶναι, τό ὑπόδειγμα θά πρέπει νά ἐπανεξετασθῆ σχετικά μέ τό ἄν χρειάζονται μεταβολές στίς διαρθρωτικές ἐξισώσεις καί ἰδιαίτερα στά δυναμικά (dynamic) χαρακτηριστικά τους. Μεταβολές οὕτως ἢ ἄλλως θά χρειαστοῦν διότι μέ τή πάροδο τοῦ χρόνου ἀλλαγές γίνονται τόσο στή δομή (ἢ διάρθρωση) (structure) τῆς οἰκονομίας ὅσο καί στό διεθνές περιβάλλον μέσα στό ὁποῖο λειτουργεῖ ἡ οἰκονομία.

Τέλος πρέπει νά σημειωθῆ ὅτι τά οἰκονομετρικά ὑποδείγματα μπορεῖ νά χρησιμοποιηθοῦν καί γιά τήν ἐκτίμηση στοιχείων πού λείπουν (Missing Data) (πάνω σ'αὐτό βλέπε καί τά ἄρθρα τῶν Affiti and Elashoff (1967), τοῦ συγγραφέα (1973) καί Sargan καί τοῦ συγγραφέα (1974)).

Ἀπό τό σημεῖο πού προσθήσαμε τοὺς διαταρακτικούς ὄρους στό ἀπλό μακροοικονομικό ὑπόδειγμα μέχρι καί τή προηγούμενη παράγραφο ἀναφερθήκαμε στίς διαφορές πού ὑπάρχουν ἀνάμεσα στήν Μαθηματική Οἰκονομική καί στήν Οἰκονομετρία.

Σχετικά μέ τίς διαφορές ἀνάμεσα στή Μαθηματική Στατιστική (Mathematical Statistics) καί τήν Οἰκονομετρία ἔγινε λόγος στό προηγούμενο τμήμα τοῦ κεφαλαίου αὐτοῦ. Στό ἄρθρο του (στό ὁποῖο ἀναφερθήκαμε πρὶο μπροστά) ὁ Wold (1954) δίνει τόν παρακάτω πῖνακα, στόν ὁποῖο προσδιορίζεται μέ ἀρκετή σαφήνεια ἡ σχέση τῆς Οἰκονομετρίας μέ τή Στατιστική.



ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΕΣ ΠΑΡΑΤΗΡΗΣΕΙΣ

		Μή πειραματικές	Πειραματικές
ΠΡΟΒΛΗΜΑΤΑ ΚΑΙ ΜΕΘΟΔΟΙ	Περιγραφή	Παρουσίαση μέ διαγράμματα καύ πίνακες Μέσοι, Διασπορά Καμπύλες συχνότητας, συσχέ- τιση Δειγματοληπτικές μέθοδοι για συχνότητες, μέσους Δεϋχτες	Παρουσίαση μέ πίνακες καύ διαγράμματα (χρησιμοποιών- τας όποιαδήποτε από τύς τεχνικές πού αναφέρονται στό ΒΔ τμήμα του πίνακα).
	Εξήγηση	Είδικού κλάδοι ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗΣ ΑΝΑΛΥΣΕΩΣ 1. Δημογραφία 2. ΟΙΚΟΝΟΜΕΤΡΙΑ 3. Γενετική 4. Χρονολογικές σειρές	Σχεδιασμός Πειραμάτων Μέθοδοι Τυχαιοποίησης Έλεγχος σημαντικότητας για μέσους, συχνότητες, κλπ. Ανάλυση Παλινδρομής Ανάλυση Διακυμάνσεως

Σχετικά μέ τά (πρό ενδιαφέροντα) ΝΔ καύ ΝΑ τμήματα του πίνακα αυτού ο World παρατηρεύ ότι (καύ αυτό τό έπαναλαμβάνουν όλα σχεδόν τά έγχειρίδια τής Οίκονομετρίας) στύς πειραματικές (experimental) έπιστήμες ο έρευνητής έχει κάτω από τόν έλεγχό του τύς μεταβλητές πού θεωρεύ σαν αίτιες (causes) ενός φαινομένου κα' έτσι μπορεύ καύ πετυχαίνει τήν έξουδετέρωση τών διαταρακτικών όρων μέ τήν τυχαιοποίηση (randomisation) έξασφαλίζοντας, μέ τόν τρόπο αυτό, τήν άνεξαρτησία (independence) τών αίτιών από τούς διαταρακτικούς όρους, όποτε ή έφαρμογή τής πα-

λινδρομήσεως είναι θέμα πιά ρουτίνας. Τό ίδιο ισχύει καί για τήν ανάλυση τής διακυμάνσεως.

Στός μή πειραματικές (non-experimental) όμως έπιστήμες ό έρευνητής δέν μπορεί νά εξασφαλίση τίσ προϋποθέσεις του πειράματος. Καί όταν ακόμα έχουμε ένα τυχαίο δείγμα καί πάλι, έπειδή αν χρησιμοποιούμε μετά έρμηνευτική μεταβλητή (explanatory variable), ή μεταβλητή αυτή μπορεί νά συσχετίζεται μέ άλλους παράγοντες. Έτσι δέν μπορούμε νά πούμε ότι έχουμε μιά σχέση αίτιου - αίτιατου (cause-effect) ανάμεσα στην έρμηνευτική (ή ανεξάρτητη (independent)) καί τήν εξαρτημένη (dependent), μεταβλητή. Γι' αυτό τό λόγο στην Οικονομετρία έχει μεγάλη σημασία ή έξειδίκευση (specification) του ύποδείγματος.

Συνέπεια τών παραπάνω παρατηρήσεων είναι ότι ό έλεγχος τής σημαντικότητας τών αποτελεσμάτων έχει μικρότερη σημασία από τήν ικανότητα του ύποδείγματος για τήν πρόβλεψη στό μέλλον. Για νά υπάρξη έπιτυχία στόν τομέα αυτό χρειάζεται συντονισμός ανάμεσα στη Μαθηματική Στατιστική καί στα είδικά προβλήματα του κλάδου καί αυτός ακριβώς ό συντονισμός έχει δημιουργήση αυτό που αποκαλέσαμε θεωρητική Οικονομετρία, Οικονομετρική θεωρία ή Οικονομετρικές Μεθόδους. Η διαφοροποίηση ανάμεσα στη Μαθηματική Στατιστική καί στην Οικονομετρία συνοψίζεται ως εξής από τον Malinvaud (1966), σελ. VII

"Οί στατιστικές μέθοδοι που χρησιμοποιούνται στην Οικονομετρία έχουν, κατ' αρχήν, μιά κοινή βάση μέ εκείνες που χρησιμοποιούνται σέ άλλους τομείς. Έχουν όμως είδικά χαρακτηριστικά που έχουν σχέση μέ τά είδικά προβλήματα που υπάρχουν στην Οικονομική Έπιστήμη".

IV. Χρησιμότητα καί Όρια τής Οικονομετρίας

Πρίν από 34 χρόνια ό Davis (1941) παράθετε τά λόγια του Lord Kelvin (1889) σελ. 73



"Πολλές φορές επαναλαμβάνω ότι αν μπορούς να μετρήσεις αυτό για τό όποιο μιλάς και να τό έκφράσεις σέ άριθμούς τότε κά-τι ξέρεις γι' αυτό. Όταν όμως δέν μπορείς να τό μετρήσεις και δέν μπορείς να τό δώσης σέ άριθμούς τότε ή γνώση σου είναι πολύ ίσχνή και κάθε άλλο παρά ίκανοποιητική"

και πρόσθετε ότι ή Οίκονομετρία βοηθά στό να δώσουμε κάποιες ά-ριθμητικές τιμές στις σχέσεις για τίς όποτες μιλάμε.

Δέν ύπάρχει άμφιβολία πώς ή Οίκονομετρία, στό διάστημα πού μεσολάβησε, πολλά πρόσφερε πρός τήν κατεύθυνση αυτή ούτως ώστε, όπως γράφει ό Darmpois (1952) σελ. 15

"Είναι επίπολοιο να μή χρησιμοποιη κανείς τή νέα αυτή τε-χνική πού άντιπροσωπεύει ή Οίκονομετρία και να δύνη τήν έντύπωση ότι οι οίκονομολόγοι έρχονται σέ άντίθεση μέ τούς οίκονομέτρες".

Πραγματικά οι οίκονομολόγοι πολύ χρησιμοποιήσαν και χρη-σιμοποιούν στις έρευνές τους τήν Οίκονομετρία και αυτό άποδεικ-νύεται άπό μιá πρόχειρη ματιά σ' όλα τά οίκονομικά έπιστημονικά περιοδικά του κόσμου. Έπιπλέον πολλές κυβερνήσεις και μεγάλες έπιχειρήσεις χρησιμοποιούν οίκονομετρικά ύποδείγματα για θέμα-τα οίκονομικής πολιτικής και προβλέψεων.

"Όσο άναπτύσσονται και συντονίζονται ή Μαθηματική Οίκονο-μική, ή Οίκονομική Στατιστική και ή Θεωρητική Οίκονομετρία τό-σο μεγαλύτερη θά είναι ή συμβολή της Έφαρμοσμένης Οίκονομετρί-ας στην Οίκονομική Έπιστήμη και τήν Οίκονομική Πολιτική.

Παράλληλα όμως δέν θά πρέπη να παραβλέπωνται και τά όρια πού ύπάρχουν στις δυνατότητες της Οίκονομετρίας και των οίκο-νομετρών. Για τήν πρώτη ό Mitchell (1937), σελ. 23 έγραφε

"Δέν ύπάρχουν πολλές έλπίδες ότι ή ποσοτική άνάλυση θά μπο-ρέση ποτέ να λύση τά προβλήματα πού έχει θέσει ή ποιοτική άνάλυση, στη σημερινή μορφή τους. Αυτό πού μπορούμε να προσδοκούμε είναι τό να τεθούν τά προβλήματα μέ μιá και-νούργια μορφή ούτως ώστε να είναι δυνατή ή έφαρμογή στα-τιστικών μεθόδων σ' αυτά".

"Ίσως αυτή ή πρόβλεψη να ήταν πολύ άπαισιόδοξη αν κρίνη



κανείς από τήν έπιτυχία πού αναφέρεται για τά μακροοικονομικά ύποδειγματα από τόν World κ.ά. (1967). 'Από τήν άλλη μεριά όμως δέν θά πρέπει νά ξεχνάμε ότι ή έκτίμηση τών παραμέτρων ενός ύποδειγματος καί ή χρησιμοποίησή του για προβλέψεις καί οίκοномиκή πολιτική βασίζονται στην ύπόθεση (άν τό ύπόδειγμα ήταν ίκανοποιητικό) ότι οί τάσεις καί οί σχέσεις πού ίσχυσαν στό παρελθόν καί πού συνοφύζονται στό ύπόδειγμα θά εξακολουθήσουν νά ίσχύουν καί στό μέλλον (World (1969)). Δηλαδή ύποθέτουμε ότι ή δομή μιās οίκονομίας ή ενός περιβάλλοντος θά παραμείνη, βασικά, ή ίδια. Τό πράγμα όμως αλλάζει άν εϋτε ή δομή αρχίσει νά μεταβάλλεται γρήγορα εϋτε, όπως παρατηρεί ο Marschack στό πρόλογο του βιβλίου του Christ (1966), ή οίκοномиκή πολιτική αποβλέπει στην άλλαγή τών μηχανισμών ή του περιβάλλοντος πού επηρεάζει τίς οίκονομικές μεταβλητές. Καί στις δύο περιπτώσεις προβλέψεις μέ χρήση ύποδειγμάτων πού ίσχυαν κάτω από διαφορετικές συνθήκες είναι δύσκολες άν όχι αδύνατες.

Έκτός από τά προβλήματα αυτά υπάρχουν καί άλλα στά όποια αναφέρονται οί Duesenberry κ.ά. (1969) στην περίπτωση μεγάλων οίκονομικών ύποδειγμάτων. Στά ύποδείγματα αυτά είναι δύσκολο νά είναι κανείς βέβαιος για τίς ακριβείς σχέσεις πού υπάρχουν ανάμεσα στις πολλές έξαρτημένες μεταβλητές.

Φυσικά δέν θά πρέπει νά λησμονούμε ότι υπάρχουν, όπως μάς υπενθυμίζει ο Theil (1971) κεφ. 12, πάρα πολλά άλλα προβλήματα στην θεωρητική Οίκονομετρία καί αυτό προσθέτει καί άλλους περιορισμούς στις δυνατότητες της Οίκονομετρίας.

Τέλος περιορισμού υπάρχουν τόσο από τή πλευρά της ύπάρξεως τών κατάλληλων στοιχείων πού θά χρησιμοποιηθούν στην έκτίμηση τών οίκονομικών ύποδειγμάτων, όσο καί από τήν πλευρά τών προγραμμάτων καί τών ηλεκτρονικών ύπολογιστών πού χρειάζονται για τήν έκτίμηση τών παραμέτρων τών ύποδειγμάτων μέ τίς κατάλληλες μεθόδους (καί όταν ακόμα υπάρχουν τά άπαραύτητα στοιχεία).





ΚΕΦΑΛΑΙΟ 2

ΤΟ ΚΛΑΣΣΙΚΟ ΓΡΑΜΜΙΚΟ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑ

1. Εισαγωγή

Τό Κλασσικό Γραμμικό 'Υπόδειγμα (Classical Linear Model) χρησιμοποιήθηκε και ἔως νά ἐξακολουθήση νά χρησιμοποιηται γιά πολύν καιρό ἀκόμα (βλέπε Klein (1960)) στήν Οἰκονομετρία παρά τίς (πολλές φορές) μή ρεαλιστικές ὑποθέσεις στίς ὁποῖες βασίζεται. Τό ὑπόδειγμα αὐτό, ὅπως ἀναφέρει ὁ Wold(1954), πρωτοχρησιμοποιήθηκε στίς φυσικές ἐπιστῆμες ὅπου τό πείραμα εἶναι δυνατό. Οἱ λόγοι πού ἀναφέραμε στήν εἰσαγωγή (τό ἀδύνατον τοῦ πειράματος καί οἱ ἀλληλεξαρτήσεις πού ὑπάρχουν) περιορίζουν σημαντικά τή χρησιμότητα τοῦ κλασσικοῦ γραμμικοῦ ὑποδείγματος στήν ἐξήγηση τῶν οἰκονομικῶν καί τῶν ἄλλων κοινωνικῶν φαινομένων. Παρ' ὄλ'αὐτά θεωροῦμε ὅτι ἡ παρουσίαση καί ἡ ἀνάλυση τοῦ ὑποδείγματος αὐτοῦ εἶναι χρήσιμη, πρῶτα διότι ἐκεῖνοι πού τό χρησιμοποιοῦν (οἰκονομολόγοι, κοινωνιολόγοι, ψυχολόγοι ἢ ἐρευνητές σέ ἄλλους κλάδους τῶν κοινωνικῶν ἐπιστημῶν) θά πρέπει νά γνωρίζουν τά ὄρια μέσα στά ὁποῖα εἶναι ἐπιτρεπτή ἡ χρήση του καί διότι ἡ κατανόηση τῆς βασικῆς θεωρίας γύρω ἀπό τό ὑπόδειγμα αὐτό καί τούς στατιστικούς ἐλέγχους τῶν παραμέτρων του ἀποτελοῦν μιὰ καλή εἰσαγωγή στά ὑπόλοιπα θέματα τά ὁποῖα καλύπτει ὁ τόμος αὐτός.

Στό Κεφάλαιο αὐτό δίνουμε τό Κλασσικό Γραμμικό 'Υπόδειγμα σάν τό γραμμικό τμήμα μιᾶς σειρᾶς τοῦ Taylor, τίς βασικές ὑποθέσεις, τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων του (χωρίς καί μέ δεσμούς) μέ τή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων καί τίς ἰδιότητες τῶν ἐκτιμητῶν πού δίνει ἡ μέθοδος αὐτή.



II. Τὸ Κλασσικὸ Γραμμικὸ Ὑπόδειγμα σὰν τὸ Γραμμικὸ Τμήμα μιᾶς Σειρᾶς τοῦ Taylor

Στὶς περισσότερες περιπτώσεις γιὰ τὶς σχέσεις μέ τὶς ὁποῦ-
 ες ἀσχολοῦνται οἱ οἰκονομολόγοι (συναρτήσεις ζητήσεως, παραγω-
 γῆς, καταναλώσεως κλπ.), ἡ οἰκονομικὴ θεωρία δέν μπορεῖ νά προ-
 διορίσει μιὰ συγκεκριμένη ἀλγεβρική μορφή. Γιὰ τὸ λόγο αὐτὸ ξε-
 κινοῦμε μέ μιὰ συνάρτηση γενικῆς μορφῆς ὅπως ὁ Cramer (1971).

Πρῶν προχωρήσουμε, εἶναι σκόπιμο νά κάνουμε μερικές διευ-
 κρινιστικές παρατηρήσεις σχετικά μέ τὸ συμβολισμό. Στό βιβλίο
 τοῦτο θ' ἀκολουθήσουμε τὸ συμβολισμό πού υἱοθετήσαμε στή Γραμμι-
 κή "Αλγεβρα (1975) (Γ.Α. ἀπ' ἐδῶ κι' ἐμπρός). Οἱ μεταβλητές θά ἀ-
 ναφέρωνται σέ χρονολογικές σειρές καὶ γι' αὐτὸ οἱ δείχτες θά εἴ-
 ναι t . Ἡ ἀνάλυση ὅμως, μέ μιὰ ἀπλή ἀντικατάσταση τοῦ δείχτη t
 μέ ἓνα δείχτη i , μπορεῖ νά ἐφαρμοστῆ ἐξέσου καὶ σέ διαστρωματικά
 στοιχεῖα. Σέ ἀντίθεση μέ πολλά συγγράμματα (ὅπως π.χ. Johnston
 (1972) καὶ Rowley (1973)) ἡ σειρά τῶν δειχτῶν στό κάθε στοιχεῖο
 τῆς μήτρας θά εἶναι ἡ φυσική (ὅπως π.χ. στόν Dhrymes (1970)) δη-
 λαδῆ οἱ δείχτες θά ἀναφέρωνται στὶς γραμμές καὶ τὶς στήλες ὅπως
 ἐμφανίζονται στή μήτρα. Οἱ συναρτήσεις καὶ οἱ διάφορες σχέσεις
 θά ἀριθμοῦνται μέ δύο ἀριθμούς: ὁ πρῶτος θά ἀναφέρεται στό κεφά-
 λαίο καὶ ὁ δεύτερος στή σχέση. Τέλος, ὅπως εἶναι συνήθεια στά
 μαθηματικά, ἡ ἐξαρτημένη μεταβλητὴ θά συμβολίζεται μέ y καὶ οἱ
 ἀνεξάρτητες ἢ ἐρμηνευτικές μεταβλητές μέ x_j

"Ἐχοντας ὑπόψη τὶς διευκρινήσεις αὐτές ἡ γενικὴ συνάρτηση μέ
 τήν ὁποία ξεκινοῦμε μπορεῖ νά γραφτῆ ὡς ἐξῆς

$$y = f(x^{*'}) \quad (2.1)$$

ὅπου

$$x^{*'} = (x_1, x_2, \dots, x_r) \quad (2.2)$$



καύ

$$r = (n-1) + m + k \quad (2.3)$$

Αν συμβολίσουμε τς παρατηρήσεις πάνω στς μεταβλητές μέ y_t καύ $x_{t.}^*$, όπου

$$x_{t.}^* = (x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{tr}), \quad t = 1, \dots, T \quad (2.4)$$

καύ υποθέσουμε ότι για όλες τς παρατηρήσεις ίσχύει ή συνάρτηση (2.1) τότε

$$y_t = f(x_{t.}^*) \quad (2.5)$$

Τώρα θέλουμε νά αντικαταστήσουμε τή δεξιά πλευρά τής (2.5) μέ μιá σειρά τοϋ Taylor (Taylor Series) γύρω από τό σημεϋο

$$y_0, \quad \bar{x}^{*'} \quad (2.6)$$

όπου

$$\bar{x}^{*'} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_r), \quad (2.7)$$

$$\bar{x}_j = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T x_{tj} \quad ; \quad j = 1, \dots, r \quad (2.8)$$

καύ

$$y_0 = f(\bar{x}^{*'}) \quad (2.9)$$

Εφαρμόζοντας τό θεώρημα τοϋ Taylor (βλέπε Στεριώτη (1973) σελ. 16, Courant (1936) σελ. 80, Goldberger (1964) σελ. 41, καύ Γ.Α. Κεφάλαιο 6) ἔχουμε:

$$y_t = y_0 + \frac{\partial f}{\partial x^{*'}} (x_{t.}^* - \bar{x}^{*'})' + \frac{1}{2!} (x_{t.}^* - \bar{x}^{*'}) H(x_{t.}^* - \bar{x}^{*'})' + \dots \quad (2.10)$$



$$\text{όπου: } \frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}^*} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_r} \right) \quad (2.11)$$

καί

$$H = \frac{\partial^2 f}{\partial \mathbf{x}^* \partial \mathbf{x}^*} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_r} \\ \cdot & & \cdot \\ \cdot & & \cdot \\ \cdot & & \cdot \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_r \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_r^2} \end{bmatrix} \quad (2.12)$$

Χρησιμοποιώντας τό συμβολισμό τῶν ἀθροισμάτων ἡ (2.10) γράφεται ὡς ἐξῆς

$$y_t = y_0 + \sum_{j=1}^r \frac{\partial f}{\partial x_j} (x_{tj} - \bar{x}_j) + \frac{1}{2!} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^r \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} (x_{ti} - \bar{x}_i)(x_{tj} - \bar{x}_j) + \dots \quad (2.13)$$

Ἄν τώρα, στό δεῦγμα τῶν παρατηρήσεων πού ἔχουμε, ὀρισμένες ἀπό τίς μεταβλητές, ἄς ποῦμε k , παραμένουν σταθερές (ἄς ποῦμε $x_{tj} = \bar{x}_j$; $t = 1, \dots, T$) τότε οἱ ὅροι $x_{tj} - \bar{x}_j$ ἀπό $j = (n-1)+m+1$, μέχρι $j = r$ θά εἶναι ἴσοι μέ τό μηδέν. Ἐπιπλέον στήν Οἰκονομική θεωρία δέν ἐνδιαφέρουν ὅλες οἱ μεταβλητές ἀλλά (βλέπε Wicksteed (1914)), ἄς ποῦμε, μόνο $n-1$ ἀπ'αυτές. Παραλείποντας, ἐπομένως, καί τίς m ἄσχετες μεταβλητές τά ἀθροίσματα πού ἀπομένουν θά εἶναι ἀπό $j = 2$ μέχρι $j = n$. Ἄν ἐπιπλέον ὑποθέσουμε (καί αὐτή εἶναι μιὰ ἀπό τίς βασικές ὑποθέσεις τοῦ γραμμικοῦ ὑποδείγματος) ὅτι οἱ διαφορές

$$x_{ti} - \bar{x}_i \quad \text{καί} \quad x_{tj} - \bar{x}_j$$



είναι μικρές και, επομένως, τά γινόμενα

$$(x_{ti} - \bar{x}_i)(x_{tj} - \bar{x}_j), \quad i, j = 2, 3, \dots, n.$$

είναι πολύ μικρά και, κατά συνέπεια, μπορούμε να παραλείψουμε το δεύτερο όρο της δεξιάς πλευράς της (2.13), μās απομένει τελικά ή σχέση (μέ τις ανεξάρτητες μεταβλητές)

$$y_t = y_0 + \sum_{j=2}^n \frac{\partial f}{\partial x_j} (x_{tj} - \bar{x}_j) + u_t \quad (2.14)$$

όπου ο διαταρακτικός όρος u_t αντιπροσωπεύει, ανάμεσα στά άλλα, και την επίδραση τών m μεταβλητών πού παραλείψαμε διότι τις θεωρούμε, από άποψη οικονομικής θεωρίας, άσχετες. Αυτό σημαίνει ότι οι μερικές παράγωγοι δεύτερης τάξεως στην (2.13)

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}$$

$j = 1, \dots, n-1$ και $i = (n-1) + 1, \dots, (n-1) + m$ είναι μηδέν, δηλαδή υποθέτουμε (και αυτή είναι μία άλλη βασική υπόθεση του γραμμικού υποδείγματος) ότι οι παραλειπόμενες μεταβλητές πού συνοψίζονται στο διαταρακτικό όρο u_t είναι άσυσχέτιστες (uncorrelated) μέ τις μεταβλητές πού τελικά απομένουν στο υπόδειγμα.

Η σχέση (2.14) μπορεί να γραφτεί και ως εξής:

$$y_t = y_0 - \sum_{j=2}^n \frac{\partial f}{\partial x_j} \bar{x}_j + \sum_{j=2}^n \frac{\partial f}{\partial x_j} x_{tj} + u_t \quad (2.15)$$

Εφόσον οι μερικές παράγωγοι $\frac{\partial f}{\partial x_j}$ για τις $n-1$ μεταβλητές υπολογίζονται γύρω από τό σημείο (2.6), έπεται ότι είναι οι ίδιες για $t = 1, \dots, T$ και, επομένως, μπορούμε να τις αντικαταστήσουμε στην (2.15) μέ τις σταθερές

$$\beta_j = \frac{\partial f}{\partial x_j}; \quad j = 2, \dots, n \quad (2.16)$$



Αν, επιπλέον, συμβολίσουμε, μέ

$$\beta_1 = y_0 - \sum_{j=2}^n \frac{\partial f}{\partial x_j} \bar{x}_j = y_0 - \sum_{j=2}^n \beta_j \bar{x}_j \quad (2.17)$$

καί αντικαταστήσουμε τίς (2.16) καί (2.17) στήν (2.15) ἔχουμε:

$$y_t = \beta_1 + \sum_{j=2}^n \beta_j x_{tj} + u_t \quad (2.18)$$

Τέλος ἄν ὀρίσουμε μιά μεταβλητή

$$x_{t1} \equiv 1, \quad t = 1, \dots, T \quad (2.19)$$

τότε ἡ (2.18) γράφεται ὡς ἑξῆς

$$y_t = \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} + u_t \quad (2.20)$$

Αν θελήσουμε νά χρησιμοποιήσουμε διανύσματα καί θέσουμε

$$\beta' = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \quad (2.21)$$

καί

$$x_t = (x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{tn}) \quad (2.22)$$

τότε μπορούμε νά γράψουμε τή (2.20) μέ τό συμβολισμό τῶν διανυσμάτων, ὡς ἑξῆς:

$$y_t = x_t \beta + u_t \quad (2.23)$$

Αὐτό εἶναι τό γενικό γραμμικό ὑπόδειγμα μέ τό ὅποιο (ἔχοντας ὑπόψη τίς ἐπιφυλάξεις πού διατυπώσαμε στήν εἰσαγωγή) θ' ἀσχοληθοῦμε σέ τοῦτο καί τό ἐπόμενο κεφάλαιο. Τό ὑπόδειγμα (2.23) μπορεῖ νά ἀφορᾷ ὅποιαδήποτε ἀπό τίς συναρτήσεις πού ἀναφέραμε στήν ἀρχή τοῦ τμήματος αὐτοῦ ἢ ὅποιαδήποτε ἄλλη συναρτησιακή σχέση.



Γι' αυτό δέν τό συνδέουμε μέ κανένα συγκεκριμένο τμήμα τῆς Οἰκονομικῆς θεωρίας.

III. Οἱ βασικές Ὑποθέσεις

Ἀναφέραμε στό προηγούμενο τμήμα ὅτι ἔχουμε παρατηρήσεις γιά T περιόδους. Κατά συνέπεια ἡ σχέση (2.23) ὑποθέτουμε ὅτι ἰσχύει γιά T περιόδους. Οἱ παρατηρήσεις πού ἔχουμε ἀφοροῦν τίς μεταβλητές y_t καί x_{tj} , $j = 1, \dots, n$. Οἱ παράμετροι β_j καθώς καί οἱ παράμετροι τῆς κατανομῆς τῶν u_t , $t = 1, \dots, T$ εἶναι ἄγνωστοι.

Ἄν θέσουμε

$$Y' = (y_1, y_2, \dots, y_T) \quad (2.24)$$

καί

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{T1} & x_{T2} & \dots & x_{Tn} \end{bmatrix} \equiv \begin{bmatrix} 1 & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ 1 & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_{T2} & \dots & x_{Tn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_T \end{bmatrix} \quad (2.25)$$

Τότε μπορούμε νά γράψουμε τήν (2.23) γιά ὅλες τίς περιόδους $t = 1, \dots, T$ ὡς ἑξῆς:

$$y = X\beta + u \quad (2.26)$$

Γιά νά μπορέσουμε νά προχωρήσουμε στήν ἐκτίμηση τῶν ἄγνωστων παραμέτρων τοῦ ὑποδείγματος (2.26) θά πρέπει νά κάνουμε ὁρισμένες ὑποθέσεις ὡς πρός τό πῶς προήλθαν οἱ παρατηρήσεις πού ἔχουμε ($y:X$). Ἄν ὑποθέσουμε ὅτι ἡ μήτρα X παραμένει σταθερή σέ



έπαναλαμβανόμενα δείγματα (repeated samples) (μιά υπόθεση, βλέπε όμως και παρατήρηση (γ) πιο κάτω, που διευκολύνει την παρουσίαση της μεθόδου των ελαχίστων τετραγώνων) τότε οι μεταβολές του διανύσματος y οφείλονται, σε κάθε δείγμα, αποκλειστικά στις μεταβολές του διανύσματος των διαταρακτικών όρων u . Οι ιδιότητες επομένως των έκτιμητων των παραμέτρων που θα βρούμε εξαρτιούνται από τις υποθέσεις που κάνουμε σχετικά με το διάνυσμα u .

Πρὶν προχωρήσουμε στις υποθέσεις που γίνονται συνήθως για τους διαταρακτικούς όρους χρειάζεται να κάνουμε μερικές συμπληρώσεις πάνω στα όσα αναφέρθηκαν για τους όρους αυτούς στο προηγούμενο τμήμα αυτού του κεφαλαίου.

(α) Οί διαταρακτικοί όροι, εκτός από τις επιδράσεις των m ἄσχετων μεταβλητών που παραλείφθηκαν μπορεί ν' αντιπροσωπεύουν και επιδράσεις σχετικών μεταβλητών που δέν περιλαμβάνονται στις $n-1$ μεταβλητές του υπόδειγματος (2.18). Οί επιδράσεις όλων των μεταβλητών που δέν περιλαμβάνονται στο υπόδειγμα μπορεί να είναι μικρές. Μπορεί όμως να είναι και μεγάλες (βλέπε Klein (1962) σελ. 29-31). Έφόσον δέν μπορούμε να τις έντοπίσουμε (και γι' αυτό περιλαμβάνονται στους διαταρακτικούς όρους u_t) αυτό που έχει σημασία είναι ότι οι διαταρακτικοί όροι θα πρέπει να είναι πραγματικά τυχαίες μεταβλητές (random variables). Τήν κατανομή όμως των u_t μπορούμε να τήν αφήσουμε άπροσδιόριστη.

(β) Έκτός από τήν επίδραση των μεταβλητών που παραλείφθηκαν οί u_t μπορεί, στην περίπτωση μικροοικονομικών σχέσεων, να περιλαμβάνουν και στοιχεία που άφοροϋν τό μή ντετερμινιστικό μέρος τής συμπεριφοράς των ατόμων. Τό στοιχείο αυτό ύπάρχει και όταν ακόμα οί $n-1$ μεταβλητές που περιλαμβάνονται στο υπόδειγμα είναι τό σύνολο των μεταβλητών που έπηρεάζουν τήν έξαρτημένη μεταβλητή (βλέπε Goldberger (1964) σελ. 3).

(γ) Στο κεφάλαιο αυτό θα υποθέσουμε ότι οι παρατηρήσεις στα



διανύσματα x_t δέν περιέχουν σφάλματα στή μέτρηση τῶν μεταβλητῶν x_{tj} , $j = 2, \dots, n$. Στήν πράξη ὅμως (βλέπε Johnston (1972) σελ. 11) οἱ x_{tj} περιλαμβάνουν καί σφάλματα μετρήσεως (measurement errors). Στήν περίπτωση αὐτή οἱ διαταρακτικοί ὄροι περιλαμβάνουν καί τά σφάλματα αὐτά. (Μ'αὐτά ἀσχολούμαστε σέ ἄλλο τόμο).

Μετά τίς παρατηρήσεις αὐτές παραθέτουμε τώρα τίς βασικές ὑποθέσεις πού γίνονται συνήθως γιά τή μήτρα X καί τό διάνυσμα u στή (2.26).

$$(i) |x_{tj}| < \chi$$

Ἡ ὑπόθεση αὐτή σημαίνει ὅτι ἡ τιμή ὄλων τῶν $|x_{tj}|$ δέν αὐξάνει ἀπεριόριστα ὅσο αὐξάνει τό t . Εἶναι, δηλαδή ὁμοιόμορφα περατωμένες (uniformly bounded).

(ii) X εἶναι σταθερή (fixed) σέ ἐπαναλαμβανόμενα δείγματα.

Ἡ ὑπόθεση αὐτή δέν σημαίνει ὅτι $x_{tj} = x_{tk}$, $k \neq j$ γιά $t = 1, \dots, T$ διότι τότε δέν ἐκπληρώνεται ἡ ἐπόμενη ὑπόθεση.

$$(iii) r(X) = n < T.$$

δηλαδή ἡ μήτρα X ἔχει πλήρη βαθμό (fullrank), ὥσο μέ n , καί τό n (ὁ ἀριθμός τῶν μεταβλητῶν πού εἶναι καί ὁ ἀριθμός τῶν συντελεστῶν β_j πού θέλουμε νά ἐκτιμήσουμε) εἶναι μικρότερος ἀπό τόν ἀριθμό τῶν παρατηρήσεων πού ἔχουμε (T).

Ἡ ὑπόθεση αὐτή σημαίνει ὅτι ὁ βαθμός τῆς μήτρας $X'X$ εἶναι ἐπίσης n καί, ἀφοῦ ἡ μήτρα αὐτή εἶναι $n \times n$, $\det(X'X) \neq 0$. Ἄρα ἡ $(X'X)^{-1}$ ὑπάρχει καί αὐτό ἀποτελεῖ βασικό ὄρο γιά τήν εὑρεση τῶν ἐκτιμητῶν τῶν παραμέτρων. Ἐφόσον $r(X) = n$ καί ἀφοῦ οἱ στήλες τῆς μήτρας X εἶναι n , καμιά ἀπό τίς στήλες αὐτές δέν εἶναι γραμμικά ἐξαρτημένη ἀπό τίς ἄλλες. Τέλος $r < T$ διότι σέ ὅποιουσδήποτε ἐλέγχους σημαντικότητας ἡ ὑπόθεση (tests



of significance or hypotheses) χρειαζόμαστε ορισμένους βαθμούς έλευθερίας (degrees of freedom)

$$(iv) E(u) = 0$$

'Αναλυτικότερα ή υπόθεση αυτή γράφεται ως εξής:

$$E(u) = \begin{bmatrix} E(u_1) \\ E(u_2) \\ \vdots \\ E(u_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = 0$$

δηλαδή ή άναμενόμενη τιμή [ή μέσος (mean)] του διανύσματος u είναι ίση με τό μηδενικό διάνυσμα. Η υπόθεση αυτή δικαιολογείται από τό γεγονός ότι στό υπόδειγμά μας υπάρχει καί ή παράμετρος β_1 καί στή περίπτωση πού δέν κάνουμε τήν υπόθεση (iv) για τό μέσο δέν θά μπορούσαμε νά τόν διακρίνουμε από τήν έκτίμηση του β_1 .

$$(v) E(uu') = \sigma^2 I$$

'Αναλυτικότερα ή υπόθεση μπορεί νά γραφτή με δύο τρόπους, εϊτε

$$E(u_t u_s) = \delta_{ts} \sigma^2$$

δηλαδή

$$E(u_t^2) = \sigma^2 \quad \text{καί} \quad E(u_t u_s) = 0, \quad s \neq t$$

ή ακόμα πιο αναλυτικά



$$\begin{aligned}
 E(uu') &= E \left[\begin{array}{c} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_T \end{array} \right] (u_1, u_2 \dots u_T) = \begin{bmatrix} E(u_1^2) & E(u_1 u_2) \dots E(u_1 u_T) \\ E(u_2 u_1) & E(u_2^2) & \dots E(u_2 u_T) \\ \vdots & \vdots & \ddots \vdots \\ E(u_T u_1) & E(u_T u_2) \dots E(u_T^2) \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} \sigma^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \sigma^2 \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

Ἡ ὑπόθεση αὐτή σημαίνει ὅτι ἔχουμε ὁμοσκεδαστικότητα (homoskedasticity), δηλαδή ἡ διακύμανση τῶν διαταρακτικῶν ὀρων εἶναι ἡ ἴδια σέ ὅλες τίς περιόδους καί ὅτι δέν ὑπάρχει αὐτοσυσχέτιση (autocorrelation) ἀνάμεσα στούς διαταρακτικούς ὀρους τῶν διαφόρων περιόδων.

IV. Ἡ Μέθοδος τῶν Ἐλαχίστων Τετραγῶνων

Ἄν συμβολίσουμε τούς ἐκτιμητές τῶν β_j μέ b_j , $j = 1, \dots, n$ (καί αὐτό θά γίνεταί σέ ὅσες περιπτώσεις ὑπάρχουν λατινικά γράμματα ἀντίστοιχα μέ τά ἑλληνικά) καί θέσουμε

$$b' = (b_1, b_2, \dots, b_n) \quad (2.27)$$

καί ὀρίσουμε τά κατάλοιπα (residuals) ὡς ἐξῆς:

$$\hat{u}_t = y_t - x_t \cdot b = y_t - \sum_{j=1}^n b_j x_{tj} \quad (2.28)$$



καί θέσουμε

$$\hat{u}' = (\hat{u}_1, \hat{u}_2, \dots, \hat{u}_T) \quad (2.29)$$

καί έπομένως

$$\hat{u} = y - Xb \quad (2.30)$$

Τότε ή μέθοδος τών Έλαχίστων Τετραγώνων (Least Squares) άποσκοπεύ στην έλαχιστοποίηση του άθροίσματος

$$\varphi = \hat{u}'\hat{u} = \sum_{t=1}^T \hat{u}_t^2 = \sum_{t=1}^T (y_t - \sum_{j=1}^n b_j x_{tj})^2 \quad (2.31)$$

δηλαδή στην έλαχιστοποίηση τών τετραγώνων τών καταλοίπων.

Άντικαθιστώντας τήν (2.30) στή (2.31) έχουμε

$$\begin{aligned} \varphi &= \hat{u}'\hat{u} = (y - Xb)'(y - Xb) = (y' - b'X')(y - Xb) = \\ &= y'y - b'X'y - y'Xb + b'X'Xb \\ &= y'y - 2b'X'y + b'X'Xb \end{aligned} \quad (2.32)$$

άφοϋ $b'X'y = y'Xb$.

Γιά νά βροϋμε γιά ποιές τιμές του b ή (2.32) δύνει έλάχιστο θά πρέπη νά παραγωγίσουμε τήν φ ώς προς b καί νά έξισώσουμε τό άποτέλεσμα μέ τό μηδενικό διάνυσμα, δηλαδή (βλέπε Γ.Α.σελ. 176-177)

$$\frac{\partial \varphi}{\partial b} = - 2X'y + 2X'Xb = 0 \quad (2.33)$$

Ή (2.33) δύνει τς κανονικές έξισώσεις (normal equations)

$$(X'X)b = X'y \quad (2.34)$$



Εφόσον, σύμφωνα με την υπόθεση (iii) ο βαθμός της μήτρας X είναι n ή $X'X$ είναι μη ιδιάζουσα. Πολλαπλασιάζοντας την (2.34) με $(X'X)^{-1}$ από τα άριστερά, έχουμε

$$b = (X'X)^{-1} X'Y \quad (2.35)$$

Η (2.35) είναι ο εκτιμητής (estimator) του διανύσματος β που προκύπτει από τη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων.

Για να δοῦμε αν έχουμε ελάχιστο παίρνουμε την παράγωγο δεύτερης τάξεως της φ ως προς b , δηλαδή

$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial b \partial b'} = \frac{\partial}{\partial b'} \left(\frac{\partial \varphi}{\partial b} \right) = \frac{\partial}{\partial b'} (-2X'Y + 2X'Xb) = 2X'X \quad (2.36)$$

Εφόσον (βλέπε Γ.Α.σελ.133) η $X'X$ είναι θετικά όρισμένη έπεται ότι η (2.35) δίνει ελάχιστο.

Η παράμετρος σ^2 είναι άγνωστη, όπως άγνωστοι είναι και οι διαταρακτικοί όροι u_t . Οι εκτιμήσεις που έχουμε για τους τελευταίους είναι τα κατάλοιπα \hat{u}_t . Από τα κατάλοιπα αυτά θα βρούμε τον εκτιμητή της σ^2, s^2 . Αντικαθιστώντας την (2.35) στη (2.30) έχουμε

$$\hat{u} = Y - Xb = Y - X(X'X)^{-1}X'Y \quad (2.37)$$

Αντικαθιστώντας την (2.26) στην (2.37) έχουμε

$$\begin{aligned} \hat{u} &= X\beta + u - X(X'X)^{-1}X'(X\beta + u) = \\ &= X\beta + u - X\beta - X(X'X)^{-1}X'u = u - X(X'X)^{-1}X'u = \\ &= (I - X(X'X)^{-1}X')u \end{aligned} \quad (2.38)$$

θέτοντας

$$Q = I - X(X'X)^{-1}X' \quad (2.39)$$



μπορούμε να γράψουμε τή (2.38) συνοπτικά

$$\hat{u} = Qu \quad (2.40)$$

Ἡ Q εἶναι συμμετρική καὶ (ἀφοῦ $QQ = Q$) ταυτοδύναμη μήτρα (βλέπε Γ.Α. σελ. 26). Κατὰ συνέπεια

$$\hat{u}'\hat{u} = (Qu)'Qu = u'Q'Qu = u'QQu = u'Qu \quad (2.41)$$

Ἄν πάρουμε τήν ἀναμενόμενη τιμή τῆς (2.41) ἔχουμε

$$E(\hat{u}'\hat{u}) = E(u'Qu) \quad (2.42)$$

Ἐφόσον ὁμοίως (2.42) εἶναι ἓνας ἀριθμός, τό ἕχνος τοῦ ἀριθμοῦ εἶναι ὁ ἴδιος ὁ ἀριθμός. Ἄρα

$$E(u'Qu) = E[\text{tr}(u'Qu)] \quad (2.43)$$

Ἐφαρμόζοντας τώρα τίς ἰδιότητες τοῦ ἕχνου (βλ. Γ.Α. σελ. 111-112) ἔχουμε:

$$E[\text{tr}(u'Qu)] = E[\text{tr}(Quu')] = \text{tr}[E(Quu')] \quad (2.44)$$

Ἐφόσον ἡ μήτρα Q εἶναι σταθερή, ἔχουμε

$$\text{tr}[E(Quu')] = \text{tr}[QE(uu')] \quad (2.45)$$

Ἀντικαθιστώντας στή (2.45) τήν $E(uu')$ μέ τήν ἕση τῆς, ἀπό τήν ὑπόθεση (v) ἔχουμε

$$\text{tr}[QE(uu')] = \text{tr}[Q\sigma^2 I] = \sigma^2 \text{tr}(Q) = \sigma^2(T-n) \quad (2.46)$$

Ἐφόσον $\text{tr}(Q) = T-n$ (βλέπε Γ.Α. σελ. 114).

Ἐπομένως ἂν πάρουμε σάν ἐκτιμητή τῆς σ^2 τήν

$$s^2 = \frac{\hat{u}'\hat{u}}{T-n} \quad (2.47)$$



Ο έκτιμητής αυτός είναι άμερόληπτος (unbiased) διότι

$$E(s^2) = \frac{E(\hat{u}'\hat{u})}{T-n} = \sigma^2 \frac{(T-n)}{(T-n)} = \sigma^2 \quad (2.48)$$

Γιά να υπολογίσουμε την s^2 παρατηρούμε ότι

$$b'X'Xb = b'(X'X)(X'X)^{-1}X'y = b'X'y \quad (2.49)$$

Άρα

$$\begin{aligned} \hat{u}'\hat{u} &= (y' - b'X)(y - Xb) = y'y - 2b'X'y + b'X'Xb \quad (2.50) \\ &= y'y - b'X'Xb = y'y - b'X'y = \\ &= y'y - y'X(X'X)^{-1}X'y \\ &= y'(I - X(X'X)^{-1}X')y = y'Oy \quad (2.51) \end{aligned}$$

Επομένως

$$s^2 = \frac{y'y - b'X'y}{T-n} = \frac{y'Oy}{T-n} \quad (2.52)$$

V. Τò Θεώρημα τών Gauss-Markov

Τò θεώρημα όφείλεται στις έργασίες τών Gauss (1821-3) καί Markov (1912).

Θεώρημα: Ο έκτιμητής του β που προκύπτει από τή μέθοδο τών έλαχίστων τετραγώνων, δηλ. τό $b = (X'X)^{-1}X'y$ είναι γραμμικός, άμερόληπτος καί άριστος μέ τήν έννοια ότι, σε σύγκριση μέ όποιοδήποτε άλλο γραμμικό καί άμερόληπτο έκτιμητή, έχει τή μικρότερη διακύμανση. Δηλαδή τό διάνυσμα b είναι "Άριστος Γραμμικός Άμερόληπτος Έκτιμητής - (Α.Γ.Α.Ε.) (Best Linear Unbiased Estimator - B.L.U.E.).



Ἀπόδειξη:

- (α) Τό ὅτι ὁ ἐκτιμητής εἶναι γραμμικός ὡς πρὸς y προκύπτει ἀπὸ τὸ γεγονός ὅτι ἡ X εἶναι σύμφωνα μὲ τὴν ὑπόθεση (ii) μιά σταθερὴ μήτρα, κι' ἐπομένως καὶ ἡ μήτρα

$$A' = (X'X)^{-1}X' \quad (2.53)$$

εἶναι σταθερὴ καὶ κατὰ συνέπεια ὁ ἐκτιμητής

$$b = (X'X)^{-1}X'y = A'y \quad (2.54)$$

εἶναι γραμμικός ὡς πρὸς y .

- (β) Γιά νά δοῦμε ἂν ὁ ἐκτιμητής εἶναι ἀμερόληπτος πρέπει νά βροῦμε τὴν ἀναμενόμενη τιμὴ τοῦ b . Πρῶτα παρατηροῦμε ὅτι ὁ b μπορεῖ νά γραφτῆ ὡς ἑξῆς:

$$\begin{aligned} b &= (X'X)^{-1}X'y = (X'X)^{-1}X'(X\beta + u) = (X'X)^{-1}(X'X)\beta + A'u \\ &= \beta + A'u \end{aligned} \quad (2.55)$$

Ἐπομένως

$$E(b) = E(\beta + A'u) = \beta + E(A'u) = \beta + A'E(u) = \beta \quad (2.56)$$

ἄρα ὁ b εἶναι ἀμερόληπτος ἐκτιμητής.

Τό ἀποτέλεσμα (2.56) προκύπτει ἀπὸ τὶς ὑποθέσεις (ii) καὶ (iv).

- (γ) Γιά ν'ἀποδείξουμε ὅτι ὁ ἐκτιμητής εἶναι ἄριστος θά κρέπη πρῶτα νά βροῦμε τὴ μήτρα διακυμάνσεως συνδιακυμάνσεως (Variance Covariance Matrix) τῆς b (πού τὴ συμβολίζουμε μὲ $\text{Var}(b)$). Ἀπὸ τὶς (2.55) καὶ (2.56) ἔχουμε

$$b - \beta = b - E(b) = A'u \quad (2.57)$$

Ἄρα



$$\begin{aligned}
 \text{Var}(b) &= E \{ [b - E(b)] [b - E(b)]' \} = \\
 &= E \{ (b - \beta) (b - \beta)' \} = E [A' u u' A] = \\
 &= E \{ (X' X)^{-1} X' u u' X (X' X)^{-1} \} = (X' X)^{-1} X' \sigma^2 I X (X' X)^{-1} \\
 &= \sigma^2 (X' X)^{-1} (X' X) (X' X)^{-1} = \sigma^2 (X' X)^{-1} \quad (2.58)
 \end{aligned}$$

Αν δέν ξέρουμε τήν σ^2 τήν αντικαθιστούμε μέ τήν s^2 (σχέση (2.52)).

Από τίς διαστάσεις τής μήτρας X βλέπουμε ότι ή μήτρα A' εἶναι $n \times T$. Αν πάρουμε τώρα ἕνα ἄλλο ἐκτιμητή b^* πού εἶναι γραμμικός καί ἀμερόληπτος ὅπως καί ὁ b , μπορούμε νά τόν γράψουμε σάν:

$$b^* = (A' + C')y \quad (2.59)$$

ὅπου ή C' , ὅπως καί ή A' εἶναι μιὰ σταθερή $n \times T$ μήτρα, ἀλλά δέν προσδιορίζουμε τό βαθμό της, δηλαδή, ἐφόσον $n < T$, $r(C) \leq n$. Εἶδαμε πῶς πάνω ὅτι ἂν $r(X) = n$ τότε ή $(X'X)$ εἶναι θετικά ὀρισμένη. Κατά παρόμοιο τρόπο ἐφόσον $r(C) \leq n$, ή $C'C$ εἶναι θετικά ἡμιορισμένη (βλέπε καί Goldberger (1964) σελ. 37).

Ἐφόσον ξεκινοῦμε μέ τήν ὑπόθεση ὅτι ὁ ἐκτιμητής b^* εἶναι ἀμερόληπτος ἔπεται ὅτι:

$$\begin{aligned}
 E(b^*) &= E \{ (A' + C')y \} = E \{ (A' + C') (X\beta + u) \} = \\
 &= E \{ A' (X\beta + u) \} + E \{ C' (X\beta + u) \} = \\
 &= \beta + E \{ C' X \beta \} + C' E(u) = \beta + C' X \beta \quad (2.60)
 \end{aligned}$$

Γιά νά εἶναι ή (2.60) ἴση μέ τό β θά πρέπει νά ἰσχύουν οἱ συνθήκες

$$C'X = 0 \implies X'C = 0 \quad (2.61)$$

Γιά νά βροῦμε τή μήτρα διακυμάνσεως - συνδιακυμάνσεως τοῦ ἐκτι-



μητῆ b^* προχωρούμε ὅπως καὶ στήν περίπτωση τοῦ b . Ἐφόσον ὁ b^* εἶναι ἀμερόληπτος καὶ ἰσχύει ἡ (2.61) ἔχουμε:

$$b^* - \beta = (A' + C')u \quad (2.62)$$

Ἐπομένως

$$\begin{aligned} \text{Var}(b^*) &= E[(b^* - \beta)(b^* - \beta)'] = E[(A' + C')uu'(A + C)] = \\ &= \sigma^2 (A' + C')(A + C) = \sigma^2 (A'A + A'C + C'A + C'C) \\ &= \sigma^2 (A'A + C'C) \end{aligned} \quad (2.63)$$

Τό ἀποτέλεσμα αὐτό προκύπτει ἀπό τό γεγονός ὅτι

$$A'C = C'A = 0 \quad (2.64)$$

ἐπειδὴ ἰσχύουν οἱ συνθήκες (2.61)

Ἐφόσον ὁμως

$$A'A = (X'X)^{-1} X'X(X'X)^{-1} = (X'X)^{-1} \quad (2.65)$$

ἡ (2.63) μπορεῖ νά γραφτῆ

$$\text{Var}(b^*) = \sigma^2 (X'X)^{-1} + \sigma^2 C'C = \text{var}(b) + \sigma^2 C'C \quad (2.66)$$

Κατά συνέπεια

$$\text{Var}(b^*) - \text{Var}(b) = \sigma^2 C'C \quad (2.67)$$

Καὶ ἐφόσον ἡ μήτρα $C'C$ εἶναι θετικά ἡμιορισμένη ἀποδείξαμε ὅτι ὁ b εἶναι ἄριστος ἐκτιμητής.

Γιὰ νά γίνῃ ξεκάθαρη ἡ τελευταία αὐτή ἰδιότητα σημειώνουμε ὅτι ἂν πάρουμε ἕνα γραμμικό συνδυασμό τῶν β_j

$$\alpha_1 = g'\beta \quad (2.68)$$



όπου ή g' είναι ένα σταθερό διάνυσμα μέ n συντεταγμένες καί αν πάρουμε σάν έκτιμητή του β τόν b , τότε ό έκτιμητής του α_1 είναι

$$a_1 = g'b \quad (2.69)$$

Όπότε

$$a_1 - \alpha_1 = g'(b - \beta) \quad (2.70)$$

καί

$$E[(a_1 - \alpha_1)(a_1 - \alpha_1)'] = g' \{ E[(b - \beta)(b - \beta)'] \} g \quad (2.71)$$

Κατά παρόμοιο τρόπο αν πάρουμε σάν έκτιμητή του β τόν b^* τότε έχουμε ένα άλλο έκτιμητή του α_1 , δηλαδή τόν

$$a_1^* = g'b^* \quad (2.72)$$

καί, όπως καί προηγουμένως, ή $\text{Var}(g'b^*)$ είναι

$$E[(a_1^* - \alpha_1)(a_1^* - \alpha_1)'] = g' E[(b^* - \beta)(b^* - \beta)'] g \quad (2.73)$$

*Αν τώρα αφαιρέσουμε τή (2.71) από τή (2.73) έχουμε:

$$g' \{ (E(b^* - \beta)(b^* - \beta)') - (E(b - \beta)(b - \beta)') \} g \quad (2.74)$$

Αντικαθιστώντας μέσα στην άγκύλη της (2.74) τή (2.67) έχουμε:

$$g' \{ \text{Var}(b^*) - \text{Var}(b) \} g = \sigma^2 g'(C'C)g \geq 0 \quad (2.75)$$

Εφόσον ή $C'C$ είναι θετικά ήμιορισμένη. Μ'αυτό άποδείξαμε ότι τό θεώρημα των Gauss Markov ισχύει καί για τό γραμμικό συνδυασμό (2.68) των b_j . Στην περίπτωση πού $g' = (1, 0, \dots, 0)$ ή (2.75) είναι:

$$\text{Var}(b_1^*) - \text{Var}(b_1) \geq 0 \quad (2.76)$$



$$\text{δηλ. } \text{Var}(b_1^*) \geq \text{Var}(b_1) \quad (2.77)$$

Ἡ (2.77) ἀποτελεῖ ἀπόδειξη, στήν εἰδική περίπτωση πού ἐξετάζουμε τόν ἐκτιμητή b_1 τῆς β_1 , ὅτι ὁ ἐκτιμητής αὐτός ἔχει διακύμανση μικρότερη ἢ ἔση ἀπ' ὅποιοιδήποτε ἄλλο ἐκτιμητή b_1^* .

VI. Ἡ Συνέπεια τοῦ b

Ὅπως εἶναι γνωστό ἀπό τή Στατιστική (βλέπε Κεβόρκ (1972 β), σελ. 100) ἕνας ἐκτιμητής εἶναι ἀμερόληπτος ἄν

$$E(b) = \beta \quad (2.78)$$

Ἄν δέν ἰσχύη ἡ (2.78) τότε ἡ μεροληψία (bias) τοῦ ἐκτιμητή εἶναι ἔση μέ

$$E(b) - \beta \quad (2.79)$$

Ἄν τό μέγεθος τοῦ δείγματος αὐξάνη ($T \rightarrow \infty$) καί

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \{E(b)\} = \beta \quad (2.80)$$

ὁ ἐκτιμητής b λέγεται ἀσυμπτωτικά ἀμερόληπτος (asymptotically unbiased). Ἄν ἡ (2.80) δέν ἰσχύη τότε ἡ ἀσυμπτωτική μεροληψία (asymptotic bias) εἶναι ἔση μέ

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E(b) - \beta \quad (2.81)$$

Μπορεῖ ν' ἀποδειχθῇ ὅτι ἄν ἕνας ἐκτιμητής εἶναι ἀσυμπτωτικά ἀμερόληπτος καί ἡ διακύμανσή του τείνει πρὸς τό μηδέν ὁ ἐκτιμητής αὐτός εἶναι συνεπής (consistent) (βλέπε Dhrymes (1970) σελ. 90 καί Κεβόρκ σελ. 102).

Μέ βάση τήν ὑπόθεση (i) ἡ μήτρα (βλέπε Dhrymes (1970) σελ. 146)



$$M = \left(\frac{X'X}{T} \right) \quad (2.82)$$

Έχει πεπερασμένα στοιχεία. Αυτό σε συνδυασμό με την υπόθεση (iii) έχει σαν συνέπεια ότι η αντίστροφη της M υπάρχει και άρα αντιστρέφοντας την (2.82) έχουμε:

$$M^{-1} = \left(\frac{X'X}{T} \right)^{-1} \Rightarrow (X'X)^{-1} = \frac{M^{-1}}{T} \quad (2.83)$$

Πρώτα βλέπουμε ότι εφόσον ισχύουν ή (2.83) και ή (2.56) ο εκτιμητής b είναι ασυμπτωτικά αμερόληπτος, δηλαδή

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E(b) = \beta \quad (2.84)$$

Επίπλεον (χρησιμοποιώντας τις σχέσεις (2.83) και (2.58)) έχουμε:

$$\begin{aligned} \lim_{T \rightarrow \infty} E[(b-\beta)(b-\beta)'] &= \lim_{T \rightarrow \infty} \text{Var}(b) = \\ \lim_{T \rightarrow \infty} \left\{ \sigma^2 (X'X)^{-1} \right\} &= \lim_{T \rightarrow \infty} \left\{ \sigma^2 \frac{M^{-1}}{T} \right\} = \\ \sigma^2 \lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{M^{-1}}{T} \right) &= \sigma^2 0 = 0 \end{aligned} \quad (2.85)$$

Εφόσον ισχύουν οι (2.84) και (2.85), ο εκτιμητής b είναι συνεπής.

VII. Το Κλασσικό Γραμμικό Ύψ Δείγμα με Γραμμικούς Δεσμούς

Αν γνωρίζουμε ότι οι παράμετροι συνδέονται μεταξύ τους με ορισμένες σχέσεις και θελήσουμε να λάβουμε υπόψη τις σχέσεις αυτές τότε προχωρούμε όπως αναφέρεται στη Γ.Α. (σελ. 177 κ.έ.), δηλαδή χρησιμοποιούμε τη μέθοδο των πολλαπλασιαστών του Lagrange (Lagrange multipliers) (βλέπε και Theil (1961) και (1971) σελ. 43-45).



Αν οί παράμετροι β συνδέονται μέ τή σχέση

$$R\beta = r \quad (2.86)$$

όπου R εἶναι μιά σταθερή μήτρα $p \times n$ καί r ἕνα (ἐπίσης σταθερό) διάνυσμα μέ p συντεταγμένες. Ὁ βαθμός τῆς μήτρας R εἶναι p , πού εἶναι καί ὁ ἀριθμός τῶν σχέσεων μέ τίς ὁποῦς συνδέονται οί παράμετροι, δηλαδή ὁ ἀριθμός τῶν δεσμῶν ἢ περιορισμῶν (constraints).

Γιά τόν ἐκτιμητή τοῦ β, b^C θά πρέπει νά ἰσχύη μιά σχέση παρόμοια μέ τήν (2.86), δηλαδή,

$$Rb^C = r \quad (2.87)$$

Τό πρόβλημα τώρα εἶναι ἡ ἐλαχιστοποίηση τῆς (2.32) (μέ τό νέο ἐκτιμητή b^C) μέ τό δεσμό (2.87).

Αν τό διάνυσμα τῶν πολλαπλασιαστῶν τοῦ Lagrange εἶναι:

$$\lambda' = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p) \quad (2.88)$$

τότε ἡ συνάρτηση πού πρέπει νά ἐλαχιστοποιηθῆ ὡς πρὸς b^C καί λ εἶναι:

$$\psi = y'y - 2b^{C'}X'y + b^{C'}X'Xb^C - \lambda'(r - Rb^C) \quad (2.89)$$

Οἱ συνθήκες πρώτης τάξεως (first order conditions) γιά τήν ἐλαχιστοποίηση τῆς (2.89) εἶναι:

$$\frac{\partial \psi}{\partial b^C} = -2X'y + 2X'Xb^C + R'\lambda = 0 \quad (2.90)$$

$$\frac{\partial \psi}{\partial \lambda} = -r + Rb^C = 0 \quad (2.91)$$

Ἀπό τήν (2.90) ἔχουμε:

$$R'\lambda = 2X'y - 2X'Xb^C \quad (2.92)$$



Πολλαπλασιάζοντας την (2.92) με τη μήτρα $R(X'X)^{-1}$ έχουμε

$$R(X'X)^{-1} R' \lambda = 2 [R(X'X)^{-1} X'y - Rb^c] \quad (2.93)$$

Εφόσον $r(R) = p < n$ και ή $(X'X)^{-1}$ είναι θετικά όρισμένη έπεται ότι (βλ. Γ.Α. σελ. 133) και ή μήτρα $R(X'X)^{-1} R'$ είναι θετικά όρισμένη και ότι ή αντίστροφή της

$$D \equiv [R(X'X)^{-1} R']^{-1} \quad (2.94)$$

υπάρχει.

Πολλαπλασιάζοντας τη (2.93) με τη μήτρα D από τά άριστερά έχουμε:

$$\lambda = 2D [R(X'X)^{-1} X'y - Rb^c] \quad (2.95)$$

αντικαθιστώντας τς (2.35) και (2.87) στη (2.95) έχουμε:

$$\lambda = 2D(Rb - r) \quad (2.96)$$

Αντικαθιστώντας την (2.96) στη (2.90) έχουμε:

$$-2X'y + 2X'Xb^c + 2R'D(Rb - r) = 0 \quad (2.97)$$

ή

$$(X'X)b^c = X'y - R'D(Rb - r) \quad (2.98)$$

Πολλαπλασιάζοντας την (2.98) με $(X'X)^{-1}$ από τά άριστερά έχουμε τελικά:

$$b^c = b + (X'X)^{-1} R'D(r - Rb) \quad (2.99)$$

Επομένως ό καινούργιος έκτιμητής b^c διαφέρει από τον έκτιμητή b μόνο εφόσον ό τελευταίος δέν ικανοποιει τη συνθήκη (2.87).

Γιά νά δοϋμε αν έχουμε μέγιστο ή ελάχιστο εξετάζουμε πλασιωμένες πρωτεύουσες ελάσσονες όρίζουσες (bordered principal minors) της μήτρας



$$\begin{bmatrix} \frac{\partial^2 \psi}{\partial \lambda \partial \lambda'} & \frac{\partial^2 \psi}{\partial \lambda \partial b^c} \\ \frac{\partial^2 \psi}{\partial b^c \partial \lambda'} & \frac{\partial^2 \psi}{\partial b^c \partial b^c} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & R \\ R' & 2X'X \end{bmatrix} \quad (2.100)$$

(βλέπε Γ.Α. σελ.184).

VIII. Υποδιαίρεση τής Μήτρας τών Άνεξάρτητων Μεταβλητῶν σέ Δυό Υπομήτρες

Γιά πολλούς λόγους ὁ ἔρευνητής μπορεῖ νά θέλῃ νά υποδιαιρέσῃ τῆς ἀνεξάρτητες μεταβλητές σέ δυό ομάδες καί νά ξεχωρίσῃ τῆς ἐπιδράσεις τῆς καθεμιᾶς πάνω στήν ἐξαρτημένη μεταβλητή.

Γιά τό λόγο αὐτό ἀποδεικνύουμε στό τμήμα αὐτό τό ἀκόλουθο θεώρημα:

Θεώρημα: "Ἄν υποδιαιρέσουμε τή μήτρα τῶν n ἀνεξάρτητων μεταβλητῶν τοῦ ὑποδείγματος (2.26) σέ δυό υπομήτρες, δηλαδή:

$$X = (X_1 \ ; \ X_2) \quad (2.101)$$

ὅπου X_1 καί X_2 εἶναι υπομήτρες διαστάσεων $T \times n_1$ καί $T \times n_2$, $n_1 + n_2 = n$ καί ἄν, ἀνάλογα, υποδιαιρέσουμε, τό διάνυσμα β τοῦ (2.26) σέ δυό υποδιανύσματα β_1 καί β_2 μέ n_1 καί n_2 συντεταγμένες, δηλαδή:

$$\beta' = (\beta_1' \ , \ \beta_2') \quad (2.102)$$

τότε ὁ ἐκτιμητής τοῦ β_2 , b_2 πού προκύπτει ἀπό τήν ἐκτίμηση τοῦ ὑποδείγματος

$$y = X_1 \beta_1 + X_2 \beta_2 + u \quad (2.103)$$

εἶναι ὁ ἴδιος μέ τόν ἐκτιμητή τοῦ β_2^* , b_2^* πού προκύπτει ἀπό τήν



έκτιμηση (καί στίς δύο περιπτώσεις μέ τή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων) τοῦ ὑποδείγματος:

$$y^* = X_2^* \beta_2^* + u^* \quad (2.104)$$

$$\text{ὅπου } y^* = y - X_1 b_Y \quad \text{καί} \quad X_2^* = X_2 - X_1 B_2 \quad (2.105)$$

καί ὅπου

$$b_Y = (X_1' X_1)^{-1} X_1' Y \quad \text{καί} \quad B_2 = (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 \quad (2.106)$$

Ἐπιπλέον τά κατάλοιπα τῶν δύο παλινδρομήσεων (regressions) εἶναι ἴσα, δηλαδή:

$$\hat{u} = \hat{u}^* \quad (2.107)$$

καί

$$\text{Var}(b_2) = \text{Var}(b_2^*) \quad (2.108)$$

Πρῶν προχωρήσουμε στήν ἀπόδειξη τοῦ θεωρήματος παρατηροῦμε, ὅτι ἀπό τίς σχέσεις (2.105) καί (2.106) προκύπτει ὅτι ἡ (2.104) εἶναι ἡ παλινδρόμηση πού ἔχει σάν ἐξαρτημένη μεταβλητή τά κατάλοιπα τῆς Y καί ἀνεξάρτητες μεταβλητές τά κατάλοιπα τῶν X_1 πού ἀπομένουν μετά τήν ἀφαίρεση (τόσο ἀπό τήν y ὅσο καί τίς X_1) τῆς διακυμάνσεως πού ὀφείλεται στίς μεταβλητές X_2 .

Ἀπόδειξη:

Ἡ ἀπόδειξη θά γίνη σέ τρία στάδια

(i) Πρῶτα ἀποδεικνύουμε ὅτι $b_2 = b_2^*$

Ἄν ἐκτιμήσουμε τό ὑπόδειγμα μέ τή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων τότε ἔχουμε τίς ἀκόλουθες κανονικές ἐξισώσεις:

$$\begin{bmatrix} X_1' X_1 & X_1' X_2 \\ X_2' X_1 & X_2' X_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X_1' Y \\ X_2' Y \end{bmatrix} \quad (2.109)$$



όπου

b_1 και b_2 είναι οι εκτιμητές των β_1 και β_2 .

Οι (2.109) γράφονται και ως εξής:

$$X_1' X_1 b_1 + X_1' X_2 b_2 = X_1' y \quad (2.110)$$

$$X_2' X_1 b_1 + X_2' X_2 b_2 = X_2' y \quad (2.111)$$

Υποθέτοντας ότι $r(X_1) = n_1$ (και άρα η $X_1' X_1$ είναι θετικά ορισμένη κι' επομένως η $(X_1' X_1)^{-1}$ υπάρχει), πολλαπλασιάζουμε την (2.110) από τα αριστερά με $(X_1' X_1)^{-1}$ και επιλύουμε ως προς b_1 όποτε έχουμε:

$$b_1 = (X_1' X_1)^{-1} X_1' y - (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 b_2 \quad (2.112)$$

Αντικαθιστώντας την (2.112) στην (2.111) έχουμε:

$$\begin{aligned} X_2' X_1 [(X_1' X_1)^{-1} X_1' y - (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 b_2] + X_2' X_2 b_2 &= \\ = X_2' y & \quad (2.113) \end{aligned}$$

Μετά από τούς πολλαπλασιασμούς και την ανακατάταξη των όρων μπορούμε να γράψουμε την (2.113) ως εξής:

$$\{X_2' [I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1'] X_2\} b_2 = X_2' [I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1'] y \quad (2.114)$$

Αν τώρα θέσουμε:

$$Q_1 = I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1' \quad (2.115)$$

τότε η (2.114) γράφεται:

$$(X_2' Q_1 X_2) b_2 = X_2' Q_1 y \quad (2.116)$$



Οι κανονικές εξισώσεις εξάλλου της (2.104) είναι:

$$(X_2^*{}' X_2^*) b_2^* = X_2^*{}' y^* \quad (2.117)$$

Αν αντικαταστήσουμε τις (2.106) στις (2.105) και χρησιμοποιήσουμε την (2.113) έχουμε:

$$\begin{aligned} y^* &= y - X_1 b_y = y - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1' y = [I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1'] y = \\ &= Q_1 y \end{aligned} \quad (2.118)$$

και

$$\begin{aligned} X_2^* &= X_2 - X_1 B_2 = X_2 - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 = \\ &= [I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1'] X_2 = Q_1 X_2 \end{aligned} \quad (2.119)$$

Αντικαθιστώντας τις (2.118) και (2.119) στην (2.117) έχουμε:

$$(X_2' Q_1' Q_1 X_2) b_2^* = X_2' Q_1' Q_1 y \quad (2.120)$$

και έφ'όσον ή Q_1 είναι μιá ταυτοδύναμη και συμμετρική μήτρα ($Q_1' Q_1 = Q_1 Q_1 = Q_1$) έπεται ότι ή (2.120) και (2.116) είναι ίσες και άρα άποδείξαμε ότι:

$$b_2 = b_2^* \quad (2.121)$$

(ii) Η έπόμενη άποδείξη άφορã τã κατάλοιπα άπό τις δυó παλινδρομήσεις (2.103) και (2.104)

Αν πάρουμε τις παρατηρήσεις στις ανεξάρτητες μεταβλητές για την περίοδο t και τις χωρίζουμε σέ δυó ύποδιάνυσματα (ό πρώτος δείχτης αναφέρεται στην αντίστοιχία μέ τις μήτρες X_1 και X_2 και ή . δείχνει ύποδιάνυσμα-γραμμή):

$$x_{1t.} = (x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{t, n_1}) \quad (2.122)$$



καί

$$x_{2t} = (x_{t,n_1+1}, x_{t,n_1+2}, \dots, x_{tn}) \quad (2.123)$$

τότε τό κατάλοιπο γιά τή περίοδο t από τήν παλιυδρόμηση (2.103) εἶναι:

$$\hat{u}_t = y_t - x_{1t} \cdot b_1 - x_{2t} \cdot b_2 \quad (2.124)$$

ἐξάλλου ἂν θέσουμε

$$x_{1t}^* = (x_{t1}^*, x_{t2}^*, \dots, x_{tn_1}^*) \quad (2.125)$$

τά κατάλοιπα γιά τήν περίοδο t από τήν παλιυδρόμηση (2.104) εἶναι:

$$\hat{u}_t^* = y_t^* - x_{2t}^* \cdot b_2^* \quad (2.126)$$

Ἐφοῦ ὁμως ἰσχύει ἡ (2.121) μποροῦμε ν' ἀντικαταστήσουμε τήν b_2^* μέ τή b_2 . Ἐν ἐπιπλέον ἀντικαταστήσουμε τίς y_t^* καί x_{2t}^* μέ τίς ἴσες τους (βλέπε (2.118) καί (2.119)) ἔχουμε:

$$\hat{u}_t^* = y_t - x_{1t} \cdot (X_1' X_1)^{-1} X_1' y - x_{2t} \cdot b_2 + x_{1t} \cdot (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 b_2 \quad (2.127)$$

Ἐν τῶρα ἀφαιρέσουμε τή (2.127) ἀπό τή (2.124) ἔχουμε:

$$\begin{aligned} \hat{u}_t - \hat{u}_t^* = & -x_{1t} \cdot b_1 + x_{1t} \cdot (X_1' X_1)^{-1} X_1' y - \\ & - x_{1t} \cdot (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 b_2 \end{aligned} \quad (2.128)$$

Ἐν $u_t = u_t^*$ τότε ἡ (2.128) θά πρέπη νά εἶναι ἴση μέ τό μηδέν, δηλαδή:

$$x_{1t} \cdot [(b_1 - (X_1' X_1)^{-1} X_1' y + (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 b_2)] = 0 \quad (2.129)$$



* Αφοῦ $x_{1t} \neq 0$ τότε θά πρέπει νά ἔχουμε:

$$b_1 + (X_1'X_1)^{-1} X_1'X_2b_2 = (X_1'X_1)^{-1} X_1'Y \quad (2.130)$$

"Αν πολλαπλασιάσουμε τήν (2.130) μέ $(X_1'X_1)$ ἀπό τά ἀριστερά ἔχουμε:

$$(X_1'X_1)b_1 + (X_1'X_2)b_2 = X_1'Y$$

καί αὐτή ἡ σχέση εἶναι ἡ ἴδια μέ τήν (2.110), ἄρα

$$\hat{u} = \hat{u}^* \quad (2.131)$$

(iii) Τέλος ἀποδεικνύουμε ὅτι $\text{Var}(b_2) = \text{Var}(b_2^*)$.

'Εφόσον ἰσχύει ἡ (2.131) ἔπεται ὅτι:

$$s^2 = \frac{\hat{u}'\hat{u}}{T-n} = \frac{\hat{u}^*\hat{u}^*}{T-n} \quad (2.132)$$

Τή (2.132) διαιροῦμε μέ $T-n = T-(n_1+n_2)$ διότι τό σύνολο τῶν παραμέτρων πού ἔχουν ἐκτιμηθῆ στή περίπτωση τῆς παλινδρομήσεως (2.103) εἶναι ξεκάθαρο ὅτι εἶναι $n_1 + n_2$. Καί στή περίπτωση ὅμως τῆς (2.104) ξεκινοῦμε ἀπό μιὰ ἐξαρτημένη μεταβλητή, τήν y^* , πού εἶναι τά κατάλοιπα ἀπό τήν y μετά τήν ἐκτίμηση n_1 παραμέτρων. Σ' αὐτές πρέπει νά προστεθοῦν καί οἱ n_2 πού βρίσκουμε μέ τήν παλινδρομήση (2.104). 'Εφόσον, κατά συνέπεια, ἰσχύει ἡ (2.131) ἰσχύει καί ἡ (2.132).

'Η $\text{Var}(b_2^*)$ βρίσκεται ὅπως καί ἡ $\text{Var}(b)$ στή (2.58) καί εἶναι (ἄν δέν ξέρομε τήν s^2) ἴση μέ

$$\text{Var}(b_2^*) = s^2 (X_2'Q_1X_2)^{-1} \quad (2.132)$$

'Απομένει τώρα νά βροῦμε, τή $\text{Var}(b_2)$

"Αν θέσουμε:



$$(X'X)^{-1} = \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} = V \quad (2.133)$$

τότε

$$\text{Var}(b_2) = s^2 V_{22} \quad (2.133)$$

Σύμφωνα όμως με όσα δείξαμε στην Γ.Α. (σελ. 55-57)

$$\begin{aligned} V_{22} &= [X_2'X_2 - X_2'X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1'X_2]^{-1} = \\ &= \{X_2'[I - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1']X_2\}^{-1} = (X_2'Q_1X_2)^{-1} \end{aligned} \quad (2.134)$$

• Αν αντικαταστήσουμε τη (2.134) στη (2.133) βλέπουμε ότι

$$\text{Var}(b_2) = \text{Var}(b_2^*) \quad (2.135)$$

καί μ'αυτό συμπληρώνεται ή απόδειξη του θεωρήματος.

Όπως αναφέραμε καί στην αρχή του τμήματος αυτού τό θεώρημα πού μόλις αποδείξαμε έχει πολλές χρήσεις καί μπορεί ακόμα καί νά επέκταθῆ καί στά συστήματα ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων (βλέπε καί τήν ἐργασία του συγγραφέα (1971) σελ. 60-61). Στο ἐπόμενο (καί τελευταῖο, τμήμα του κεφαλαίου αυτού) τό ἐξειδικεύουμε στην περίπτωση τῆς ἀπλῆς παλινδρομήσεως.

ΙΧ. Ἡ Ἀπλή Παλινδρόμηση σάν Παράδειγμα του Κλασσικοῦ Γραμμικοῦ Ὑποδείγματος

Ἡ ἀπλή παλινδρόμηση (simple regression), μέ τό συμβολισμό πού υἱοθετήσαμε στό Κεφάλαιο αυτό, γράφεται ὡς ἐξῆς:

$$y_t = \beta_1 x_{t1} + \beta_2 x_{t2} + u_t \quad ; \quad t = 1, 2, \dots, T \quad (2.136)$$

Ἡ μήτρα X εἶναι:



$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \\ \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots \\ x_{T1} & x_{T2} \end{bmatrix} \equiv \begin{bmatrix} 1 & x_{12} \\ 1 & x_{22} \\ \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_{T2} \end{bmatrix} \quad (2.137)$$

Αν εφαρμόσουμε τη μέθοδο που αναπτύξαμε στη (2.35) κ.έ. έχουμε πρώτα

$$(X'X)^{-1} = \begin{bmatrix} T & \sum x_{t2} \\ \sum x_{t2} & \sum x_{t2}^2 \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{T\sum x_{t2}^2 - (\sum x_{t2})^2} \begin{bmatrix} \sum x_{t2}^2 & -\sum x_{t2} \\ -\sum x_{t2} & T \end{bmatrix} \quad (2.138)$$

όπου όλα τα άθροισματα στις (2.138) κ.έ. είναι από $t = 1$ έως $t = T$.

Επιπλέον έχουμε:

$$X'Y = \begin{bmatrix} \sum y_t \\ \sum x_{t2}y_t \end{bmatrix} \quad (2.139)$$

Επομένως

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} &= (X'X)^{-1} X'Y = \frac{1}{T\sum x_{t2}^2 - (\sum x_{t2})^2} \begin{bmatrix} \sum x_{t2}^2 & -\sum x_{t2} \\ -\sum x_{t2} & T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sum y_t \\ \sum x_{t2}y_t \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{T\sum x_{t2}^2 - (\sum x_{t2})^2} \begin{bmatrix} \sum x_{t2}^2 \sum y_t - \sum x_{t2} \sum x_{t2}y_t \\ T\sum x_{t2}y_t - \sum x_{t2} \sum y_t \end{bmatrix} \quad (2.140) \end{aligned}$$

καί

$$\text{Var} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \frac{s^2}{T \sum x_{t2}^2 - (\sum x_{t2})^2} \begin{bmatrix} \sum x_{t2}^2 & -\sum x_{t2} \\ -\sum x_{t2} & T \end{bmatrix} \quad (2.141)$$

"Αν εφαρμόσουμε τό θεώρημα πρέπει πρώτα νά βροῦμε τά b_y καί B_2 πού (στή περίπτωση αὐτή) εἶναι ἀριθμοί. Οἱ μήτρες X_1 καί X_2 εἶναι, ἀντίστοιχα, τό πρώτο καί τό δεύτερο διάνυσμα τῆς (2.137).

"Αρα

$$b_y = (X_1' X_1)^{-1} X_1' y = \frac{1}{T} \sum y_t \equiv \bar{y} \quad (2.142)$$

καί

$$B_2 = (X_1' X_1)^{-1} X_1' X_2 = \frac{1}{T} \sum x_{t2} \equiv \bar{x}_2 \quad (2.143)$$

Ἐπομένως, ἄν θέσουμε

$$i' = (1, 1, \dots, 1) \equiv x_1' \quad (2.144)$$

ἔχουμε

$$y^* = y - x_1 \bar{y} \equiv y - i \bar{y} \quad \text{καί} \quad X_2^* = X_2 - x_1 \bar{x}_2 \equiv X_2 - i \bar{x}_2 \quad (2.145)$$

Ἡ παλινδρόμηση πού ἀντιστοιχεῖ στή (2.104) εἶναι:

$$y^* = X_2^* \beta_2^* + u^* \quad (2.146)$$

καί ἄρα

$$\begin{aligned} b_2^* &= (X_2^{*'} X_2^*)^{-1} X_2^{*'} y^* = \frac{1}{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2} \sum (x_{t2} - \bar{x}_2)(y_t - \bar{y}) = \\ &= \frac{\sum x_{t2} y_t - \frac{\sum x_{t2} \sum y_t}{T}}{\sum x_{t2}^2 - \frac{(\sum x_t)^2}{T}} = \frac{T \sum x_{t2} y_t - \sum x_{t2} \sum y_t}{T \sum x_{t2}^2 - (\sum x_t)^2} \quad (2.147) \end{aligned}$$



$$\text{Επιπλέον } \text{Var}(b_2^*) = s^2 (\mathbf{x}_2^* \mathbf{x}_2^*)^{-1} = \frac{s^2}{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2} \quad (2.148)$$

Συγκρίνοντας τήν (2.147) καί (2.148) μέ τή δεύτερη γραμμή τῶν (2.140) καί (2.141) βλέπουμε ὅτι εἶναι ἀκριβῶς οἱ ἴδιες.

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 3

ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΟΙ ΕΛΕΓΧΟΙ ΣΤΟ ΚΛΑΣΣΙΚΟ ΓΡΑΜΜΙΚΟ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑ

I. Εισαγωγικά στην Άρχη της Μείστης Πιθανότητας

Πρύν εφαρμόσουμε τήν άρχή τής μείστης πιθανότητας (Maximum Likelihood Principle) θεωρούμε σκόπιμο νά παρουσιάσουμε τά βασικά στοιχεία τής άρχής αύτής (βλέπε καί Mood and Graybill (1963) σελ. 178-184 καί Dhrymes (1970) σελ. 114-123)).

Άν ἔχουμε μιá τυχαία μεταβλητή x μέ συνάρτηση πυκνότητας (density function)

$$f(x;\theta) \quad (3.1)$$

όπου θ εἶναι μιá άγνωστη παράμετρος, τότε ό έκτιμητής μείστης πιθανότητας τής παραμέτρου $\theta, \tilde{\theta}$ εἶναι έκεῖνος πού μεγιστοποιεῖ τή συνάρτηση $f(x;\theta)$. Άν, δηλαδή, ἔχουμε ἕναν όποιοδήποτε άλλο έκτιμητή τής $\theta, \hat{\theta}$, ό έκτιμητής $\tilde{\theta}$ ικανοποιεῖ τή σχέση

$$f(x;\tilde{\theta}) > f(x;\hat{\theta}) \quad (3.2)$$

Ό έκτιμητής $\tilde{\theta}$ μπορεῖ νά βρεθῆ μέ τήν παραγωγή τής (3.1) καί τήν έξίσωση τής παραγωγού μέ τό μηδέν.

Άν τώρα πάρουμε ἕνα ~~τυχαίο δείγμα~~ (random sample) n τυχαίων μεταβλητῶν x_i ; $i = 1, \dots, n$ μέ συνάρτηση πυκνότητας τή (3.1) τότε (βλέπε καί Λαμπράκη (1972) σελ. 114) ἡ (άπό 'οινοῦ) συνάρτηση πιθανότητας (likelihood function) εἶναι

$$L = f(x_1;\theta)f(x_2;\theta)\dots f(x_n;\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i;\theta) \quad (3.3)$$

Όπως στήν προηγούμενη περίπτωση ό $\tilde{\theta}$ εἶναι έκεῖνος ό έκτιμη-



της που μεγιστοποιεῖ τήν (3.1), ἔτσι καί στήν περίπτωση τῆς (3.3) ὁ ἐκτιμητής μεγίστης πιθανότητας τῆς θ , $\tilde{\theta}$ εἶναι ἐκεῖνος που μεγιστοποιεῖ τήν (3.3) (ἐφόσον ἡ συνάρτηση αὐτή ἔχει μέγιστο καί ἱκανοποιοῦνται ὀρισμένες συνθήκες (βλέπε Mood and Graybill(1963)) Στήν περίπτωση τῆς (3.1) ὁ $\tilde{\theta}$ εἶναι συνάρτηση τῆς γνωστῆς τυχαίας μεταβλητῆς x καί στήν περίπτωση τῆς (3.3) τῶν x_i ; $i = 1, 2, \dots, n$. Γιά νά βροῦμε τόν ἐκτιμητή στήν τελευταία περίπτωση ἐπιλύουμε τήν ἐξίσωση,

$$\frac{d\mathcal{L}}{d\theta} = 0 \quad (3.4)$$

ὡς πρός θ .

Ἄντί γιά μιá, μπορεῖ νά ἔχουμε πολλές ἄγνωστες παραμέτρους, ἄς ποῦμε $p < n$. Τότε ἡ συνάρτηση πιθανότητας (πάλι ἐφόσον οἱ x_i εἶναι τυχαῖες μεταβλητές) εἶναι:

$$\mathcal{L} = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_p) \quad (3.5)$$

Στήν περίπτωση αὐτή γιά νά βροῦμε τοὺς ἐκτιμητές μεγίστης πιθανότητας $\tilde{\theta}_j$, ἐπιλύουμε τό σύστημα τῶν ἐξισώσεων

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \theta_j} = 0 ; \quad j = 1, 2, \dots, p \quad (3.6)$$

Ἐφόσον ὁ λογάριθμος τῆς \mathcal{L} εἶναι μονότονη συνάρτηση (monotonic or monotone function)

ἔπεται ὅτι οἱ τιμές θ_j που μεγιστοποιοῦν τήν

$$L = \log \mathcal{L} \quad (3.7)$$

μεγιστοποιοῦν καί τήν (3.5).



II. Έφαρμογή της Μεθόδου της Μεγίστης Πιθανότητας στο Κλασσικό Γραμμικό Υπόδειγμα

Έφ'όσον, σύμφωνα με την υπόθεση (ii) στο Κεφάλαιο 2, ή X είναι σταθερή σέ έπαναλαμβανόμενα δείγματα, μπορούμε νά διατυπώσουμε τύς υποθέσεις (iv) καί (v) σάν άναμενόμενες τιμές κάτω άπό τή συνθήκη (conditional) ότι ή X είναι σταθερή (βλέπε Theil (1971) σελ. 109-110).

$$(iv.a) \quad E(y|X) = X\beta$$

$$(v.a) \quad \text{Var}(y|X) = E[(y - X\beta)(y - X\beta)'|X] = \sigma^2 I$$

Άν στις υποθέσεις αυτές προσθέσουμε καί τήν υπόθεση ότι τό διάνυσμα y άκολουθεϊ τήν κανονική κατανομή (normal distribution) δηλαδή υποθέσουμε ότι οί y_t είναι άνεξάρτητες (independent) τυχαίες μεταβλητές καί άκολουθοϋν όλες τήν κανονική κατανομή, δηλαδή

$$(vi) \quad y_t \text{ είναι } N(x_t, \beta, \sigma^2)$$

τότε μπορούμε νά έφαρμόσουμε τήν άρχή τής μεγίστης πιθανότητας, πού παρουσιάσαμε στό προηγούμενο τμήμα τοϋ κεφαλαίου αύτοϋ. Στην περίπτωση τοϋ κλασσικοϋ γραμμικοϋ υποδείγματος ή συνάρτηση πιθανότητας, έφ'όσον ίσχύει ή συνθήκη (vi) είναι:

$$f(y_t; x_t, \beta, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(y_t - x_t \cdot \beta)^2} = (\sigma^2 2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(y_t - x_t \cdot \beta)^2} \quad (3.8)$$

καί ή συνάρτηση πιθανότητας για τή y_t , $t = 1, 2, \dots, T$, είναι:

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(y; X\beta, \sigma^2 I) &= \prod_{t=1}^T (\sigma^2 2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(y_t - x_t \cdot \beta)^2} \\ &= (\sigma^2 2\pi)^{-\frac{T}{2}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=1}^T (y_t - x_t \cdot \beta)^2} \end{aligned} \quad (3.9)$$



Ἐφαρμόζοντας τὸ λογαριθμικὸ μετασχηματισμὸ (logarithmic transformation) (3.7) στὴν (3.9) ἔχουμε:

$$L = -\frac{T}{2} \log(2\pi) - T \log \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=1}^T (y_t - x_t \beta)^2 \quad (3.10)$$

Ἐφόσον

$$(y-X\beta)'(y-X\beta) = \sum_{t=1}^T (y_t - x_t \beta)^2 \quad (3.11)$$

ἡ (3.10) γίνεταί:

$$\begin{aligned} L &= -\frac{T}{2} \log(2\pi) - T \log \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} (y-X\beta)'(y-X\beta) \\ &= -\frac{T}{2} \log(2\pi) - T \log \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} (y'y - 2y'X\beta + \beta'X'X\beta) \end{aligned} \quad (3.12)$$

Τὸ πρόβλημά μας τώρα εἶναι νὰ βροῦμε τοὺς ἐκτιμητές μεγίστης πιθανότητας τῶν β καὶ σ^2 . Γιὰ τὸ σκοπὸ αὐτὸ παραγωγίζουμε τὴν (3.12) ὡς πρὸς β καὶ σ . Οἱ παράγωγοι αὐτοῦ εἶναι:

$$\frac{\partial L}{\partial \beta} = -\frac{1}{2\sigma^2} (-2X'y + 2X'X\beta) \quad (3.13)$$

καὶ

$$\frac{\partial L}{\partial \sigma} = -\frac{T}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^3} (y-X\beta)'(y-X\beta) \quad (3.14)$$

Ἄν ἐξισώσουμε τὴν (3.13) μὲ τὸ μηδέν καὶ τὴν ἐπιλύσουμε ὡς πρὸς $\tilde{\beta}$ (πού εἶναι ὁ ἐκτιμητὴς μεγίστης πιθανότητας τοῦ β) βρίσκουμε:

$$\tilde{\beta} = (X'X)^{-1} X'y \quad (3.15)$$

Ἄλλὰ τὸ δεξιὸ μέλος τῆς (3.15) εἶναι τὸ ἕξιό μὲ τὸ δεξιὸ μέλος τῆς (2.35), δηλαδή,



$$\tilde{\beta} = b \quad (3.16)$$

"Αρα ο 'Εκτιμητής Μεγίστης Πιθανότητας (Ε.Μ.Π.) του β είναι ο ίδιος με τον 'Εκτιμητή των 'Ελαχίστων Τετραγώνων (Ε.Ε.Τ.).

'Εξισώνοντας την (3.14) με τό μηδέν, αντικαθιστώντας την β με την (3.15) και επίλύοντας ως προς σ^2 έχουμε

$$\tilde{\sigma}^2 = \frac{(y - X\tilde{\beta})' (y - X\tilde{\beta})}{T} \quad (3.17)$$

και άφου ισχύει ή (3.16), χρησιμοποιώντας την (2.30) έχουμε:

$$\tilde{\sigma}^2 = \frac{(y - Xb)' (y - Xb)}{T} = \frac{\hat{u}' \hat{u}}{T} \quad (3.18)$$

Συγκρίνοντας την (3.18) με την (2.47) βλέπουμε ότι ο Ε.Μ.Π της σ^2 δέν είναι ο ίδιος με τον s^2 . 'Εφόσον ο τελευταίος είναι άμερόληπτος, ο πρώτος δέν είναι. "Αν τώρα επίλυσουμε την (2.47) ως προς $\hat{u}' \hat{u}$ έχουμε:

$$\hat{u}' \hat{u} = (T-n)s^2 \quad (3.19)$$

'Αντικαθιστώντας την (3.19) στη (3.18) έχουμε

$$\tilde{\sigma}^2 = \left(\frac{T-n}{T} \right) s^2 \quad (3.20)$$

'Εφόσον όμως ο αριθμός των ανεξάρτητων μεταβλητών, n, παραμένει σταθερός, έχουμε:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{T-n}{T} \right) = 1 \quad (3.21)$$

'Επομένως,

$$\begin{aligned} \lim_{T \rightarrow \infty} E(\tilde{\sigma}^2) &= \lim_{T \rightarrow \infty} E \left[\left(\frac{T-n}{T} \right) s^2 \right] = \lim_{T \rightarrow \infty} \left[\left(\frac{T-n}{T} \right) E(s^2) \right] = \\ &= 1 \cdot \sigma^2 = \sigma^2 \end{aligned} \quad (3.22)$$



Κατά συνέπεια ο Ε.Μ.Π. της σ^2 , $\tilde{\sigma}^2$, είναι ασυμπτωτικά αμερόληπτος.

Αν υποθέσουμε ότι η σ^2 είναι γνωστή και παραγωγίσουμε την (3.13) ως προς β' , έχουμε:

$$\frac{\partial^2 L}{\partial \beta \partial \beta'} = - \left(\frac{X'X}{\sigma^2} \right) \quad (3.23)$$

Εφόσον η σ^2 είναι θετική και η $(X'X)$ θετικά όρισμένη, έπειτα ότι η (3.23) είναι αρνητικά όρισμένη και άρα έχουμε μέγιστο. Τέλος (βλέπε Kendall and Stuart, vol 2 (1973) σελ. 53).

$$\text{Var}(\tilde{\beta}) = - \left\{ E \left[\frac{\partial^2 L}{\partial \beta \partial \beta'} \right] \right\}^{-1} = \left(\frac{X'X}{\sigma^2} \right)^{-1} = \sigma^2 (X'X)^{-1} \quad (3.24)$$

Μιά σύγκριση ανάμεσα στην (3.24) και (2.58) δείχνει ότι:

$$\text{Var}(\tilde{\beta}) = \text{Var}(b) \quad (3.25)$$

Αν ισχύουν οι (iv.α) και (v.α) και διατυπώσαμε την υπόθεση (vi) ως εξής:

$$(vi.α) \quad y \text{ είναι } N(X\beta, \sigma^2 I) \quad (3.26)$$

τότε θα μπορούσαμε να εφαρμόζαμε άμευθείας την κανονική κατανομή για T μεταβλητές (βλέπε Dhrymes (1970) σελ. 12) δηλαδή,

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(y; X\beta, \sigma^2 I) &= (2\pi)^{-\frac{T}{2}} (\det \sigma^2 I)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{1}{2} (y-X\beta)' (\sigma^2 I)^{-1} (y-X\beta)} \\ &= (2\pi)^{-\frac{T}{2}} (\sigma^2)^{-\frac{T}{2}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} (y-X\beta)' (y-X\beta)} \end{aligned} \quad (3.27)$$

και ο λογαριθμικός μετασχηματισμός της (3.27), δίνει την (3.12).

III. Έλεγχος Σημαντικότητας ενός Στοιχείου του Διανύσματος b

Για τον έλεγχο αυτό χρειάζεται να υποδείξουμε πρώτα τα εξής:

(a) Εφόσον ισχύει η (vi.α), έπεται (βλέπε Mood and Graybill (1963))



σελ. 226) ότι (άφοῦ ἰσχύει καὶ ἡ ὑπόθεση (ii) τοῦ Κεφαλαίου 2)

$$u \text{ εἶναι } N(0, \sigma^2 I) \quad (3.28)$$

Ἄν τώρα ὀρίσουμε

$$v = H'u \quad (3.29)$$

ὅπου H εἶναι μιὰ σταθερὴ ὀρθογώνια μήτρα τέτοια ὥστε,

$$Q = H\Lambda H' \quad (3.30)$$

ὅπου Q εἶναι ἡ (2.39) καὶ Λ εἶναι ἡ μήτρα μέ τις χαρακτιριστικὲς ρίζες τῆς Q πού, σύμφωνα μέ ὅσα δείξαμε στή Γ.Α.σελ. 116, εἶναι ἴσες μέ τὴ μονάδα ἢ τὸ μηδέν, τότε, ἡ σχέση (2.41) μπορεῖ νὰ γραφτῆ ὡς ἐξῆς:

$$\hat{u}'\hat{u} = u'Qu = u'H\Lambda H'u = v'\Lambda v \quad (3.31)$$

Ἄν τώρα θέσουμε

$$v' = (v_1', v_2') \quad (3.32)$$

ὅπου

v_1 καὶ v_2 εἶναι ὑποδιανύσματα μέ (ἀντίστοιχα) T-n καὶ n συντεταγμένες καὶ ἐφόσον (βλέπε Γ.Α. σελ. 110)

$$r(Q) = \text{tr}(Q) = T-n \quad (3.33)$$

ἔπεται ὅτι ἡ μήτρα Λ ἔχει T-n στοιχεῖα στή διαγώνιό της, πού εἶναι ἴσα μέ τὴ μονάδα ἐνῶ τὰ ὑπόλοιπα στοιχεῖα εἶναι ἴσα μέ τὸ μηδέν, ἄρα

$$v'\Lambda v = (v_1', v_2') \begin{bmatrix} I_{T-n} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = v_1'v_1 \quad (3.34)$$

Εφόσον η H είναι σταθερή μήτρα και εφόσον ισχύουν οι υποθέσεις (iv) και (v) του Κεφαλαίου 2, έχουμε:

$$E(v) = H'E(u) = 0 \quad (3.35)$$

και

$$\begin{aligned} E(vv') &= E(H'uu'H) = H'E(uu')H = \\ &= \sigma^2 H'IH = \sigma^2 H'H = \sigma^2 I \end{aligned} \quad (3.36)$$

Επομένως, εφόσον ισχύει και η (3.28), έχουμε ότι:

$$v \text{ είναι } N(0, \sigma^2 I) \quad (3.37)$$

Αν γράψουμε

$$v_1' = (v_{11}, v_{12}, \dots, v_{1, T-n}) \quad (3.38)$$

Τότε η (3.34) μπορεί να γραφτεί και ως εξής

$$v_1' v_1 = \sum_{i=1}^{T-n} v_{1i}^2 \quad (3.39)$$

Αν τώρα διαιρέσουμε την (2.41) διά σ^2 , έχουμε:

$$\frac{\hat{u}'\hat{u}}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^{T-n} v_{1i}^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^{T-n} \left(\frac{v_{1i}}{\sigma} \right)^2 \quad (3.40)$$

Εφόσον όμως ισχύει η (3.37) έπεται ότι,

$$\frac{v_{1i}}{\sigma} \text{ είναι } N(0, 1) \quad (3.41)$$

Αρα (βλέπε Mood and Graybill (1963) σελ. 223)

$$\sum_{i=1}^{T-n} \left(\frac{v_{1i}}{\sigma} \right)^2 \text{ είναι } \chi^2_{T-n} \quad (3.42)$$



(b) Ἐφόσον ἰσχύουν οἱ ὑποθέσεις (ii) τοῦ κεφαλαίου 2 καὶ (vi) τοῦ κεφαλαίου αὐτοῦ, ἔπεται (βλέπε Dhrymes (1970) σελ. 15) ὅτι:

$$\begin{aligned} b & \text{ εἶναι } N((X'X)^{-1}X'X'\beta, (X'X)^{-1}X'\sigma^2IX(X'X)^{-1}) = \\ & = N(\beta, \sigma^2(X'X)^{-1}) \end{aligned} \quad (3.43)$$

Ἄν θέσουμε

$$V = (X'X)^{-1} \quad (3.44)$$

καὶ τὸ διαγώνιο στοιχεῖο στὴ θέση i τῆς (3.44) εἶναι v_{ii} , τότε,

$$b_i \text{ εἶναι } N(\beta_i, \sigma^2 v_{ii}) \quad (3.45)$$

καὶ

$$\frac{b_i - \beta_i}{\sigma \sqrt{v_{ii}}} \text{ εἶναι } N(0, 1) \quad (3.46)$$

(c) Τέλος ἐφόσον

$$E(\hat{u}) - E(Qu) - QE(u) = 0 \quad (3.47)$$

ἔπεται ὅτι:

$$\begin{aligned} E[(\hat{u} - 0)(b - \beta)'] &= E[(I - X(X'X)^{-1}X')uu'X(X'X)^{-1}] \\ &= \sigma^2 [(I - X(X'X)^{-1}X')X(X'X)^{-1}] \\ &= \sigma^2 [X(X'X)^{-1} - X(X'X)^{-1}X'X(X'X)^{-1}] = 0 \end{aligned} \quad (3.48)$$

ὅπου 0 εἶναι ἡ $T \times n$ μηδενικὴ μήτρα.

Ἐφόσον ἰσχύουν οἱ σχέσεις (3.42), (3.46) καὶ (3.48), ἔπεται (βλέπε Mood and Graybill (1963) σελ. 233) ὅτι ἡ



$$t = \frac{\frac{b_i - \beta_i}{\sigma \sqrt{v_{ii}}}}{\frac{\sqrt{\hat{U}'\hat{U}}}{\sqrt{\sigma^2(T-n)}}} = \frac{\frac{b_i - \beta_i}{\sigma \sqrt{v_{ii}}}}{\frac{1}{\sigma \sqrt{s^2}}} = \frac{b_i - \beta_i}{s \sqrt{v_{ii}}} \quad (3.49)$$

άκολουθεῖ τὴν κατανομὴ τοῦ Student t (Student's t distribution) μέ (T-n) βαθμοὺς ἐλευθερίας (ὁ παρανομαστής $s\sqrt{v_{ii}}$ στὴν (3.49) εἶναι, φυσικά, τὸ τυπικὸ σφάλμα ἐκτιμῆσεως (standard error of estimate) τῆς β_i).

Ἄν τώρα ἔχουμε μιὰ συγκεκριμένη τιμὴ τῆς β_i , ἃς ποῦμε β_i^0 , μπορεῖ νὰ θέλουμε νὰ κάνουμε ἕναν ἀπὸ τοὺς ἀκολουθοῦντες τρεῖς ἐλέγχους (tests) (βλέπε καὶ Κεβόρκ (1972β) σελ. 161-3) στὸ ἐπίπεδο στατιστικῆς σημαντικότητας (level of significance) α

Ἐλεγχόμενη Ὑπόθεση
(Maintained Hypothesis)

Διαζευκτικὴ Ὑπόθεση
(Alternative Hypothesis)

$$H_0: \beta_i = \beta_i^0$$

$$H_1: \beta_i \neq \beta_i^0 \quad (3.50)$$

$$H_0: \beta_i = \beta_i^0$$

$$H_1: \beta_i > \beta_i^0 \quad (3.51)$$

$$H_0: \beta_i = \beta_i^0$$

$$H_1: \beta_i < \beta_i^0 \quad (3.52)$$

Στὴν περίπτωση (3.50) ἔχουμε ἕνα δικατάληκτο κριτήριο ἐλέγχου (two-tailed test). Γιὰ νὰ κάνουμε τὸν ἐλεγχο ἀντικαθιστοῦμε τὴν β_i^0 στὴν (3.49) καὶ ἐξετάζουμε ἂν

$$\left| \frac{b_i - \beta_i^0}{s \sqrt{v_{ii}}} \right| > t_{\alpha/2} \quad (3.53)$$

ὅπου ἡ $t_{\alpha/2}$ εἶναι ἡ τιμὴ πού δίνεται στοὺς πίνακες γιὰ τὴν κατανομὴ τοῦ Student t στὸ ἐπίπεδο στατιστικῆς σημαντικότητας $\alpha/2$ γιὰ T-n βαθμοὺς ἐλευθερίας (βλέπε Πίνακες Κεβόρκ (1972ε)). Στὴν περί-



πτωση πού ή ανισότητα (3.53) ισχύει απορρίπτουμε τήν H_0 καί δε-
χόμαστε τήν H_1 .

Μιά υποπερίπτωση τής (3.50) πού παρουσιάζεται πολύ συχνά
στήν Έφαρμοσμένη Οικονομετρία εΐναι ή εξακρίβωση του κατά πό-
σον ή ανεξάρτητη μεταβλητή x_i άσκει στατιστικά σημαντική επί-
δραση πάνω στην εξαρτημένη μεταβλητή y (πάλι στο επίπεδο σημαν-
τικότητας α). Στην περίπτωση αυτή ή $\beta_i^0 = 0$, όποτε εξετάζουμε αν
ισχύη ή ανισότητα

$$\left| \frac{b_i}{s\sqrt{v_{ii}}} \right| > t_{\alpha/2} \quad (3.54)$$

Αν ισχύη ή (3.54) τότε συμπεραίνουμε ότι ή επίδραση τής
 x_i εΐναι σημαντική.

Στις περιπτώσεις (3.51) καί (3.52) έχουμε τό μονοκατάλη-
κτο κριτήριο έλέγχου (one-tailed test) καί για μέν τήν
περίπτωση τής (3.51) δεχόμαστε τήν H_1 αν ισχύη ή ανισότητα

$$\frac{b_i - \beta_i^0}{s\sqrt{v_{ii}}} > t_{\alpha} \quad (3.55)$$

ένω για τήν (3.52) δεχόμαστε τήν H_1 αν ισχύη ή ανισότητα

$$\frac{b_i - \beta_i^0}{s\sqrt{v_{ii}}} < -t_{\alpha} \quad (3.56)$$

Εΐναι, φυσικά, αυτονόητο ότι σ'όλες τΐς περιπτώσεις τών έλέγχων
(3.50), (3.51) καί (3.52) θά έχουμε εξέταση αν τό πρόσημο τής
 b_i εΐναι έκεινο πού μΐς λείει ή θεωρία.

Όπως εΐναι γνωστό (βλέπε, π.χ., Mood and Graybill (1963)
σελ. 252).

$$P \left\{ -t_{\alpha/2} < \frac{b_i - \beta_i}{s\sqrt{v_{ii}}} < t_{\alpha/2} \right\} = 1 - \alpha \quad (3.57)$$



όπου P συμβολίζει την πιθανότητα.

Η (3.57) μπορεί να γραφτεί και ως εξής:

$$P \{ b_i - t_{\alpha/2} s\sqrt{v_{ii}} < \beta_i < b_i + t_{\alpha/2} s\sqrt{v_{ii}} \} = 1-\alpha \quad (3.58)$$

Στό επίπεδο στατιστικής σημαντικότητας α , κατά συνέπεια, τό $100(1-\alpha)$ διάστημα έμπιστοσύνης (confidence interval) της β_i είναι:

$$b_i \pm t_{\alpha/2} s\sqrt{v_{ii}} \quad (3.59)$$

IV. Ο Συντελεστής Προσδιορισμού

Πρύν προχωρήσουμε σέ άλλους στατιστικούς έλέγχους θεωρούμε σκόπιμο να δώσουμε, στό τμήμα αυτό, τόν όρισμό τοῦ συντελεστή προσδιορισμού (coefficient of determination).

Γιά τό σκοπό αυτό θά πρέπει ν'άποδείξουμε πρώτα τά εξής:

Από τήν (2.34) έχουμε:

$$X'y - X'Xb = X'(y - Xb) = 0 \quad (3.60)$$

Η (3.60) δείχνει (βλέπε Γ.Α. σελ. 14) ότι ή μήτρα X και τό διάνυσμα $y - Xb$ είναι όρθογώνια.

Αφοῦ ίσχύει ή (3.60) έπεται ότι:

$$x_{.j}'(y - Xb) = 0 \quad (3.61)$$

όπου $x_{.j}$ είναι ή στήλη j της μήτρας X . Αν πάρουμε τήν πρώτη στήλη ($j=1$), δηλ. τήν (2.144), τότε σύμφωνα μέ τήν (3.61), έχουμε:

$$i'(y - Xb) = 0 \quad (3.62)$$

Σύμφωνα όμως μέ τόν όρισμό (2.37), ή (3.62) μπορεί να γραφτεί και ως εξής:



$$\mathbf{i}'\hat{\mathbf{u}} = \sum \hat{u}_t = 0 \quad (3.63)$$

όπου τό άθροισμα αυτό, όπως καί τά επόμενα, είναι από $t=1$ μέχρι $t=T$.

Μέ άλλα λόγια τό άθροισμα τών καταλοίπων είναι ίσο μέ τό μηδέν.

Αν θέσουμε

$$\hat{\mathbf{y}} = \mathbf{X}\mathbf{b} \quad (3.64)$$

καί χρησιμοποιήσουμε τύς (2.50) καί (3.64) μπορούμε νά γράψουμε

$$\hat{\mathbf{u}}'\hat{\mathbf{u}} = \mathbf{y}'\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}'\hat{\mathbf{y}} \quad (3.65)$$

Μέ τό συμβολισμό τών άθροισμάτων ή (3.65) γράφεται ως:

$$\sum \hat{u}_t^2 = \sum y_t^2 - \sum \hat{y}_t^2 \quad (3.66)$$

Αν αντικαταστήσουμε τήν (3.64) στήν (3.62) τότε,

$$\mathbf{i}'(\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}) = \sum y_t - \sum \hat{y}_t = 0 \quad (3.67)$$

Εφ'όσον ισχύει ή (3.67), μπορούμε νά προσθέσουμε στήν (3.66) τή διαφορά

$$\frac{(\sum y_t)^2}{T} - \frac{(\sum \hat{y}_t)^2}{T} \quad (3.68)$$

χωρίς νά αλλάξει τό αποτέλεσμα. Άρα έχουμε:

$$\begin{aligned} \sum \hat{u}_t^2 &= \sum y_t^2 - \sum \hat{y}_t^2 + \frac{(\sum y_t)^2}{T} - \frac{(\sum \hat{y}_t)^2}{T} = \\ &= \left\{ \sum y_t^2 - \frac{(\sum y_t)^2}{T} \right\} - \left\{ \sum \hat{y}_t^2 - \frac{(\sum \hat{y}_t)^2}{T} \right\} \\ &= \sum (y_t - \bar{y})^2 - \sum (\hat{y}_t - \bar{y})^2 \end{aligned} \quad (3.69)$$

όπου

$$\bar{y} = \frac{\sum y_t}{T} \quad \text{καί} \quad \bar{\hat{y}} = \frac{\sum \hat{y}_t}{T} \quad (3.70)$$

Αν τώρα διαιρέσουμε την (3.69) διά

$$\sum (y_t - \bar{y})^2 \neq 0 \quad (3.71)$$

έχουμε:

$$\frac{\sum \hat{u}_t^2}{(\sum (y_t - \bar{y})^2)} = 1 - \frac{\sum (\hat{y}_t - \bar{\hat{y}})^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2} \quad (3.72)$$

Από την (3.65) καί (3.66) φαίνεται ότι ή (3.72) μπορεί νά γραφτή καί ως έξης:

$$\frac{\hat{u}'\hat{u}}{Y'Y} = 1 - \frac{\hat{Y}'\hat{Y}}{Y'Y} \quad (3.73)$$

Ο συντελεστής προσδιορισμού όρίζεται ως έξης:

$$R^2 = \frac{\hat{Y}'\hat{Y}}{Y'Y} = \frac{b'X'Xb}{Y'Y} = \frac{b'X'Y}{Y'Y} \quad (3.74)$$

καί άρα ή (3.73) γράφεται ως,

$$\frac{\hat{u}'\hat{u}}{Y'Y} = 1 - R^2 \quad (3.75)$$

Όποτε ο συντελεστής προσδιορισμού μπορεί νά γραφτή καί ως έξης:

$$R^2 = 1 - \frac{\hat{u}'\hat{u}}{Y'Y} = 1 - \frac{\sum \hat{u}_t^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2} \quad (3.76)$$

Όπως είναι φανερό από τή (3.72)



$\sum (y_t - \bar{y})^2 =$ Συνολική Διακύμανση (Total Variance)

$\sum (y_t - \hat{y})^2 =$ Ερμηνευόμενη Διακύμανση (Explained Variance)

$\sum \hat{u}_t^2 =$ Ανερμήνευτη Διακύμανση (Unexplained Variance).

Εξάλλου από την (3.73) έχουμε

$y'y =$ Συνολικό Άθροισμα Τετραγώνων - (ΣΑΤ) - (Total Sum of Squares) - (TSS)

$\hat{y}'\hat{y} =$ Ερμηνευόμενο Άθροισμα Τετραγώνων - (ΕΑΤ) - (Explained Sum of Squares) - (ESS)

$\hat{u}'\hat{u} =$ Άθροισμα Τετραγώνων Καταλοίπων - (ΚΑΤ) - (Sum of Squared Residuals) - (RSS)

Επομένως μπορούμε να πούμε ότι ο συντελεστής προσδιορισμού (πολλαπλασιασμένος με 100) αντιπροσωπεύει τό ποσοστό εκείνο της συνολικής διακυμάνσεως που ερμηνεύεται από τις ανεξάρτητες μεταβλητές που περιλαμβάνονται στο υπόδειγμα (2.26) ή ποσοστό που αντιπροσωπεύει τό ΕΑΤ στο ΣΑΤ.

Φυσικά από την (3.65) έχουμε:

$$\Sigma AT = EAT + KAT \quad (3.77)$$

Από την (3.75) έχουμε:

$$1 - R^2 = \frac{\sum \hat{u}_t^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2} \quad (3.78)$$

Όπως είναι φανερό σ'αυτά τά άθροίσματα τετραγώνων δέν λαμβάνονται υπόψη οι βαθμοί έλευθερίας (ή ο άριθμός των ανεξάρτητων μεταβλητών). Για νά γίνη αυτό χρησιμοποιούνται στον άριθμητή της

(3.78) ο άμερόληπτος έκτιμητής της σ^2 και στον παρανομαστή ο άμερόληπτος έκτιμητής της διακυμάνσεως των y_t , όποτε τον R^2 αντικαθιστά ο \bar{R}^2 , δηλαδή ο διορθωμένος (corrected) ή προσαρμοσμένος (adjusted) συντελεστής προσδιορισμού. Έχουμε, δηλαδή,

$$1-\bar{R}^2 = \frac{\frac{\sum \hat{u}_t^2}{T-n}}{\frac{\sum (y_t - \bar{y})^2}{T-1}} = \frac{\sum \hat{u}_t^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2} \left(\frac{T-1}{T-n} \right) = (1-R^2) \left(\frac{T-1}{T-n} \right) \quad (3.79)$$

Αν επίλυσουμε την (3.79) ως προς \bar{R}^2 βρίσκουμε:

$$\begin{aligned} \bar{R}^2 &= 1 - (1-R^2) \left(\frac{T-1}{T-n} \right) = 1 - (1-R^2) \left(\frac{T-n+n-1}{T-n} \right) = \\ &= R^2 - (1-R^2) \left(\frac{n-1}{T-n} \right) \end{aligned} \quad (3.80)$$

Όπως είναι φανερό από την (3.80), συνήθως $\bar{R}^2 < R^2$ αφού $(1-R^2) > 0$

Όταν όμως $n=1$ ή όταν $R^2=1$, τότε $\bar{R}^2 = R^2$

Όπως σημειώνει ο Theil (1971), σελ. 179, ο διορθωμένος συντελεστής προσδιορισμού δεν είναι άμερόληπτος διότι τά ανάλογα των R^2 και \bar{R}^2 δεν έχουν όριστή στον πληθυσμό (βλέπε όμως και Barten (1962)).

Από την (3.80) φαίνεται ότι ή διαφορά

$$R^2 - \bar{R}^2 = (1-R^2) \left(\frac{n-1}{T-n} \right) \quad (3.81)$$

είναι μεγαλύτερη όσο μικρότερος είναι ο παρανομαστής του κλάσματος $\left(\frac{n-1}{T-n} \right)$. Αν τό T παραμένει σταθερό, ο παρανομαστής γίνεται μικρότερος όσο αυξάνει ο αριθμός των ανεξάρτητων μεταβλητών (κι' έπομένως των παραμέτρων που έκτιμοϋμε στό υπόδειγμα (2.26)). Υπάρχει μάλιστα και περίπτωση που, στή σχέση (3.80) ο δεύτερος ό-



ρος του δεξιού μέλους να είναι μεγαλύτερος από τον πρώτο όποτε ο \bar{R}^2 είναι αρνητικός.

Από την άλλη μεριά αν το n παραμένει σταθερό και το $T \rightarrow \infty$ το δεξιά μέλος της (3.81) τείνει προς το μηδέν, όποτε ο $\bar{R}^2 \rightarrow R^2$

V. Έλεγχος Σημαντικότητας του Υποδιανύσματος b_2

Στό τμήμα III του Κεφαλαίου αυτού ασχοληθήκαμε με τον έλεγχο της σημαντικότητας ενός στοιχείου του διανύσματος b . Στο τμήμα αυτό θα ασχοληθούμε με τον έλεγχο της σημαντικότητας (χρησιμοποιώντας την όρολογία και το συμβολισμό του τμήματος VIII του Κεφαλαίου 2) των n_2 στοιχείων του διανύσματος b που αποτελούν το υποδιάνυσμα

$$b'_2 = (b_{n_1+1}, b_{n_1+2}, \dots, b_n) \quad (3.82)$$

Για το σκοπό αυτό αρχίζουμε από το υπόδειγμα

$$y = X_1 \beta_1^* + u_1 \quad (3.83)$$

δηλαδή το υπόδειγμα με n_1 ανεξάρτητες μεταβλητές.

Ο Συντελεστής προσδιορισμού του υποδείγματος αυτού είναι

$$R_1^2 = 1 - \frac{\hat{u}'_1 \hat{u}_1}{Y'Y} \quad (3.84)$$

Όπως είδαμε στο προηγούμενο τμήμα ο συντελεστής προσδιορισμού του υποδείγματος (2.103) που περιλαμβάνει τις $n_1 + n_2$ μεταβλητές είναι ο (3.76).

Αφαιρώντας την (3.84) από την (3.76) έχουμε:

$$R^2 - R_1^2 = 1 - \frac{\hat{u}' \hat{u}}{Y'Y} - 1 + \frac{\hat{u}'_1 \hat{u}_1}{Y'Y} = \frac{\hat{u}'_1 \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{Y'Y} \quad (3.85)$$

Η (3.85) δείχνει το ποσοστό της διακυμάνσεως των y_t που έρ-



μηνεύεται από την προσθήκη των n_2 ανεξάρτητων μεταβλητών. Για να δοῦμε ἄν τὸ ποσοστὸ αὐτὸ εἶναι στατιστικὰ σημαντικό χρῆσιμο-ποιοῦμε τὸ λόγo

$$\frac{\frac{\hat{u}'_1 \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{y' y}}{\frac{\hat{u}' \hat{u}}{y' y}} = \frac{\hat{u}'_1 \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{\hat{u}' \hat{u}} \quad (3.86)$$

* Ἄν στὸ ὑπόδειγμα (2.103) κάνουμε τὴν ὑπόθεση

$$H_0: \beta_2 = 0 \quad (3.87)$$

καὶ ἄν διατηρήσουμε τίς ὑποθέσεις (iv) καὶ (v) τοῦ κεφαλαίου 2 γιὰ τὰ u , τότε, ἄν ἡ (3.87) γίνῃ ἀποδεκτὴ, οἱ διαταρακτικοὶ ὄροι τῆς (2.103) καὶ τῆς (3.83) εἶναι οἱ ἴδιοι, δηλαδή

$$u = u_1 \quad (3.88)$$

Ἐφόσον ἐσχυεῖ ἡ (3.87), τότε, ἐφαρμόζοντας τὰ ὅσα ἀναπτύξαμε στὸ κεφάλαιο 2, τὰ κατάλοιπα ἀπὸ τὴν ἐκτίμηση τοῦ ὑποδείγματος (3.83) εἶναι

$$\hat{u}_1 = [I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1'] u \quad (3.89)$$

Ἀντικαθιστώντας τὴν (2.38) καὶ (3.89) στὴν (3.86) ἔχουμε:

$$\frac{\hat{u}'_1 \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{\hat{u}' \hat{u}} = \frac{u' [I - X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1'] u - u' [I - X (X' X)^{-1} X'] u}{u' [I - X (X' X)^{-1} X'] u} \quad (3.90)$$

Χρησιμοποιώντας τὴν (2.133) μποροῦμε νὰ γράψουμε τὸν ἀριθμητὴ τῆς (3.90) ὡς ἐξῆς:



$$\begin{aligned}
 & u' [X(X'X)^{-1} X' - X_1(X_1'X_1)^{-1} X_1'] u = \\
 & = u' \left\{ X \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} X' - X \begin{bmatrix} (X_1'X_1)^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} X' \right\} u \quad (3.91)
 \end{aligned}$$

Σύμφωνα με όσα δείξαμε στη Γ.Α. (σελ. 55-57)

$$(X_1'X_1)^{-1} = V_{11} - V_{12}V_{22}^{-1}V_{21} \quad (3.92)$$

'Αντικαθιστώντας την (3.92) στην (3.91) έχουμε:

$$\begin{aligned}
 & u' \left\{ X \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} X' - X \begin{bmatrix} V_{11} - V_{12}V_{22}^{-1}V_{21} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} X' \right\} u = \\
 & = u' \left\{ X \begin{bmatrix} V_{12}V_{22}^{-1}V_{21} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} X' \right\} u \quad (3.93)
 \end{aligned}$$

"Αν θέσουμε

$$K = \begin{bmatrix} V_{12}V_{22}^{-1}V_{21} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} \quad (3.94)$$

Τότε η (3.93) γράφεται

$$u'(XKX')u \quad (3.95)$$

"Αν ισχύη η (3.87) τότε η (2.57) σε συνδυασμό με τη (2.133) γράφεται ως εξής:



$$(b-\beta) = \begin{bmatrix} b_1 - \beta_1 \\ b_2 - 0 \end{bmatrix} = (X'X)^{-1} X'u = \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} X'u \quad (3.96)$$

Από τη (3.96) βλέπουμε ότι

$$b_2 = (V_{21} \quad V_{22}) X'u \quad (3.97)$$

Από την (3.97) βλέπουμε ότι η (3.93) μπορεί να γραφτεί και ως εξής:

$$b_2' V_{22}^{-1} b_2 = u'X \begin{bmatrix} v_{12} \\ v_{22} \end{bmatrix} V_{22}^{-1} (V_{21} \quad V_{22}) X' u \quad (3.98)$$

Επομένως η (3.95) και η (3.98) είναι ίδιες.

Αν θέσουμε

$$Q_2 = XKX' \quad (3.99)$$

και αντικαταστήσουμε τις (2.41) και (3.95) στην (3.86) έχουμε:

$$\frac{\hat{u}_1' \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{\hat{u}' \hat{u}} = \frac{u' Q_2 u}{u' Q u} \quad (3.100)$$

Αν τέλος αντικαταστήσουμε τις (2.50) και (3.98) στην (3.86) έχουμε:

$$\frac{\hat{u}_1' \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{\hat{u}' \hat{u}} = \frac{b_2' V_{22}^{-1} b_2}{y' y - b' V^{-1} b} \quad (3.101)$$

όπου, όπως φαίνεται από την (2.133), $V^{-1} = X'X$.

Η (3.101) δείχνει καθαρότερα ότι ο έλεγχος αφορά τό b_2 ενώ η (3.100) είναι πιο χρήσιμη σ' ό,τι ακολουθεί.



Ἐξετάζοντας τὴν (3.100) βλέπουμε ὅτι πρόκειται γιὰ τὸ λόγο
 δύο τετραγωνικῶν μορφῶν. Ὅπως εἶναι γνωστὸ ἀπὸ τὸ προηγούμε-
 νο κεφάλαιο ἡ Q εἶναι μιὰ ταυτοδύναμη μήτρα καὶ

$$r(Q) = T - n = T - n_1 - n_2 \quad (3.102)$$

Ἄν χρησιμοποιήσουμε τὴν (2.41) καὶ (2.115) μπορούμε νὰ γρά-
 φουμε τὴν τετραγωνικὴ μορφή $u'Q_2u$ ὡς ἑξῆς:

$$u'(Q_1 - Q)u \quad (3.103)$$

Κατὰ συνέπεια

$$Q_2 = Q_1 - Q \quad (3.104)$$

Ἐφόσον οἱ Q_1 καὶ Q εἶναι συμμετρικὲς ἔπεται ὅτι καὶ ἡ Q_2
 εἶναι συμμετρικὴ.

Ἐπιπλέον

$$\begin{aligned} Q_2Q_2 &= (X(X'X)^{-1}X' - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1')(X(X'X)^{-1}X' - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1') = \\ &= X(X'X)^{-1}X' - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1'X(X'X)^{-1}X' - X(X'X)^{-1}X'X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' \\ &\quad + X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' \end{aligned} \quad (3.105)$$

Ἄν πάρουμε τὴν

$$\begin{aligned} X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1'X(X'X)^{-1}X' &= \\ X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1(X_1:X_2)(X'X)^{-1} \begin{pmatrix} X_1' \\ X_2' \end{pmatrix} &= \end{aligned}$$

$$(X_1 : X_2) \begin{bmatrix} (X_1'X_1)^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} X'X(X'X)^{-1} \begin{bmatrix} X_1' \\ X_2' \end{bmatrix} = X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' \quad (3.106)$$



καί κατά τόν ἴδιο τρόπο

$$X(X'X)^{-1}X'X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' = X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' \quad (3.107)$$

Άρα

$$Q_2Q_2 = X(X'X)^{-1}X' - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' = Q_2 \quad (3.108)$$

Επομένως ἡ Q_2 εἶναι ταυτοδύναμη

$$\begin{aligned} r(Q_2) &= r[X(X'X)^{-1}X' - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1'] = \\ &= \text{tr}[(X'X)(X'X)^{-1}] - \text{tr}[(X_1'X_1)(X_1'X_1)^{-1}] = \\ &= n - n_1 = n_2 \end{aligned} \quad (3.109)$$

Τέλος

$$QQ_2 = (I - X(X'X)^{-1}X')(XKX') = XKX' - XKX' = 0 \quad (3.110)$$

Μέ τόν τρόπο πού ἀποδείξαμε τήν (3.42), ἐφόσον ἰσχύουν οἱ (3.28) καί ἡ (3.109), μπορούμε ν'ἀποδείξουμε ὅτι:

$$\frac{u'Q_2u}{\sigma^2} \quad \text{εἶναι} \quad \chi_{n_2}^2 \quad (3.111)$$

Τέλος ἀφοῦ ἰσχύει καί ἡ (3.110) ὁ λόγος (βλέπε Mood and Graybill (1963) σελ. 231)

$$\frac{\frac{u'Q_2u}{\sigma^2(n_2)}}{\frac{u'Qu}{\sigma^2(T-n)}} = \frac{u'Q_2u}{u'Qu} \frac{T-n}{n_2} \quad \text{εἶναι} \quad F_{n_2, T-n} \quad (3.112)$$

Αὐτό εἶναι τό κριτήριο πού χρησιμοποιοῦμε γιά νά δοῦμε ἂν τό ὑποδιάγραμμα b_2 εἶναι διαφορετικό ἀπό τό μηδενικό διάλυμα.



VI. Ειδικές Περιπτώσεις για το Ύποδιάνυσμα b_2

(i) Η πρώτη περίπτωση που θα εξετάσουμε είναι εκείνη όπου

$$X_1 = x_{.1} \text{ και } X_2 = (x_{.2}, x_{.3}, \dots, x_{.n}) \quad (3.113)$$

Στήν περίπτωση αυτή θέλουμε να διαπιστώσουμε αν το σύνολο των εκτιμήσεων των παραμέτρων των $(n-1)$ ερμηνευτικών μεταβλητών (ή $x_{.1}$ δέν είναι ερμηνευτική μεταβλητή) είναι στατιστικά σημαντικό.

Όπως είναι φανερό από την (3.113), το υπόδειγμα (3.83) εξειδικεύεται στην καλινδρόμηση.

$$y = i\beta_1 + u_1 \quad (3.114)$$

και, επομένως

$$b_1 = (i'i)^{-1} i'y = \frac{1}{T} \sum y_t = \bar{y} \quad (3.115)$$

Κατά συνέπεια

$$\hat{u}'\hat{u}_1 = (y' - i'\bar{y})(y - i\bar{y}) = y'y - T\bar{y}^2 = \sum y_t^2 - \frac{(\sum y_t)^2}{T} = \sum (y_t - \bar{y})^2 \quad (3.116)$$

Εφαρμόζοντας την (3.76) έχουμε:

$$R_1^2 = 1 - \frac{\sum (y_t - \bar{y})^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2} = 0 \quad (3.117)$$

Εφόσον ισχύουν οι σχέσεις (3.76) και (3.84), ή (3.112) μπορεί να γραφτεί και ως εξής:

$$\frac{u'Qu}{u'u} \frac{T-1-n_2}{n_2} = \frac{\hat{u}'\hat{u}_1 - \hat{u}'\hat{u}}{\hat{u}'\hat{u}} \frac{T-1-n_2}{n_2} = \frac{R^2 - R_1^2}{1 - R^2} \frac{T-1-n_2}{n_2} \quad (3.118)$$



Ἐντικαθιστώντας τήν (3.117) στήν (3.118) ἔχουμε:

$$\frac{R^2}{1-R^2} \left(\frac{T-n}{n-1} \right) \text{ εἶναι } F_{n-1, T-n} \quad (3.119)$$

Ἡ (3.119) δύνει τήν κατανομή τοῦ συντελεστή προσδιορισμοῦ. Ταυτόχρονα ἡ σχέση αὐτή μπορεῖ νά χρησιμοποιηθῆ γιά νά ἐξακριβωθῆ ἄν τό ποσοστό τῆς διακυμάνσεως πού ἐρμηνεύεται ἀπό τῆς $n-1$ μεταβλητές εἶναι στατιστικά σημαντικό. Γιά νά γίνῃ σαφέστερη ἡ ἀνάλυση ἀντικαθιστοῦμε στήν (3.119) τῆς σχέσεις (3.74) καί (3.75) καί ἔχουμε:

$$\frac{\frac{\hat{y}'\hat{y}}{\hat{y}'\hat{y}}}{\frac{\hat{u}'\hat{u}}{\hat{y}'\hat{y}}} \left(\frac{T-n}{n-1} \right) = \frac{b'X'y}{\hat{u}'\hat{u}} \left(\frac{T-n}{n-1} \right) \quad (3.120)$$

Μέ βάση τήν (3.120) καταρτίζουμε τόν ἀκόλουθο πύνακα (βλέπε καί Κεβόρκ (1972γ) σελ. 19) ἀναλύσεως τῆς διακυμάνσεως:

Πύνακας 1

Πηγή Μεταβλητικό- τητος	Ἀθροίσματα Τετραγώνων	Βαθμοί Ἐλευθερίας	Μέσος Ἀθροισμάτων Τετραγώνων
X_2 κατάλοιπα	$b'X'y$ $\hat{u}'\hat{u}$	$n-1$ $T-n$	$b'X'y / n-1$ $\hat{u}'\hat{u} / T-n$
Σύνολο	$y'y$	$T-1$	$y'y / T-1$

Ἄν ἐκτιμήσουμε ἕνα συγκεκριμένο ὑπόδειγμα, τότε ἐξετάζουμε ἄν ἡ τιμή πού βρίσκουμε ἐφαρμόζοντας εἴτε τήν (3.119) εἴτε τήν (3.120), εἶναι (στό ἐπίπεδο σημαντικότητας α πού θά διαλέξουμε)



μεγαλύτερη (για $n-1$ και $T-n$ βαθμούς έλευθερίας) από εκείνη που δίνουν οι πίνακες της κατανομής, F . "Αν εΐναι, τότε καταλήγουμε στο συμπέρασμα ότϊ τό ποσοστό της διακυμάνσως που έρμηνεύεται από τΐς $n-1$ άνεξάρτητες μεταβλητές (καί άρα καί τό ύποδιάνυσμα b_2 που άντιστοιχεΐ στΐς μεταβλητές αυτές) εΐναι στατιστικά σημαντικό, καί, κατά συνέπεια, ή (3.87) άπορρίπτεται.

(ii) 'Από τήν περίπτωση (i) φαίνεται καθαρά ότω μπορούμε ν' άγνοήσουμε στήν άνάλυση τήν $x_{.1}$. Κατά συνέπεια στήν περίπτωση που χωρίζουμε τΐς έρμηνευτικές μεταβλητές σε δύο ομάδες μπορούμε νά θέσουμε,

$$X_1 = (x_{.2}, x_{.3}, \dots, x_{.n_1}) \quad (3.121)$$

καί

$$X_2 = (x_{.n_1+1}, x_{.n_2+1}, \dots, x_{.n}) \quad (3.122)$$

Στήν περίπτωση αύτή τό άθροισμα τετραγώνων που προκύπτει από τήν (3.83) εΐναι:

$$\begin{aligned} b_1^* X_1' X_1 b_1^* &= b_1^* X_1' y = y' X_1 (X_1' X_1)^{-1} X_1' y = \\ &= y' [I - Q_1] y \end{aligned} \quad (3.123)$$

ένω τό άθροισμα τετραγώνων που προκύπτει από τήν προσθήκη τών X_2 εΐναι:

$$\begin{aligned} b' X' X b - b_1^* X_1' X_1 b_1^* &= b' X' y - b_1^* X_1' y = \\ &= y' X (X' X)^{-1} X' y - y' [I - Q_1] y = y' [I - Q] y - y' [I - Q_1] y = \\ &= y' (Q_1 - Q) y = y' Q_2 y \end{aligned} \quad (3.124)$$

"Αν ή ύπόθεση (3.87) άληθεΐει, τότε, ακολουθώντας τήν ζδια πορεία όπως καί στήν περίπτωση της (3.91) μπορούμε νά γράψουμε



τήν (3.124) όπως τήν (3.98).

Ο πίνακας ανάλυσης της διακυμάνσεως στην περίπτωση που οι X_1 και X_2 ορίζονται όπως οι (3.121) και (3.122) είναι:

Πίνακας 2

Πηγή Μεταβλητικότητας	Άθροισμα Τετραγώνων	Βαθμοί Ελευθερίας	Μέσος Άθροισμάτων Τετραγώνων
X_1	$b_1^* X_1' y = y'(I-Q_1)y$	$n_1 - 1$	
X_2	$b' X' y - b_1^* X_1' y = y' Q_2 y$	$n - n_1$	$y' Q_2 y / n_2$
$(X_1; X_2)$	$b' X' y = y'(I-Q)y$	$n - 1$	
Κατάλοιπα	$\hat{u}' \hat{u} = y' y - b' X' y$ $= y' Q y$	$T - n$	$y' Q y / T - n$
Σύνολο	$y' y$	$T - 1$	

Για να ελέγξουμε τήν (3.87) υπολογίζουμε τήν τιμή του λόγου

$$\begin{aligned} \frac{\frac{y' Q_2 y}{n_2}}{\frac{y' Q y}{T-n}} &= \frac{y' Q_2 y}{y' Q y} \left(\frac{T-n}{n_2} \right) = \frac{b' X' y - b_1^* X_1' y}{y' y - b' X' y} \left(\frac{T-n}{n_2} \right) = \\ &= \frac{\hat{u}' \hat{u}_1 - \hat{u}' \hat{u}}{\hat{u}' \hat{u}} \left(\frac{T-n}{n_2} \right) \end{aligned} \quad (3.123)$$

που, όπως είδαμε στην (3.112) είναι $F_{n_2, T-n}$. Αν ή τιμή αυτή είναι μεγαλύτερη απ' εκείνη που δίνουν οι πίνακες της κατανομής F για n_2 και $T-n$ βαθμούς ελευθερίας, οι εκτιμήσεις του υποδιανύσματος β_2 είναι στατιστικά σημαντικές, δηλαδή τό ποσοστό της διακυμάνσεως που έρμηνεύεται από τίσ n_2 ανεξάρτητες μεταβλητές είναι στατιστικά σημαντικό, και κατά συνέπεια, ή (3.87) άπορρύπτεται.



VII. Πρόβλεψη

Στά προηγούμενα τμήματα του κεφαλαίου αυτού ασχοληθήκαμε με τον έλεγχο της σημαντικότητας των εκτιμήσεων υποομάδων ή του συνόλου των παραμέτρων του γραμμικού υποδείγματος. Όπως όμως αναφέραμε στο κεφάλαιο 1, μεγάλη σημασία έχει το αν και κατά πόσον οι προβλέψεις των τιμών που δίνει το υπόδειγμα ανταποκρίνονται στην πραγματικότητα.

Όπως αναφέρει ο Johnston (1972) (σελ. 38-43 και 152-5) θα πρέπει να διακρίνουμε δυό περιπτώσεις:

(i) "Αν το διάστημα των ανεξάρτητων μεταβλητών για το χρόνο που ακολουθεί την περίοδο του δείγματος (δηλ. $T+1$) προβλέπεται να είναι

$$\mathbf{x}_{T+1}^0 = (1, x_{T+1,2}^0, x_{T+1,3}^0, \dots, x_{T+1,n}^0) \quad (3.126)$$

Τό ερώτημα είναι: Σύμφωνα με το υπόδειγμα που εκτιμήσαμε ποιά είναι ή αναμενόμενη (ή μέση) τιμή της εξαρτημένης μεταβλητή της στο χρόνο $T+1$ στην περίπτωση που ισχύει το υπόδειγμα (2.26) και οι υποθέσεις (i)-(vi). Η τιμή αυτή είναι

$$E[y_{T+1} | \mathbf{x}_{T+1}^0] = E[\mathbf{x}_{T+1}^0 \beta + u_{T+1} | \mathbf{x}_{T+1}^0] = \mathbf{x}_{T+1}^0 \beta \quad (3.127)$$

Όπως αποδείξαμε στο τέλος του τμήματος V του κεφαλαίου 2 το θεώρημα των Gauss-Markov ισχύει και για ένα γραμμικό συνδυασμό των b_j . "Αν στην (2.69) αντικαταστήσουμε το a_1 με \hat{y}_{T+1} και το g' με το \mathbf{x}_{T+1}^0 , τότε ο εκτιμητής

$$\hat{y}_{T+1} = \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \mathbf{b} \quad (3.128)$$

είναι Α.Γ.Α.Ε. της (3.127).

"Αν τώρα θελήσουμε να ορίσουμε διάστημα έμπιστοσύνης για τόν



(3.127) τότε, κάνοντας τύς αναγκαίες αντικαταστάσεις στην (2.71), έχουμε

$$\begin{aligned}\text{Var}(\hat{y}_{T+1}) &= \mathbf{x}_{T+1}^0 \{ E(\mathbf{b}-\beta) (\mathbf{b}-\beta)' \} \mathbf{x}_{T+1}^{0'} = \\ &= \sigma^2 \mathbf{x}_{T+1}^0 (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'}.\end{aligned}\quad (3.129)$$

Εφόσον ισχύει η (3.43) έχουμε,

$$\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \mathbf{b} \quad \text{έξναι } N(\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \beta, \sigma^2 \mathbf{x}_{T+1}^0 (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'}) \quad (3.130)$$

καί άφοϋ ό άμερόληπτος έκτιμητής της σ^2 έξναι ό s^2 , έπεται ότι
ή

$$t = \frac{\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \mathbf{b} - \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \beta}{s \sqrt{\mathbf{x}_{T+1}^0 (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'}}} \quad (3.131)$$

άκολουθεϊ την κατανομή τοϋ Student t με $T-n$ βαθμούς έλευθερίας. Έπομένως τό $100(1-\alpha)$ διάστημα έμπιστοσύνης για την (3.127) έξναι:

$$\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \mathbf{b} \pm t_{\alpha/2} s \sqrt{\mathbf{x}_{T+1}^0 (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'}} \quad (3.132)$$

(ii) Η προηγούμενη περίπτωση άφοροϋσε την άναμενόμενη (μέσι,) τιμή της y_{T+1} . Σε όρισμένες όμως περιπτώσεις θέλουμε νά δοϋμε άν μιá τιμή της y_t που παρατηροϋμε στό χρόνο $T+1$, ή y_{T+1}^0 , μαζί με την (3.126) μπορούσε νά προέλθη άπό τό ζϋλο ύπόδειγμα που έκτιμήσαμε για την περίοδο άπό $t=1$ μέχρι $t=T$. Στην περίπτωση αύτή χρειάζεται νά βροϋμε ένα διάστημα έμπιστοσύνης για την y_{T+1} καί όχι, όπως στην προηγούμενη περίπτωση, την $E(y_{T+1})$.

Άν ισχύη τό ύπόδειγμα (2.26) με τύς ύποθέσεις (i)-(vi) τότε ή πραγματική τιμή της y_{T+1} έξναι:



$$y_{T+1} = \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot \beta + u_{T+1} \quad (3.133)$$

ένω ή πρόβλεψη είναι:

$$\hat{y}_{T+1} = \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot b \quad (3.134)$$

Επομένως

$$\hat{y}_{T+1} - y_{T+1} = \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot (b - \beta) + u_{T+1} \quad (3.133)$$

Εφόσον ισχύουν οι υποθέσεις (i)-(vi)

$$E[\hat{y}_{T+1} - y_{T+1}] = 0$$

καὶ

$$\begin{aligned} \text{Var}(\hat{y}_{T+1} - y_{T+1}) &= E\{[\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot (b - \beta) + u_{T+1}][\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot (b - \beta) + u_{T+1}]'\} \\ &= \sigma^2 + \sigma^2 \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot (X'X)^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'} = \sigma^2 [1 + \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot (X'X)^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'}] \quad (3.134) \end{aligned}$$

Επομένως $100(1-\alpha)$ διάστημα εμπιστοσύνης για την y_{T+1}^0 είναι

$$\mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot b \pm t_{\alpha/2} \cdot s \sqrt{1 + \mathbf{x}_{T+1}^0 \cdot (X'X)^{-1} \mathbf{x}_{T+1}^{0'}} \quad (3.135)$$

Αν ή y_{T+1}^0 βρίσκεται στο διάστημα (3.135) τότε δεχόμαστε την υπόθεση ότι προέρχεται από μία δομή που εξηγείται ικανοποιητικά από το υπόδειγμα (2.26).

VIII. Έφαρμογή στην Άπλη Παλινδρόμηση

Στήν περίπτωση αυτή ή (2.47) εξειδικεύεται στήν

$$s^2 = \frac{\sum \hat{u}_t^2}{T-2} = \frac{\sum (y_t - b_1 x_{t1} - b_2 x_{t2})^2}{T-2} \quad (3.136)$$



καί ἀφοῦ βρήκαμε τήν (2.148) ὁ ἔλεγχος τῆς ὑποθέσεως

$$H_0: \beta_2 = 0 \quad (3.137)$$

γίνεται μέ τόν ὑπολογισμό τῆς

$$t = \frac{b_2 \sqrt{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}}{s} \quad (3.138)$$

Ἐνῶ τό $100(1-\alpha)$ διάστημα ἐμπιστοσύνης γιά τήν β_2 εἶναι

$$b_2 \pm t_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}} \quad (3.139)$$

Στήν περίπτωση αὐτή ἀφοῦ ἰσχύει ἡ (3.46) ἔπεται ὅτι ἡ

$$\left(\frac{b_2 - \beta_2}{\sigma / \sqrt{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}} \right)^2 \text{ εἶναι } \chi_1^2 \quad (3.140)$$

καί ἐφόσον ἡ

$$\frac{\sum \hat{u}_t^2}{\sigma^2} \text{ εἶναι } \chi_{T-2}^2 \quad (3.141)$$

καί ἡ (3.141) εἶναι ἀνεξάρτητη ἀπό τήν (3.140) ἔπεται ὅτι:

$$\frac{\frac{(b_2 - \beta_2)^2}{\sigma^2 / \sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}}{\sum \hat{u}_t^2 / \sigma^2 (T-2)} = \frac{(b_2 - \beta_2)^2 \sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}{\sum \hat{u}_t^2 (T-2)} \text{ εἶναι } F_{1, T-2} \quad (3.142)$$

Ἡ ὑπόθεση, ἐπομένως, (3.137) μπορεῖ νά ἐλεγχθῆ ὑπολογίζοντας τήν τιμῆ τῆς



$$\frac{b_2^2 \sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}{\sum \hat{u}_t^2 / (T-2)} \quad (3.143)$$

καί συγκρίνοντάς την μέ τήν τιμή πού δύνεται στους πίνακες τῆς κατανομῆς F γιά 1 καί T-2 βαθμούς ἐλευθερίας. Ὁ πίνακας τῆς ἀναλύσεως τῆς διακυμάνσεως εἶναι ὅπως ὁ Πίνακας 1 μέ n=2.

Γιά τό διάστημα ἐμπιστοσύνης στήν ἀναμενόμενη τιμή τῆς y_{T+1} ὅταν γυωρίζουμε τό

$$x_{T+1}^0 = (1, x_{T+1,2}^0) \quad (3.144)$$

πρέπει νά ὑπολογίσουμε τήν (3.127).

Ἐφόσον στήν περίπτωση αὐτή

$$(X'X)^{-1} = \frac{1}{T \sum x_{t2}^2 - (\sum x_{t2})^2} \begin{bmatrix} \sum x_{t2}^2 & -\sum x_{t2} \\ -\sum x_{t2} & T \end{bmatrix}$$

ἔπεται ὅτι:

$$(1, x_{T+1,2}^0)(X'X)^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ x_{T+1,2}^0 \end{bmatrix} = \frac{\sum x_{t2}^2 - 2x_{T+1,2}^0 \sum x_{t2} + T(x_{T+1,2}^0)^2}{T \sum x_{t2}^2 - (\sum x_{t2})^2} \quad (3.145)$$

Διαιρώντας τόν ἀριθμητή καί παρανομαστή τῆς (3.145) διά T καί προσθέτοντας καί ἀφαιρώντας ἀπό τόν ἀριθμητή $\frac{(\sum x_{t2})^2}{T^2}$ ἡ (3.145) γύνεται:

$$\frac{1}{T} + \frac{(x_{T+1,2}^0 - \bar{x}_2)^2}{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2} \quad (3.146)$$

Έπομένως τό 100(1-α) διάστημα έμπιστοσύνης τής $E(y_{T+1}/x_{T+1}^0)$ εΐναι

$$b_1 + b_2 x_{T+1,2}^0 \pm t_{\alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{T} + \frac{(x_{T+1,2}^0 - \bar{x}_2)^2}{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}} \quad (3.147)$$

Τέλος τό διάστημα έμπιστοσύνης τής y_{T+1} εΐναι

$$b_1 + b_2 x_{T+1,2}^0 \pm t_{\alpha/2} s \sqrt{1 + \frac{1}{T} + \frac{(x_{T+1,2}^0 - \bar{x}_2)^2}{\sum (x_{t2} - \bar{x}_2)^2}}$$

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 4

ΕΙΔΙΚΕΣ ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΚΑΙ ΠΡΟΒΛΗΜΑΤΑ ΤΟΥ ΚΛΑΣΣΙΚΟΥ ΓΡΑΜΜΙΚΟΥ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑΤΟΣ

I. Είσαγωγή

Καί στίς τρεῖς εἰδικές ἐφαρμογές μέ τίς ὁποῖες θά ἀσχοληθοῦμε στό κεφάλαιο αὐτό θά χρησιμοποιοῦμε ψευδομεταβλητές (dummy variables). Ἡ χρήση τῶν μεταβλητῶν αὐτῶν εἶναι γενικότερη (βλέπε, π.χ., Orcutt et al. (1961), Goldberger (1964)).

Οἱ ψευδομεταβλητές χρησιμοποιοῦνται ὅταν θέλουμε νά δοῦμε ἄν ἡ ὑποδιαίρεση ἑνός συνόλου παρατηρήσεων (observations) σέ ὑποσύνολα εἶναι στατιστικά σημαντική ἢ ὅταν θέλουμε νά ἀπαλλάξουμε τά στοιχεῖα πού χρησιμοποιοῦμε ἀπό τή διακύμανση πού ὀφείλεται στήν ὑποδιαίρεση αὐτή.

Ἄν π.χ. ἔχουμε ἕνα σύνολο παρατηρήσεων S πού ὑποδιαιρεῖται σέ p ὑποσύνολα S_j , $j = 1, \dots, p$ τότε οἱ ψευδομεταβλητές ὀρίζονται ὡς ἑξῆς:

$$d_{tj} = \begin{cases} 1 & \text{ἄν ἡ παρατήρηση} \in S_j \\ 0 & \text{ἄν ἡ παρατήρηση} \notin S_j \end{cases} \quad j = 1, 2, \dots, p \quad (4.1)$$

ὅπου τά σύμβολα \in καί \notin σημαίνουν, ἀντίστοιχα, "ἀνήκει στό", "δέν ἀνήκει στό".

Ἡ ἀνάλυση τοῦ τμήματος II ἀναφέρεται σέ χρονολογικές σειρές. Μέ μιὰ ἀπλή ἀλλαγὴ τοῦ δείκτη t σέ i ὅμως, μπορεῖ νά ἐπεκταθῆ σέ διαστρωματικά στοιχεῖα.

Τά προβλήματα στά ὁποῖα θά ἀναφερθοῦμε μετά τίς ἐφαρμογές εἶναι ἐκεῖνα πού δέν θά θιγοῦν σέ ἐπόμενα κεφάλαια τοῦ τόμου αὐτοῦ



ή τῶν τόμων πού θά ἀκολουθήσουν. Γι'αὐτό καί ὁ ἀριθμός τους εἶναι περιορισμένος. Στό θέμα αὐτό ἀκολουθοῦμε κυρίως τόν Theil (1971), στόν ὁποῖον παραπέμπουμε τόν ἀναγνώστη γιά περισσότερες λεπτομέρειες.

II. Ἀπαλλαγὴ τῶν Στατιστικῶν Στοιχείων ἀπὸ τὴν Ἐποχικότητα

Ἄν ἔχουμε τριμηνιαῖες παρατηρήσεις γιά μιὰ μεταβλητὴ y_t καὶ θέλουμε νά τὶς ἀπαλλάξουμε ἀπὸ τὴν ἐποχικότητα ὀρίζουμε τὶς ἑξῆς ψευδομεταβλητές

$$d_{tj} = \begin{cases} 1 & \text{ἂν } y_t \in S_j \\ 0 & \text{ἂν } y_t \notin S_j \end{cases} \quad j = 1, 2, 3, 4 \quad (4.2)$$

Ἄν οἱ παρατηρήσεις γιά τὴν y_t εἶναι σέ χρονολογικὴ σειρὰ (1^ο τρίμηνο, 2^ο τρίμηνο, κ.λ.π.), τότε τὰ διανύσματα τῶν ψευδομεταβλητῶν γιά τὰ 8 πρῶτα τρίμηνα (δυσὸ χρόνια) μαζί μέ τό διάνυσμα γιά τὴν y_t ἔχουν ὡς ἑξῆς:

Ἐξαρτημένη Μεταβλητὴ

διανύσματα Ψευδομεταβλητῶν

Χρόνος	Τρίμηνο	Παρατήρηση	$d_{.1}$	$d_{.2}$	$d_{.3}$	$d_{.4}$	(4.3)
1	I	y_1	1	0	0	0	
1	II	y_2	0	1	0	0	
1	III	y_3	0	0	1	0	
1	IV	y_4	0	0	0	1	
2	I	y_5	1	0	0	0	
2	II	y_6	0	1	0	0	
2	III	y_7	0	0	1	0	
2	IV	y_8	0	0	0	1	

Κατὰ παρόμοιο τρόπο ὀρίζονται οἱ ψευδομεταβλητές καὶ γιά



τά υπόλοιπα τρίμηνα.

Τό γραμμικό υπόδειγμα πού θέλουμε νά ἐκτιμήσουμε στήν περίπτωση αὐτή εἶναι τό ἐξῆς:

$$y_t = \sum_{j=1}^4 \gamma_j d_{tj} + u_t \quad (4.4)$$

Ἄν θέσουμε

$$Y' = (y_1, y_2, \dots, y_T) \quad (4.5)$$

$$D = (d_{.1}, d_{.2}, d_{.3}, d_{.4}) \quad (4.6)$$

ὅπου τά $d_{.j}$, $j = 1, 2, 3, 4$ ἔχουν T συντεταγμένες,

$$Y' = (\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3, \gamma_4) \quad (4.7)$$

$$u' = (u_1, u_2, \dots, u_T) \quad (4.8)$$

τότε τό υπόδειγμα (4.3) γράφεται ὡς ἐξῆς:

$$y = Dy + u \quad (4.9)$$

Στίς περισσότερες περιπτώσεις ἐκτιμήσεως συντελεστῶν ὑποδειγμάτων μέ ἠλεκτρονικούς ὑπολογιστές, ὑπάρχει στό πρόγραμμα προσδιορισμένη ἡ (2.144). Στήν περίπτωση αὐτή δέν μποροῦμε νά ὀρίσουμε τίς ψευδομεταβλητές ὅπως στήν (4.2) διότι, ὅπως εἶναι φανερό ἀπό τήν (4.3) (βλέπε καί Suits (1957))

$$\sum_{j=1}^4 d_{.j} = i \equiv d^*_{.1} \quad (4.10)$$

Κατά συνέπειαν, ἄν σχηματίζαμε μιὰ νέα μήτρα πού θά περιεῖχε τόσο τό διάνυσμα i ὅσο καί τή μήτρα (4.6) οἱ στήλες τῆς μήτρας



αύτης θά ἦταν γραμμικά ἐξαρτημένες κι' ἐπομένως δέν θά ἴσχυε ἡ ὑπόθεση (iii) τοῦ Κεφαλαίου 2.

Στήν περίπτωση αὐτή χρειάζεται νά ὀρίσουμε τίς ψευδομεταβλητές διαφορετικά. Ἐνας τρόπος ὀρισμοῦ τῶν (νέων) ψευδομεταβλητῶν, εἶναι ὁ ἑξῆς:

$$d_{tj}^* = \begin{cases} 1 & \text{ἄν } y_t \in S_{j-1} \\ 0 & \text{ἄν } y_t \notin S_{j-1} \end{cases} \quad j=2,3,4 \quad (4.11)$$

Ἄν πάρουμε (πάλι) τίς παρατηρήσεις γιά τά 8 πρῶτα τρίμηνα τῆς y_t θά ἔχουμε τήν ἑξῆς διάταξη:

y	d_{t1}^*	d_{t2}^*	d_{t3}^*	d_{t4}^*	(4.12)
y_1	1	1	0	0	
y_2	1	0	1	0	
y_3	1	0	0	1	
y_4	1	0	0	0	
y_5	1	1	0	0	
y_6	1	0	1	0	
y_7	1	0	0	1	
y_8	1	0	0	0	

Τό ὑπόδειγμα πού θέλουμε νά ἐκτιμήσουμε στήν περίπτωση αὐτή εἶναι:

$$y_t = \sum_{j=1}^4 \gamma_j^* d_{tj}^* + u_t \quad (4.13)$$



Αν θέσουμε,

$$D^* = (d_{\cdot 1}^*, d_{\cdot 2}^*, d_{\cdot 3}^*, d_{\cdot 4}^*) \quad (4.14)$$

όπου τά διανύσματα $d_{\cdot j}^*$ έχουν T συντεταγμένες και $r(D^*) = 4$

$$\gamma^{*'} = (\gamma_1^*, \gamma_2^*, \gamma_3^*, \gamma_4^*) \quad (4.15)$$

τότε τό υπόδειγμα (4.13) γράφεται

$$y = D^* \gamma^* + u \quad (4.16)$$

όπου τά διανύσματα y και u έχουν όριστή στίς (4.5) και (4.8).

Γιά νά έκτιμήσουμε τά υποδείγματα (4.9) και (4.16) εφαρμοζουμε τήν (2.35). Γιά τό υπόδειγμα (4.9) έχουμε:

$$c = (D'D)^{-1} D'y \quad (4.17)$$

και για τό υπόδειγμα (4.16)

$$c^* = (D^{*'} D^*)^{-1} D^{*'} y \quad (4.18)$$

όπου c και c^* είναι, αντίστοιχα, οι έκτιμητές τών γ και γ^* .

Αν για τό τρίμηνο j έχουμε T_j παρατηρήσεις, τότε στή σχέση (4.17) ή μήτρα $(D'D)^{-1}$ είναι

$$(D'D)^{-1} = \begin{bmatrix} T_1^{-1} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & T_2^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & T_3^{-1} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & T_4^{-1} \end{bmatrix} \quad (4.19)$$



καί

$$D'Y = \begin{bmatrix} \sum_{t \in S_1} y_t \\ \sum_{t \in S_2} y_t \\ \sum_{t \in S_3} y_t \\ \sum_{t \in S_4} y_t \end{bmatrix} \quad (4.20)$$

Κατά συνέπεια

$$C = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ c_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{y}_1 \\ \bar{y}_2 \\ \bar{y}_3 \\ \bar{y}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{t \in S_1} y_t / T_1 \\ \sum_{t \in S_2} y_t / T_2 \\ \sum_{t \in S_3} y_t / T_3 \\ \sum_{t \in S_4} y_t / T_4 \end{bmatrix} \quad (4.21)$$

"Αν πάρουμε τη μήτρα:

$$F = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (4.22)$$

τότε

$$F^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix} \quad (4.23)$$

Μιά σύγκριση ανάμεσα στις μήτρες D και D^* δείχνει ότι:

$$D^* = DF \quad (4.24)$$

δηλαδή η μήτρα D^* προέρχεται από τη μήτρα D μετά από μια σειρά στοιχειωδών μετασχηματισμών που γίνονται (μέ τη μήτρα F) στις στήλες της τελευταίας.

Γιά να διαπιστωθῆ ἡ σχέση ἀνάμεσα στις c_j καὶ c_j^* ἀντικαθιστοῦμε τὴν (4.24) στὴν (4.18) καὶ ἔχουμε:

$$c^* = \{(DF)'(DF)\}^{-1} (DF)'y = \{F'(D'D)F\}^{-1} F'D'y = F^{-1} (D'D)^{-1} F^{-1} F'D'y = F^{-1} (D'D)^{-1} D'y = F^{-1}c \quad (4.25)$$

Ἄν τέλος ἀντικαταστήσουμε τὴν (4.21) στὴν (4.25) ἔχουμε:

$$c^* = \begin{bmatrix} c_1^* \\ c_2^* \\ c_3^* \\ c_4^* \end{bmatrix} = F^{-1} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ c_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_4 \\ c_1 - c_4 \\ c_2 - c_4 \\ c_3 - c_4 \end{bmatrix} \quad (4.26)$$

Ἐφόσον

$$FF^{-1} = I \quad (4.27)$$



έπεται ότι,

$$y = Dy + u = (DF)(F^{-1}y) + u = D^* \gamma^* + u \quad (4.28)$$

Τά κατάλοιπα έπομένως από τής (4.16) καί (4.9) είναι ύσα, δηλαδή

$$\begin{aligned} \hat{u} &= y - D^*c = y - Dc = y - D^*(D^*{}'D^*)^{-1} D^*{}'y \\ &= (I - D(D^*{}'D^*)^{-1} D^*{}')y \end{aligned} \quad (4.29)$$

Τά κατάλοιπα αυτά είναι τά καινούργια στοιχεΐα για τήν y που είναι άπαλλαγμένα από τήν έποχικότητα.

Από τήν έποχικότητα μπορούμε νά άπαλλάξουμε (στήν περίπτωση πάντα τών τριμηνιαίων στοιχείων) καί τή μήτρα τών έρμηνευτικών μεταβλητών όπως τήν όρύσαμε στήν (3.113). Τά αντίστοιχα τών (4.9) καί (4.16) είναι τότε,

$$X_2 = D\Gamma + U \quad (4.30)$$

καί

$$X_2 = D^*\Gamma^* + U \quad (4.31)$$

Ένω τό αντίστοιχο τής (4.29) είναι:

$$\hat{U} = X_2 - DC = X_2 - D^*C^* \quad (4.32)$$

όπου

$$C = (D^*{}'D^*)^{-1} D^*{}'X_2 \quad (4.33)$$

καί

$$C^* = (D^*{}'D^*)^{-1} D^*{}'X_2 = F^{-1}C \quad (4.34)$$



είναι αντίστοιχα οι εκτιμητές των Γ και Γ^* .

Αν αντικαταστήσουμε τις (4.5), (4.6) και (4.21) στην (4.29) θα δοϋμε ότι οι νέες μεταβλητές δεν είναι τίποτε άλλο παρά οι απόκλίσεις (deviations) των τριμηνιαίων παρατηρήσεων από τους μέσους των αντίστοιχων τριμήνων. Στις περιπτώσεις όμως που οι χρονολογικές σειρές παρουσιάζουν μιὰ όρισμένη τάση (trend) καθώς και κυκλικές διακυμάνσεις (cyclical variations) δεν είναι δυνατόν ή απλή μέθοδος που αναπτύξαμε στο τμήμα αυτό να θεωρηθῆ ικανοποιητική, διότι οι τριμηνιαίοι μέσοι επηρεάζονται από τὰ χαρακτηριστικά αυτά των χρονολογικῶν σειρῶν. Γιὰ ν'αντιμετωπίσῃ τό πρόβλημα αυτό ο Jorgenson (1964) ἐφαρμόζει μιὰ μέθοδο που δύναται περιληπτικά στόν Johnston (1972).

III. Ἀνάλυση Διακυμάνσεως με Ψευδομεταβλητὲς

Αν συγκεντρώσουμε τις παρατηρήσεις που ἀναφέρονται στό κάθε τρίμηνο σέ ομάδες, μπορούμε νά χρησιμοποιήσουμε δύο δεϋχτες γιὰ νά τις προσδιορίσουμε.

Αν θέσουμε y_{sj} γιὰ τὴν παρατήρηση s στό τρίμηνο j τότε θά ἔχουμε:

$$y_{s1}, \quad s = 1, \dots, T_1$$

$$y_{s2}, \quad s = 1, \dots, T_2$$

$$y_{s3}, \quad s = 1, \dots, T_3$$

$$y_{s4}, \quad s = 1, \dots, T_4$$

Αν ἐπιπλέον όρίσουμε τις ψευδομεταβλητὲς ὅπως στην (4.2), τότε ἡ νέα (με ἀριστερά τὴν παλιά) κατάταξη τῆς ἐξαρτημένης μεταβλητῆς καὶ τῶν ψευδομεταβλητῶν εἶναι ἡ ἑξῆς:



Εξαρτημένη Μεταβλητή $d_{.1}^+$ $d_{.2}^+$ $d_{.3}^+$ $d_{.4}^+$ (4.35)

$y_1 \equiv y_{11}$	1	0	0	0
$y_5 \equiv y_{21}$	1	0	0	0
$y_9 \equiv y_{31}$	1	0	0	0
.
.
.
$y_{T_1 1}$	1	0	0	0
$y_2 \equiv y_{12}$	0	1	0	0
$y_6 \equiv y_{22}$	0	1	0	0
$y_{10} \equiv y_{32}$	0	1	0	0
.
.
.
$y_{T_2 2}$	0	1	0	0
$y_3 \equiv y_{13}$	0	0	1	0
$y_7 \equiv y_{23}$	0	0	1	0
$y_{11} \equiv y_{33}$	0	0	1	0
.
.
.
$y_{T_3 3}$	0	0	1	0
$y_4 \equiv y_{14}$	0	0	0	1
$y_8 \equiv y_{24}$	0	0	0	1
$y_{12} \equiv y_{34}$	0	0	0	1
.
.
.
$y_{T_4 4}$	0	0	0	0

Αν θέσουμε,

$$y^+ = (y_{11}, y_{21}, \dots, y_{T_4}) \quad (4.36)$$

$$D^+ = (d_{.1}^+, d_{.2}^+, d_{.3}^+, d_{.4}^+) \quad (4.37)$$

(όπου οί σταυροί στίς $d_{.j}^+$ καί D^+ δέν ἔχουν καμιά σχέση, ἀντίστοιχα, μέ τίς προσημασμένες ἐλάσσονες ὀρίζουσες ἢ τήν προσαρτημένη μήτρα)

τότε τό ὑπόδειγμα πού θέλουμε νά ἐκτιμήσουμε εἶναι:

$$y^+ = D^+ \gamma + u^+ \quad (4.38)$$

ὅπου τό διάνυσμα u^+ , ὀρίζεται ἀνάλογα μέ τό διάνυσμα y^+ .

Ὁ ἐκτιμητής τοῦ γ στήν (4.38) εἶναι ὁ (4.17), διότι

$$(D^+{}' D^+)^{-1} = (D' D)^{-1} \quad (4.39)$$

καί

$$D^+{}' y^+ = D' y \quad (4.40)$$

Ἡ κατάταξη (4.35) συνδέει τό τμήμα τοῦ κεφαλαίου αὐτοῦ μέ τήν κατά παράδοση ἀνάλυση τῆς διακυμάνσεως, διότι ἡ κατάταξη αὐτή θά μπορούσε νά ἀφορᾷ ὅ,τιδήποτε στοιχεῖα πού εἶχαν ὑποδιαιρεθῆ σέ τέσσερις ὑποομάδες. Φυσικά ἡ ἀνάλυση μπορεῖ νά ἀφορᾷ ἄντί 4 ὀμάδες.

Μέ τό συμβολισμό τῆς κατατάξεως (4.35) μπορούμε νά γράψουμε τόν ἐκτιμητή τοῦ γ ὡς ἐξῆς:

$$c = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ c_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{y}_1 \\ \bar{y}_2 \\ \bar{y}_3 \\ \bar{y}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{s=1}^{T_1} y_{s1}/T_1 \\ \sum_{s=1}^{T_2} y_{s2}/T_2 \\ \sum_{s=1}^{T_3} y_{s3}/T_3 \\ \sum_{s=1}^{T_4} y_{s4}/T_4 \end{bmatrix} \quad (4.41)$$

'Από τύς σχέσεις αυτές προκύπτουν τά έξής :

$$\sum_{s=1}^{T_j} y_{sj} = T_j \bar{y}_j \quad (4.42)$$

καύ

$$\bar{y} = \sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} y_{sj} / T = \sum_{j=1}^4 T_j \bar{y}_j / T \quad (4.43)$$

'Εφόσον

$$\hat{u} = y - D^+ c \quad (4.44)$$

έπεται ότλ

$$\hat{u}_{sj} = y_{sj} - \bar{y}_j \quad (4.45)$$

καύ

$$\hat{u}'\hat{u} = \sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} \hat{u}_{sj}^2 = \sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y}_j)^2 \quad (4.46)$$

'Από τήν άλλη μεριά

$$\sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y})^2 = \sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} \{(y_{sj} - \bar{y}_j) + (\bar{y}_j - \bar{y})\}^2 = \quad (4.47)$$

$$= \sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y}_j)^2 + \sum_{j=1}^4 T_j (\bar{y}_j - \bar{y})^2 \quad (4.48)$$

άφοῦ

$$\sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y}_j)(\bar{y}_j - \bar{y}) = 0 \quad (4.49)$$

Διαιρώντας τήν (4.48) διά τοῦ ἀριστεροῦ μέλους τῆς σχέσεως αὐτῆς καί ἀνακατατάσσοντας τούς ὄρους της, ἔχουμε:

$$\frac{\sum_{j=1}^4 T_j (\bar{y}_j - \bar{y})^2}{\sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y})^2} = 1 - \frac{\sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y}_j)^2}{\sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y})^2} \quad (4.50)$$

Χρησιμοποιώντας τήν ἀντιστοιχία ἀνάμεσα στήν (3.72) καί (3.73), τόν ὀρισμό (3.74) καί τήν (4.46) μποροῦμε νά γράψουμε:

$$\frac{R^2}{1-R^2} \left(\frac{T-4}{3} \right) = \frac{\mathbf{y}'\mathbf{y} - \hat{\mathbf{u}}'\hat{\mathbf{u}}}{\hat{\mathbf{u}}'\hat{\mathbf{u}}} \left(\frac{T-4}{3} \right) = \frac{\sum_{j=1}^4 T_j (\bar{y}_j - \bar{y})^2}{\sum_{j=1}^4 \sum_{s=1}^{T_j} (y_{sj} - \bar{y}_j)^2} \left(\frac{T-4}{3} \right) \quad (4.51)$$

πού, ἐφόσον ἰσχύει ἡ ὑπόθεση (vi) τοῦ κεφαλαίου 2, εἶναι $F_{3, T-4}$.

Ἐφόσον ἰσχύει ἡ σχέση (4.25) ἡ ἀνάλυση διακυμάνσεως πού γίνεται μέ τήν (4.51) μπορεῖ νά ἐρμηνευτῆ σάν τόν ἔλεγχο τῆς ὑποθέσεως

$$H_0: \gamma_1 - \gamma_4 = \gamma_2 - \gamma_4 = \gamma_3 - \gamma_4 = 0 \quad (4.52)$$

τῆς ὑποθέσεως δηλαδή ὅτι οἱ διαφορές ἀνάμεσα στίς γ_j ; $j = 1, 2, 3$, δέν εἶναι στατιστικά σημαντικές.

Ἀπό ἀποψη, ἐπομένως, ἐλέγχου τῶν ὑποθέσεων (ὅπως γράφει ὁ Goldberger (1964) σελ. 230), ὁ τρόπος ἀναλύσεως τῆς διακυμάνσεως πού παρουσιάσαμε στό τμήμα αὐτό καί ὁ κλασσικός τρόπος (βλέπε Κεβόρκ (19726)), δύνουν τά ἴδια ἀποτελέσματα. Ὄταν ὅμως ἔχουμε πολλαπλά κριτήρια κατατάξεως τῶν παρατηρήσεων καί στήν κάθε τελική



υποομάδα υπάρχει άνισος αριθμός παρατηρήσεων, τότε η μέθοδος του τμήματος αυτού, πού μπορεί να επεκταθῆ και να καλύψη τῆς περιπτώσεις πολλαπλῶν κριτηρίων κατατάξεως (βλέπε Orcutt et al. (1961) και ἔργασια τοῦ συγγραφέα (1975 α,β)) εἶναι ἡ μόνη δυνατή. Ἐπιπλέον ἡ μέθοδος αὐτή εἶναι ἡ ἐνδεικνυόμενη ὅταν ἐρευνοῦμε τή σχέση ἀνάμεσα στήν ἀναμενόμενη τιμή μιᾶς ἐξαρτημένης μεταβλητῆς καί σέ μιᾶ ἐρμηνευτική μεταβλητή.

IV. Ἀνάλυση τῆς Συνδιακυμάνσεως

Ἡ ἀνάλυση συνδιακυμάνσεως (covariance analysis) εἶναι συνδυασμός τῆς περιπτώσεως πού ἐξετάσαμε στό προηγούμενο τμήμα καί τῆς περιπτώσεως (i) τοῦ τμήματος VI στό προηγούμενο Κεφάλαιο. Ὁ συνδυασμός αὐτός προκύπτει ὅταν χρησιμοποιοῦμε χρονολογικές σειρές σέ διαστρωματικά στοιχεῖα, ὅπως παρατηρήσεις γιά p ἑταιρεῖες γιά διάφορες χρονικές περιόδους.

Στή γενική περίπτωση ὑποθέτουμε ὅτι τό δεῦγμα πού ἔχουμε γιά ὅλη τήν περίοδο ἀποτελεῖται ἀπό T παρατηρήσεις πού μποροῦν νά ὑποδιαιρεθοῦν σέ p ὁμάδες. Οἱ παρατηρήσεις γιά τήν κάθε ὁμάδα εἶναι T_i καί

$$\sum_{i=1}^p T_i = T \quad (4.53)$$

Οἱ παρατηρήσεις αὐτές ἀφοροῦν μιᾶ ἐξαρτημένη μεταβλητή καί $n - 1$ ἐρμηνευτικές μεταβλητές. Ἄν ἀκολουθήσουμε τό συμβολισμό τοῦ τελευταίου κινήματος, τότε οἱ παρατηρήσεις ἀφοροῦν τῆς

$$y_{ti} \quad \text{καί} \quad x_{tji}, \quad i = 1, \dots, p, \quad j = 2, \dots, n \quad (4.54)$$

καί $t = 1, \dots, T_i$ γιά τήν ὁμάδα i

Ἄν προσθέσουμε καί τό σταθερό ὄρο

$$x_{t1i} \equiv 1 \quad \text{γιά} \quad t = 1, \dots, T_i \quad \text{καί} \quad i = 1, \dots, p \quad (4.55)$$



τότε μπορούμε να γράψουμε το διάνυσμα των παρατηρήσεων για την εξαρτημένη μεταβλητή και τη μήτρα των παρατηρήσεων για τις ανεξάρτητες μεταβλητές της αντιπροσωπευτικής ομάδας i , ως εξής:

$$y_i \quad \text{καί} \quad X_i = (x_{.1i}, x_{.2i}, \dots, x_{.ni}) \quad (4.56)$$

Πιο αναλυτικά ή (4.56) γράφεται ως εξής:

$$y_i = \begin{bmatrix} y_{1i} \\ y_{2i} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ y_{T_i i} \end{bmatrix}, \quad X_i = \begin{bmatrix} 1 & x_{12i} & \cdot & \cdot & \cdot & x_{1ni} \\ 1 & x_{22i} & \cdot & \cdot & \cdot & x_{2ni} \\ \cdot & \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & & & \cdot \\ 1 & x_{T_i 2i} & \cdot & \cdot & \cdot & x_{T_i ni} \end{bmatrix} \quad (4.57)$$

"Αν τόσο οι σταθερές όσο και οι κλίσεις διαφέρουν ανάμεσα στις ομάδες, τότε θα πρέπει να χρησιμοποιήσουμε τις παλινδρομήσεις,

$$y_{ti} = \sum_{j=1}^n \beta_{ji} x_{tji} + u_{ti}, \quad i=1, \dots, p \quad (4.58)$$

"Αν θέσουμε,

$$\beta'_i = (\beta_{1i}, \beta_{2i}, \dots, \beta_{ni}) \quad (4.59)$$

καί

$$u'_i = (u_{1i}, u_{2i}, \dots, u_{T_i i}) \quad (4.60)$$

τότε ή (4.58), για όλες τις παρατηρήσεις, μπορεί να γραφτεί ως εξής:

$$y_i = X_i \beta_i + u_i, \quad i = 1, 2, \dots, p \quad (4.61)$$

"Αν θέλουμε νά γράψουμε όλες τὶς p ἐξισώσεις μαζί, τότε θέ-
τουμε,

$$Y' = (Y_1', Y_2', \dots, Y_p') \quad (4.62)$$

$$X^+ = \begin{bmatrix} X_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & X_2 & \dots & 0 \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & X_p \end{bmatrix} \quad (4.63)$$

$$\beta^{+'} = (\beta_1', \beta_2', \dots, \beta_p') \quad (4.64)$$

καὶ

$$u' = (u_1', u_2', \dots, u_p') \quad (4.65)$$

καὶ ὅλες οἱ ἐξισώσεις γράφονται

$$y = X^+ \beta^{+'} + u \quad (4.66)$$

"Αν θέσουμε,

$$G = \begin{bmatrix} I & 0 & \dots & 0 & I \\ 0 & I & 0 & \dots & I \\ \cdot & 0 & & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & \dots & I \end{bmatrix} \quad (4.67)$$

ὅπου I εἶναι ἡ ταυτοτική μήτρα, διαστάσεων $n \times n$ καὶ ἡ G εἶναι



$(pn) \times (pn)$. 'Η αντίστροφη της G είναι

$$G^{-1} = \begin{bmatrix} I & 0 & \dots & -I \\ 0 & I & 0 \dots & -I \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & I \end{bmatrix} \quad (4.68)$$

Άρα ή (4.66) μπορεί να γραφτεί και ως εξής:

$$y = (X^+G)(G^{-1}\beta^+) + u \quad (4.69)$$

'Η (4.69) γράφεται αναλυτικότερα ως εξής:

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ y_{p-1} \\ y_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & 0 & \dots & x_1 \\ 0 & x_2 & 0 & \dots & x_2 \\ \cdot & \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & 0 \dots x_{p-1} & x_{p-1} \\ 0 & 0 \dots 0 & x_p \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 & -\beta_p \\ \beta_2 & -\beta_p \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \beta_{p-1} & -\beta_p \\ \beta_p \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ u_{p-1} \\ u_p \end{bmatrix} = \quad (4.70)$$

$$= \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ x_{p-1} \\ x_p \end{bmatrix} \beta_p + \begin{bmatrix} x_1(\beta_1 - \beta_p) \\ x_2(\beta_2 - \beta_p) \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ x_{p-1}(\beta_{p-1} - \beta_p) \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ u_{p-1} \\ u_p \end{bmatrix} \quad (4.71)$$



Αν τώρα υποθέσουμε ότι δεν υπάρχουν διαφορές στις κλίσεις, δηλαδή

$$\beta_{ji} - \beta_{jp} = 0, \quad i = 1, \dots, p-1 \quad \text{καί} \quad j = 2, \dots, n \quad (4.72)$$

αλλά υπάρχουν διαφορές στις σταθερές, δηλαδή

$$\beta_{1i} - \beta_{1p} \neq 0 \quad (4.73)$$

τότε αν υποδιαιρέσουμε τη μήτρα X_i ως εξής:

$$X_i = (i_{T_i} : X_i^*) \equiv (i_i : X_i) \quad (4.74)$$

όπου η i_{T_i} είναι ένα διάνυσμα με T_i μονάδες και

$$X_i^* = (x_{.2i}, x_{.3i}, \dots, x_{.ni}) \quad (4.75)$$

τότε μπορούμε να γράψουμε την (4.71) ως εξής:

$$\begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ Y_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} i_1 : X_1^* \\ i_2 : X_2^* \\ \cdot \\ \cdot \\ i_p : X_p^* \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \gamma_p^* \\ \beta^* \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} i_1 & \gamma_1^* \\ i_2 & \gamma_2^* \\ \cdot \\ \cdot \\ i_{p-1} & \gamma_{p-1}^* \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ u_p \end{bmatrix} \quad (4.76)$$

όπου

$$\gamma_p^* \equiv \beta_{1p} \quad \text{καί} \quad \gamma_i^* \equiv \beta_{1i} - \beta_{1p}, \quad i = 1, \dots, p-1 \quad (4.77)$$

καί

$$\beta^* = (\beta_2, \beta_3, \dots, \beta_n) \equiv (\beta_{2p}, \beta_{3p}, \dots, \beta_{np}) \quad (4.78)$$



"Αν τώρα θέσουμε

$$X^* = \begin{bmatrix} X_1^* \\ X_2^* \\ \cdot \\ \cdot \\ X_p^* \end{bmatrix} \quad (4.79)$$

$$D^* = \begin{bmatrix} i_1 & 0 & \dots & 0 & i_1 \\ 0 & i_2 & & & i_2 \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & i_{p-1} & & i_{p-1} \\ 0 & \cdot & \dots & & i_p \end{bmatrix} \quad (4.80)$$

καί

$$\gamma^{*'} = (\gamma_1^*, \gamma_2^*, \dots, \gamma_p^*) \quad (4.81)$$

ή (4.76) μπορεί νά γραφτῆ ὡς ἐξῆς:

$$y = D^* \gamma^* + X^* \beta^* + u \quad (4.82)$$

Τέλος ἂν ὑποθέσουμε ὅτι δέν ὑπάρχουν διαφορές οὔτε στίς κλίσεις οὔτε στίς σταθερές, δηλαδή,

$$\beta_{ji} - \beta_{jp} = 0, \quad i = 1, \dots, p-1 \quad \text{καί} \quad j = 1, \dots, n \quad (4.83)$$

τότε ὁ μεσαῖος ὅρος τῆς (4.71) εἶναι μηδέν. "Αν ἐπιπλέον θέσουμε,



$$\beta \equiv \beta_p \quad (4.84)$$

καί

$$X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ X_p \end{bmatrix} \quad (4.85)$$

τότε τό υπόδειγμα γίνεται

$$y = X\beta + u \quad (4.86)$$

Γιά νά ἐλέγξουμε τίς ὑποθέσεις πού ἐνσωματώνονται στά ὑποδείγματα (4.86), (4.82) καί (4.66) θά πρέπει νά τά ἐκτιμήσουμε καί μετά νά χρησιμοποιήσουμε τά ἀποτελέσματα τοῦ προηγουμένου κεφαλαίου γιά νά κάνουμε τούς σχετικούς ἐλέγχους.

Γιά τό σκοπό αὐτό ὑποθέτουμε ὅτι:

$$u_{ti} \text{ εἶναι } N(0, \sigma^2) \quad (4.87)$$

καί

$$E(u_{ti}u_{sh}) = 0 \text{ γιά ὅλα τά } i, h, t \neq s \quad (4.88)$$

Ἄν συμβολίσουμε τά κατάλοιπα τῶν ὑποδειγμάτων ὡς ἑξῆς:

Ἐπίδειγμα	Κατάλοιπα
(4.86)	\hat{u}
(4.82)	\hat{u}^*
(4.66)	\hat{u}^+

τότε μπορούμε νά καταρτίσουμε τόν ἀκόλουθο πίνακα



Πίνακας 1

Υπόδειγμα	Άθροισμα τετραγώνων καταλοίπων	Αριθμός παραμέτρων που εκτιμήθηκαν	Βαθμός Έλευθερίας
(4.86)	$s_1 = \hat{u}'\hat{u}$	n	T-n
(4.82)	$s_2 = \hat{u}^*'\hat{u}^*$	n-1+p	T-(n-1+p)
(4.66)	$s_3 = \hat{u}^+\hat{u}^+$	p(n-1)+p=np	T-np

Μέ τά δεδομένα του πίνακα 1 προχωρούμε στους έλέγχους του πίνακα 2. Οί ιδιότητες της κατανομής F μās έπιβάλλουν νά κάνουμε όλους τους έλέγχους αυτούς. Έπομένως ή σειρά που υπάρχει στον πίνακα 2 είναι άπλως ένδεικτική.

Πίνακας 2

Έλεγχος Γιά τό άν	Λόγος που χρησιμοποιούμε	Κατανομή
(i) οί κλίσεις καί οί σταθερές είναι διαφορετικές	$\frac{s_1 - s_3}{s_3} \left(\frac{T-np}{n(p-1)} \right)$	$F_{n(p-1), T-np}$
(ii) οί κλίσεις είναι διαφορετικές	$\frac{s_2 - s_3}{s_3} \left(\frac{T-np}{(n-1)(p-1)} \right)$	$F_{(n-1)(p-1), T-np}$
(iii) οί σταθερές είναι διαφορετικές	$\frac{s_1 - s_2}{s_2} \left(\frac{T-(n-1+p)}{p-1} \right)$	$F_{p-1, T-(n-1+p)}$

Η ανάλυση της συνδιακυμάνσεως που εκθέσαμε στό τμήμα αυτό άφορα την κατάταξη των στοιχείων σε p ομάδες μέ βάση ένα κριτήριο κατατάξεως. Η ίδια ανάλυση μπορεί νά χρησιμοποιηθί σε όρισμένες ειδικές περιπτώσεις (βλέπε Chow (1960) καί Fisher (1970)) καθώς καί σε περιπτώσεις όπου ή κατάταξη γίνεται μέ περισσότερα από ένα κριτήρια.



Ἡ παραπάνω τεχνική μπορεῖ νά ἐφαρμοστῆ καί γιὰ ὑποσύνολα παραμέτρων (βλέπε Johnston (1972) σελ. 199).

V. Τὸ Πρόβλημα τῆς Πολυσυγγραμμικότητας

Ἄν πάρουμε τή μήτρα $X'X$ καί τό διάνυσμα $X'y$ ἀπό τήν (2.34) καί σχηματίσουμε τήν ἐπαυξημένη μήτρα

$$[X'X \quad X'y] \quad (4.89)$$

παρατηροῦμε (βλέπε καί Γ.Α. σελ. 64-71) ὅτι:

$$r[X'X \quad X'y] = r(X'[X:y]) \leq r(X') = r(X'X) \quad (4.90)$$

Ἀπό τήν ἄλλη μεριά

$$r(X'X) \leq r(X'X \quad X'y) \quad (4.91)$$

Κατά συνέπεια

$$r(X'X) = r(X'[X:y]) \quad (4.92)$$

ἐπομένως τό σύστημα (2.34) ἔχει λύση (βλέπε Γ.Α. σελ. 73).

Μέ τήν ὑπόθεση (iii) τοῦ κεφαλαίου 2, ὅτι $r(X) = n$ ἐξασφαλίσουμε τή μοναδικότητα τῆς λύσεως.

Ἄν ὅμως οἱ στήλες τῆς μήτρας X εἶναι γραμμικά ἐξαρτημένες, ἂν δηλαδή ὑπάρχη ἡ σχέση,

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j \mathbf{x}_{\cdot j} = \mathbf{0} \quad (4.93)$$

ὅπου τά λ_j δέν εἶναι ὅλα ἴσα μέ τό μηδέν, τότε ἔχουμε τό πρόβλημα τῆς πολυσυγγραμμικότητας (multicollinearity). Ἡ σχέση (4.93) σημαίνει ὅτι:

$$r(X) < n \quad (4.94)$$



καί έπομένως

$$\det (X'X) = 0 \quad (4.95)$$

όποτε δέν μπορούμε νά βρούμε μιá μοναδική λύση στό σύστημα(2.34) άφοϋ $(X'X)^{-1}$ δέν ύπάρχει.

Τήν (4.93) μπορούμε νά τήν χαρακτηρίσουμε σάν πλήρη πολυσυγγραμμικότητα (perfect multicollinearity). "Αν καί κανείς δέν μπορεί νά άποκλείσει τήν ύπαρξή της, έν τούτοις στήν πράξη δέν τήν συναντά κανείς συχνά.

Πιό συχνή είναι ή **όχι πλήρης (near) πολυσυγγραμμικότητα**, όταν δηλαδή μιá στήλη τής μήτρας X είναι ένας σχεδόν γραμμικός συνδυασμός τών άλλων στηλών. Στήν περίπτωση αύτή ή επίδραση τής μεταβλητής πού άντιπροσωπεύεται άπό τή συγκεκριμένη στήλη, δέν μπορεί νά διακριθί άπό τίς επίδράσεις τών άλλων μεταβλητών.

"Ενας άπό τούς πρώτους πού άσχολήθηκαν μέ τό πρόβλημα τής πολυσυγγραμμικότητας ήταν ό Frisch (1934). 'Ο Frisch παρατήρησε, ότι ή σχεδόν πλήρης πολυσυγγραμμικότητα έχει σέ πολλές περιπτώσεις (άλλ'όχι πάντα) σάν άποτέλεσμα τήν εμφάνιση μεγάλων τυπικών σφαλμάτων, στίς έκτιμήσεις τών παραμέτρων. Για μιá συστηματική διερεύνηση του προβλήματος, πρότεινε όπως όλες οι μεταβλητές χρησιμοποιηθούν, διαδοχικά, σάν έξαρτημένες καί οι υπόλοιπες νά θεωρηθούν σάν άνεξάρτητες καί νά γίνη ύπολογισμός τών παραμέτρων όλων τών δυνατών άπλών καί πολλαπλών παλινδρομήσεων.

"Αν περιοριστούμε στήν έξαρτημένη μεταβλητή, τότε αρχίζουμε άπό μιá άπλή ή πολλαπλή παλινδρόμηση. "Αν στό σύνολο τών άνεξάρτητων μεταβλητών προστεθί μιá άκόμα καί ό R^2 αύξηθί σημαντικά, τότε ή καινούργια μεταβλητή θεωρεται χρήσιμη. "Αν όμως ό R^2 δέν αύξηθί σημαντικά καί οι έκτιμήσεις τών παραμέτρων δέν μεταβληθούν, τότε ή επικρόσθετη μεταβλητή θεωρεται περιττή (superfluous). "Αν τέλος ό R^2 δέν αύξηθί καί οι έκτιμήσεις τών παραμέτρων αλλάξουν σημαντικά, τότε ή καινούργια μεταβλητή θεωρεται έπιβλα-



βής (detrimental). Για άπλά παραδείγματα τής μεθόδου αὐτῆς βλέπε Leser (1974), ἐνῶ για μιά πλήρη ἀνάλυση βλέπε Stone (1954).

Ἄν διαπιστωθῆ ἡ ὕπαρξη (ὄχι πλήρους) πολυσυγγραμμικότητας καί σάν ἀποτέλεσμα τῆς οἱ ἐκτιμήσεις παραμέτρων ὀρισμένων μεταβλητῶν δέν εἶναι στατιστικά σημαντικές, αὐτό (ὄπως παρατηρεῖ ὁ Johnston (1972) σελ. 160) δέν σημαίνει ἀναγκαστικά ὅτι οἱ μεταβλητές αὐτές εἶναι ἄσχετες. Δέν ἀποκλείεται, ἐπειοή ὕπάρχει πολυσυγγραμμικότητα στό στοιχεῖα πού χρησιμοποιήσαμε, νά μήν ἐμφανίστηκε ἡ ἐπίδρασή τους.

Ἡ ὄχι πλήρης πολυσυγγραμμικότητα μπορεῖ νά ἀντιμετωπιστῆ μέ διάφορους τρόπους. Ἄν, π.χ., γνωρίζουμε ὅτι ὕπάρχουν γραμμικές σχέσεις ἀνάμεσα στίς παραμέτρους, οἱ σχέσεις αὐτές μποροῦν νά ληφθοῦν ὑπόψη μέ τόν τρόπο πού ἀναλύσαμε στό τμήμα VII τοῦ Κεφαλαίου 2, δηλαδή μέ ἐκτίμηση τοῦ Γραμμικοῦ Ὑποδείγματος μέ γραμμικούς δεσμούς (περιορισμούς).

Ἄν ἡ πολυσυγγραμμικότητα ἐμφανίζεται σέ χρονολογικές σειρές καί ὕπάρχουν διαστρωματικά στοιχεῖα πού μποροῦν νά χρησιμοποιηθοῦν για τήν ἐκτίμηση μιᾶς ἢ περισσοτέρων παραμέτρων, οἱ ἐκτιμήσεις αὐτές μποροῦν νά χρησιμοποιηθοῦν κατά διάφορους τρόπους (βλέπε π.χ. Stone (1954) καί Durbin (1953)) για ν' ἀντιμετωπιστῆ τό πρόβλημα (βλέπε καί Κεφάλαιο 7).

VI. Τό πλήθος τῶν Ἑρμηνευτικῶν Μεταβλητῶν

Σύμφωνα μέ τήν ὑπόθεση (ii) τοῦ Κεφαλαίου 2 τό πλήθος τῶν ἐρμηνευτικῶν μεταβλητῶν παραμένει σταθερό. Ὅπως εἶδαμε στό Κεφάλαιο 1 ἡ Οἰκονομική Θεωρία (ἢ ἡ Μαθηματική Οἰκονομική) προσδιορίζουν ποιές εἶναι οἱ μεταβλητές πού θά πρέπη νά περιληφθοῦν στό ὑπόδειγμα. Στήν πράξη ὄμως πολλές φορές γίνονται πειραματισμοί μέ αὔξηση ἢ μείωση τοῦ ἀριθμοῦ τῶν ἐρμηνευτικῶν μεταβλητῶν, ἐνέργεια πού δέν συμφωνεῖ μέ τήν ὑπόθεση (ii) τοῦ Κεφαλαίου 2.



Ο Theil (1971) σελ. 603-6 υποδεικνύει δύο στρατηγικές παλινδρομώσεως (regression strategies) που μπορεί να ακολουθήσει ο έρευνητής στην περίπτωση που δεν είναι βέβαιος για το πλήθος των έρμηνευτικών μεταβλητών που θα πρέπει να περιληφθούν στο υπόδειγμα (βλέπε όμως και Larson & Bancroft (1966)).

Η πρώτη στρατηγική αρχίζει με ένα σκληρό πυρήνα (ας πούμε n_1) έρμηνευτικών μεταβλητών για τις οποίες ο έρευνητής είναι βέβαιος ότι θα πρέπει να περιληφθούν στο υπόδειγμα. Υπάρχουν όμως και άλλες n_2 έρμηνευτικές μεταβλητές για τις οποίες δεν είναι και τόσο βέβαιος. Τις μεταβλητές αυτές τις ιεραρχεί σε σειρά σπουδαιότητας και αρχίζει να τις προσθέτει στις n_1 . Έτσι η πρώτη παλινδρομηση με την οποία αρχίζει (αφού εκτιμήσει το βασικό υπόδειγμα με τις n_1 μεταβλητές) έχει n_1+1 έρμηνευτικές μεταβλητές. Αν η εκτίμηση της παραμέτρου της μεταβλητής που προστέθηκε είναι στατιστικά σημαντική, τότε ο έρευνητής προσθέτει και τη δεύτερη σε σειρά σημασίας από την ομάδα των n_2 μεταβλητών κ.ο.κ. Για μία εφαρμογή της στρατηγικής αυτής βλέπε την εργασία του συγγραφέα (1975 δ).

Η δεύτερη στρατηγική αρχίζει με το σύνολο των n_1+n_2 έρμηνευτικών μεταβλητών. Αν όλες οι εκτιμήσεις των παραμέτρων είναι στατιστικά σημαντικές, τότε διατηρούμε ολόκληρη την ομάδα των n_1+n_2 έρμηνευτικών μεταβλητών. Αν όμως μία παράμετρος δεν είναι στατιστικά σημαντική, την παραλείπουμε και προχωρούμε στην εκτίμηση του υποδείγματος με n_1+n_2-1 έρμηνευτικές μεταβλητές κ.ο.κ.

Έκτός από τα προβλήματα που επισημαίνουν οι Larson & Bancroft, πρέπει να σημειωθεί ότι ούτε η πρώτη ούτε η δεύτερη στρατηγική είναι πάντοτε ασφαλής, διότι υπάρχουν περιπτώσεις στην πρώτη στρατηγική (αν π.χ. σταματήσουμε στις n_1+1 μεταβλητές) ή τρίτη σε σειρά σπουδαιότητας να είναι πραγματικά δεύτερη κι'ό έρευνητής να μην προσπαθήσει να την συμπεριλάβει στο υπόδειγμα, διότι σταμάτησε στη, μη στατιστικά σημαντική, δεύτερη κατά σειρά σημασίας μεταβλητή που αποδείχθηκε στατιστικά όχι σημαντική. Στη δεύτερη



στρατηγική υπάρχει περίπτωση οι $n_1 + n_2$ μεταβλητές να μην εξαντλούν την ομάδα των ερμηνευτικών μεταβλητών. Μ'αυτά ασχολούμαστε στο επόμενο τμήμα.

VII. Τò Σφάλμα Ήξειδικεύσεως

Μιά περίπτωση του σφάλματος ήξειδικεύσεως (specification error) αναφέρθηκε στο τέλος του προηγούμενου τμήματος.

Στή γενική περίπτωση τό σφάλμα ήξειδικεύσεως υπάρχει, όταν αντί για τίσ n μεταβλητές πού αποτελούν τή μήτρα X στό υπόδειγμα (2.26), ό έρευνητής χρησιμοποιει n_0 μεταβλητές πού αποτελούν τή $T \times n_0$ μήτρα X_0 . Στή περίπτωση αυτή τό υπόδειγμα πού χρησιμοποιείται είναι

$$y = X_0 \beta_0 + u \quad (4.96)$$

Έφóσον ίσχύουν οι υποθέσεις (i), (ii), (iv) και (v) του κεφαλαίου 2 και έφóσον

$$r(X_0) = n_0 < T \quad (4.97)$$

ό Ε.Ε.Τ. του β_0 είναι

$$b_0 = (X_0' X_0)^{-1} X_0' y \quad (4.98)$$

Αν όμως τό υπόδειγμα (2.26) είναι τό σωστό, τότε αντικαθιστώντας τήν (2.26) στην (4.98) έχουμε:

$$b_0 = (X_0' X_0)^{-1} X_0' X \beta + (X_0' X_0)^{-1} X_0' u \quad (4.99)$$

Αν θέσουμε,

$$P_0 = (X_0' X_0)^{-1} X_0' X \quad (4.100)$$

όπου ή P_0 είναι ή μήτρα των έκτιμητών των παραμέτρων των βοηθη-



τικῶν παλινδρομήσεων (auxiliary regressions).

$$X = X_0 \Pi_0 + U \quad (4.101)$$

τότε ἡ (4.99) γίνεται:

$$b_0 = P_0 \beta + (X_0' X_0)^{-1} X_0' u \quad (4.102)$$

καί

$$E(b_0) = P_0 \beta \quad (4.103)$$

δηλαδή ὁ b_0 εἶναι μεροληπτικός ἐκτιμητής τοῦ β_0 .

Ἐπιπλέον ὁ ἐκτιμητής τῆς σ^2 , μέ βάση τήν (4.96), εἶναι

$$s_0^2 = \frac{y' Q_0 y}{T - n_0} \quad (4.104)$$

ὅπου

$$Q_0 = I - X_0 (X_0' X_0)^{-1} X_0' \quad (4.105)$$

καί ἀφοῦ

$$\begin{aligned} y' Q_0 y &= (\beta' X' + u') Q_0 (X\beta + u) \\ &= \beta' X' Q_0 X \beta + 2\beta' X' Q_0 u + u' Q_0 u \end{aligned} \quad (4.106)$$

ἔπεται ὅτι:

$$E(s_0^2) = \frac{\beta' X' Q_0 X \beta + (T - n_0) \sigma^2}{T - n_0} \geq \sigma^2 \quad (4.107)$$

Ἄν λάβουμε ὑπόψη τό ἀποτέλεσμα (2.48) ἔπεται ὅτι:

$$E(s_0^2 - s^2) \geq 0 \quad (4.108)$$



$$\begin{aligned}
 P_0 &= (X_0' X_0)^{-1} X_0' X = \begin{bmatrix} X' X & X' X_+ \\ X_+' X & X_+' X_+ \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} X' \\ X_+' \end{bmatrix} X = \\
 &= \begin{bmatrix} X' X & 0 \\ 0 & X_+' X_+ \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} X' \\ X_+' \end{bmatrix} X = \begin{bmatrix} I \\ 0 \end{bmatrix} \quad (4.113)
 \end{aligned}$$

όπου I είναι η ταυτοτική μήτρα $n \times n$ και 0 η μηδενική μήτρα $n_+ \times n$. Από τή μορφή τής P_0 είναι φανερό ότι ο έκτιμητής b_0 είναι άμερόληπτος έκτιμητής του β .

VIII. Η Γραμμικότητα του Υποδείγματος

Η σχέση (2.26) και η μορφή τής μήτρας X στην σχέση (2.25), δείχνει ότι τό κλασσικό υπόδειγμα είναι γραμμικό ως προς τίσ έρμηνευτικές μεταβλητές. Με κατάλληλους όμως μετασχηματισμούς τό υπόδειγμα αυτό μπορεί νά περιλάβη και πολλές άλλες περιπτώσεις. Αναφέρουμε μερικά παραδείγματα πού δύνονται στους Prais & Houthakker (1955), Johnston (1972) και Theil (1971)

(i) Αν έχουμε τό υπόδειγμα,

$$y_t = \beta_1 v_t + \beta_2 w_t + \beta_3 v_t^2 + \beta_4 w_t^2 + \beta_5 v_t w_t + u_t \quad (4.114)$$

και θέσουμε,

$$x_{t1} \equiv v_t, \quad x_{t2} \equiv w_t, \quad x_{t3} \equiv v_t^2, \quad x_{t4} \equiv w_t^2, \quad x_{t5} \equiv v_t w_t \quad (4.115)$$

τότε χρησιμοποιώντας τίσ (4.115), μπορούμε νά γράψουμε τό (4.114) ως εξής:

$$y_t = \sum_{j=1}^5 \beta_j x_{tj} + u_t \quad (4.116)$$



πράγμα που σημαίνει ότι ο εκτιμητής της διακυμάνσεως σ^2 που προκύπτει από την έσφαλμένη εξειδίκευση του υποδείγματος (4.96) είναι μεγαλύτερος ή ίσος με εκείνο που προκύπτει από την όρθη εξειδίκευση (2.26).

Αν η μήτρα X περιλαμβάνει και την X_0 , αν δηλαδή

$$X = (X_0 : X_*) \quad (4.109)$$

όπου η X_* είναι μία $T \times n_*$ μήτρα ($n_0 + n_* = n$), τότε η (4.100) δίνει:

$$\begin{aligned} P_0 &= (X_0' X_0)^{-1} X_0' (X_0 : X_*) = \\ &= (I : P_*) \end{aligned} \quad (4.110)$$

όπου

$$P_* = (X_*' X_0)^{-1} X_*' X_0$$

Στή περίπτωση της (4.109) παραλείπουμε ερμηνευτικές μεταβλητές που έπρεπε να περιληφθούν στο υπόδειγμα. Η μεροληψία του εκτιμητή b_0 στην περίπτωση αυτή εξαρτάται από τη συσχέτιση των μεταβλητών της μήτρας X_0 , με εκείνες της μήτρας X_* καθώς και από τις πραγματικές παραμέτρους των μεταβλητών που περιλαμβάνονται στη μήτρα X_* , αφού

$$E(b_{i0}) = \beta_i + \sum_{r=n_0+1}^n P_{ir} \beta_r \quad (4.111)$$

Αν όμως η μήτρα X_0 περιλαμβάνει τη μήτρα X και άλλες άσχετες μεταβλητές, τότε

$$X_0 = (X : X_+) \quad (4.112)$$

όπου X_+ η μήτρα των n_+ άσχετων μεταβλητών ($X' X_+ = 0$), τότε



πού είναι τό κλασσικό γραμμικό υπόδειγμα

(ii) "Αν ἔχουμε τό υπόδειγμα,

$$w_t = Bz_{t2}^{\beta_2} z_{t3}^{\beta_3} z_{t4}^{\beta_4} z_{t5}^{\beta_5} u_t \quad (4.117)$$

καί πάρουμε τό λογάριθμο τόσο τοῦ ἀριστεροῦ ὅσο καί τοῦ δεξιοῦ μέλους τῆς (4.117) τό ἀποτέλεσμα είναι:

$$\log w_t = \log B + \sum_{j=2}^5 \beta_j \log z_{tj} + \log u_t \quad (4.118)$$

"Αν θέσουμε,

$$y_t \equiv \log w_t; \quad x_{tj} \equiv \log z_{tj}, \quad j=2,3,4,5; \quad \beta_1 \equiv \log B; \quad u_t^* \equiv \log u_t \quad (4.119)$$

τότε τό υπόδειγμα μπορεῖ νά γραφτῆώς ἔξης:

$$y_t = \sum_{j=1}^5 \beta_j x_{tj} + u_t^* \quad (4.120)$$

ὅπου x_{t1} ὀρίζεται ὅπως στήν (2.19)

"Αν ὑποθέσουμε ὅτι

$$u_t^* = \log u_t \text{ είναι } N(0, \sigma^2) \quad (4.121)$$

τότε (βλέπε Aitchison καί Brown (1957))

ὁ u_t ἀκολουθεῖ τή λογαριθμική κανονική κατανομή μέ μέσο $e^{\frac{\sigma^2}{2}}$ καί Διακύμανση $e^{\sigma^2} (e^{\sigma^2} - 1)$. (4.122)

Τό κλασσικό γραμμικό υπόδειγμα θά μπορούσε ἀκόμα νά ἐφαρ-
μοστῆ καί στίς ἔξης συναρτήσεις (οἱ διαταρακτικοί ὅροι παραλεί-
πονται γιά λόγους ἀπλουστεύσεως).

(iii) $y_t = \beta_1 + \beta_2 \log x_t$ (ἡμιλογαριθμική - semi-log) (4.123)

"Αν πάρουμε τόν ἀντιλογάριθμο τῆς (4.123) ἔχουμε:



$$x_t = e^{-\frac{\beta_1}{\beta_2}} e^{\frac{y_t}{\beta_2}} \quad (4.124)$$

$$(iv) \quad y_t = \beta_1 + \frac{\beta_2}{x_t} \quad (4.125)$$

$$(v) \quad \log y_t = \beta_1 - \frac{\beta_2}{x_t} \quad (4.126)$$

Στις περιπτώσεις (4.123), (4.125) καί (4.126) χρειάζεται μετονομασία των μεταβλητών, όπως στις περιπτώσεις (i) καί (ii). Σ' όλες τις περιπτώσεις ή ιδιότητα Α.Γ.Α.Ε. ισχύει για τις μετασχηματισμένες σχέσεις.

Τό υπόδειγμα (2.26) είναι γραμμικό καί ως προς τις παραμέτρους β_j . Στο υπόδειγμα όμως

$$y_t = \beta_1 + \beta_2 e^{\beta_3 x_t} + u_t \quad (4.127)$$

βλέπουμε ότι ή παράμετρος β_3 δέν εμφανίζεται μέ γραμμική μορφή. Στην περίπτωση αυτή δέν είναι δυνατόν νά εφαρμοστούν οι μέθοδοι πού αναπτύξαμε στά Κεφάλαια 2-4. Χρειάζονται μέθοδοι παρόμοιες μέ εκείνες πού θά αναπτύξουμε σέ άλλα κεφάλαια του βιβλίου αυτού.

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 5

ΤΟ ΓΕΝΙΚΕΥΜΕΝΟ ΓΡΑΜΜΙΚΟ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑ

I. 'Η Γενικευμένη Μέθοδος τών 'Ελαχίστων Τετραγώνων

'Η υπόθεση (v) πού κάναμε στό Κεφάλαιο 2 (καί πού τήν διατηρήσαμε μέχρι τώρα) ήταν ότι δέν υπάρχει ούτε έτεροσκεδαστικότητα (heteroskedasticity) ούτε αυτοσυσχέτιση στους διαταρακτικούς όρους. Στό γενικευμένο γραμμικό υπόδειγμα (Generalised Linear Model) αντικαθιστούμε τήν υπόθεση αυτή μέ τήν υπόθεση

$$(v.b) \quad E(uu') = \sigma^2 \Omega$$

όπου ή Ω είναι μιá γνωστή, θετικά όρισμένη, συμμετρική μήτρα. 'Η υπόθεση (v.b) είναι γενική καί περιλαμβάνει τόσο τήν έτεροσκεδαστικότητα όσο καί τήν αυτοσυσχέτιση. Στό Κεφάλαιο αυτό, όπως καί στά προηγούμενα καί στά έπόμενα, διατηρούμε όλες τίς υπόλοιπες υποθέσεις του Κεφαλαίου 2.

"Αν εφαρμόσουμε τήν άπλή μέθοδο τών έλαχίστων τετραγώνων στό υπόδειγμα (2.26) μέ τίς υποθέσεις (i), (ii), (iii), (iv) καί (v.b), τότε ό έκτιμητής πού βρίσκουμε είναι άμερόληπτος, διότι,

$$E(b) = \beta + E[(X'X)^{-1} X'u] = \beta \quad (5.1)$$

άλλά,

$$E[(b-\beta)(b-\beta)'] = \sigma^2 (X'X)^{-1} X'\Omega X (X'X)^{-1} \quad (5.2)$$

πού, όπως θα δοϋμε πιο κάτω, δέν είναι ή μικρότερη δυνατή διακύμανση. Για να βρούμε Α.Γ.Α.Ε προχωρούμε ως έξής:



Ἐφόσον ἡ μήτρα Ω εἶναι θετικά ὀρισμένη, ἔπεται (βλέπε Johnston (1972) σελ. 209) ὅτι:

(a) οἱ διακυμάνσεις ὅλων τῶν ὄρων u_t εἶναι θετικές,

(b) ἡ συσχέτιση ἀνάμεσα σέ ὁποιοδήποτε ζεῦγος u_t, u_s $s \neq t$ δέν εἶναι τέλεια, καί

(c) δέν ὑπάρχει τέλεια συσχέτιση ἀνάμεσα σέ ὅλα τὰ u .

Ἐφοῦ ἡ μήτρα Ω εἶναι θετικά ὀρισμένη, τότε καί ἡ Ω^{-1} (βλέπε Γ.Α. σελ. 134) εἶναι θετικά ὀρισμένη καί (βλέπε Γ.Α. σελ. 135) μπορεῖ νά γραφθῆ ὡς ἑξῆς:

$$\Omega^{-1} = P'P \quad (5.3)$$

ὅπου P , εἶναι μιὰ γνωστή ἀντιστρέψιμη μήτρα $T \times T$.

Ἀντιστρέφοντας τήν (5.3) ἔχουμε:

$$\Omega = P^{-1}P'^{-1} \quad (5.4)$$

Πολλαπλασιάζοντας τό ὑπόδειγμα (2.26) μέ P ἀπό τὰ ἀριστερά, ἔχουμε:

$$Py = PX\beta + Pu \quad (5.5)$$

Ἄν θέσουμε,

$$y^* = Py, \quad X^* = PX, \quad u^* = Pu \quad (5.6)$$

καί ἀντικαταστήσουμε τῆς (5.6) στήν (5.5), ἔχουμε:

$$y^* = X^*\beta + u^* \quad (5.7)$$

Ἄν τώρα ἐξετάσουμε τό u^* , βλέπουμε ὅτι:

$$E(u^*) = E(Pu) = PE(u) = 0 \quad (5.8)$$

ἀφοῦ ἰσχύει ἡ ὑπόθεση (iv) τοῦ Κεφαλαίου 2. Ἐπιπλέον



$$E(u^*u^{*\prime}) = E[PUu'P'] = PE(uu')P' = \sigma^2 P\Omega P' \quad (5.9)$$

Αντικαθιστώντας τήν (5.4) στήν (5.9), έχουμε:

$$E[u^*u^{*\prime}] = \sigma^2 PP^{-1} P'^{-1} P' = \sigma^2 I \quad (5.10)$$

Οί διαταρακτικοί όροι τής (5.7) έπομένως, ίκανοποιούν τύς υπόθέσεις (iv) καί (v) τοῦ κεφαλαίου 2. Συμβολίζοντας τόν έκτιμητή τοῦ β μέ $\hat{\beta}$ καί εφαρμόζοντας τήν (2.35), έχουμε:

$$\begin{aligned} \hat{\beta} &= (X^{*\prime}X^*)^{-1} X^{*\prime}y^* = (X'P'PX)^{-1} X'P'y = \\ &= (X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}y \end{aligned} \quad (5.11)$$

Ο έκτιμητής (5.11), όφείλεται στόν Aitken (1935) καί έχει τό όνομά του. Τά κατάλοιπα \hat{u}^* τής (5.7), είναι:

$$\begin{aligned} \hat{u}^* &= y^* - X^*\hat{\beta} = y^* - X^*(X^{*\prime}X^*)^{-1} X^{*\prime}y^* = \\ &= Py - PX(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}y = \\ &= P[I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}]y = PQ^*y \end{aligned} \quad (5.12)$$

όπου,

$$Q^* = I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1} \quad (5.13)$$

Κατά συνέπεια

$$\hat{u}^{*\prime}\hat{u}^* = y'\Omega^*P'PQ^*y = y'\Omega^*\Omega^{-1}Q^*y \quad (5.14)$$

Αν από τήν (5.14), πάρουμε τή μτ. οα $Q^*\Omega^{-1}Q^*$, έχουμε:

$$\begin{aligned} Q^*\Omega^{-1}Q^* &= (I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1})'\Omega^{-1} (I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}) \\ &= (\Omega^{-1} - \Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}) (I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}) = \\ &= \Omega^{-1} - \Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1} - \Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1} + \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
& + \Omega^{-1} X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} (X'\Omega^{-1}X) (X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1} = \\
& = \Omega^{-1} - \Omega^{-1} X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1} = \Omega^{-1}(I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} X'\Omega^{-1}) = \\
& = \Omega^{-1} Q^* \qquad (5.15)
\end{aligned}$$

Αντικαθιστώντας τύς (2.26) καί (5.15) στην (5.14), έχουμε:

$$\begin{aligned}
\hat{u}^* \hat{u}^* & = y'\Omega^{-1}Q^*y = (\beta'X' + u')\Omega^{-1}Q^*(X\beta + u) = \\
& = \beta'X'\Omega^{-1}Q^*X\beta + u'\Omega^{-1}Q^*X\beta + \beta'X'\Omega^{-1}Q^*u + u'\Omega^{-1}Q^*u = \\
& = \beta'X'(\Omega^{-1} - \Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1})X\beta + \\
& + u'(\Omega^{-1} - \Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1})X\beta + \\
& + \beta'X'(\Omega^{-1} - \Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1})u + u'\Omega^{-1}Q^*u = \\
& = \beta'X'\Omega^{-1}X\beta - \beta'X'\Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}X\beta + \\
& + u'\Omega^{-1}X\beta - u'\Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}X\beta + \\
& + \beta'X'\Omega^{-1}u - \beta'X'\Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}u + u'\Omega^{-1}Q^*u = \\
& = u'\Omega^{-1}Q^*u \qquad (5.16)
\end{aligned}$$

Προχωρώντας όπως στις (2.42)-(2.46), έχουμε:

$$\begin{aligned}
E(\hat{u}^* \hat{u}^*) & = E[u'\Omega^{-1}Q^*u] = E[\text{tr}(u'\Omega^{-1}Q^*u)] = \\
& = E[\text{tr}(\Omega^{-1}Q^*uu')] = \text{tr}[E(\Omega^{-1}Q^*uu')] = \\
& = \text{tr}[\Omega^{-1}Q^*E(uu')] = \sigma^2 \text{tr}(\Omega^{-1}Q^*\Omega) = \\
& = \sigma^2 \text{tr}(\Omega\Omega^{-1}Q^*) = \sigma^2 \text{tr}(I - X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}) = \\
& = \sigma^2 \text{tr}(I_T) - \sigma^2 \text{tr}(X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}) = \\
& = \sigma^2 \text{tr}(I_T) - \sigma^2 \text{tr}((X'\Omega^{-1}X)(X'\Omega^{-1}X)) = \\
& = \sigma^2 I_T - \sigma^2 \text{tr}I_n = \sigma^2(T-n) \qquad (5.17)
\end{aligned}$$



Αν ή σ^2 είναι άγνωστη και πάρουμε σαν έκτιμητή της τήν

$$s^{*2} = \frac{\hat{u}^{*'} \hat{u}^*}{T-n} \quad (5.18)$$

τότε,

$$E(s^{*2}) = \frac{\sigma^2(T-n)}{T-n} = \sigma^2 \quad (5.19)$$

δηλαδή ή s^{*2} είναι άμερόληπτος έκτιμητής της σ^2

II. Τό Γενικευμένο Θεώρημα τών Gauss-Markov

θεώρημα: 'Ο έκτιμητής τοῦ Aitken (5.11), είναι Α.Γ.Α.Ε.

Απόδειξη: 'Η απόδειξη ακολουθεῖ τήν ἴδια πορεία ὅπως και τό άπλό θεώρημα τών Gauss-Markov, από (2.55) ἔως (2.67), γι'αυτό και τό τμήμα αυτό θά είναι συντομευμένο.

(i) 'Εφόσον ὑποθέτουμε ὅτι X και Ω είναι γνωστές μήτρες, γνωστή θά είναι και ή μήτρα,

$$A^{*'} = (X' \Omega^{-1} X)^{-1} X' \Omega^{-1} \quad (5.20)$$

Άρα ὁ έκτιμητής τοῦ Aitken, μπορεῖ νά γραφτῆ:

$$\hat{\beta} = A^{*'} y \quad (5.21)$$

δηλαδή είναι γραμμικός ὡς πρὸς y.

(ii) 'Ο έκτιμητής είναι άμερόληπτος, διότι, ἔφόσον ἔξακολουθεῖ νά ἰσχύη ή ὑπόθεση (iv) τοῦ Κεφαλαίου 2, ἔχουμε:

$$\begin{aligned} E(\hat{\beta}) &= E[A^{*'}(X\beta + u)] = E[(X' \Omega^{-1} X)^{-1} X' \Omega^{-1} X\beta + A^{*'} u] = \\ &= \beta + A^{*'} E(u) = \beta \end{aligned} \quad (5.22)$$



(iii) Για να δοϋμε ἄν ὑπάρχη ἐκτιμητὴς μὲ μικρότερη διακύμανση ἀπὸ τὸν $\hat{\beta}$, χρειάζεται να βροῦμε τὴν $\text{Var}(\hat{\beta})$

$$\begin{aligned}\text{Var}(\hat{\beta}) &= E[(\hat{\beta}-\beta)(\hat{\beta}-\beta)'] = \\ &= E[(X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}uu'\Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1}] = \\ &= \sigma^2(X'\Omega^{-1}X)^{-1}\end{aligned}\quad (5.23)$$

Παίρνουμε τώρα ἓνα ἄλλο γραμμικό καὶ ἀμερόληπτο ἐκτιμητὴ τοῦ β

$$\hat{\beta}^* = (A^*'+C^*')y \quad (5.24)$$

ὅπου, ἡ C^*' (ὅπως καὶ ἡ A^*') εἶναι μιὰ σταθερὴ $n \times T$ μήτρα, μὲ $r(C^*') \leq n$.

Ἀφοῦ ὁ ἐκτιμητὴς $\hat{\beta}^*$ εἶναι ἀμερόληπτος, ἔπεται (βλέπε(2.60)) ὅτι:

$$C^*X = 0 \quad \text{καὶ} \quad X'C^* = 0 \quad (5.25)$$

Γιὰ να βροῦμε τὴν $\text{Var}(\hat{\beta}^*)$, προχωροῦμε ὅπως στὴς (2.62) καὶ (2.63).

$$\begin{aligned}\text{Var}(\hat{\beta}^*) &= E[(A^*'+C^*')uu'(A^*'+C^*)] = \\ &= \sigma^2(A^*\Omega A^* + C^*\Omega C^*)\end{aligned}\quad (5.26)$$

ἀλλά,

$$\begin{aligned}A^*\Omega A^* &= (X'\Omega^{-1}X)^{-1}X'\Omega^{-1}\Omega\Omega^{-1}X(X'\Omega^{-1}X)^{-1} = \\ &= (X'\Omega^{-1}X)^{-1}\end{aligned}\quad (5.27)$$

Ἄρα

$$\text{Var}(\hat{\beta}^*) = \text{Var}(\hat{\beta}) + \sigma^2 C^* \Omega C^* \quad (5.28)$$

δηλαδή,



$$\text{Var}(\hat{\beta}^*) - \text{Var}(\hat{\beta}) = \sigma^2 C^* \Omega C^* \quad (5.29)$$

Εφόσον $r(C^*) \leq n$ και η μήτρα Ω είναι θετικά ορισμένη, έπεται ότι η μήτρα $C^* \Omega C^*$ είναι θετικά ήμισορισμένη. Κατά συνέπεια $\hat{\beta}$ είναι άριστος εκτιμητής και επομένως η (5.23) είναι μικρότερη ή ίση από την (5.26).

III. Η Συνέπεια του $\hat{\beta}$

Για να εφαρμόσουμε τα όσα αναφέραμε στο τμήμα VI του Κεφαλαίου 2 σημειώνουμε ότι:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \left\{ \frac{X' \Omega^{-1} X}{T} \right\} = M^* \quad (5.30)$$

διότι ισχύει η υπόθεση (i) του Κεφαλαίου 2 και υποθέτουμε στο Κεφάλαιο αυτό, ότι η Ω είναι θετικά ορισμένη. Μετά προχωρούμε, όπως στο τμήμα VI του Κεφαλαίου 2. Πρώτα εξετάζουμε:

$$\begin{aligned} \lim_{T \rightarrow \infty} E(\hat{\beta}) &= \lim_{T \rightarrow \infty} E \left\{ (X' \Omega^{-1} X)^{-1} X' \Omega^{-1} Y \right\} = \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} E \left\{ \beta + (X' \Omega^{-1} X)^{-1} X' \Omega^{-1} u \right\} = \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} E \left\{ \beta + \left(\frac{X' \Omega^{-1} X}{T} \right)^{-1} \left(\frac{X' \Omega^{-1} u}{T} \right) \right\} = \\ &= \beta + \lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{X' \Omega^{-1} X}{T} \right)^{-1} \lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{X' \Omega^{-1} E(u)}{T} \right) = \\ &= \beta + M^{*-1} 0 = \beta \end{aligned} \quad (5.31)$$

Για να αποδείξουμε την (5.31) εφαρμόσαμε την ιδιότητα των όριων, δηλαδή ότι το όριο μιας συναρτήσεως είναι η (ζδια) συνάρτηση των όριων (βλέπε και Hardy (1952) σελ. 178)).



Από την (5.31) φαίνεται, ότι ο $\hat{\beta}$ είναι ασυμπτωτικά άμερόληπτος.

Μετά εξετάζουμε:

$$\begin{aligned}
 \lim_{T \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\beta}) &= \lim_{T \rightarrow \infty} \left\{ \sigma^2 (X' \Omega^{-1} X)^{-1} \right\} = \\
 &= \lim_{T \rightarrow \infty} \left\{ \frac{\sigma^2}{T} \left(\frac{X' \Omega^{-1} X}{T} \right)^{-1} \right\} \\
 &= \lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{X' \Omega^{-1} X}{T} \right)^{-1} \lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{\sigma^2}{T} \right) = \\
 &= M^{*-1} \lim_{T \rightarrow \infty} \left(\frac{\sigma^2}{T} \right) = M^{*-1} \cdot 0 = 0 \quad (5.32)
 \end{aligned}$$

Από τις (5.31) και (5.32), καταλήγουμε στο συμπέρασμα ότι ο εκτιμητής $\hat{\beta}$ είναι συνεπής.

IV. Έφαρμογή της Μεθόδου της Μεγίστης Πιθανότητας στο Γενικευμένο Γραμμικό Υπόδειγμα

Αν πάρουμε τις υποθέσεις (i), (ii), (iii) του Κεφαλαίου 2, την υπόθεση (vi.a) του Κεφαλαίου 3, διατυπώσουμε την υπόθεση (v.b) ως εξής:

$$(v.c) \quad \text{Var}(y) = \sigma^2 \Omega$$

και επιπλέον υποθέσουμε ότι:

$$(vi.b) \quad y \text{ είναι } N(X\beta, \sigma^2 \Omega)$$

τότε, ακολουθώντας τη μέθοδο που αναπτύξαμε στο τέλος του τμήματος II του Κεφαλαίου 3, έχουμε τη συνάρτηση πιθανότητας



$$\mathcal{L}(y; X\beta, \sigma^2 \Omega) = \left(\frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \right)^T (\det \Omega)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} (y-X\beta)' \Omega^{-1} (y-X\beta)} \quad (5.33)$$

Ο λογαριθμικός μετασχηματισμός της (5.33), είναι:

$$\begin{aligned} L = \log \mathcal{L} &= -\frac{T}{2} \log 2\pi - T \log \sigma - \frac{1}{2} \log(\det \Omega) - \\ &\quad - \frac{1}{2\sigma^2} (y' - \beta' X') \Omega^{-1} (y - X\beta) = \\ &= -\frac{T}{2} \log 2\pi - T \log \sigma - \frac{1}{2} \log(\det \Omega) - \\ &\quad - \frac{1}{2\sigma^2} (y' \Omega^{-1} y - 2\beta' X' \Omega y + \beta' X' \Omega^{-1} X\beta) \quad (5.34) \end{aligned}$$

Παραγωγίζοντας την (5.34) ως προς β και σ , έχουμε:

$$\frac{\partial L}{\partial \beta} = \frac{1}{\sigma^2} (X' \Omega y - X' \Omega^{-1} X\beta) \quad (5.35)$$

$$\frac{\partial L}{\partial \sigma} = -\frac{T}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^3} (y' - \beta' X') \Omega^{-1} (y - X\beta) \quad (5.36)$$

Αν εξισώσουμε την (5.35) με τό μηδέν και την επίλυσουμε ως προς β , βλέπουμε ότι ο Ε.Μ.Π. του β είναι ο $\hat{\beta}$ διότι με τον έκτιμητη της Γενικευμένης Μεθόδου των ελαχίστων τετραγώνων της (5.11).

Αν εξισώσουμε την (5.36) με τό μηδέν, αντικαταστήσουμε τον β με τον $\hat{\beta}$ και την επίλυσουμε ως προς σ^2 έχουμε:

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{(y' - \hat{\beta}' X') \Omega^{-1} (y - X\hat{\beta})}{T} \quad (5.37)$$

Ο (5.37), όπως και στην περίπτωση του (3.18) δεν είναι άμεροληπτος. Είναι όμως ασυμπτωτικά άμερόληπτος (βλέπε (3.18)-(3.22)).

Τέλος αν υποθέσουμε ότι η σ^2 είναι γνωστή,



$$\begin{aligned} \text{Var}(\hat{\beta}) &= - \left\{ E \left[\frac{\partial^2 L}{\partial \beta \partial \beta'} \right] \right\}^{-1} = \left(\frac{X' \Omega^{-1} X}{\sigma^2} \right)^{-1} \\ &= \sigma^2 (X' \Omega^{-1} X)^{-1} \end{aligned} \quad (5.38)$$

Συγκρίνοντας τήν (5.38) μέ τήν (5.23), βλέπουμε ότι εἶναι οἱ ἴδιες.

V. Τό Πλήθος τῶν Παραμέτρων πού πρέπει νά ἐκτιμηθοῦν ὅταν ἡ Μήτρα Ω εἶναι ἄγνωστη

Μέχρι τώρα ὑποθέσαμε ὅτι ἡ μήτρα Ω εἶναι γνωστή καί γι' αὐτό ἀσχοληθήκαμε μέ τούς ἐκτιμητές τῶν β καί σ^2 , εἴτε μέ τή γενικευμένη μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγῶνων, εἴτε μέ τήν μέθοδο τῆς μεγίστης πιθανότητας.

Ἄφοῦ ὑποθέσαμε ὅτι ἡ μήτρα Ω εἶναι συμμετρική καί θετικά ὀρισμένη, ἔπεται ὅτι:

$$\begin{aligned} E(uu') &= \sigma^2 \Omega = \sigma^2 \begin{bmatrix} \omega_{11} & \omega_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & \omega_{1T} \\ \omega_{12} & \omega_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & \omega_{2T} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \omega_{1T} & \omega_{2T} & \cdot & \cdot & \cdot & \omega_{TT} \end{bmatrix} \\ &\equiv \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & \sigma_{1T} \\ \sigma_{12} & \sigma_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & \sigma_{2T} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \sigma_{1T} & \sigma_{2T} & \cdot & \cdot & \cdot & \sigma_{TT} \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (5.39)$$

όπου,

$$\sigma_{st} \equiv \sigma^2 w_{st} \quad (5.40)$$

Αν η μήτρα Ω δέν είναι γνωστή, όπως συμβαίνει κατά κανόνα στην πράξη, χρειάζεται να εκτιμήσουμε τά στοιχεία της. Τό πλήθος των στοιχείων αυτών είναι:

$$\frac{T(T+1)}{2} \quad (5.41)$$

Επομένως τό πλήθος των παραμέτρων πού πρέπει να εκτιμηθούν στό γενικευμένο γραμμικό υπόδειγμα, όταν η μήτρα Ω είναι άγνωστη, είναι οί η παράμετροι β_j καί τά (5.41) στοιχεία της μήτρας Ω . Εφόσον τό δείγμα πού έχουμε έχει μόνο T παρατηρήσεις, είναι φανερό πώς η εκτίμηση όλων αυτών των παραμέτρων είναι αδύνατη.

Γιά ν' αντιμετωπιστή τό πρόβλημα, πρέπει να περιορίσουμε τόν αριθμό των παραμέτρων, πού πρέπει να εκτιμηθούν. Στή βασική θεωρητική Οικονομετρία συνηθίζεται να διαχωρίζουμε τό πρόβλημα της έτεροσκεδαστικότητας από τό πρόβλημα της αυτοσυσχετίσεως. Στά επόμενα τμήματα του Κεφαλαίου αυτού, θα ασχοληθούμε μέ τό πρόβλημα της έτεροσκεδαστικότητας καί στό επόμενο Κεφάλαιο μέ τό πρόβλημα της αυτοσυσχετίσεως. (Βλέπε όμως καί Κεφάλαιο 7)

VI. Έτεροσκεδαστικότητα

Όπως αναφέραμε στό προηγούμενο τμήμα του Κεφαλαίου αυτού, για λόγους απλουστεύσεως του προβλήματος, υποθέτουμε ότι δέν υπάρχει αυτοσυσχέτιση ανάμεσα στους διαταρακτικούς όρους, δηλαδή υποθέτουμε ότι:

$$E(u_t u_s) = 0, \quad s \neq t \quad (5.42)$$



αλλά δεχόμαστε ότι υπάρχει έτεροσκεδαστικότητα, δηλαδή,

$$E(u_t^2) = \sigma_{tt} \equiv \sigma_t^2, \quad t = 1, 2, \dots, T \quad (5.43)$$

Μέ τις υποθέσεις (5.42) και (5.43) η μήτρα (5.39) έχει τη μορφή

$$\sigma^2 \Omega = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_T^2 \end{bmatrix} \quad (5.44)$$

οπότε,

$$\frac{\Omega^{-1}}{\sigma^2} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1^2} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sigma_2^2} & \dots & 0 \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{\sigma_T^2} \end{bmatrix} \quad (5.45)$$

και

$$\frac{P}{\sigma} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sigma_2} & \dots & 0 \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{\sigma_T} \end{bmatrix} \quad (5.46)$$



Στήν περίπτωση αυτή τά ἀντιπροσωπευτικά στοιχεῖα τῶν y^* καί X^* εἶναι:

$$y_t^* = \frac{y_t}{\sigma_t} \quad \text{καί} \quad x_{tj}^* = \frac{x_{tj}}{\sigma_t}, \quad t = 1, \dots, T \quad (5.47)$$

$$j = 1, \dots, n$$

Παρ' ὄλο ὅτι κάναμε τήν ὑπόθεση (5.42), τό πρόβλημα τοῦ ἀριθμοῦ τῶν παραμέτρων πού πρέπει νά ἐκτιμηθοῦν, παραμένει διότι ἔχουμε νά ἐκτιμήσουμε συνολικά $T+n$ παραμέτρους, μέ μόνο T παρατηρήσεις. Ἄν ὁ ἀριθμός τῶν β_j παραμεύνη n , τότε πρέπει νά περιορίσουμε τόν ἀριθμό τῶν σ_t^2 , πού πρέπει νά ἐκτιμηθοῦν.

Μποροῦμε νά ὑποθέσουμε ὅτι οἱ σ_t^2 , μέ δεδομένες τίς παρατηρήσεις πάνω στίς x_{tj} , $j = 1, \dots, n$, εἶναι συναρτήσεις ἑνός διανύσματος παραμέτρων,

$$\theta' = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_p) \quad (5.48)$$

δηλαδή,

$$\sigma_t^2 = f_t(x_t; \theta') \equiv \phi_t \quad (5.49)$$

$$\text{ὅπου } (p+n) < T \quad (5.50)$$

Ὅπως εἶναι γνωστό (βλέπε Mood and Graybill (1963)) οἱ Ε.Μ.Π. εἶναι συνεπεῖς. Ἐπομένως μποροῦμε νά βροῦμε συνεπεῖς ἐκτιμήσεις τῶν θ' , μέ τή μέθοδο τῆς μεγίστης πιθανότητας καί ταυτόχρονα νά βροῦμε καί τίς ἐκτιμήσεις τῶν β πού, ὅπως εἶδαμε, εἶναι οἱ ἴδιες μέ τίς ἐκτιμήσεις τῆς γενικευμένης μεθόδου τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων καί εἶναι, καί αὐτές, συνεπεῖς.

Μέ τήν ὑπόθεση (5.49), ἔχουμε:



$$\log(\det \sigma^2 \Omega) = \log \begin{vmatrix} \phi_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \phi_2 & \dots & 0 \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ 0 & \dots & & \phi_T \end{vmatrix} = \log \left(\prod_{t=1}^T \phi_t \right) = \sum_{t=1}^T \log \phi_t \quad (5.51)$$

Ἐπιπλέον, ἐφόσον,

$$\frac{\Omega^{-1}}{\sigma^2} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\phi_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{\phi_2} & \dots & 0 \\ \cdot & 0 & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \frac{1}{\phi_T} \end{bmatrix}$$

$$\text{καὶ } (Y' - \beta' X') = \left\{ \left(y_1 - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{1j} \right), \dots, \left(y_T - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{Tj} \right) \right\} \quad (5.53)$$

ἔχουμε:

$$\frac{1}{\sigma^2} (Y' - \beta' X') \Omega^{-1} (Y - XB) = \sum_{t=1}^T \frac{1}{\phi_t} \left(y_t - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} \right)^2 \quad (5.54)$$

Μετά ἀπό τὴν ἀντικατάσταση τῶν (5.51) καὶ (5.54) στὴν (5.34), ἔχουμε:



$$\begin{aligned}
L &= -\frac{T}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \log \phi_t - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \frac{1}{\phi_t} \left(y_t - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} \right)^2 \\
&= -\frac{T}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \log \phi_t - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \frac{1}{\phi_t} \left[y_t^2 - 2y_t \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} + \right. \\
&\quad \left. + \left(\sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} \right)^2 \right] \quad (5.55)
\end{aligned}$$

Επειδή έχουμε δύο ομάδες παραμέτρων (τύς β_j , $j=1, \dots, n$ και θ_s , $s=1, \dots, p$), θά πρέπει νά παραγωγίσουμε τήν (5.55) ως προς τύς δύο αύτες ομάδες. Οί παράγωγοι είναι:

$$\frac{\partial L}{\partial \beta_j} = \sum_{t=1}^T \frac{y_t x_{tj}}{\phi_t} - \sum_{t=1}^T \left(\sum_{i=1}^n \frac{1}{\phi_t} x_{ti} x_{tj} \right) \beta_i, \quad j=1, \dots, n \quad (5.56)$$

$$\begin{aligned}
\frac{\partial L}{\partial \theta_s} &= -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \frac{1}{\phi_t} \frac{\partial \phi_t}{\partial \theta_s} + \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \frac{u_t^2}{\phi_t^2} \frac{\partial \phi_t}{\partial \theta_s} = \\
&= \sum_{t=1}^T \left(\frac{u_t^2 - \phi_t}{\phi_t^2} \right) \frac{\partial \phi_t}{\partial \theta_s}, \quad s = 1, \dots, p \quad (5.57)
\end{aligned}$$

όπου,

$$u_t = y_t - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} \quad (5.58)$$

Αν έξισώσουμε τύς (5.56) καί (5.57) μέ τό μηδέν, θά έχουμε ένα σύστημα από $n+p$ έξισώσεις. Οί έξισώσεις αύτες δέν είναι πιά γραμμικές ως προς τύς παραμέτρους κι'έπομένως, χρειάζονται είδικές μέθοδοι γιά τή λύση τους.

VII. Έλεγχος για Έτεροσκεδαστικότητα με Υποδιαίρεση του Δείγματος σε Όμαδες

Πρὶν προχωρήσουμε (στήν περίπτωση χρονολογικῶν σειρῶν) στὸν προσδιορισμὸ τῆς συναρτήσεως Φ_t , θά πρέπει νά διαπιστώσουμε ἄνκαί κατά πόσον ὑπάρχει ἑτεροσκεδαστικότητα. Συνηθίζεται, σέ τέτοιες περιπτώσεις, νά χρησιμοποιοῦνται διαγράμματα. Στήν τεταγμένη ἔχουμε τὰ κατάλοιπα, ἐνῶ στή τετμημένη τὴς χρονικῆς περιόδου. Ἀπό τὰ διαγράμματα αὐτά μπορεῖ νά διαπιστωθῇ ἄν, μέ τήν πάροδο τοῦ χρόνου, ὑπάρχουν ἐνδείξεις ὅτι ἀξάνει ἡ διακύμανση τῶν διαταρακτικῶν ὄρων.

Τά διαγράμματα ὅμως δέν ἀποτελοῦν ἐλέγχους. Ἄν χρησιμοποιήσουμε τὰ κατάλοιπα γιά ἐλέγχους, θά πρέπει νά ἔχουμε ὑπόψη (βλέπε Theil (1971) σελ. 196) ὅτι:

$$\text{Var}(\hat{u}) = E(\hat{u}\hat{u}') = E(Quu'Q') = \sigma^2Q \quad (5.59)$$

Ἡ (5.59) εἶναι ἴση μέ τή μηδενική μήτρα, ὅταν καί μόνον ὅταν $n=T$. Στήν περίπτωση αὐτή, ἐφόσον ἰσχύει ἡ ὑπόθεση (iii) τοῦ Κεφαλαίου 2, εἶναι:

$$Q = I - X(X'X)^{-1}X' = I - XX^{-1}X'^{-1}X' = I - I = 0 \quad (5.60)$$

ὁπότε φυσικά:

$$\hat{u} = Qu = 0 \quad (5.61)$$

Σέ ὅτι ἀκολουθεῖ ἡ περίπτωση τῶν (5.60) καί (5.61) δέν ἐξετάζεται, διότι ὑποθέτουμε ὅτι $n < T$.

Ἡ σχέση (5.59) δείχνει καθαρά, ὅτι τὰ κατάλοιπα ἀπό τήν (2.26) δέν παρουσιάζουν ἀναγκαστικά ὁμοσκεδαστικότητα καί ἔλλειψη αὐτοσυσχετίσεως (καί ὅταν ἀκόμα οἱ διαταρακτικοὶ ὄροι ἱκανοποιοῦν τήν ὑπόθεση (v)). Κατά συνέπεια χρειάζεται προσοχή, ὅταν γίνεται



χρήση τῶν κατανομῶν F καὶ χ^2 , μέ κατάλοιπα ἀπό τό ὑπόδειγμα (2.26). Ἔτσι π.χ. δέν μποροῦμε νά ὑποδιαιρέσουμε τά κατάλοιπα ἀπό τό ὑπόδειγμα (2.26) σέ δύο ομάδες (ὅταν $T=2T_1$, ἢ κάθε μιᾶ ομάδα θά ἔχῃ T_1 κατάλοιπα) καί νά ἐλέγξουμε ἂν ὑπάρχη ἑτεροσκεδαστικότητα χρησιμοποιώντας τό λόγο,

$$\frac{\sum_{t=1}^{T_1} \hat{u}_t^2}{\sum_{t=T_1+1}^{2T_1} \hat{u}_t^2} \quad (5.62)$$

διότι τά κατάλοιπα πού εἶναι στόν ἀριθμητή (σύμφωνα μέ τήν (5.59)) δέν εἶναι ἀνεξάρτητα ἀπό τά κατάλοιπα τοῦ παρανομαστή.

Γιά νά ἀντιμετωπιστῇ τό πρόβλημα, οἱ Goldfeld καί Quandt (1965) (βλέπε ἐπίσης καί Glejser (1969)) πρότειναν νά ἐκτιμηθῇ τό διάνυσμα β δύο φορές, μέ ὑποδιαίρεση τοῦ δείγματος σέ δύο ομάδες, μέ ἴσες παρατηρήσεις ἢ καθεμιᾶ (ἄς ποῦμε T_*). Στήν ἐφαρμογή τῆς μεθόδου αὐτῆς εἶναι προτιμότερο, ἀνάμεσα στίς δύο ομάδες νά μεσολαβῇ ἕνα κενό, δηλαδή νά παραλείψουμε ὀρισμένες παρατηρήσεις τοῦ δείγματος. Ἡ ὑποδιαίρεση ἐπομένως τοῦ δείγματος εἶναι ὡς ἑξῆς:

$$Y = \begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ Y_3 \end{bmatrix} \quad \text{καί} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{bmatrix} \quad (5.63)$$

Στήν ἐφαρμογή τοῦ ἐλέγχου, παραλείψουμε τίς παρατηρήσεις Y_2 καί X_2 καί χρησιμοποιοῦμε τίς (Y_1, X_1) καί (Y_3, X_3) . Καί στίς δύο αὐτές ὑποομάδες τά διανύσματα ἔχουν T_* συντεταγμένες καί οἱ μῆτρες εἶναι διαστάσεων $T_* \times n$. Ἐπομένως ἔχουμε τά ὑποδείγματα:

$$Y_1 = X_1 \beta + u_1 \quad (5.64)$$



$$Y_3 = X_3\beta + u_3 \quad (5.65)$$

Τά κατάλοιπα από τής (5.64) καί (5.65), είναι:

$$\hat{u}_1 = Q_1 u_1 \quad (5.66)$$

καί

$$\hat{u}_3 = Q_3 u_3 \quad (5.67)$$

όπου,

$$Q_1 = I - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1' \quad (5.68)$$

καί

$$Q_3 = I - X_3(X_3'X_3)^{-1}X_3' \quad (5.69)$$

Αν οι διαταρακτικοί όροι στις (5.64) καί (5.65) ικανοποιούν την υπόθεση (vi) του Κεφαλαίου 3, τότε προχωρώντας όπως στο τμήμα V του Κεφαλαίου αυτού, μπορούμε να αποδείξουμε ότι ή,

$$\frac{u_1'Q_1u_1}{\sigma^2} \text{ είναι } \chi^2_{T_1-n} \quad (5.70)$$

καί ή

$$\frac{u_3'Q_3u_3}{\sigma^2} \text{ είναι } \chi^2_{T_3-n} \quad (5.71)$$

Επιπλέον εφόσον ισχύει ή υπόθεση (vi) έχουμε:

$$\begin{aligned} E(\hat{u}_1\hat{u}_3') &= E[Q_1u_1u_3'Q_3] = Q_1E(u_1u_3')Q_3 = \\ &= Q_10Q_3 = 0 \end{aligned} \quad (5.72)$$



Άρα ο λόγος,

$$\frac{u_1' Q_1 u_1}{u_3' Q_3 u_3} \text{ είναι } F_{T_*-n, T_*-n} \quad (5.73)$$

Αν η (5.73) είναι μεγάλη τότε η διακύμανση των διαταρακτικών όρων γίνεται μικρότερη όσο περνά ο χρόνος, ενώ αν η (5.73) είναι μικρή, τότε η διακύμανση γίνεται μεγαλύτερη όσο περνά ο χρόνος. Οι λέξεις "μικρή" ή "μεγάλη" φυσικά αναφέρονται σε σχέση με την τιμή της κατανομής F_{T_*-n, T_*-n} .

Το μεγάλο μειονέκτημα της μεθόδου αυτής είναι ότι χάνονται βαθμού ελευθερίας, διότι από τό δείγμα των $2T_*$ παρατηρήσεων πού χρησιμοποιούμε, υπολογίζουμε $2n$ παραμέτρους. Επιπλέον χάνουμε τις παρατηρήσεις (y_2, X_2) . Σε πολλές περιπτώσεις χρονολογικών σειρών δέν έχουμε αρκετές παρατηρήσεις ώστε να μπορούμε να εφαρμόσουμε τόν έλεγχο αυτό.

VIII. Έλεγχος για Έτεροσκεδαστικότητα με τη Μέθοδο της Έλαχίστης Πιθανότητας

Υπάρχουν περιπτώσεις στις όποιες η γενική συνάρτηση ϕ_t του τμήματος VI, υποτίθεται ότι έχει τήν άπλή μορφή (βλέπε Kmenta (1971) σελ. 257).

$$\phi_t \equiv \sigma_t^2 = \sigma^2 z_t^\delta, \quad t = 1, \dots, T \quad (5.74)$$

όπου z_t είναι μιá μεταβλητή πού μπορεί να περιλαμβάνεται στό υπόδειγμα πού πρόκειται να εκτιμήσουμε. Μπορεί όμως και να μην περιλαμβάνεται σ' αυτό.

Η (5.74) από τή μιá μεριά εξειδικεύει τήν ϕ_t και εισάγει δυό άγνωστους, τήν σ^2 και δ , από τήν άλλη όμως αφήνει άνοιχτό τό θέμα του αν υπάρχει έτεροσκεδαστικότητα ή όχι, διότι, στην περίπτωση



ση πού,

$$\delta = 0 \quad (5.75)$$

ή (5.74) γίνεται:

$$\sigma_t^2 = \sigma^2 \quad (5.76)$$

όποτε έχουμε ομοσκεδαστικότητα.

Αν αντικαταστήσουμε την (5.74) στην (5.55), έχουμε:

$$L = -\frac{T}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T (\log \sigma^2 + \delta \log z_t) - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \left(\frac{y_t - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj}}{\sigma z_t^{\delta/2}} \right)^2 \quad (5.77)$$

Προχωρώντας όπως στο τμήμα VI, παραγωγίζουμε την (5.77) ως προς β_j , $j = 1, \dots, n$, σ^2 και δ και έχουμε:

$$\frac{\partial L}{\partial \beta_j} = \sum_{t=1}^T \frac{y_t x_{tj}}{\sigma^2 z_t^\delta} - \sum_{i=1}^n \left(\sum_{t=1}^T \frac{x_{ti} x_{tj}}{\sigma^2 z_t^\delta} \right) \beta_i, \quad j = 1, \dots, n \quad (5.78)$$

$$\frac{\partial L}{\partial \sigma^2} = -\frac{T}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{t=1}^T \left(\frac{y_t - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj}}{z_t^{\delta/2}} \right)^2 \quad (5.79)$$

$$\frac{\partial L}{\partial \delta} = -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \log z_t + \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=1}^T \frac{(y_t - \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj})^2 \log z_t}{z_t^\delta} \quad (5.80)$$

Όπως και στο τμήμα VI αν εξισώσουμε τις (5.78), (5.79) και (5.80) με τό μηδέν, βλέπουμε ότι έχουμε $n+2$ εξισώσεις που δέν είναι γραμμικές ως προς τις παραμέτρους β_j , $j = 1, \dots, n$, σ^2 και δ . Όταν έ-

φαρμόσουμε τίς είδικές μεθόδους πού υπάρχουν για τήν έκτίμηση τών παραμέτρων αὐτῶν καί ἐφόσον τό δεῦγμα εἶναι ἀρκετά μεγάλο, ὁ ἐκτιμητής τοῦ δ , ἄς ποῦμε $\tilde{\delta}$, θά ἀκολουθῆ τήν κανονική κατανομή καί ἐπομένως μπορούμε νά ἐλέγξουμε τήν ὑπόθεση

$$H_0 : \delta = 0 \quad (5.81)$$

ὑπολογίζοντας τό λόγο,

$$\frac{\tilde{\delta}}{\tilde{\sigma}_{\tilde{\delta}}} \quad (5.82)$$

(ὅπου $\tilde{\sigma}_{\tilde{\delta}}$ εἶναι τό τυπικό σφάλμα τῆς $\tilde{\delta}$) καί βλέποντας ἄν, στό ἐπίπεδο σημαντικότητας 5%, ἰσχύη ἡ ἀνισότητα

$$-1.96 < \frac{\tilde{\delta}}{\tilde{\sigma}_{\tilde{\delta}}} < 1.96 \quad (5.83)$$

Στήν περίπτωση πού ἰσχύει ἡ (5.83) (βλέπε καί Κεφάλαιο 3 τμῆμα III) δεχόμεστε τήν ὑπόθεση (5.81), ὅτι δηλαδή ὑπάρχει ὁμοσκεδαστικότητα, ὁπότε μπορούμε νά προχωρήσουμε στήν έκτίμηση τοῦ ὑποδείγματος μέ τήν ἀπλή μέθοδο τών ἐλαχίστων τετραγῶνων.

IX. Ἐξειδικευμένες Ὑποθέσεις γιά Ἐτεροσκεδαστικότητα

Οἱ Prais and Houthakker (1955) ἦταν ἀπό τοὺς πρώτους πού ἀντιμετώπισαν τό πρόβλημα τῆς ἕτεροσκεδαστικότητας στήν πράξη. Ἡ ἐργασία τους ἀναφέρεται σέ ὅλα σχεδόν τά ἐγχειρίδια Οἰκονομετρίας.

Μέσα στό πλαίσιο τῆς γενικῆς ἀναλύσεως τῆς ἕτεροσκεδαστικότητας πού κάνουμε στό Κεφάλαιο αὐτό καί μέ τήν ὁρολογία τοῦ προηγούμενου τμήματος οἱ Prais and Houthakker πῆραν σάν z_t μιά (στήν περίπτωσή τους τή μόνη) ἀπό τίς ἀνεξάρτητες μεταβλητές



καί ἔδωσαν μιὰ συγκεκριμένη τιμή στό δ ($\delta=2$). Στήν περίπτωση αὐτή ἡ (5.74) (ἂν ἡ ἀνεξάρτητη μεταβλητή εἶναι ἡ x_{tk}) γίνεται:

$$\Phi_t = \sigma^2 x_{tk}^2 \quad (5.84)$$

ὁπότε τό μετασχηματισμένο ὑπόδειγμα γίνεται:

$$\begin{aligned} \frac{y_t}{x_{tk}} = \frac{\beta_1}{x_{tk}} + \beta_2 \left(\frac{x_{t2}}{x_{tk}} \right) + \dots + \beta_k + \beta_{k+1} \left(\frac{x_{t,k+1}}{x_{tk}} \right) + \\ + \dots + \beta_n \left(\frac{x_{tn}}{x_{tk}} \right) + \frac{u_t}{x_{tk}} \end{aligned} \quad (5.85)$$

Ἐφόσον ἰσχύει ἡ ὑπόθεση (5.84), ἔπεται ὅτι:

$$E \left(\frac{u_t}{x_{tk}} \right)^2 = \frac{E(u_t^2)}{x_{tk}^2} = \frac{\sigma^2 x_{tk}^2}{x_{tk}^2} = \sigma^2 \quad (5.86)$$

Ἐπιπλέον ἐφόσον ὑποθέτουμε ὅτι δέν ὑπάρχει αὐτοσυσχέτιση, μπορούμε νά προχωρήσουμε στήν ἐφαρμογή τῆς ἀπλῆς μεθόδου τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων, γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τοῦ (5.85). Ὅπως εἶναι φανερό ἀπό τό (5.85) ἀντί γιά τήν x_{tk} ἔχουμε τώρα τήν $\frac{1}{x_{tk}}$ σάν μεταβλητή καί οἱ ὀρίσμοί τῆς ἐξαρτημένης καί τῶν ὑπολοίπων ἀνεξάρτητων μεταβλητῶν ἔχουν ἀλλάξει.

Μιά ἄλλη ἐξειδικευμένη ὑπόθεση γιά τήν ἑτεροσκεδαστικότητα πού ἔκαναν οἱ ἴδιοι συγγραφεῖς, καθώς καί ὁ Jorgenson (1965) εἶναι ἡ ἐξῆς:

$$\sigma_t^2 = \sigma^2 E(y_t)^2 \quad (5.87)$$

στήν περίπτωση αὐτή ἐπομένως, τά διαγώνια στοιχεῖα τῆς μήτρας $\frac{P}{\sigma}$

$$\thetaά \text{ εἶναι: } \sigma_t = \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tj} \quad (5.88)$$



Όπως είναι φανερό από την (5.88) το πρόβλημα στην περίπτωση αυτή είναι, ότι δεν ξέρουμε τις τιμές των β_j . Ένας τρόπος αντιμετώπισης και λύσης του προβλήματος στην περίπτωση που έχουμε αρκετά μεγάλα δείγματα (βλέπε και Kmenta (1971) σελ. 265-6) είναι να ακολουθήσουμε την παρακάτω πορεία:

(i) Στο πρώτο στάδιο αγνοούμε το πρόβλημα της έτεροσκεδαστικότητας και, χρησιμοποιώντας την απλή μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων, υπολογίζουμε τις πρώτες εκτιμήσεις των $\beta_j, b_{1,j}$ τις οποίες και αντικαθιστούμε στην (5.88) όποτε έχουμε τις πρώτες εκτιμήσεις των $\sigma_t, s_{1,t}$

$$s_{1,t} = \sum_{j=1}^n b_{1,j} x_{tj} \quad (5.89)$$

(ii) Χρησιμοποιώντας τις $s_{1,t}$ μετασχηματίζουμε το υπόδειγμα, όπως κάναμε και στην (5.85), και έχουμε:

$$\frac{y_t}{s_{1,t}} = \sum_{j=1}^n \beta_j \left(\frac{x_{tj}}{s_{1,t}} \right) + \frac{u_t}{s_{1,t}} \quad (5.90)$$

(iii) Εφαρμόζουμε πάλι την απλή μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων στο (5.90) και υπολογίζουμε τις δεύτερες εκτιμήσεις των $\beta_j, b_{2,j}$ τις οποίες και αντικαθιστούμε στην (5.88) κι' έχουμε τις δεύτερες εκτιμήσεις των $\sigma_t, s_{2,t}$

$$s_{2,t} = \sum_{j=1}^n b_{2,j} x_{tj} \quad (5.91)$$

Μετά μετασχηματίζουμε το υπόδειγμα όπως στην περίπτωση της (5.90) χρησιμοποιώντας όμως τις $s_{2,t}$ κι' επαναλαμβάνουμε την ίδια διαδικασία (δηλαδή τά στάδια (ii) και (iii) μέχρις ότου οι διαφορές,

$$b_{r,j} - b_{r-1,j}, \quad j = 1, \dots, n \quad (5.92)$$



δέν ξεπερνούν ένα προκαθορισμένο (ας πούμε 0.001) αριθμό, δηλαδή μέχρις ότου οι διαφορές ανάμεσα σε δύο διαδοχικές εκτιμήσεις των παραμέτρων β_j , $j = 1, \dots, n$ είναι ασήμαντες.

Για άλλες εξειδικευμένες υποθέσεις για έτεροσκεδαστικότητα βλέπε και Theil (1971) σελ. 246-7), Charatsis (1970).

Χ. Όμαδοποίηση Στοιχείων

Υπάρχουν περιπτώσεις στις οποίες ο έρευνητής, πριν προχωρήσει σε εκτίμηση παραμέτρων, κάνει ομαδοποίηση (grouping) των στοιχείων. Το πρόβλημα αυτό αντιμετώπισαν οι Prais and Houthaker (1955) στην ανάλυση οικογενειακών προϋπολογισμών. Είναι όμως γενικότερο πρόβλημα (βλέπε Prais and Aitchison (1954), Cramer (1964), Haitovsky (1967) κ.ά.). Το πρόβλημα της ομαδοποίησης μπορεί να εξετασθεί σαν μία ειδική περίπτωση του φαινομένου της έτεροσκεδαστικότητας.

Ας υποθέσουμε ότι για τα αναλυτικά στοιχεία ισχύει το υπόδειγμα (2.26) με τις υποθέσεις (i) - (v) του κεφαλαίου 2. Ας υποθέσουμε ακόμα ότι τα στοιχεία αυτά ομαδοποιούνται σε m ομάδες με T_i στοιχεία ή καθεμιά. Για το πλήθος των ομάδων ισχύει η σχέση:

$$n < m < T \quad (5.93)$$

και φυσικά,

$$\sum_{i=1}^m T_i = T \quad (5.94)$$

Αν η μήτρα ομαδοποίησης είναι G (μέ διαστάσεις $m \times T$) τότε ο μετασχηματισμός του υποδείγματος (2.26) είναι:

$$Gy = GX\beta + Gu \quad (5.95)$$



Έφθσον ίσχύουν οί υποθέσεις (iv) καί (v) για τά αναλυτικά στοι-
χεΐα, έπεται ότι:

$$E(Gu) = 0 \quad (5.96)$$

καί

$$E(Guu'G') = GE(uu')G' = \sigma^2 GG' \quad (5.97)$$

Στήν περίπτωση έπομένως του ύποδείγματος (5.95) βλέπουμε ότι:

$$\Omega = GG' \quad (5.98)$$

Αν έχουμε τήν ακόλουθη συγκεκριμένη μορφή μήτρας G,

$$G = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \dots & 0 \\ \vdots & & & & & & & & & & \vdots \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & & & \end{bmatrix} \quad (5.99)$$

τότε

$$GG' = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \cdot & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{4} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & & \vdots \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \quad (5.100)$$



Από τη μορφή που έχει η μήτρα (5.100) είναι φανερό, ότι έχουμε μια ειδική περίπτωση έτεροσκεδαστικότητας.

Η αντίστροφη της μήτρας GG' είναι:

$$(GG')^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 3 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & \dots & 0 \\ \cdot & & & & & \cdot \\ \cdot & & & & & \cdot \\ \cdot & & & & & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & 3 \end{bmatrix} \quad (5.101)$$

Χρησιμοποιώντας την (5.98) στην (5.11) βρίσκουμε τον εκτιμητή του β στο υπόδειγμα (5.95), δηλαδή

$$\hat{\beta} = \{ X'G'(GG')^{-1}GX \}^{-1} X'G'(GG')^{-1}Gy \quad (5.102)$$

τέλος.

$$\text{Var}(\hat{\beta}) = \sigma^2 \{ X'G'(GG')^{-1}GX \}^{-1} \quad (5.103)$$

Για συγκεκριμένα παραδείγματα εφαρμογής της μεθόδου αυτής (βλέπε Johnston (1972) σελ. 230-238).



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 6

ΑΥΤΟΣΥΣΧΕΤΙΣΗ

Εισαγωγή

Όπως αναφέραμε στο τμήμα V του Κεφαλαίου 5 συνηθίζεται, στα έγχειρίδια θεωρητικής Οικονομετρίας (άλλα και στην Έρευνα), να εξετάζεται το πρόβλημα της έτεροσκεδαστικότητας χωριστά από το πρόβλημα της αυτοσυσχετίσεως. Ένας από τους λόγους για τους οποίους γίνεται ο διαχωρισμός αυτός, εκτός από την απλούστευση που πετυχαίνουμε στην παρουσίαση των δύο προβλημάτων, είναι το γεγονός ότι η έτεροσκεδαστικότητα παρουσιάζεται συχνότερα σε διαστρωματικά στοιχεία, ενώ η αυτοσυσχέτιση είναι πιο συνηθισμένη σε χρονολογικές σειρές.

Στα τμήματα II και III του Κεφαλαίου 2 είδαμε ότι οι διαταρακτικού όροι ενσωματώνουν τις επιδράσεις των μεταβλητών εκείνων που παραλείφθηκαν από το υπόδειγμα. Στην περίπτωση των χρονολογικών σειρών είναι δύσκολο να υποθέσει κανείς ότι οι επιδράσεις αυτές εξαντλούνται μέσα σε μια χρονική περίοδο, δηλαδή είναι δύσκολο να δεχτούμε ότι πραγματικά ισχύει η υπόθεση (5.42), έστω κι' αν δεχτούμε ότι υπάρχει όμοσκεδαστικότητα. Με άλλα λόγια δεν μπορούμε να υποθέσουμε ότι δεν υπάρχει αυτοσυσχέτιση.

Για να μπορέσουμε, κατά συνέπεια, να έχουμε Α.Γ.Α.Ε. θα πρέπει να εφαρμόσουμε το Γενικευμένο Γραμμικό Υπόδειγμα. Για να γίνει αυτό χρειάζεται πρώτα να διαπιστωθῆ ἂν ὑπάρχει αυτοσυσχέτιση και μετά να προσδιοριστῆ ἡ μορφή τῆς μήτρας Ω .



I. Έλεγχος για την Ύπαρξη Αυτόσυσχετίσεως Πρώτης Τάξεως με το Λόγο του von Neumann

Η απλούστερη υπόθεση που μπορούμε να κάνουμε σχετικά με την ύπαρξη αυτόσυσχετίσεως στο υπόδειγμα (2.20) είναι ότι υπάρχει αυτόσυσχέτιση πρώτης τάξεως (first order autocorrelation), ότι δηλαδή,

$$u_t = \rho u_{t-1} + \varepsilon_t \quad (6.1)$$

όπου

$$E(\varepsilon_t) = 0, \quad t = 1, \dots, T \quad (6.2)$$

και

$$E(\varepsilon_t \varepsilon_{t+s}) = \begin{cases} \sigma_\varepsilon^2 & \text{αν } s=0 \\ 0 & \text{αν } s \neq 0 \end{cases} \quad (6.3)$$

Στην σχέση (6.3) ή σ_ε^2 αναφέρεται στις τυχαίες μεταβλητές ε_t (για τις u_t βλέπε το τμήμα III του Κεφαλαίου αυτού).

Αν υπάρχει αυτόσυσχέτιση ανάμεσα στην u_t και u_{t-1} τότε έχουμε:

$$E(u_t - u_{t-1})^2 = E(u_t^2) + E(u_{t-1}^2) - 2E(u_t u_{t-1}) \quad (6.4)$$

Αν η αυτόσυσχέτιση είναι θετική ή $E(u_t - u_{t-1})^2$ θα είναι μικρότερη από την περίπτωση στην οποία δεν υπάρχει αυτόσυσχέτιση, τότε, όπως είναι γνωστό:

$$E(u_t - u_{t-1})^2 = E(u_t^2) + E(u_{t-1}^2) \quad (6.5)$$

Αν όμως η αυτόσυσχέτιση είναι αρνητική, τότε η (6.4) θα είναι μεγαλύτερη από την (6.5).



Αν γνωρίζαμε τούς διαταρακτικούς όρους u_t τότε θα μπορούσαμε να κάναμε τόν έλεγχο για τήν ύπαρξη αυτοσυσχετίσεως πρώτης τάξεως μέ τό λόγο του von Neumann (von Neumann ratio) (1941), (1942) (βλέπε καί Klein (1974) σελ. 95). Ο λόγος αυτός είναι:

$$\frac{\delta^2}{s^2} = \frac{\frac{1}{T-1} \sum_{t=2}^T (u_t - u_{t-1})^2}{\frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (u_t - \bar{u})^2} \quad (6.6)$$

Μιά μικρή ή μεγάλη τιμή του λόγου (6.6) δείχνει ότι υπάρχει αντίστοιχα, θετική ή αρνητική αυτοσυσχέτιση.

Αν αναπτύξουμε τόν αριθμητή της (6.6) καί υποθέσουμε ότι $\bar{u}=0$ καί ότι

$$\sum_{t=2}^T u_t^2 \cong \sum_{t=2}^T u_{t-1}^2 \quad (6.7)$$

καί επίπλέον ότι

$$r_{-1} \cong \frac{\sum_{t=2}^T u_t u_{t-1}}{\sqrt{\sum_{t=2}^T u_t^2 \sum_{t=2}^T u_{t-1}^2}} \cong \frac{\sum_{t=2}^T u_t u_{t-1}}{\sum_{t=1}^T u_t^2} \quad (6.8)$$

τότε ή (6.6) γίνεται:

$$\frac{\delta^2}{s^2} \cong \frac{2T(1-r_{-1})}{T-1} \quad (6.9)$$

Στήν περίπτωση πού δέν υπάρχει αυτοσυσχέτιση ($r_{-1}=0$) ή (6.9) γίνεται:

$$\frac{\delta^2}{s^2} \cong \frac{2T}{T-1} \quad (6.10)$$



Οί Hart και von Neumann (1942 α), (1942 β) ξεκινώντας από την υπόθεση ότι οι u_t είναι ανεξάρτητες μεταβλητές που ακολουθούν την κανονική κατανομή με μέσο 0 και διακύμανση σ^2 (δηλαδή την υπόθεση (3.28)) κατάρτισαν πίνακες και ανέπτυξαν ελέγχους σημαντικότητας για την περίπτωση ($T \leq 60$). "Αν $T > 60$, τότε η (6.6) ακολουθεί την κανονική κατανομή (βλέπε Johnston (1972) σελ.250) με

$$E \left(\frac{\delta^2}{s^2} \right) = \frac{2T}{T-1} \quad (6.11)$$

και

$$\text{Var} \left(\frac{\delta^2}{s^2} \right) = \frac{4T^2(T-2)}{(T+1)(T-1)^3} \cong \frac{4}{T} \quad (6.12)$$

Η δυσκολία εφαρμογής του κριτηρίου του von Neumann βρίσκεται στο γεγονός ότι δεν ξέρουμε τους διαταρακτικούς όρους u_t . "Αν αντί των u_t χρησιμοποιήσουμε \hat{u}_t τότε, όπως είδαμε στο τμήμα VII του Κεφαλαίου 5 (βλέπε σχέση (5.59)), τα κατάλοιπα δεν ικανοποιούν την (3.28) έστω και αν οι διαταρακτικοί όροι ικανοποιούν τη συνθήκη αυτή. Μιά τροποποίηση του λόγου του von Neumann προτάθηκε από τους Press and Brooks (1969) (βλέπε και Theil (1971) σελ. 219) με την οποία μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τα κατάλοιπα αντί για τους διαταρακτικούς όρους.

II. Έλεγχος για την Ύπαρξη Αυτόσυσχετίσεως Πρώτης Τάξεως με το Κριτήριο των Durbin - Watson

Επειδή δεν γνωρίζουμε τους διαταρακτικούς όρους, γι' αυτό η εφαρμογή του λόγου του von Neumann δεν είναι δυνατή. Για το λόγο αυτό οι Durbin-Watson (1950), (1951) χρησιμοποίησαν τα κατάλοιπα και υπολόγισαν το λόγο:

$$d = \frac{\sum_{t=2}^T (\hat{u}_t - \hat{u}_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^T \hat{u}_t^2} \quad (6.13)$$



Ο λόγος (6.13) φέρει τό όνομα τών Durbin-Watson (Durbin-Watson statistic).

Αν τά κατάλοιπα προσεγγίζουν ικανοποιητικά τούς διαταρακτικούς όρους, τότε μιá σύγκριση ανάμεσα στίς (6.6) καί (6.13) δείχνει ότι:

$$d = \left(\frac{\delta^2}{s^2} \right) \left(\frac{T-1}{T} \right) \quad (6.14)$$

Αν ύπάρχη θετική αúτοσυσχέτιση τότε οί όροι του άθροίσματος πού άποτελεü τόν άριθμητή της (6.13) θά εüναι μικροü σέ σύγκριση μέ τούς αντίστοιχους όρους του άθροίσματος πού άποτελεü τόν παρανομαστή της üδιας σχέσεως. Κατά συνέπεια ή τιμή της d θά εüναι μικρή. Στην περίπτωση εξάλλου πού ύπάρχει άρνητική αúτοσυσχέτιση οί όροι του άριθμητή θά εüναι μεγαλύτεροι άπό τούς όρους του παρανομαστή καί ή τιμή της d θά εüναι μεγάλη.

Αν τό πλήθος τών παρατηρήσεων (T) δέν εüναι πολύ μικρό καί αν για τά κατάλοιπα ισχύη ή σχέση (6.7), τότε:

$$d \cong 2(1 - \hat{r}_{-1}) \quad (6.15)$$

όπου

$$\hat{r}_{-1} \cong \frac{\sum_{t=2}^T \hat{u}_t \hat{u}_{t-1}}{\sqrt{\sum_{t=2}^T \hat{u}_t^2 \sum_{t=2}^T \hat{u}_{t-1}^2}} \cong \frac{\sum_{t=2}^T \hat{u}_t \hat{u}_{t-1}}{\sum_{t=1}^T \hat{u}_t^2} \quad (6.16)$$

Εφόσον

$$-1 \leq \hat{r}_{-1} \leq 1 \quad (6.17)$$

βλέπουμε, άπό τήν (6.15), ότι:

"Αν	τότε	
$\hat{r}_{-1} \rightarrow 0$	$d \rightarrow 2$	(6.18)

$\hat{r}_{-1} \rightarrow 1$	$d \rightarrow 0$	(6.19)
------------------------------	-------------------	--------

$\hat{r}_{-1} \rightarrow -1$	$d \rightarrow 4$	(6.20)
-------------------------------	-------------------	--------

'Από τίς παραπάνω σχέσεις είναι φανερό πώς ή υπόθεση ότι δέν υπάρχει αὐτοσυσχέτιση ἀπορρίπτεται καί γίνεται ἀποδεκτή ή υπόθεση γιά θετική αὐτοσυσχέτιση ὅταν ή τιμή τῆς d είναι σχετικά μικρή. Ὄταν ὅμως ὁ ἔλεγχος ἀφορᾷ τήν υπόθεση τῆς ἀνυπαρξίας αὐτοσυσχετίσεως σέ ἀντιπαράθεση μέ τήν υπόθεση τῆς θετικῆς ἢ ἀρνητικῆς αὐτοσυσχετίσεως, τότε ή δεύτερη αὐτή υπόθεση γίνεται δεκτή, ὅταν οἱ τιμές τῆς d είναι σχετικά μεγάλες ἢ μικρές.

Οἱ Durbin-Watson ἔκαναν πίνακες γιά τόν ἔλεγχο ὑπάρξεως θετικῆς αὐτοσυσχετίσεως, ὅταν $T \geq 15$ καί $n \geq 2$ (στό n περιλαμβάνεται πάντα καί ὁ σταθερός ὅρος). Ὅλα τά σύγχρονα προγράμματα ηλεκτρονικῶν ὑπολογιστῶν δύνουν τήν τιμή τῆς d . Ἀνάλογα μέ τό ἐπίπεδο σημαντικότητας πού θέλουμε, (5% ἢ 1%), συγκρίνουμε τήν τιμή τῆς d (στή στήλη μέ τό ἀντίστοιχο n καί τή γραμμή μέ τό ἀντίστοιχο T) μέ τό κάτω ὄριο (lower limit) d_u καί τό ἄνω ὄριο (upper limit) d_L , τοῦ λόγου τοῦ Durbin-Watson.

"Αν	Τότε	
(i) $d > d_u$	δεχόμαστε ότι δέν υπάρχει θετική αὐτοσυσχέτιση	(6.21)

(ii) $d_L < d < d_u$	δέν μπορούμε νά καταλήξουμε σέ συμπέρασμα	(6.22)
----------------------	---	--------

(iii) $d < d_L$	δεχόμαστε τήν υπόθεση ότι υπάρχει θετική αὐτοσυσχέτιση.	(6.23)
-----------------	---	--------

"Αν θέλουμε νά ἐλέγξουμε τήν ὕπαρξη ἀρνητικῆς αὐτοσυσχετίσεως καί ἀφοῦ ἰσχύουν οἱ σχέσεις (6.18), (6.19) καί (6.20), ἔπε-

ταί οτι μπορούμε νά υπολογίσουμε τήν,

$$4-d \cong 4-2(1-r_{-1}) = 2(1+r_{-1}) \quad (6.24)$$

καί νά κάνουμε τόν έλεγχο για τήν ύπαρξη άρνητικης αύτοσυσχετίσεως συγκρίνοντας τήν $4-d$ μέ τά d_u καί d_L πού δύνονται στους πίνακες για τόν έλεγχο ύπάρξεως θετικης αύτοσυσχετίσεως.

Αν $4-d > d_u$ Δηλαδή αν $d < 4-d_u$ τότε δεχόμαστε οτι δέν υπάρχει άρνητική αύτοσυσχέτιση (6.25)

$d_L < 4-d < d_u$ $4-d_u < d < 4-d_L$ δέν μπορούμε νά καταλήξουμε σέ συμπέρασμα (6.26)

$4-d < d_L$ $d > 4-d_L$ δεχόμαστε τήν υπόθεση οτι υπάρχει άρνητική αύτοσυσχέτιση (6.27)

Τύς περιπτώσεις έκείνες πού δέν μπορούμε νά καταλήξουμε σέ συμπέρασμα τύς εξέτασε σέ νέο άρθρο του ο Durbin (1970). Τέλος ο Theil (1965), (1968) προτείνει μιá νέα μέθοδο πού αναλύεται στό βιβλίο του (1971) σελ. 202-214.

Σ'όλες τύς παραπάνω περιπτώσεις διατηρήσαμε τήν υπόθεση(ii) του Κεφαλαίου 2, οτι, δηλαδή, ή μήτρα X παραμένει σταθερή. Αν όμως ανάμεσα στις έρμηνευτικés μεταβλητές υπάρχει καί ή έξαρτημένη μεταβλητή μέ μιá π.χ. ύστέρηση, τότε οι έλεγχοι πού αναπτύξαμε σέ τοϋτο καί τό προηγούμενο τμήμα δέν είναι έφαρμόσιμοι (βλέπε σχετικά, Nerlove and Wallis (1967)). Για τύς περιπτώσεις αυτές ο Durbin (1970) προτείνει ένα διαφορετικό (σέ σύγκριση μέ τά παραπάνω) κριτήριο (βλέπε καί Johnston (1972) σελ. 312-3).

Όπως αναφέραμε πιο πάνω οι πίνακες για τήν d αναφέρονται στις περιπτώσεις όπου $T \geq 15$. Στην περίπτωση πού $T < 15$ μπορούμε νά υπολογίσουμε τήν d κατά προσέγγιση (βλέπε Kane (1969)σελ. 368).



III. Ἡ Μήτρα $E(uu')$ στήν Περίπτωση Ὑπάρξεως Αὐτοσυσχετίσεως Πρώτης Τάξεως

Ἄν διαπιστωθῇ ἡ ὕπαρξη αὐτοσυσχετίσεως πρώτης τάξεως, τότε γιά νά προχωρήσουμε στήν ἐφαρμογή τοῦ Γενικευμένου Γραμμικοῦ Ὑποδείγματος, θά πρέπη νά βροῦμε τή μήτρα $E(uu')$

Χρησιμοποιώντας τῖς (6.1), (6.2) καί (6.3) καί ὑποθέτοντας ὅτι:

$$|\rho| < 1 \quad (6.28)$$

βρίσκουμε πρῶτα τήν ἀναμενόμενη τιμή τῶν u_t :

$$\begin{aligned} E(u_t) &= E[\rho u_{t-1} + \varepsilon_t] = \\ &= E[\rho(\rho u_{t-2} + \varepsilon_{t-1}) + \varepsilon_t] = E[\varepsilon_t + \rho \varepsilon_{t-1} + \rho^2 u_{t-2}] = \dots \\ &= E[\varepsilon_t + \rho \varepsilon_{t-1} + \rho^2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \rho^{T-1} \varepsilon_{t-(T-1)}] + E[\rho^T u_{t-T}] \quad (6.29) \end{aligned}$$

Ἄν $T \rightarrow \infty$ τότε,

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E(u_t) = 0 \quad (6.30)$$

διότι σύμφωνα μέ τήν (6.2), οἱ ἀναμενόμενες τιμές τῶν ε_t , $t = 1, 2, \dots, T-1$ εἶναι ὅλες ἴσες μέ τό μηδέν καί διότι, ἐφόσον ἰσχύει ἡ σχέση (6.28), στό ὄριο ἡ ἀναμενόμενη τιμή τοῦ τελευταίου ὄρου τῆς (6.29) εἶναι:

$$\begin{aligned} \lim_{T \rightarrow \infty} E[\rho^T u_{t-T}] &= \lim_{T \rightarrow \infty} \rho^T \lim_{T \rightarrow \infty} E(u_{t-T}) = \\ &= 0 \cdot \lim_{T \rightarrow \infty} E[u_{t-T}] = 0 \quad (6.31) \end{aligned}$$

Ἄν, ἀντί νά σταματήσουμε στήν u_{t-T} , προχωρήσουμε



Επάπειρον σίς διαδοχικές αντίκαταστάσεις, τότε:

$$E(u_t) = E\left[\sum_{s=0}^{\infty} \rho^s \varepsilon_{t-s}\right] = \sum_{s=0}^{\infty} \rho^s E(\varepsilon_{t-s}) = 0 \quad (6.32)$$

Μέ βάση τήν (6.32) βρύσκουμε τύς διακυμάνσεις καύ συνδιακυμάνσεις τών u_t , $t=1, \dots, T$

$$\begin{aligned} E(u_t^2) &= E[(\varepsilon_t + \rho\varepsilon_{t-1} + \rho^2\varepsilon_{t-2} + \dots)^2] = \\ &= E[\varepsilon_t^2 + \rho^2\varepsilon_{t-1}^2 + \rho^4\varepsilon_{t-2}^2 + \dots] = E\left[\sum_{s=0}^{\infty} \rho^{2s} \varepsilon_{t-s}^2\right] = \\ &= \sum_{s=0}^{\infty} \rho^{2s} E[\varepsilon_{t-s}^2] = \sigma_\varepsilon^2 \sum_{s=0}^{\infty} \rho^{2s} = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1-\rho^2} \equiv \sigma_u^2 \end{aligned} \quad (6.33)$$

Τό άποτελέσμα (6.33) ίσχύει, διότι σύμφωνα μέ τήν (6.3)

$$E(\varepsilon_t \varepsilon_p) = 0, \quad t \neq p \quad (6.34)$$

καύ διότι, σύμφωνα μέ τήν (6.28), τό άθροισμα

$$\sum_{s=0}^{\infty} \rho^{2s} = 1 + \rho^2 + \rho^4 + \dots \quad (6.35)$$

εΐναι μιá φθίνουσα γεωμετρική πρόδος.

Χρησιμοποιώντας τήν (6.33) βρύσκουμε τήν

$$\begin{aligned} E(u_t u_{t-1}) &= E[(\rho u_{t-1} + \varepsilon_t) u_{t-1}] = E[\rho u_{t-1}^2] = \\ &= \rho \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1-\rho^2} = \rho \sigma_u^2 \end{aligned} \quad (6.36)$$

καύ τήν

$$E(u_t u_{t-2}) = E[(\rho^2 u_{t-2} + \rho \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t) u_{t-2}] = \rho^2 \sigma_u^2 \quad (6.37)$$

Γενικότερα



$$E(u_t u_{t-s}) = \rho^s \sigma_u^2 \quad (6.38)$$

Αν θέσουμε:

$$t - s = r \implies s = t - r \quad (6.39)$$

τότε η (6.38) γίνεται:

$$E(u_t u_{t-s}) = E(u_t u_r) = \rho^{t-r} \sigma_u^2 \quad (6.40)$$

Η σχέση (6.40) διευκολύνει τον υπολογισμό της μήτρας $E(uu')$ (βλέπε πιο κάτω).

Ένα πρόβλημα που υπάρχει για να συμπληρωθούν τα απαραίτητα αποτελέσματα που χρειάζονται για να βρεθῆ ἡ μήτρα $E(uu')$ εἶναι ἡ διακύμανση τοῦ u_1 .

Αν υποθέσουμε ὅτι υπάρχει ἕνας διαταρακτικός ὄρος στό χρόνο $t=0$, τότε ἔχουμε:

$$u_1 = \rho u_0 + \varepsilon_1 \quad (6.41)$$

Γιά να βροῦμε τήν $E(u_1^2)$ μπορούμε να υποθέσουμε ὅτι ἡ περίοδος ἐκτείνεται καί πρῖν ἀπό τό χρόνο $t=0$. Μέ τήν ὑπόθεση αὐτή, ὅπως καί στήν (6.33), ἔχουμε:

$$E(u_1^2) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1-\rho^2} \equiv \sigma_u^2 \quad (6.42)$$

Αν υποθέσουμε ὅτι ἡ περίοδος δέν ἐκτείνεται πρῖν ἀπό τό χρόνο $t=0$, τότε μπορούμε να υποθέσουμε ὅτι:

$$E(u_0) = 0 \quad (6.43)$$

καί

$$E(u_0^2) = \sigma_u^2 \quad (6.44)$$



όποτε

$$\begin{aligned}
 E(u_1^2) &= E(\rho u_0 + \varepsilon_1)^2 = E(\rho^2 u_0^2 + \varepsilon_1^2 + 2\rho u_0 \varepsilon_1) = \\
 &= \frac{\rho^2 \sigma_\varepsilon^2}{1-\rho^2} + \sigma_\varepsilon^2 = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1-\rho^2} \equiv \sigma_u^2
 \end{aligned} \tag{6.45}$$

αποτέλεσμα πού είναι τό ίδιο μέ τή (6.42).

Χρησιμοποιώντας τά αποτελέσματα (6.33), (6.40) καί (6.42) έχουμε:

$$\begin{aligned}
 E(uu') &= E \left[\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_T \end{pmatrix} (u_1, u_2, \dots, u_T) \right] = \begin{bmatrix} E(u_1^2) & E(u_1 u_2) & \dots & E(u_1 u_T) \\ E(u_2 u_1) & E(u_2^2) & \dots & E(u_2 u_T) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ E(u_T u_1) & E(u_T u_2) & \dots & E(u_T^2) \end{bmatrix} \\
 &= \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1-\rho^2} \begin{bmatrix} 1 & \rho & \rho^2 & \dots & \rho^{T-1} \\ \rho & 1 & \rho & \dots & \rho^{T-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ \rho^{T-1} & \rho^{T-2} & \rho^{T-3} & \dots & 1 \end{bmatrix}
 \end{aligned} \tag{6.46}$$

Άπό τή (6.46) καθώς καί τήν (6.38) βλέπουμε ότι:

$$\rho^s = \frac{E(u_t u_{t-s})}{\sigma_u^2} \equiv \frac{\text{Cov}(u_t, u_{t-s})}{\sigma_u^2} \tag{6.47}$$



καί άφοϋ

$$\text{Var}(u_t) = \text{Var}(u_{t-s}) \quad (6.48)$$

μποροϋμε νά γράψουμε τήν (6.47) ώς έξής:

$$\rho^s = \frac{\text{Cov}(u_t, u_{t-s})}{\sqrt{\text{Var}(u_t)}\sqrt{\text{Var}(u_{t-s})}} \quad (6.49)$$

δηλαδή ρ^s , είναι ό συντελεστής συσχετίσεως, ανάμεσα στή u_t καί u_{t-s} . Όταν $s=1$ ή (6.49) γίνεται:

$$\rho = \frac{\text{Cov}(u_t, u_{t-1})}{\sqrt{\text{Var}(u_t)}\sqrt{\text{Var}(u_{t-1})}} \quad (6.50)$$

Ό ρ , έπομένως, είναι ό συντελεστής συσχετίσεως ανάμεσα στήν u_t καί u_{t-1} .

IV. Έκτίμηση τών Παραμέτρων του Ύποδείγματος (2.26) όταν ή ρ είναι γνωστή

Γιά νά έφαρμόσουμε τό Γενικευμένο Γραμμικό Ύπόδειγμα χρειαζόμαστε τή μήτρα Ω^{-1} . Από τήν (6.46) βλέπουμε ότι:

$$\Omega = \begin{bmatrix} 1 & \rho & \dots & \rho^{T-1} \\ \rho & 1 & \dots & \rho^{T-2} \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \rho^{T-1} & \rho^{T-2} & \dots & 1 \end{bmatrix} \quad (6.51)$$



Ἐπομένως

$$\Omega^{-1} = \frac{1}{1-\rho^2} \begin{bmatrix} 1 & -\rho & 0 & \dots & 0 \\ -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & & \cdot \\ 0 & -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & -\rho & 1+\rho^2 & -\rho \\ 0 & \dots & -\rho & & 1 \end{bmatrix} \quad (6.52)$$

Τό ὅτι ἡ (6.52) εἶναι ἡ ἀντίστροφη τῆς (6.51) μπορεῖ νά διαπιστωθῆ μέ πολλαπλασιασμό (π.χ. στήν περίπτωση πού ἡ Ω εἶναι 3×3) τῆς Ω μέ τήν Ω^{-1} .

Τέλος ἡ μήτρα P , πού χρειάζεται γιά τό μετασχηματισμό τοῦ ὑποδείγματος, εἶναι:

$$P = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \begin{bmatrix} \sqrt{1-\rho^2} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ -\rho & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -\rho & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ 0 & \dots & -\rho & & 1 \end{bmatrix} \quad (6.53)$$

Πολλαπλασιασμός τῆς P' μέ τήν P , δείχνει ὅτι καί στήν περίπτωση τῆς (6.53) ἰσχύει ἡ (5.3).

*Ἄν πολλαπλασιάσουμε τό ὑπόδειγμα (2.26) ἀπό τά ἀριστερά μέ τή μήτρα (6.53) (παραλείποντας τόν ὄρο $\frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}}$) ἔχουμε:



$$\sqrt{1-\rho^2}y_1 = \sum_{j=1}^n \beta_j (\sqrt{1-\rho^2}x_{1j}) + \sqrt{1-\rho^2} u_1 \quad (6.54)$$

$$y_t - \rho y_{t-1} = \sum_{j=1}^n \beta_j (x_{tj} - \rho x_{t-1,j}) + (u_t - \rho u_{t-1}), \quad t=2, \dots, T \quad (6.55)$$

Όπως είδαμε στο προηγούμενο Κεφάλαιο στο μετασχηματισμένο σύστημα έξιλωσεων (6.54) και (6.55) μπορούμε να εφαρμόσουμε την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων και να βρούμε Α.Γ.Α.Ε. των β_j .

Αν θέσουμε:

$$P_{1.} = (\sqrt{1-\rho^2}, 0, \dots, 0) \quad (6.56)$$

και

$$P_1 = \begin{bmatrix} -\rho & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -\rho & 1 & \dots & 0 \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & -\rho & 1 \end{bmatrix} \quad (6.57)$$

τότε η μήτρα P (χωρίς τον όρο $\frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}}$) είναι

$$P_* = \begin{bmatrix} P_{1.} \\ \dots \\ P_1 \end{bmatrix} \quad (6.58)$$

Αν τό δείγμα είναι αρκετά μεγάλο τότε μπορούμε να παραλείψουμε (discard) την (6.54) (δηλαδή να μη χρησιμοποιήσουμε την πρώτη γραμμή της μήτρας P_*) και να εκτιμήσουμε τις παραμέτρους β_j μόνο από τις έξιλωσεις (6.55). Οι εκτιμήσεις αυτές είναι ασυμπτωτικά ($T \rightarrow \infty$) οι ίδιες, με εκείνες που βρίσκουμε εκτιμώντας τις



παραμέτρους από τύς εξισώσεις (6.54) και (6.55).

V. Άπλές Μέθοδοι Μετασχηματισμού του Υποδείγματος (2.26) όταν η ρ είναι άγνωστη

Στό προηγούμενο τμήμα υποθέσαμε, ότι η ρ είναι γνωστή, για να δείξουμε πώς μετασχηματίζεται το υπόδειγμα (2.26) ώστε να μπορέσουμε μετά, εφαρμόζοντας τη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων, να εκτιμήσουμε τύς β_j .

Στήν πράξη όμως η παράμετρος ρ είναι άγνωστη. Παλιότερα (βλέπε π.χ. Stone (1954) και Fox (1958)) υπήρχε η συνήθεια να χρησιμοποιούνται οι πρώτες διαφορές (first differences) της εξαρτημένης και των ανεξάρτητων μεταβλητών. Η μέθοδος αυτή ίσодυναμεῦ με τήν υπόθεση ότι:

$$u_t = u_{t-1} + \varepsilon_t \quad (6.59)$$

ότι, δηλαδή, $\rho=1$

Αν θέσουμε,

$$\Delta y_t = y_t - y_{t-1} \quad \text{και} \quad \Delta x_{tj} = x_{tj} - x_{t-1,j} \quad (6.60)$$

τότε, εφόσον ισχύει η (2.19), έχουμε:

$$\Delta x_{t1} = x_{t1} - x_{t-1,1} = 1 - 1 = 0$$

Μέ τη μέθοδο αυτή, κατά συνέπεια, δέν μπορούμε να εκτιμήσουμε τήν β_1 αλλά μόνο τύς β_j , $j=2, \dots, n$ από τό υπόδειγμα

$$\Delta y_t = \sum_{j=2}^n \beta_j \Delta x_{tj} + \Delta u_t, \quad t=2, \dots, T \quad (6.61)$$

Στήν περίπτωση πού η x_{t2} είναι η τάση (trend) δηλαδή,



$$x'_{t2} = (1, 2, \dots, T) \quad (6.62)$$

τότε,

$$\Delta x_{t2} = x_{t2} - x_{t-1,2} = 1, \quad t = 2, \dots, T \quad (6.63)$$

δηλαδή ή x_{t2} στό υπόδειγμα (6.61) καύρνει τή θέση πού είχε ή x_{t1} στό υπόδειγμα (2.20).

Η μέθοδος αύτή δέν εφαρμόζεται πολύ σήμερα διότι ύπάρχουν άλλες μέθοδοι μέ τίς όποϋες μπορούμε νά έκτιμήσουμε τήν ρ .

Η άπλούστερη άπό τίς μεθόδους αύτές (βλέπε Theil (1971)σελ. 254 καύ 407) εύναι νά έκτιμήσουμε τίς παραμέτρους β_j του ύποδείγματος (2.26) άγνοώντας τήν ύπαρξη αύτοσυσχετίσεως καύ μετά νά έκτιμήσουμε τήν ρ άπό τά κατάλοιπα, \hat{u}_t , τής πρώτης αύτής παλινδρομήσεως. Η έκτίμηση τής ρ εύναι:

$$\hat{\rho} = \frac{\frac{1}{T-1} \sum_{t=2}^T \hat{u}_t \hat{u}_{t-1}}{\frac{1}{T-n} \sum_{t=1}^T \hat{u}_t^2} \quad (6.64)$$

Μετά χρησημοπολοϋμε τήν (6.64) για τούς μετασχηματισμούς στις σχέσεις (6.54) καύ (6.55) τίς όποϋες καύ έκτιμοϋμε μέ τή μέθοδο τών έλαχίστων τετραγώνων.

VI. Η Μέθοδος τών Cochrane - Orcutt

Η μέθοδος πού προτείνουν οι Cochrane and Orcutt (1949) καύ Orcutt and Cochrane (1949) εύναι παρόμοια μέ εκείνη πού άναπτύξαμε για τήν έτεροσκεδαστικότητα (βλέπε σχέσεις (5.89)-(5.92). Περίληψη τής μεθόδου δύνεται άπό τούς Kmenta (1971) σελ. 288, καύ Klein (1974) σελ. 91-92.

Σύμφωνα μέ τή μέθοδο αύτή βρούσκουμε τίς πρώτες έκτιμήσεις



των παραμέτρων $\beta_j, b_{1,j}, j=1, \dots, n$ του υποδείγματος (2.20) αγνοώντας την ύπαρξη αυτοσυσχετίσεως. Μετά υπολογίζουμε τά πρώτα κατάλοιπα $\hat{u}_{1,t}$, τά όποια καί χρησιμοποιούμε για νά υπολογίσουμε τήν πρώτη έκτίμηση τής $\rho, \hat{\rho}_1$, όπου:

$$\hat{\rho}_1 = \frac{\sum_{t=2}^T \hat{u}_{1,t} \hat{u}_{1,t-1}}{\sum_{t=2}^T \hat{u}_{1,t-1}^2} \quad (6.65)$$

Μετά αντικαθιστούμε τήν τιμή τής $\hat{\rho}_1$ στός (6.65) καί εφαρμόζουμε τή μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων όποτε έχουμε τς δεύτερες έκτιμήσεις των παραμέτρων $\beta_j, b_{2,j}, j=1, \dots, n$. Χρησιμοποιώντας τς έκτιμήσεις αυτές, υπολογίζουμε τς δεύτερες έκτιμήσεις των καταλοίπων $\hat{u}_{2,t}$, τς όποιες καί χρησιμοποιούμε για νά βρούμε τή δεύτερη έκτίμηση τής $\rho, \hat{\rho}_2$, δηλαδή τήν

$$\hat{\rho}_2 = \frac{\sum_{t=2}^T \hat{u}_{2,t} \hat{u}_{2,t-1}}{\sum_{t=2}^T \hat{u}_{2,t-1}^2} \quad (6.66)$$

Μετά αντικαθιστούμε τήν τιμή τής $\hat{\rho}_2$ στός (6.65) καί προχωρούμε όπως καί προηγουμένως για νά βρούμε τς τρίτες έκτιμήσεις των $\beta_j, b_{3,j}, j=1, \dots, n$ κ.ο.κ., μέχρις ότου οί διαφορές ανάμεσα σε δύο διαδοχικές έκτιμήσεις, δηλαδή οί διαφορές

$$b_{r,j} - b_{r-1,j}, \quad j=1, \dots, n \quad (6.67)$$

είναι άσήμαντες.

Όπως έδειξε ο Sargan (1964) ή μέθοδος αυτή δύνει ένα σχετικό (local) άλλ'όχι άναγκαστικά καί άπόλυτο (global) ελάχιστο για τή μή γραμμική (ως προς ρ καί $\beta_j, j=1, \dots, n$) συνάρτηση

$$\varphi = \sum_{t=2}^T [(y_t - \rho y_{t-1}) - \sum_{j=1}^n \beta_j (x_{tj} - \rho x_{t-1,j})]^2 \quad (6.68)$$



Για να βρούμε τό απόλυτο ελάχιστο (ως προς ρ καί $\beta_j, j=1, \dots, n$) τής (6.68) μετασχηματίζουμε τής (6.65) χρησιμοποιώντας τής ακόλουθες τιμές του ρ .

$$-0.9, -0.8, \dots, -0.1, 0, 0.1, 0.2, \dots, 0.9 \quad (6.69)$$

καί για κάθε μιá από τής τιμές αυτές, βρίσκουμε τής αντίστοιχες έκτιμήσεις τών β_j καί τά αντίστοιχα κατάλοιπα κι' επιλέγουμε εκείνη τήν τιμή του ρ (καί τής αντίστοιχες έκτιμήσεις τών β_j) που δύνουν τό μικρότερο άθροισμα τών τετραγώνων τών καταλοίπων. Αν ή τιμή αυτή είναι ή 0.8 τότε μετασχηματίζουμε τής (6.65) χρησιμοποιώντας τής ακόλουθες τιμές του ρ .

$$0.71, 0.72, \dots, 0.80, 0.81, 0.82, \dots, 0.89 \quad (6.70)$$

καί προχωρούμε όπως καί προηγουμένως. 'Ανάλογα μέ τήν ακρίβεια που θέλουμε, μπορούμε να συνεχίσουμε αυτή τήν διαδικασία πετυχαίνοντας μ' αυτό τόν τρόπο τό απόλυτο ελάχιστο.

VII. ΟΙ Μέθοδοι τών Durbin καί Phillips

(α) 'Η Μέθοδος του Durbin

'Η Μέθοδος του Durbin (1960) ξεκινά από τό υπόδειγμα (2.23) δηλαδή,

$$y_t = x_t \cdot \beta + u_t \quad (6.71)$$

για τό όποιο υποθέτουμε ότι ισχύουν οι υποθέσεις (i) έως (iv) του Κεφαλαίου 2, καθώς καί οι σχέσεις (6.1), (6.2) καί (6.3).

'Αν πάρουμε τήν (6.71) στην περίοδο $t-1$ καί τήν πολλαπλασιάσουμε μέ $-\rho$ έχοσμε:

$$-\rho y_{t-1} = -\rho x_{t-1} \cdot \beta - \rho u_{t-1} \quad (6.72)$$



Προσθέτοντας την (6.72) στην (6.71) έχουμε:

$$y_t - \rho y_{t-1} = (x_t - \rho x_{t-1})\beta + u_t - \rho u_{t-1} \quad (6.73)$$

Αν θέσουμε,

$$z_t = (x_t, x_{t-1}) \text{ και } \gamma' = (\beta' - \rho\beta') \quad (6.74)$$

και λάβουμε υπόψη μας την (6.1), το υπόδειγμα (6.73) μπορεί να γραφτεί ως έξης:

$$y_t = \rho y_{t-1} + z_t \gamma + \varepsilon_t, \quad t=2, \dots, T \quad (6.75)$$

Αν εκτιμήσουμε το υπόδειγμα (6.75) με την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων, βρίσκουμε συνεπείς εκτιμήσεις των παραμέτρων ρ και γ . Αν την εκτίμηση της ρ την συμβολίσουμε με $\hat{\rho}$ και την αντικαταστήσουμε στην (6.73) έχουμε:

$$y_t - \hat{\rho} y_{t-1} = (x_t - \hat{\rho} x_{t-1})\beta + \varepsilon_t, \quad t=2, \dots, T \quad (6.76)$$

Αν εκτιμήσουμε την (6.76) με την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων οι εκτιμήσεις των β_j που βρίσκουμε είναι αποτελεσματικές (efficient) (για τους όρισμούς της αποτελεσματικότητας (efficiency) βλέπε Κέβορκ (1972 β) σελ. 101).

(β) Η Μέθοδος του Phillips

Η μέθοδος αυτή υποδείχτηκε από τον A.W. Phillips σε διαλέξεις του στην London School of Economics and Political Science το ακαδημαϊκό έτος 1966-67.

Η μέθοδος του Phillips έχει ομοιότητες με την μέθοδο του Durbin που, περιληπτικά, δώσαμε πιο πάνω. Στόν τόμο όμως αυτό δεν μπορούμε παρά να σκιαγραφήσουμε τη μέθοδο αυτή διότι δεν έχουμε δώσει τα στοιχεία εκείνα της άσυμπτατικής θεωρίας



(asymptotic theory) που χρειάζονται για τις αποδείξεις που αφορούν τη συνέπεια (consistency) και αποτελεσματικότητα των εκτιμητών (για τον ίδιο λόγο δέν δώσαμε τις αποδείξεις για τις ιδιότητες αυτές των εκτιμητών που βρίσκουμε με τη μέθοδο του Durbin).

Αν έχουμε συνεπείς εκτιμήσεις των παραμέτρων ρ και β , $\hat{\rho}$ και $\hat{\beta}$ αντίστοιχα, τότε έχουμε

$$(\hat{\rho} - \rho)(\hat{\beta} - \beta) = \hat{\rho}\hat{\beta} - \hat{\rho}\beta - \rho\hat{\beta} + \rho\beta \quad (6.77)$$

Επιλύοντας την (6.77) ως προς $\rho\beta$ έχουμε

$$\rho\beta = -\hat{\rho}\hat{\beta} + \hat{\rho}\beta + \rho\hat{\beta} + \dots \quad (6.78)$$

Τό δεξιό μέλος της (6.78) μπορεί να θεωρηθῆ σαν ένα τμήμα μιᾶς σειρᾶς. Τό υπόλοιπο τμήμα της σειρᾶς παραλείπεται διότι οἱ $\hat{\rho}$ και $\hat{\beta}$ εἶναι συνεπείς εκτιμήσεις των ρ και β .

Αν πάρουμε τις συνεπείς εκτιμήσεις των ρ και β που βρίσκουμε από την εκτίμηση των (6.75) με την ἀπλή μέθοδο των ἐλαχίστων τετραγώνων και τις αντικαταστήσουμε στη (6.78) και μετά αντικαταστήσουμε την (6.78) στην (6.73) έχουμε:

$$\begin{aligned} y_t - \rho y_{t-1} &= x_t \beta - x_{t-1} (\rho \beta) + \varepsilon_t = \\ &= x_t \beta - x_{t-1} (-\hat{\rho}\hat{\beta} + \hat{\rho}\beta + \rho\hat{\beta}) + \varepsilon_t \end{aligned} \quad (6.79)$$

Μετά από τούς ἀναγκαίους πολλαπλασιασμούς και ἀνακατατάξεις ἡ (6.79) μπορεί νά γραφτῆ ὡς ἐξῆς:

$$\begin{aligned} y_t - x_{t-1} (\hat{\rho}\hat{\beta}) &= \rho (y_{t-1} - x_{t-1} \hat{\beta}) + \\ &+ (x_t - \hat{\rho} x_{t-1}) \beta + \varepsilon_t \end{aligned} \quad (6.80)$$



"Αν εκτιμήσουμε τήν (6.80) μέ τήν άπλή μέθοδο τών έλαχίστων τετραγώνων βρούσκουμε συνεπεῦς καί άποτελεσματικές εκτιμήσεις τών παραμέτρων ρ καί β .

VIII. Ἡ Μέθοδος τοῦ Sargan

Ἡ μέθοδος αὐτή προτάθηκε άπό τόν Sargan (1964). "Αν θέσουμε

$$y_t \equiv x_{t0} \quad (6.81)$$

καί

$$\beta_0 \equiv 1 \quad (6.82)$$

τότε τό ὑπόδειγμα (2.20) μπορεῖ νά γραφτῆ ὡς ἑξῆς:

$$\sum_{j=0}^n \beta_j x_{tj} = u_t \quad (6.83)$$

"Αν πολλαπλασιάσουμε τό ὑπόδειγμα (6.83) γιά τήν περίοδο $(t-1)$ μέ $-\rho$ ἔχουμε

$$-\sum_{j=0}^n (\rho\beta_j) x_{t-1,j} = -\rho u_{t-1} \quad (6.84)$$

"Αν τώρα προσθέσουμε τῖς (6.83) καί (6.84) καί χρησιμοποιήσουμε τήν (6.1) ἔχουμε

$$\sum_{j=0}^n \beta_j x_{tj} - \sum_{j=0}^n (\rho\beta_j) x_{t-1,j} = \varepsilon_t, \quad t = 2, \dots, T \quad (6.85)$$

"Αν θέσουμε

$$\varepsilon^* = (\varepsilon_2, \varepsilon_3, \dots, \varepsilon_T) \quad (6.86)$$

$$\beta^* = (\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_n) = (\beta_0, \beta) \quad (6.87)$$

$$X^* = (x_{\cdot 0}^*, x_{\cdot 1}^*, \dots, x_{\cdot n}^*) \quad (6.88)$$

καί

$$X^{**} = (x_{\cdot 0}^{**}, x_{\cdot 1}^{**}, \dots, x_{\cdot n}^{**}) \quad (6.89)$$

όπου

$$x_{\cdot 0}' = (y_2, y_3, \dots, y_T) \quad (6.90)$$

$$x_{\cdot j}' = (x_{2j}, x_{3j}, \dots, x_{Tj}), \quad j=1, \dots, n \quad (6.91)$$

$$x_{\cdot 0}^{**'} = (y_1, y_2, \dots, y_{T-1}) \quad (6.92)$$

$$x_{\cdot j}^{**'} = (x_{1j}, x_{2j}, \dots, x_{T-1,j}), \quad j=1, \dots, n \quad (6.93)$$

τότε μπορούμε νά γράψουμε τίς $T-1$ εξισώσεις (6.85) ώς εξής:

$$X^* \beta^* - X^{**} (\rho \beta^*) = \varepsilon^* \quad (6.94)$$

θέτοντας

$$Z^* = (X^* \ ; \ X^{**}) \quad (6.95)$$

καί

$$\gamma^* = (\beta^{*'} \ , \ \rho \beta^{*'}) \quad (6.96)$$

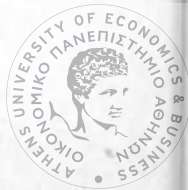
ή (6.94) γίνεται

$$Z^* \gamma^* = \varepsilon^* \quad (6.97)$$

Άπό τούς όρισμούς (6.82) καί (6.87) φαίνεται ότι τό διάνυσμα γ^* είναι συνάρτηση τών παραμέτρων

$$\theta' = (\rho, \beta') \quad (6.98)$$

Τό πρόβλημα έπομένως τής έκτιμήσεως τών παραμέτρων θ μπορεί νά τεθῆ σάν πρόβλημα έλαχιστοποιήσεως τής συναρτήσεως



$$\psi = \gamma^*{}' Z^*{}' Z^* \gamma^* \quad (6.99)$$

ὡς πρὸς θ .

Ἡ μέθοδος πού προτείνει ὁ Sargan εἶναι ἡ ἐλαχιστοποίηση τῆς (6.99) ὡς πρὸς β κρατώντας τὴν ρ σταθερή καὶ μετὰ ὡς πρὸς ρ κρατώντας τὶς β σταθερές κ.ο.κ. μέχρις ὅτου οἱ ἐκτιμήσεις τῶν ρ καὶ β_j , $j=1, \dots, n$ δέν διαφέρουν παρά κατὰ ἓνα μικρὸ ἀριθμὸ πού ὀρίζουμε ἐκ τῶν προτέρων.

Γιὰ τὴ μέθοδο αὐτὴ βλέπε καὶ Hendry (1970). Ὁ Hendry (1972) ἔγραψε ἓνα πρόγραμμα πού βασίζεται τόσο στὴν ἐργασία τοῦ Sargan πού ἀναφέραμε στὴν ἀρχὴ ὅσο καὶ σέ προηγούμενες (π.χ. (1959)). Τὸ πρόγραμμα αὐτὸ ἔχει χρησιμοποιηθῆ καὶ ἀπὸ τὸν συγγραφέα. (1957 γ) γιὰ τὶς ἐκτιμήσεις ὑποδειγμάτων στά ὁποῖα ὑπῆρχε αὐτοσυσχέτιση.

ΙΧ. Ἡ Μέθοδος τῆς Μεγίστης Πιθανότητας

Ἄν χρησιμοποιήσουμε τὴν (6.1), ἢ (6.55) μπορεῖ νά γραφτῆ

$$\varepsilon_t = (y_t - \rho y_{t-1}) - \sum_{j=1}^n \beta_j (x_{tj} - x_{t-1,j}) \quad (6.100)$$

Ἄν ἐκτός ἀπὸ τὶς (6.2) καὶ (6.3) ὑποθέσουμε ὅτι

$$\varepsilon_1 \text{ εἶναι } N(0, \sigma_\varepsilon^2) \quad (6.101)$$

καὶ ὅτι ἢ y_1 εἶναι σταθερὴ (βλέπε Kmenta (1971) σελ. 284) τότε ὁ λογαριθμικὸς μετασχηματισμὸς τῆς συναρτήσεως πιθανότητας τῶν ε_t , $t=2, \dots, T$ εἶναι

$$\begin{aligned} L &= \frac{T-1}{2} \log(2\pi) - \frac{T-1}{2} \log \sigma_\varepsilon^2 - \frac{1}{2\sigma_\varepsilon^2} \sum_{t=2}^T \varepsilon_t^2 = \\ &= \frac{T-1}{2} \log(2\pi) - \frac{T-1}{2} \log \sigma_\varepsilon^2 - \frac{1}{2\sigma_\varepsilon^2} \sum_{t=2}^T [(y_t - \rho y_{t-1}) - \\ &\quad - \sum_{j=1}^n \beta_j (x_{tj} - \rho x_{t-1,j})]^2 \end{aligned} \quad (6.102)$$



καί εφόσον ή 'Ιακωβιανή όρίζουσα (Jacobian)

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial \varepsilon_2}{\partial y_2} & \frac{\partial \varepsilon_2}{\partial y_3} & \dots & \frac{\partial \varepsilon_2}{\partial y_T} \\ \frac{\partial \varepsilon_3}{\partial y_2} & \frac{\partial \varepsilon_3}{\partial y_3} & & \frac{\partial \varepsilon_3}{\partial y_T} \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \frac{\partial \varepsilon_T}{\partial y_2} & \frac{\partial \varepsilon_T}{\partial y_3} & \dots & \frac{\partial \varepsilon_T}{\partial y_T} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ -\rho & 1 & 0 & \dots & 1 \\ 0 & -\rho & 1 & \dots & 1 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & -\rho & 1 \end{bmatrix} = 1 \quad (6.103)$$

έπεται (βλέπε Mood and Graybill (1963)) ότι ή συνάρτηση πιθανότητας τών y_t , $t=2, \dots, T$ είναι ή ίδια μέ τήν (6.102).

Γιά νά βροϋμε τύς έκτιμήσεις μεγίστης πιθανότητας τών σ_ε^2 , ρ καί β_j , $j=1, \dots, n$ παραγωγίζουμε τήν (6.102) ώς πρός τύς παραμέτρους αυτές καί έξισώνουμε τύς παραγώγους μέ τό μηδέν.

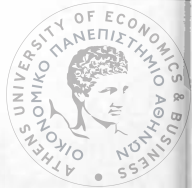
Οί $n+2$ έξισώσεις πού βρίσκουμε είναι μή γραμμικές ώς πρός ρ καί β_j , $j=1, \dots, n$. Γιά τή λύση τους εφαρμόζουμε ειδικές μεθόδους (βλέπε, π.χ. Walsh, ed. (1966), Sargan (1964) καί Hendry (1970)).

Πρέπει νά σημειωθῆ ότι άσυμπτωτικά ή μέθοδος τοϋ Sargan καί ή μέθοδος τῆς μεγίστης πιθανότητας είναι ίσοδύναμες.

Χ. Γενίκευση Όρισμένων Μεθόδων στην Περίπτωση Αυτόσυσχετίσεως Τάξεως r

"Αν υποθέσουμε ότι έχουμε αυτόσυσχετίση τάξεως r τότε ή (6.1) πρέπει νά αντικατασταθῆ μέ τήν

$$u_t = \sum_{s=1}^r \rho_s u_{t-s} + \varepsilon_t \quad (6.104)$$



Για τις ε_t ισχύουν οι (6.2) και (6.3).

Στήν περίπτωση αυτή η μήτρα που αντιστοιχεί στην (6.57) είναι η $(T-r) \times T$ μήτρα

$$P_1^{**} = \begin{bmatrix} -\rho_r & -\rho_{r-1} & \dots & -\rho_1 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -\rho_r & -\rho_{r-1} & & -\rho_1 & 1 & & & \\ \cdot & & & & & & & & \\ \cdot & & & & & & & & \\ \cdot & & & & & & & & \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & -\rho_r & -\rho_{r-1} & \dots & -\rho_1 & 1 \end{bmatrix} \quad (6.105)$$

και η μήτρα που αντιστοιχεί στην (6.58) είναι η

$$P_* = \begin{bmatrix} P^* \\ \dots \\ P_1^{**} \end{bmatrix} \quad (6.106)$$

όπου P^* είναι μία $r \times T$ μήτρα

(α) "Αν οι ρ_s , $s=1, \dots, r$ είναι γνωστές

Στήν περίπτωση αυτή μπορούμε να παραλείψουμε τις πρώτες r εξισώσεις, δηλαδή αντί να πολλαπλασιάσουμε την (2.26) με P_* από τα άριστερά να την πολλαπλασιάσουμε με P_1^{**} τότε έχουμε

$$P_1^{**} y = P_1^{**} X\beta + P_1^{**} u \quad (6.107)$$

και οι εξισώσεις που αντιστοιχούν στις (6.55) είναι

$$y_t - \sum_{s=1}^r \rho_s y_{t-s} = \sum_{j=1}^n \beta_j (x_{tj} - \sum_{s=1}^r \rho_s x_{t-s,j}) + u_t - \sum_{s=1}^r \rho_s u_{t-s}, \quad t=r+1, \dots, T \quad (6.108)$$



Ήσυμπτωτικά οί έκτιμήσεις τών β_j , $j=1, \dots, n$ πού βρίσκουμε από τός (6.107) είναι οί ἕδρες μέ έκείνες πού θά βρίσκαμε αν μετασχηματίζαμε τό υπόδειγμα (2.26) χρησιμοποιώντας τή μήτρα (6.106).

(β) Αν οί ρ_s είναι άγνωστες

Στήν περίπτωση αυτή χρειάζεται να έκτιμήσουμε τός ρ_s , $s=1, 2, \dots, r$. Για τό σκοπό αυτό μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τός μεθόδους τών Durbin, Sargan ή τής μεγίστης πιθανότητας.

Μιά άλλη μέθοδος είναι ή ακόλουθη:

Στό πρώτο στάδιο, άγνοώντας τήν ύπαρξη αυτοσυσχετίσεως τάξεως r , βρίσκουμε, μέ τήν άπλή μέθοδο τών έλαχίστων τετραγώνων, τός πρώτες έκτιμήσεις τών β_j , $b_{1,j}$, $j=1, \dots, n$.

Μετά ύπολογίζουμε τός πρώτες έκτιμήσεις τών καταλούπων \hat{u}_t , $\hat{u}_{1,t}$.

Χρησιμοποιώντας τά κατάλοιπα αυτά βρίσκουμε τός πρώτες έκτιμήσεις τών ρ_s , $\hat{\rho}_{1,s}$, $s=1, \dots, r$ από τήν παλινδρόμηση τών $\hat{u}_{1,t}$, $t=r+1, \dots, T$ στός $\hat{u}_{1,t-s}$, $s=1, \dots, r$.

Στό δεύτερο στάδιο χρησιμοποιούμε τός $\hat{\rho}_{1,s}$, $s=1, \dots, r$ στός έξισώσεις (6.108) και μετά βρίσκουμε τός δεύτερες έκτιμήσεις τών β_j , $b_{2,j}$ κ.ο.κ. μέχρις ότου δυό διαδοχικές έκτιμήσεις όλων τών παραμέτρων δέν διαφέρουν περισσότερο από ένα (μικρό) προκαθορισμένο αριθμό.

Ένας άλλος, τέλος, τρόπος είναι να χρησιμοποιήσουμε τός πρώτες έκτιμήσεις τών καταλούπων $\hat{u}_{1,t}$ για τόν ύπολογισμό τών

$$\hat{\omega}_{1,(t,t-s)}^{-1} = \frac{\sum_{t-s+1}^T \hat{u}_{1,t} \hat{u}_{1,t-s}}{T-s} \quad (6.109)$$

Μετά χρησιμοποιούμε τός (3.109) για να βρούμε τή μήτρα

$$\hat{\Omega}_1^{-1} \quad (6.110)$$



πού τή χρησιμοποιοῦμε στήν (5.11) γιά νά βροῦμε τῆς δεύτερες ἐκτιμήσεις τῶν β_j , $b_{2,j}$ κ.ο.κ. μέχρις ὅτου ἰσχύσει ἀνάμεσα σέ δύο διαδοχικές ἐκτιμήσεις τῶν παραμέτρων σχέση ἀνάλογη μ'αυτήν πού ἀναφέρουμε πλο πάνω (βλέπε καί (5.92)).





ΚΕΦΑΛΑΙΟ 7

ΕΙΔΙΚΕΣ ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΤΟΥ ΓΕΝΙΚΕΥΜΕΝΟΥ ΓΡΑΜΜΙΚΟΥ ΥΠΟΔΕΙΓΜΑΤΟΣ

I. A Priori Πληροφορίες

Στό τμήμα V του Κεφαλαίου 4 είδαμε ότι ένας τρόπος αντιμετώπισης του προβλήματος της πολυσυγγραμμικότητας στις χρονολογικές σειρές είναι η χρησιμοποίηση πληροφοριών σχετικών με τις εκτιμήσεις όρισμένων παραμέτρων από διαστρωματικά στοιχεία.

Στό σύντομο αυτό τμήμα θα θέσουμε τό πρόβλημα σ' ένα γενικότερο πλαίσιο και στά τμήματα II, III και IV θα εξετάσουμε τρόπους αντιμετώπισης του.

Τό υπόδειγμα πού έχουμε νά εκτιμήσουμε είναι :

$$y = X\beta + u = X_1\beta_1 + X_2\beta_2 + u \quad (7.1)$$

όπου X_1 και X_2 είναι, αντίστοιχα, $T \times n_1$ και $T \times n_2$ σταθερές μήτρες και β_1 και β_2 διανύσματα μέ n_1 και n_2 συντεταγμένες. Για τήν μήτρα X ισχύουν οι υποθέσεις (i) και (iii) του Κεφαλαίου 2. Τά διανύσματα y και u έχουν T συντεταγμένες και για τό διάνυσμα u ισχύουν οι υποθέσεις :

$$E(u) = 0 \quad (7.2)$$

$$E(uu') = \sigma^2 I \quad (7.3)$$

Οι a priori πληροφορίες πού έχουμε είναι οι άμερόληπτες εκτιμήσεις b_1^* τών παραμέτρων β_1 , δηλαδή

$$b_1^* = \beta_1 + v_1 \quad (7.4)$$



Ἡ ἀμεροληψία τῶν b_1^* συνεπάγεται ὅτι:

$$E(v_1) = 0 \quad (7.5)$$

Ἐπιπλέον ὑποθέτουμε ὅτι:

$$E(v_1 v_1') = V_1 \quad (7.6)$$

καὶ ὅτι:

$$E(v_1 u') = 0 \quad (7.7)$$

Τό πρόβλημα εἶναι πῶς θά ἐνσωματωθοῦν οἱ πληροφοριές αὐτές στο ὑπόδειγμα (7.1).

II. Ἐνσωμάτωση τῶν *a priori* Πληροφοριῶν με τὴ μέθοδο τοῦ Stone

Ὁ τρόπος ἐνσωματώσεως τῶν πληροφοριῶν (7.4)-(7.7) ποὺ προτάθηκε ἀπὸ τὸν Stone (1954) σελ. 303-5 ἦταν νά ἀντικατασταθῇ τὸ β_1 με τὸ b_1^* στὴν σχέση (7.1) ὁπότε τὸ ὑπόδειγμα γίνεται:

$$y - X_1 b_1^* = X_2 \beta_2 + u - X_1 v_1 \quad (7.8)$$

Ἄν ἐκτιμήσουμε τὺς παραμέτρους β_2 ἀπὸ τὸ ὑπόδειγμα με τὴν ἀπλή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων, θά ἔχουμε:

$$b_2^* = (X_2' X_2)^{-1} X_2' (y - X_1 b_1^*) \quad (7.9)$$

Ἀντικαθιστώντας τὺς (7.1) καὶ (7.4) στὴν (7.9) ἔχουμε:

$$\begin{aligned} b_2^* &= \beta_2 + (X_2' X_2)^{-1} X_2' (X_1 \beta_1 + u - X_1 v_1) = \\ &= \beta_2 + (X_2' X_2)^{-1} X_2' (u - X_1 v_1) \end{aligned} \quad (7.10)$$

Χρησιμοποιώντας τὺς (7.2) καὶ (7.5) βλέπουμε ὅτι:



$$E(b_2^*) = \beta_2 \quad (7.11)$$

Κατά συνέπεια ή μέθοδος που πρότεινε ο Stone δύνει άμερόληπτους έκτιμητές τών β_2 .

Η μήτρα διακυμάνσεως - συνδιακυμάνσεως τών b_2^* είναι:

$$\begin{aligned} \text{Var}(b_2^*) &= E[(b_2^* - \beta_2)(b_2^* - \beta_2)'] = E[(X_2'X_2)^{-1} X_2'(u - X_1v_1) \\ & (u' - v_1'X_1')X_2(X_2'X_2)^{-1}] = \sigma^2(X_2'X_2)^{-1} + B_1V_1B_1' \end{aligned} \quad (7.12)$$

όπου

$$B_1 = (X_2'X_2)^{-1} X_2'X_1 \quad (7.13)$$

Γιά νά βροϋμε τήν (7.12) χρησιμοποιοϋμε τίσ (7.3), (7.6) καί (7.7).

Αν άγνοήσουμε τίσ a priori πληροφορίες καί έκτιμήσουμε τίσ παραμέτρους χρησιμοποιώντας τό ύπόδειγμα (7.1) τότε (βλέπε καί τμήμα VIII του Κεφαλαίου 2) οι έκτιμήσεις που βρίσκουμε είναι:

$$\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X_1'X_1 & X_1'X_2 \\ X_2'X_1 & X_2'X_2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} X_1' \\ X_2' \end{bmatrix} Y \equiv \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1' \\ X_2' \end{bmatrix} Y \quad (7.14)$$

Χρησιμοποιώντας τίσ (7.2) καί (7.3) έχουμε:

$$E \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix} \quad (7.15)$$

καί

$$\begin{aligned} \text{Var} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} &= E \left[\begin{bmatrix} (b_1 - \beta_1) \\ (b_2 - \beta_2) \end{bmatrix} \{ (b_1 - \beta_1)', (b_2 - \beta_2)' \} \right] = \\ &= \sigma^2 \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (7.16)$$

Άρα

$$\begin{aligned}\text{Var}(b_2) &= E[(b_2 - \beta_2)(b_2 - \beta_2)'] = \sigma^2 V_{22} = \\ &= \sigma^2 [X_2'X_2 - X_2'X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1'X_2]^{-1}\end{aligned}\quad (7.17)$$

Αν θέσουμε

$$A = (X_2'X_2) \quad (7.18)$$

$$C = (X_2'X_1) \quad (7.19)$$

$$D = -(X_1'X_1)^{-1} \quad (7.20)$$

τότε η (7.17) μπορεί να γραφτεί (βλέπε Rao (1965) σελ. 29) ως εξής:

$$\begin{aligned}\text{Var}(b_2) &= \sigma^2 [A + CDC']^{-1} = \\ &= \sigma^2 \{A^{-1} - A^{-1}C[D^{-1} + C'A^{-1}C]^{-1}C'A^{-1}\} = \\ &= \sigma^2 \{(X_2'X_2)^{-1} + (X_2'X_2)^{-1}X_2'X_1[X_1'X_1 - X_1'X_2(X_2'X_2)^{-1}X_2'X_1]^{-1}X_1'X_2(X_2'X_2)^{-1}\}\end{aligned}\quad (7.21)$$

Χρησιμοποιώντας την (7.13) καθώς και το γεγονός (βλέπε Γ.Α. σελ. 56) ότι:

$$V_{11} = [X_1'X_1 - X_1'X_2(X_2'X_2)^{-1}X_2'X_1]^{-1} \quad (7.22)$$

μπορούμε να γράψουμε την (7.21) ως εξής:

$$\text{Var}(b_2) = \sigma^2 (X_2'X_2)^{-1} + B_1 V_{11} B_1' \quad (7.23)$$

Αφαιρώντας την (7.23) από την (7.12) βρίσκουμε:

$$\text{Var}(b_2^*) - \text{Var}(b_2) = B_1 (V_1 - V_{11}) B_1' \quad (7.24)$$



ή

$$\text{Var}(b_2) - \text{Var}(b_2^*) = B_1 (V_{11} - V_1) B_1' \quad (7.25)$$

Κατά συνέπεια δέν θά ἔχουμε κέρδος (ὅσον ἀφορᾷ τή διακύμανση τῶν ἐκτιμητῶν τοῦ β_2) ἀπό τήν χρησιμοποίηση τῶν a priori πληροφοριῶν στήν περίπτωση πού ἡ μήτρα $V_{11} - V_1$ εἶναι θετικά ἠμ-ορισμένη. Ἐάν ἡ μήτρα $V_1 - V_{11}$ εἶναι ἀρνητικά ὀρισμένη, τότε θά ἔχουμε κέρδος.

Ἡ μέθοδος τοῦ Stone δέν εἶναι κατάλληλη, διότι, γιά τήν ἐκτίμηση τοῦ ὑποδείγματος (7.8), χρησιμοποιεῖται ἡ ἀπλή μέθοδος τῶν ἐλαχίστων τετραγῶνων, παρόλον ὅτι δέν ἰσχύει ἡ ὑπόθεση (v) τοῦ Κεφαλαίου 2, διότι

$$E[(u - X_1 v_1)(u - X_1 v_1)'] = \sigma^2 I + X_1 V_1 X_1' \quad (7.26)$$

Ἐπιπλέον ἡ μέθοδος αὐτή δέν κάνει καμιᾶ χρήση τῶν πληροφοριῶν ἀπό τό ὑπόδειγμα (7.1) γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων β_1 .

III. Ἐνσωμάτωση τῶν a Priori Πληροφοριῶν μέ τῖς Μεθόδους τῶν Durbin, Theil - Goldberger καί Sargan

Τό προηγούμενο τμήμα σκοπό εἶχε νά τονύσῃ ὅτι ἡ ἐφαρμογή τῆς ἀπλῆς μεθόδου τῶν ἐλαχίστων τετραγῶνων δέν εἶναι ὀρθή καί ἐπιπλέον ἀφήνει ἀχρησιμοποίητες πληροφορίες. Οἱ μέθοδοι πού θά ἐκθέσουμε ἀντιμετωπίζουν καί τά δύο αὐτά τρωτά τῆς μεθόδου τοῦ Stone μέ τήν ἐφαρμογή τοῦ Γενικευμένου Γραμμικοῦ Ὑποδείγματος.

(α) Ἡ Μέθοδος τοῦ Durbin

Ὁ Durbin (1953) παίρνει τίς ἀμερόληπτες ἐκτιμήσεις πού βρῶ-σκουμε μέ τήν ἐφαρμογή τῆς ἀπλῆς μεθόδου τῶν ἐλαχίστων τετραγῶ-νων στό ὑπόδειγμα (7.1) καί ἀντικαθιστᾷ σ' αὐτές τήν (7.1) καθώς καί τίς ἐκτιμήσεις (7.4) καί τίς γράφει μαζύ ὡς ἑξῆς:



$$\begin{bmatrix} b_1^* \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} v_1 \\ (X'X)^{-1} X'u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_{n_1} & 0 \\ I_{n_1} & 0 \\ 0 & I_{n_2} \end{bmatrix} \beta + \begin{bmatrix} v_1 \\ (X'X)^{-1} X'u \end{bmatrix} \quad (7.27)$$

*Αν θέσουμε

$$R = (I_{n_1} : 0) \quad (7.28)$$

τότε η (7.27) γράφεται (εφόσον $n_1+n_2=n$) και ως εξής:

$$\begin{bmatrix} b_1^* \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R \\ I_n \end{bmatrix} \beta + \begin{bmatrix} v_1 \\ (X'X)^{-1} X'u \end{bmatrix} \quad (7.29)$$

Εφόσον ισχύουν οι (7.2), (7.3), (7.5), (7.6) και (7.7) έχουμε:

$$E \left[\begin{bmatrix} v_1 \\ (X'X)^{-1} X'u \end{bmatrix} \left\{ v_1', u'X(X'X)^{-1} \right\} \right] = \begin{bmatrix} V_1 & 0 \\ 0 & \sigma^2 (X'X)^{-1} \end{bmatrix} \quad (7.30)$$

Εφόσον ισχύει η σχέση (7.30) θα πρέπει να χρησιμοποιήσουμε το Γενικό Γραμμικό υπόδειγμα. Η (7.30) είναι η μήτρα Ω που πρέπει να χρησιμοποιηθεί στη σχέση (5.11) για να βρούμε τους Α.Γ.Α.Ε. των παραμέτρων β του υποδείγματος (7.29)

$$\hat{\beta} = \left\{ (R' : I') \begin{bmatrix} V_1 & 0 \\ 0 & \sigma^2 (X'X)^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R \\ I \end{bmatrix} \right\}^{-1} (R' : I') \begin{bmatrix} V_1 & 0 \\ 0 & \sigma^2 (X'X)^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1^* \\ b \end{bmatrix}$$

$$= \left\{ R' V_1^{-1} R + \frac{1}{\sigma^2} X'X \right\}^{-1} \left\{ R' V_1^{-1} b_1^* + \frac{1}{\sigma^2} X'Y \right\} \quad (7.31)$$

(β) Ἡ Μέθοδος τῶν Theil - Goldberger

Ὁ Theil - Goldberger (1960) (βλέπε ἐπίσης καὶ Theil (1963)) ἀντὶ νὰ πάρουν τὸν ἐκτιμητὴ b , στὴ δεύτερη ἐξίσωση στὴ σχέση (7.29), παίρνουν τὸ ὑπόδειγμα (7.1) καὶ γράφουν:

$$\begin{bmatrix} b_1^* \\ Y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ X\beta \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} v_1 \\ u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R \\ X \end{bmatrix} \beta + \begin{bmatrix} v_1 \\ u \end{bmatrix} \quad (7.32)$$

Ἐφόσον ἰσχύει ἡ παρακάτω σχέση

$$E \left[\begin{pmatrix} v_1 \\ u \end{pmatrix} (v_1', u') \right] = \begin{bmatrix} V_1 & 0 \\ 0 & \sigma^2 I \end{bmatrix} \quad (7.33)$$

θὰ πρέπει νὰ χρησιμοποιήσουμε τὸ Γενικὸ Γραμμικὸ Ὑπόδειγμα. Τώρα ἡ μήτρα Ω ποὺ πρέπει νὰ χρησιμοποιηθῆ στὴν σχέση (5.11) γιὰ τὴν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τοῦ ὑποδείγματος (7.32) εἶναι ἡ (7.33).

Ἐπομένως,

$$\hat{\beta} = \left\{ (R' : X') \begin{bmatrix} V_1 & 0 \\ 0 & \sigma^2 I \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} R \\ X \end{bmatrix} \right\}^{-1} (R' : X') \begin{bmatrix} V_1 & 0 \\ 0 & \sigma^2 I \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} b_1^* \\ Y \end{bmatrix}$$

$$= \left\{ R' V_1^{-1} R + \frac{1}{\sigma^2} X'X \right\}^{-1} \left\{ R' V_1^{-1} b_1^* + \frac{1}{\sigma^2} X'Y \right\} \quad (7.34)$$

Ὅπως εἶναι φανερό ἡ μέθοδος τῶν Theil - Goldberger δίνει



τούς ἴδιους ἐκτιμητές ὅπως καὶ ἡ μέθοδος τοῦ Durbin. Αὐτό φαίνεται καὶ ἀπὸ τὸ γεγονός ὅτι ἂν πολλαπλασιάσουμε τὴν (7.32) ἀπὸ τ' ἀριστερά μέ τὴ μήτρα.

$$\begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & (X'X)^{-1} X' \end{bmatrix} \quad (7.35)$$

βρίσκουμε τὴν (7.29).

Στὴ συνέχεια μπορούμε, ἐπομένως, νὰ ἀναφερόμαστε μόνο στὴ μέθοδο τοῦ Durbin.

*Ἄν πάρουμε τὴν (7.31) μπορούμε νὰ τὴν γράψουμε καὶ ὡς ἐξῆς:

$$\hat{\beta} = \left\{ \begin{bmatrix} V_1^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \frac{1}{\sigma^2} \begin{bmatrix} X_1'X_1 & X_1'X_2 \\ X_2'X_1 & X_2'X_2 \end{bmatrix} \right\}^{-1} \left\{ \begin{bmatrix} V_1^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1^* \\ 0 \end{bmatrix} \right. \\ \left. + \frac{1}{\sigma^2} \begin{bmatrix} X_1'X_1 & X_1'X_2 \\ X_2'X_1 & X_2'X_2 \end{bmatrix} b \right\} \quad (7.36)$$

*Ἄν τώρα θέσουμε

$$W_1 = \begin{bmatrix} V_1^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (7.37)$$

$$W_2 = \frac{1}{\sigma^2} \begin{bmatrix} X_1'X_1 & X_1'X_2 \\ X_2'X_1 & X_2'X_2 \end{bmatrix} \quad (7.38)$$

καὶ

$$b_1^{**} = \begin{bmatrix} b_1^* \\ 0 \end{bmatrix} \quad (7.39)$$

μπορούμε νὰ γράψουμε τὴν (7.36) ὡς ἐξῆς:



$$\hat{\beta} = (W_1 + W_2)^{-1} (W_1 b_1^{**} + W_2 b) \quad (7.40)$$

Από την (7.40) βλέπουμε ότι οι κανονικές εξισώσεις για τους $\hat{\beta}$ είναι:

$$(W_1 + W_2) \hat{\beta} = (W_1 b_1^{**} + W_2 b) \quad (7.41)$$

και

$$\text{var}(\hat{\beta}) = (W_1 + W_2)^{-1} \quad (7.42)$$

Μέ τον συμβολισμό της (7.38)

$$\text{Var}(b) = W_2^{-1} \quad (7.43)$$

Αφαιρώντας την (7.42) από την (7.43) έχουμε:

$$\text{Var}(b) - \text{Var}(\hat{\beta}) = W_2^{-1} - (W_1 + W_2)^{-1} \quad (7.44)$$

Από την (7.37) βλέπουμε ότι η μήτρα W_1 είναι θετικά ήμισορισμένη ενώ η W_2 είναι θετικά όρισμένη. Κατά συνέπεια και η μήτρα $(W_1 + W_2)$ είναι θετικά όρισμένη. Η μήτρα

$$(W_1 + W_2) - W_2 = W_1 \quad (7.45)$$

είναι θετικά ήμισορισμένη. Κατά συνέπεια (βλέπε Γ.Α. σελ.139-140) και η μήτρα

$$W_2^{-1} - (W_1 + W_2)^{-1} \quad (7.46)$$

είναι θετικά ήμισορισμένη. Εφόσον αυτή είναι η μήτρα στο δεξιό μέλος της (7.44) έπεται ότι ο εκτιμητής $\hat{\beta}$ έχει διακύμανση μικρότερη ή ίση με εκείνη του εκτιμητή b . Το αποτέλεσμα αυτό είναι φυσικό, αφού οι εκτιμητές $\hat{\beta}$ και b προκύπτουν από την εφαρμογή, αντίστοιχα, της γενικευμένης και απλής μεθόδου των ελαχίστων τετραγώνων.

(γ) Μέθοδος του Sargan

Αν ο εκτιμητής b_1^* προέρχεται από ένα υπόδειγμα στο οποίο γίνεται εκτίμηση και άλλων παραμέτρων, π.χ. από το υπόδειγμα

$$w = Z_1\beta_1 + Z_2\gamma + v \quad (7.47)$$

Ο Sargan, σ' ένα σεμινάριο στην London School of Economics and Political Science τό 1968, πρότεινε την εκτίμηση του συστήματος που προκύπτει από την ένοποίηση της (7.1) και (7.47), δηλαδή του συστήματος:

$$\begin{bmatrix} Y \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X_1 & X_2 & 0 \\ Z_1 & 0 & Z_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \gamma \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix} \quad (7.48)$$

μέ την γενικευμένη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων.

Τόσο ή μέθοδος των Durbin - Theil - Goldberger όσο και ή μέθοδος του Sargan, μπορούν νά εφαρμοστούν στο συνδυασμό χρονολογικών σειρών και διαστρωματικών στοιχείων, ώστε οί εκτιμητές των παραμέτρων νά είναι Α.Γ.Α.Ε. (βλέπε και τμήματα V και VI αυτού του Κεφαλαίου).

IV. Συνδυασμός Πολλών Γραμμικών Παλινδρομήσεων

Αντί για μιά γραμμική παλινδρόμηση (όπως ή (2.26)) μπορούμε νά έχουμε τίς έξης m γραμμικές παλινδρομήσεις (βλέπε Zellner(1962), (1963) και Zellner and Huang (1962)).

$$y_i = X_i\beta_i + u_i \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (7.49)$$

όπου τά διανύσματα y_i και u_i έχουν T συντεταγμένες· οί μήτες X_i είναι $T \times n_i$ και τά διανύσματα β_i έχουν n_i συντεταγμένες.



Αν ορίσουμε τά έξής διανύσματα:

$$y^{*'} = (y_1', y_2', \dots, y_m') \quad (7.50)$$

$$u^{*'} = (u_1', u_2', \dots, u_m') \quad (7.51)$$

$$\beta^{*'} = (\beta_1', \beta_2', \dots, \beta_m') \quad (7.52)$$

καύ τή μήτρα

$$X^* = \begin{bmatrix} X_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & X_2 & \dots & 0 \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & X_m \end{bmatrix} \quad (7.53)$$

τότε μπορούμε νά γράψουμε όλες τύς m έξιλώσεις (7.49) ώς έξής:

$$y^* = X^* \beta^{*'} + u^* \quad (7.54)$$

Υποθέτουμε ότι για όλες τύς μήτρες X_i , $i = 1, \dots, m$ ίσχύουν οι υποθέσεις (i) (ii) καύ (iii) τοϋ κεφαλαίου 2. Έπιπλέον υποθέτουμε ότι:

$$E(u_i) = 0, \quad i = 1, \dots, m \quad (7.55)$$

$$E(u_i u_i') = \sigma_{ii} I_T, \quad i = 1, \dots, m \quad (7.56)$$

καύ



$$\begin{aligned}
 E(\mathbf{u}_i \mathbf{u}_j') &= E \left[\begin{pmatrix} u_{1i} \\ u_{2i} \\ \vdots \\ u_{Ti} \end{pmatrix} (u_{1j}, u_{2j}, \dots, u_{Tj}) \right] = \\
 &= \begin{bmatrix} E(u_{1i} u_{1j}) & E(u_{1i} u_{2j}) & \dots & E(u_{1i} u_{Tj}) \\ E(u_{2i} u_{1j}) & E(u_{2i} u_{2j}) & \dots & E(u_{2i} u_{Tj}) \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ E(u_{Ti} u_{1j}) & E(u_{Ti} u_{2j}) & \dots & E(u_{Ti} u_{Tj}) \end{bmatrix} = \\
 &= \begin{bmatrix} \sigma_{ij} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_{ij} & & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & & \sigma_{ij} \end{bmatrix} = \sigma_{ij} \mathbf{I}_T, i \neq j \quad (7.57)
 \end{aligned}$$

Οι υποθέσεις (7.55) και (7.56) αντιστοιχούν (για την καθεμιά από τις εξισώσεις (7.49)) στις υποθέσεις (iv) και (v) του Κεφαλαίου 2. Η υπόθεση (7.56) σημαίνει ότι οι διαταρακτικοί όροι των διαφόρων εξισώσεων ενώ συσχετίζονται στον ίδιο χρόνο, είναι άσυσχέτιστοι σε διαφορετικούς χρόνους.

Ἐφόσον ἰσχύουν οἱ (7.54), (7.55) καὶ (7.56) ἔπεται ὅτι:

$$\begin{aligned} \text{Var}(u^*) &= E(u^*u^{*\prime}) = E \left[\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_m \end{pmatrix} (u_1, u_2, \dots, u_m) \right] = \\ &= \begin{bmatrix} \sigma_{11} \mathbf{I} & \sigma_{12} \mathbf{I} & \dots & \sigma_{1m} \mathbf{I} \\ \sigma_{21} \mathbf{I} & \sigma_{22} \mathbf{I} & \dots & \sigma_{2m} \mathbf{I} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{m1} \mathbf{I} & \sigma_{m2} \mathbf{I} & \dots & \sigma_{mm} \mathbf{I} \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (7.58)$$

*Ἄν τώρα θέσουμε

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \cdot & \cdot & \sigma_{1m} \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \sigma_{m1} & \dots & & \sigma_{mm} \end{bmatrix} \quad (7.59)$$

καὶ χρησιμοποιήσουμε τὸ συμβολισμό τῶν γινομένων τοῦ Kronecker (βλέπε Γ.Α. σελ. 142-152), τότε

$$\text{Var}(u^*) = \Sigma \otimes \mathbf{I} \quad (7.60)$$



Υποθέτοντας ότι η Σ είναι μία γνωστή και θετικά ορισμένη μήτρα μπορούμε να γράψουμε:

$$\Sigma^{-1} = H' H \quad (7.61)$$

και επομένως

$$\Sigma = H^{-1} H'^{-1} \quad (7.62)$$

θέτοντας τώρα

$$H^* = H \otimes I \quad (7.63)$$

και πολλαπλασιάζοντας την (7.54) με H^* έχουμε:

$$H^* y^* = H^* X^* \beta^* + H^* u^* \quad (7.64)$$

Αφού η μήτρα Σ είναι γνωστή, έπεται ότι και η μήτρα H είναι γνωστή. Άρα, εφόσον ισχύει η (7.55), έχουμε:

$$E(H^* u^*) = 0 \quad (7.65)$$

Επιπλέον, εφόσον ισχύουν οι (7.60), (7.61) και (7.62), έχουμε:

$$\begin{aligned} E[H^* u^* u^{*'} H^{*'}] &= H^* E(u^* u^{*'}) H^{*'} = \\ &= (H \otimes I) (\Sigma \otimes I) (H' \otimes I) = (H \Sigma H') \otimes (III) = \\ &= (H H^{-1} H'^{-1} H') \otimes I_T = I_m \otimes I_T = I_{mT} \end{aligned} \quad (7.66)$$

Εφόσον ισχύουν οι (7.65) και (7.66) μπορούμε να εκτιμήσουμε το υπόδειγμα (7.64) με την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων. Ο εκτιμητής των β^* είναι:

$$\hat{\beta}^* = [X^{*'} H^{*'} H^* X^*]^{-1} X^{*'} H^{*'} H^* y^* \quad (7.67)$$



Αφοῦ

$$H^* ' H^* = (H' \otimes I) (H \otimes I) = H' H \otimes I_T = \Sigma^{-1} \otimes I \quad (7.68)$$

ή (7.67) γύνεται:

$$\hat{\beta}^* = [X^{*'} (\Sigma^{-1} \otimes I) X^*]^{-1} X^{*'} (\Sigma^{-1} \otimes I) Y^* \quad (7.69)$$

Εφόσον ισχύει ή (7.60), σύγκριση τής (7.69) μέ τήν (5.11) δείχνει ὅτι ἔχουμε μιὰ ἐφαρμογή τής γενικευμένης μεθόδου τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων, στήν περίπτωση πολλῶν (m) γραμμικῶν παλινδρομήσεων. (Γιά μιὰ ἐφαρμογή σέ συστήματα ἀλληλεξαρτημένων ἐξισώσεων, βλέπε τήν ἐργασία τοῦ συγγραφέα (1973 b)).

Ἀπό τήν (7.69) βλέπουμε ὅτι οἱ κανονικές ἐξισώσεις εἶναι:

$$[X^{*'} (\Sigma^{-1} \otimes I) X^*] \hat{\beta}^* = X^{*'} (\Sigma^{-1} \otimes I) Y^* \quad (7.70)$$

καί κατά συνέπεια

$$\text{Var}(\hat{\beta}^*) = [X^{*'} (\Sigma^{-1} \otimes I) X^*]^{-1} \quad (7.71)$$

Ἄν θέσουμε

$$\Sigma^{-1} = \begin{bmatrix} \sigma^{11} & . & . & . & \sigma^{1m} \\ . & & & & . \\ . & & & & . \\ . & & & & . \\ \sigma^{m1} & . & . & . & \sigma^{mn} \end{bmatrix} \quad (7.72)$$

τότε



$$\text{Var}(\hat{\beta}^*) = \begin{bmatrix} \sigma^{11} X_1'X_1 & \sigma^{12} X_1'X_2 & \dots & \sigma^{1m} X_1'X_m \\ \sigma^{21} X_2'X_1 & \sigma^{22} X_2'X_2 & & \sigma^{2m} X_2'X_m \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \sigma^{m1} X_m'X_1 & \sigma^{m2} X_m'X_2 & \dots & \sigma^{mm} X_m'X_m \end{bmatrix} \quad (7.73)$$

Όπως ξέρουμε από το Κεφάλαιο 5 οι εκτιμητές, που βρίσκουμε με τη γενικευμένη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων, είναι Α.Γ.Α.Ε. Κατά συνέπεια, στην περίπτωση που ισχύουν οι σχέσεις (7.59) και (7.60), ή (7.73) είναι η μικρότερη διακύμανση που μπορούμε να βρούμε. Υπάρχουν όμως μερικές περιπτώσεις στις οποίες η εφαρμογή της απλής μεθόδου των ελαχίστων τετραγώνων σε όρισμένες (ή όλες τις) εξισώσεις, δίνει την ίδια διακύμανση με εκείνη που δίνει η εφαρμογή της γενικευμένης μεθόδου των ελαχίστων τετραγώνων. Οι περιπτώσεις αυτές προκύπτουν όταν οι μητρες X^* και Σ είναι διαφορετικές, αντίστοιχα, από τις (7.53) και (7.59).

$$(α) \text{ "Αν } X_i = X \quad i = 1, \dots, m \quad (7.74)$$

τότε

$$\begin{aligned} \text{Var}(\hat{\beta}^*) &= \begin{bmatrix} \sigma^{11} X'X & \cdot & \cdot & \sigma^{1m} X'X \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \sigma^{1m} X'X & \cdot & \cdot & \sigma^{mm} X'X \end{bmatrix}^{-1} = \\ &= [\Sigma^{-1} \otimes X'X]^{-1} = \Sigma \otimes (X'X)^{-1} = \end{aligned} \quad (7.75)$$



$$= \begin{bmatrix} \sigma_{11}(X'X)^{-1} & . & . & . & \sigma_{1m}(X'X)^{-1} \\ . & & & & . \\ . & & & & . \\ . & & & & . \\ \sigma_{1m}(X'X)^{-1} & . & . & . & \sigma_{mm}(X'X)^{-1} \end{bmatrix} \quad (7.76)$$

Από την (7.76) φαίνεται ότι:

$$\text{Var}(\hat{\beta}_i) = \sigma_{ii}(X'X)^{-1} \quad (7.77)$$

Αλλά ή (7.77) είναι ακριβώς ή ίδια με την $\text{Var}(b_i)$, δηλαδή τη διακύμανση που βρίσκουμε όταν εκτιμήσουμε την κάθε μία από τις (7.49) χωριστά με την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων.

$$(β) \text{ Αν } \Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & 0 & . & . & . & 0 \\ 0 & \sigma_{22} & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ 0 & . & . & . & . & \sigma_{mm} \end{bmatrix} \quad (7.78)$$

τότε

$$\Sigma^{-1} = \begin{bmatrix} \sigma_{11}^{-1} & . & . & . & . & 0 \\ 0 & \sigma_{22}^{-1} & . & . & . & 0 \\ . & . & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ 0 & . & . & . & . & \sigma_{mm}^{-1} \end{bmatrix} \quad (7.79)$$



Κατά συνέπεια

$$\text{Var}(\hat{\beta}^*) = \begin{bmatrix} \sigma_{11} (X_1' X_1)^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_{22} (X_2' X_2)^{-1} & & 0 \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ 0 & \dots & \dots & \sigma_{mm} (X_m' X_m)^{-1} \end{bmatrix} \quad (7.80)$$

ὅπως εἶναι φανερό ἀπό τήν (7.80)

$$\text{Var}(\hat{\beta}_i) = \sigma_{ii} (X_i' X_i)^{-1} \quad (7.81)$$

καί πάλι δέν ὑπάρχει διαφορά ἀνάμεσα στήν (7.81) καί στήν $\text{Var}(b_i)$

$$(\gamma) \text{ Ἄν } \Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma' \\ 0 & \Sigma_{22} \end{bmatrix} \quad (7.82)$$

τότε

$$\Sigma^{-1} = \begin{bmatrix} \sigma_{11}^{-1} & \sigma' \\ 0 & \Sigma_{22}^{-1} \end{bmatrix} \quad (7.83)$$

Στήν περίπτωση αὐτή

$$\text{Var}(\hat{\beta}_1) = [\sigma_{11}^{-1} (X_1' X_1)]^{-1} = \sigma_{11} (X_1' X_1)^{-1} \quad (7.84)$$

δηλαδή ἡ ἴδια μέ τήν $\text{Var}(b_1)$. Γιά τὶς ὑπόλοιπες ὅμως ἐξισώσεις ἡ γενικευμένη μέθοδος τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων δύνει μικρότερη διακύμανση ἀπὸ τήν ἀπλή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων.

Ἄν ἡ μήτρα Σ ἔχει τή μορφή



$$\Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & 0 \\ 0 & \Sigma_{22} \end{bmatrix}^{-1} \quad (7.85)$$

τότε

$$\Sigma^{-1} = \begin{bmatrix} \Sigma_{11}^{-1} & 0 \\ 0 & \Sigma_{22}^{-1} \end{bmatrix} \quad (7.86)$$

Στήν περίπτωση αυτή οι m παλινδρομήσεις μπορούν να χωριστούν σε δύο ομάδες και στην καθεμιά απ'αυτές να εφαρμοσθή η γενικευμένη μέθοδος των ελαχίστων τετραγώνων. Στην περίπτωση αυτή, δηλαδή, δεν υπάρχει κέρδος από την εκτίμηση όλων των παλινδρομήσεων μαζί, αλλά υπάρχει κέρδος από την εκτίμησή τους σε δύο ομάδες.

Μέχρις εδώ υποθέσαμε ότι η μήτρα Σ είναι γνωστή. Αν δεν είναι, μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τα κατάλοιπα, \hat{u}_{ti} , από την εκτίμηση των (7.49) με την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων, για να σχηματίσουμε το συνεπή έκτιμητή της Σ (βλέπε και Kmenta (1971) σελ. 525 και Theil (1971) σελ. 310) δηλαδή τη μήτρα:

$$S = \begin{bmatrix} s_{11} & \cdot & \cdot & \cdot & s_{1m} \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & & & & \cdot \\ s_{m1} & \cdot & \cdot & \cdot & s_{mm} \end{bmatrix} \quad (7.87)$$

όπου

$$s_{ij} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \hat{u}_{ti} \hat{u}_{tj} \quad (7.88)$$

Τη μήτρα (7.87) χρησιμοποιούμε στη σχέση (7.69) για να βρούμε



τούς εκτιμητές, δηλαδή τό διάνυσμα

$$\hat{\beta}^* = [X^{*'}(S^{-1} \otimes I)X^*]^{-1} X^{*'}(S^{-1} \otimes I)y^* \quad (7.89)$$

όποτε

$$\text{Var}(\hat{\beta}^*) = [X^{*'}(S^{-1} \otimes I)X^*]^{-1} \quad (7.90)$$

Ἡ περίπτωση στήν ὁποία οἱ διαταρακτικοὺ ὄροι παρουσιάζουν καί αὐτοσυσχέτιση πρώτης τάξεως, ἐξετάζεται ἀπό τόν Kmenta (1971) σελ. 528-9.

V. Συνδυασμός Διαστρωματικῶν Στοιχείων με Ἑτεροσκεδαστικότητα καί Χρονολογικῶν Σειρῶν με Αὐτοσυσχέτιση

Στό τμήμα αὐτό (ὅπως καί στό ἐπόμενο) ἀκολουθοῦμε τόν Kmenta (1971) σελ. 508-514.

Ἄς ὑποθέσουμε ὅτι ἔχουμε παρατηρήσεις γιά p , ἄς ποῦμε, ἑταιρεῖες ἢ περιοχές, γιά T χρονικές περιόδους, τόσο γιά τήν ἐξαρτημένη ὅσο καί γιά τίς n ἀνεξάρτητες μεταβλητές καί ὅτι θέλουμε νά ἐκτιμήσουμε τό ὑπόδειγμα

$$y_{ti} = \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tji} + u_{ti}, \quad \begin{array}{l} i = 1, \dots, p \\ t = 1, \dots, T \end{array} \quad (7.91)$$

Ἄν θέσουμε

$$y_i' = (y_{1i}, y_{2i}, \dots, y_{Ti}) \quad (7.92)$$

$$X_i = \begin{bmatrix} 1 & x_{12i} & \dots & x_{1ni} \\ \cdot & \cdot & & \cdot \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_{T2i} & \dots & x_{Tni} \end{bmatrix} \quad (7.93)$$



$$u'_i = (u_{1i}, u_{2i}, \dots, u_{Ti}) \quad (7.94)$$

καί

$$\beta' = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \quad (7.95)$$

τότε μπορούμε νά γράψουμε τῆς T παρατηρήσεις τοῦ ὑποδείγματος (7.91) πού ἀνήκουν, ἄς ποῦμε, στή περιοχή i , ὡς ἑξῆς:

$$y_i = X_i \beta + u_i \quad (7.96)$$

*Ἄν ἐπιπλέον θέσουμε

$$Y' = (Y'_1, Y'_2, \dots, Y'_p) \quad (7.97)$$

$$X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ X_p \end{bmatrix}$$

καί

$$u' = (u'_1, u'_2, \dots, u'_p) \quad (7.98)$$

τότε ὅλα τά p ὑποδείγματα (7.96) μπορούν νά γραφοῦν μαζί ὡς ἑξῆς:

$$y = X\beta + u \quad (7.99)$$

Γιά νά μπορέσουμε νά ἐκτιμήσουμε τό ὑπόδειγμα (7.99) θά πρέπει νά κάνουμε ὀρισμένες ὑποθέσεις σχετικά μέ τοὺς διαταρακτικούς ὀρους u_{ti} , $i=1, \dots, p$ καί $t=1, \dots, T$.



Αν συνδυάσουμε τις υποθέσεις που κάναμε στα Κεφάλαια 5 και 6 χωριστά (δηλαδή αν υποθέσουμε ότι τα διαστρωματικά στοιχεία παρουσιάζουν έτεροσκεδαστικότητα άλλ'όχι αυτόσυσχέτιση, ενώ για τις χρονολογικές σειρές ισχύει το αντίθετο) αν δηλαδή υποθέσουμε ότι για τις u_{ti}, u_{tj} ($i, j = 1, \dots, p$) ισχύουν οι έξης σχέσεις:

$$E(u_{ti}^2) = \sigma_i^2 \equiv \frac{\sigma_{\varepsilon_i}^2}{1-\rho_i^2} \quad (\text{έτεροσκεδαστικότητα}) \quad (7.100)$$

$$E(u_{ti}u_{tj}) = 0 \quad i \neq j \quad (7.101)$$

$$u_{ti} = \rho_i u_{t-1,i} + \varepsilon_{ti} \quad (\text{αυτόσυσχέτιση}) \quad (7.102)$$

$$u_{oi} \quad \text{είναι} \quad N\left(0, \frac{\sigma_{\varepsilon_i}^2}{1-\rho_i^2}\right) \quad (7.103)$$

καί για τις $\varepsilon_{ti}, \varepsilon_{tj}$ ($i, j = 1, \dots, p$) ισχύουν τά έξης:

$$\varepsilon_{ti} \quad \text{είναι} \quad N(0, \sigma_{\varepsilon_i}^2) \quad (7.104)$$

$$E(u_{t-1,i} \varepsilon_{tj}) = 0 \quad \text{για όλα τά } i \text{ και } j \quad (7.105)$$

καί, κατά συνέπεια, έχουμε:

$$E(u_{ti}u_{ri}) = \rho_i^{t-r} \sigma_i^2 \quad r \leq t \quad (7.106)$$

$$E(u_{ti}u_{sj}) = 0 \quad t \neq s, \quad i \neq j \quad (7.107)$$

τότε:



$$E(uu') = \Omega = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 \Omega_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 \Omega_2 & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ 0 & \cdot & \dots & \sigma_p^2 \Omega_p \end{bmatrix} \quad (7.108)$$

όπου

$$\Omega_i = \begin{bmatrix} 1 & \rho_i & \cdot & \cdot & \cdot & \rho_i^{T-1} \\ \rho_i & 1 & \cdot & \cdot & \cdot & \rho_i^{T-2} \\ \cdot & \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & & & \cdot \\ \cdot & \cdot & & & & \cdot \\ \rho_i^{T-1} & \rho_i^{T-2} & \cdot & \cdot & \cdot & 1 \end{bmatrix} \quad (7.109)$$

Γιά να μπορέσουμε να προχωρήσουμε στην εφαρμογή της γενικευμένης μεθόδου των ελαχίστων τετραγώνων, χρειάζεται να εκτιμηθούν οι σ_i και ρ_i , $i=1, \dots, p$.

Αν εκτιμήσουμε το υπόδειγμα (7.99) με την άπλη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων, μπορούμε από τα κατάλοιπα \hat{u}_{ti} να υπολογίσουμε τις $\hat{\rho}_i$ με τον τύπο:

$$\hat{\rho}_i = \frac{\sum_{t=2}^T \hat{u}_{ti} \hat{u}_{t-1,i}}{\sum_{t=2}^T \hat{u}_{t-1,i}^2} \quad i=1, \dots, p \quad (7.110)$$

Χρησιμοποιώντας τις $\hat{\rho}_i$ μετασχηματίζουμε την ανεξάρτητη και τις εξαρτημένες μεταβλητές και τους διαταρακτικούς όρους για $i=1, \dots, p$ και $t=2, \dots, T$ ως εξής:



$$y_{ti}^* = y_{ti} - \hat{\rho}_i y_{t-1,i} \quad (7.111)$$

$$x_{tji}^* = x_{tji} - \hat{\rho}_i x_{t-1,ji} \quad j = 1, \dots, n \quad (7.112)$$

$$\varepsilon_{ti}^* = u_{ti} - \hat{\rho}_i u_{t-1,i} \quad (7.113)$$

καί προχωρούμε στην έκτίμηση του υποδείγματος

$$y_{ti}^* = \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tji}^* + \varepsilon_{ti}^* \quad (7.114)$$

μέ την άπλή μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων.

Από τά κατάλοιπα της (7.114), $\hat{\varepsilon}_{ti}^*$, υπολογίζουμε τύς

$$s_{\varepsilon i}^2 = \frac{1}{T-n-1} \sum_{t=2}^T \hat{\varepsilon}_{ti}^{*2} \quad (7.115)$$

καί τύς

$$s_i^2 = \frac{s_{\varepsilon i}^2}{1-\hat{\rho}_i^2} \quad (7.116)$$

Τόσο οί (7.110) όσο καί οί (7.115) είναι συνεπεύς έκτιμητές.

*Αρα καί οί (7.116) είναι συνεπεύς.

Αντικαθιστώντας τύς (7.110) καί (7.116) στην (7.108) βρίσκουμε τόν έκτιμητή της Ω , $\hat{\Omega}$. Τόν έκτιμητή αυτόν τόν χρησιμοποιούμε για νά βρούμε τύς

$$\hat{\beta} = (X' \hat{\Omega}^{-1} X)^{-1} X' \hat{\Omega}^{-1} y \quad (7.117)$$

Αντί νά έκτιμήσουμε τύς β μέ την (7.117) μπορούμε νά μετασχηματίσουμε τύς (7.111), (7.112) καί (7.113) για $i=1, \dots, p$ καί $t=2, \dots, T$ ως έξής:



$$y_{ti}^{**} = \frac{y_{ti}^*}{s_{ei}} \quad (7.118)$$

$$x_{tji}^{**} = \frac{x_{tji}^*}{s_{ei}} \quad j = 1, \dots, n \quad (7.119)$$

$$\varepsilon_{ti}^{**} = \frac{\varepsilon_{ti}^*}{s_{ei}} \quad (7.120)$$

καί μετά νά ἐκτιμήσουμε μέ τήν ἀπλή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων τό ὑπόδειγμα

$$y_{ti}^{**} = \sum_{j=1}^n \beta_j x_{tji}^{**} + \varepsilon_{ti}^{**} \quad (7.121)$$

Οἱ ἐκτιμητές πού βρούσκουμε ἀπό τήν ἐκτίμηση τῆς (7.121) εἶναι Α.Γ.Α.Ε.

VI. Συνδυασμός Συσχετιζομένων Διαστρωματικών Στοιχείων καί Αὐτοσχετιζομένων Χρονολογικῶν Σειρῶν

Ἐπίσης ὑποθέσεις πού κάναμε στό προηγούμενο τμήμα, ἡ (7.101) φαίνεται μάλλον ἀπίθανη. Γιά τό λόγο αὐτό ὑποθέτουμε στό τμήμα αὐτό ὅτι ὑπάρχει συσχέτιση ἀνάμεσα στά διαστρωματικά στοιχεῖα. Οἱ ὑποθέσεις σχετικά μέ τοὺς διαταρακτικούς ὄρους τοῦ ὑποδείγματος (7.91) εἶναι τώρα $(i, j=1, \dots, p)$ οἱ ἑξῆς:

$$E(u_{ti}^2) = \sigma_{ii} \quad (7.122)$$

$$E(u_{ti} u_{tj}) = \sigma_{ij} \quad , \quad i \neq j \quad (7.123)$$

$$u_{ti} = \rho_i u_{t-1,i} + \varepsilon_{ti} \quad (7.124)$$

$$\varepsilon_{ti} \text{ εἶναι } N(0, \Phi_{ii}) \quad (7.125)$$

$$E(u_{t-1,i} \varepsilon_{tj}) = 0 \quad (7.126)$$

$$E(\varepsilon_{ti} \varepsilon_{tj}) = \phi_{ij} \quad (7.127)$$

$$E(\varepsilon_{ti} \varepsilon_{sj}) = 0, \quad t \neq s \quad (7.128)$$

$$u_{oi} \text{ είναι } N \left(0, \frac{\phi_{ii}}{1-\rho_i^2} \right) \quad (7.129)$$

$$E(u_{oi} u_{oj}) = \frac{\phi_{ij}}{1-\rho_i \rho_j} \quad (7.130)$$

Επομένως

$$E(uu') = \Omega = \begin{bmatrix} \sigma_{11} \Omega_{11} & \dots & \sigma_{1p} \Omega_{1p} \\ \vdots & & \vdots \\ \sigma_{p1} \Omega_{p1} & \dots & \sigma_{pp} \Omega_{pp} \end{bmatrix} \quad (7.131)$$

όπου

$$\Omega_{ij} = \begin{bmatrix} 1 & \rho_j & \rho_j^2 & \dots & \rho_j^{T-1} \\ \rho_i & 1 & \rho_j & \dots & \rho_j^{T-2} \\ \rho_i^2 & \rho_i & 1 & & \rho_j^{T-3} \\ \vdots & & & & \vdots \\ \rho_i^{T-1} & \rho_i^{T-2} & \rho_i^{T-3} & \dots & 1 \end{bmatrix} \quad (7.132)$$

Γιά νά μπορέσουμε νά σχηματίσουμε τόν ἐκτιμητή τοῦ Ω ἐκτιμοῦμε ὅπως καί προηγουμένως, τό ὑπόδειγμα μέ τήν ἀπλή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων καί ἀπό τά κατάλοιπα ὑπολογίζουμε τύς $\hat{\rho}_i$. Μετά, χρησιμοποιώντας τύς ρ_i μετασχηματίζουμε τό ὑπόδειγμα ὅπως στίς (7.111) - (7.114) καί τό ἐκτιμοῦμε. Ἀπό τά κατάλοιπα τοῦ μετασχηματισμένου ὑποδείγματος, $\hat{\epsilon}_{ti}^*$, ὑπολογίζουμε τύς

$$\hat{\phi}_{ij} = \frac{1}{T-n-1} \sum_{t=2}^T \hat{\epsilon}_{ti}^* \hat{\epsilon}_{tj}^* \quad (7.133)$$

καί τύς

$$s_{ij} = \frac{\hat{\phi}_{ij}}{1 - \hat{\rho}_i \hat{\rho}_j} \quad (7.134)$$

Μέ τύς $\hat{\rho}_i$ καί s_{ij} σχηματίζουμε τήν μήτρα $\hat{\Omega}$ καί τήν χρησιμοποιοῦμε ὅπως καί στήν (7.117) γιά νά βροῦμε Α.Γ.Α.Ε. τῶν β .

Γιά μιὰ ἄλλη μέθοδο βλέπε Kmenta (1971) σελ. 513-514.

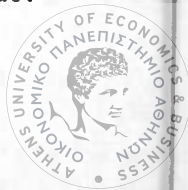


ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ

- 'Αθανασιάδη, Κ.Α. Οικονομετρία, 'Αθήναι, 'Εκδότης 'Αργύρης Παπαζήσης.
(1954)
- 'Αθανασιάδη, Κ.Α. Στατιστική, Μέρος Πρώτον, 'Αθήναι, 'Εκδότης 'Αργύρης Παπαζήσης.
(1957α)
- 'Αθανασιάδη, Κ.Α. Στατιστική, Μέρος Δεύτερον, 'Αθήναι, 'Εκδότης 'Αργύρης Παπαζήσης.
(1957β)
- 'Αθανασιάδη, Κ.Α. Στατιστική, Μέρος Τρίτον, 'Αθήναι, 'Εκδότης 'Αργύρης Παπαζήσης.
(1958)
- 'Ανδρεαδάκη, Σ.Α. Μαθήματα Γραμμικής 'Αλγέβρας, 'Αθήναι.
(1974)
- Γκαμαλέτσου, Θ.Γ. Οικονομετρία, 'Αθήναι.
(1972)
- Γκαμαλέτσου, Θ.Γ. 'Εφηρμοσμένα Οικονομετρία, 'Αθήναι, 'Εκδόσεις Παπαζήση.
(1973)
- Δρακάτου, Κ.Γ. Είσαγωγή εἰς τήν Στατιστικήν, 'Αθήναι, 'Εκδόσεις Παπαζήση.
(1968)
- Δρακάτου, Κ.Γ. Μαθήματα Οικονομομετρίας, Μέρος Πρώτον: Μέθοδοι, 'Αθήναι.
(1971)
- Δρακάτου, Κ.Γ. Στατιστική, Τεύχος Πρώτον, 'Αθήναι, 'Εκδόσεις Παπαζήση.
(1972)
- Δρακάτου, Κ.Γ. Μαθήματα Οικονομομετρίας, Μέρος Δεύτερον: 'Εφαρμογαί, 'Αθήναι.
(1973)
- Δρακάτου, Κ.Γ. Στατιστική, Τεύχος Δεύτερον, 'Αθήναι, 'Εκδόσεις Παπαζήση.
(1974)



- Δρεττάκη, Μ Γραμμική "Άλγεβρα, 'Αθήνα
(1975)
- Κάκουλλου, Θ.Ν. Μαθήματα Θεωρίας Πιθανοτήτων, Τεϋχος Α',
(1969) 'Αθήναι.
- Κάκουλλου, Θ.Ν. Στατιστική Θεωρία καὶ 'Εφαρμογαί, 'Αθήναι.
(1972)
- Κάππου, Δ.Α. Μαθήματα 'Αναλύσεως- 'Απειροστικός Λογισμός,
(1962) Τεϋχος Α', 'Αθήναι.
- Κεβόρκ, Κ.Η. Στατιστική, Τόμος Ι, Περιγραφική Στατιστική,
(1972α) 'Αθήναι.
- Κεβόρκ, Κ.Η. Στατιστική, Τόμος ΙΙ, 'Επαγωγική Στατιστική,
(1972β) 'Αθήναι.
- Κεβόρκ, Κ.Η. Στατιστική, Τόμος ΙΙΙ, Τεϋχος Α', 'Ανάλυσις
(1972γ) Παλιन्दρομήσεως καὶ Συσχετίσεως, 'Αθήναι.
- Κεβόρκ, Κ.Η. Στατιστική, Τόμος ΙΙΙ, Τεϋχος Β', 'Ανάλυσις
(1972δ) Παλιन्दρομήσεως καὶ Συσχετίσεως, 'Αθήναι.
- Κεβόρκ, Κ.Η. Πίνακες διὰ Στατιστικᾶς 'Ερεϋνας, 'Αθήναι.
(1972ε)
- Κιντιῆ, Α.Α. Οικονομετρική Θεωρία, Τόμος Ι, 'Αθήναι.
(1974)
- Λαμπράκη, Δ.Π. Μαθηματική Στατιστική 1, 'Ιωάννινα.
(1972)
- Μπένου, Θ.Ε. & Μαθηματικός Λογισμός Προβλημάτων Οικονομίας
Stronge, W.B. καὶ 'Επιχειρήσεων, Τεϋχος Α', Θεσσαλονίκη,
(1974) 'Εκδόσεις 'Αφῶν Σακκουλά.
- Στεριώτη, Π.Ι. Στοιχεῖα Γενικῶν Μαθηματικῶν, Τόμος Ι, 'Αθήναι.
(1969)
- Στεριώτη, Π.Ι. Γενικά Μαθηματικά δι' Οικονομολόγους ΙΙ, 'Αθήναι.
(1973)



ΞΕΝΗ ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ

- Afifi, A.A. and Elashoff, R.M. (1967) "Missing Observations in Multivariate Statistics II, Point Estimation in Simple Linear Regression", Journal of the American Statistical Association, Vol. 62, March, pp. 10-29.
- Aitchison, J. and Brown, A.C. (1957) The Lognormal Distribution, Cambridge, Cambridge University Press.
- Aitken, A.C. (1935) "On Least Squares and Linear Combinations of Observations", Proceedings of the Royal Society of Edinburgh, Vol. 55, pp. 42-48.
- Aitken, A.C. (1949) Determinants and Matrices, Edinburgh, Oliver and Boyd.
- Allard, P.J. (1974) An Approach to Econometrics, London, Philip Allan.
- Barten, A.P. (1962) "Note on Unbiased Estimation of the Squared Multiple Correlation Coefficient", Statistica Neerlandica, 16, pp. 151-163.
- Chait, B. (1949) "Sur l' Econometrie", Bruxelles, J. Lebeque et Co.
- Charatsis, E.G. (1970) "Statistical Methods for Estimation of Production Functions: A Cross-Section and Time Series Analysis of the Greek Manufacturing Industry", Ph.D. Thesis, University of London, London School of Economics and Political Science .



- Chow, G.C. "Tests of Equality between Sets of
(1960) Coefficients in Two Linear Regressions",
Econometrica, Vol. 28, pp. 591-605.
- Chow, G.C. "Two Methods of Computing Full-Information
(1968) Maximum Likelihood Estimates in Simultaneous
Stochastic Equations", International Economic
Review, Vol.9, pp. 100-112.
- Christ, C.F. Econometric Models and Methods, New York,
(1966) John Wiley and Sons Inc.
- Cobb, C.W. and "A Theory of Production", American Economic
Douglas, P.H. Review, Vol. 18, Suppl. 139-165.
(1928)
- Cochrane, D. and "Application of Least Squares Regression to
Orcutt, G.H. Relationships Containing Autocorrelated Error
(1949) Terms", Journal of the American Statistical
Association, Vol. 44, pp. 32-61.
- Courant, R. Differential and Integral Calculus, Vol. II,
(1936) London, Blackie and Son Ltd.
- Courant, R. Differential and Integral Calculus, Vol. I,
(1937) London, Blackie and Son Ltd.
- Cramer, J.S. "Efficient Grouping, Regression and Correlation
(1964) in Engel Curve Analysis", Journal of the Ame-
rican Statistical Association, Vol.59, pp.233-50
- Cramer, J.S. Empirical Econometrics, Amsterdam, North-
(1971) Holland Publishing Company.
- Darmois, M. "Discours" in the book Econometrie, Paris,
(1953) Centre National de la Recherche Scientifique.



- Davis, H.T. The Theory of Econometrics, Bloomington,
 (1941) Indiana, The Principia Press.
- Dean, J. Statistical Determination of Costs with
 (1936) Special Reference to Marginal Cost, Chicago,
 The University Press.
- Dhrymes, P.J. Econometrics, Statistical Foundations and
 (1970) Applications, New York, Harper and Row.
- Dhrymes, P.J. Distributed Lags, San Francisco-Edinburgh,
 (1971) Holden-Day Inc. - Oliver and Boyd.
- Drettakis, E.G. "Missing Data in Econometric Estimation",
 (1971) Ph.D. thesis, University of London, London
 School of Economics and Political Science.
- Drettakis, E.G. "Missing Data in Econometric Estimation",
 (1973a) Review of Economic Studies, Vol. XL, pp.537-52.
- Drettakis, E.G. "An Expository Note on the Derivation of the
 (1973b) Two-Stage and Three-Stage Least Squares
 Estimators", Bulletin of Economic Research,
 Vol. 25, No.2, pp.146-47.
- Drettakis, E.G. "Analyse des Jährlichen Wanderungstrome in der
 (1975a) Bundesrepublik Deutschland, 1962-1971",
 Mitteilungen aus der Arbeitsmarkt und
 Berufsforschung (forthcoming).
- Drettakis, E.G. "Verschiebungen in der Zusammensetzung
 (1975b) Deutscher Erwerbsspersonen und der Zustrom
 Ausländischer Arbeiter, 1961-71", IFO-Studien,
 (forthcoming).
- Drettakis, E.G. "Migrations des Travailleurs Europeens
 (1975c) en France de 1956 a 1972",



Les Annales de l' INSEE, No. 18, Jan-April.

- Drettakis, E.G. "Jugoslavenska Migracija u SR Njemacku (1975d) i iz SR Njemacke 1962-1973", Yugoslav External Migration, Book 5, Zagreb.
- Duesenberry, J.S., The Brookings Quarterly Econometric Model of Fromm,G.,Klein,L. the United States, Chicago-Amsterdam, Rand-Mc R. and Kuh, E. Nally and Co.-North Holland Publishing Co. (1965)
(1969) The Brookings Model: Some Further Results.
- Duncan, O.D., "Peer Influences on Aspirations: A re- Haller, A.D. and interpretation", American Journal of Portes, A. Sociology, Vol. 74, pp. 119-37. (1968)
- Durbin, J. and "Testing for Serial Correlation in Least Watson, G.S. Squares Regression I", Biometrika, Vol. (1950) 37, pp. 409-428.
- Durbin, J. and "Testing for Serial Correlation in Least Watson, G.S. Squares Regression II", Biometrika, Vol. (1951) 38, pp. 159-178.
- Durbin, J. "A Note on the Regression when there is (1953) Extraneous Information about one of the Coefficients", Journal of the American Statistical Association, Vol. 48, pp. 799-808.
- Durbin, J. "Estimation of Parameters in Time-Series (1960) Regression Models", Journal of the Royal Statistical Society, Series B, Vol. 22, pp. 139-153.



- Durbin, J. (1970a) "Testing for Serial Correlation in Least Squares Regression when some of the Regressors are Lagged Endogenous Variables", *Econometrica*, Vol. 38, pp. 410-421.
- Durbin, J. (1970b) "An Alternative to the Bounds Tests for Serial Correlation in Least Squares Regression", *Econometrica*, Vol. 38, pp. 422-424.
- Eisenpress, H. (1966) "The Estimation of Non-Linear Econometric and Greenstadt, J. Systems", *Econometrica*, Vol. 34, pp. 851-861.
- Engel, E. (1857) "Die Produktions- und Consumptionsverhaeltinisse des Koenigsreichs Sachsen", *Zeitschrift des Statistischen Bureaus des Koeniglich Saechsichen Ministerium des Inneren*, Nos. 8,9.
- Fisher, F.M. (1966) *The Identification Problem in Econometrics*, New York, Mc Graw Hill Book Co.
- Fisher, F.M. (1970) "Tests of Equality between Sets of Coefficients in Two Linear Regressions: An Expository Note", *Econometrica*, Vol. 38, pp. 361-366.
- Fox, K. (1958) *Econometric Analysis for Public Policy*, Ames, State University Press.
- Frisch, R. (1933) "Editorial", *Econometrica*, Vol. 1, pp. 1-4.
- Frisch, R. (1934) "Statistical Confluence Analysis by Means of Complete Regression Systems", Oslo, Universitets Økonomiske Institutt.
- Gauss, K.F. (1821-3) "Theoria Combinationis Observationum Erroribus Minimis Obnoxiae" French translation by J.



- Bertrand under the title "Methode des Moindres Carres", Paris, Mallet-Bachelier, 1855.
- Gillespie, R.P. Partial Differentiation, Edinburgh and London, (1954) Oliver and Boyd.
- Gillespie, R.P. Integration, Edinburgh and London, Oliver and (1955) Boyd.
- Glejser, H. "A New Test for Heteroskedasticity", Journal of (1969) the American Statistical Association, Vol.64, pp. 316-323.
- Goldberger, A.S. Econometric Theory, New York, John Wiley and (1964) and Sons Inc.
- Goldberger, A.S. "Structural Equation Methods in Social Sciences", (1972) Econometrica, Vol.40, pp. 979-1001.
- Goldfeld, S.M. "Some Tests for Heteroskedasticity", Journal of (1965) and Quandt, R.E. the American Statistical Association, Vol.60, pp.531-547.
- Haavelmo, T. "The Statistical Implications of (1943) a System of Simultaneous Equations", Econometrica, Vol. 11, pp. 1-12.
- Hadley, G. Linear Algebra, Reading, Mass., Addison-Wesley (1961) Publishing Company, Inc.
- Hardy, G.H. Pure Mathematics, Cambridge, Cambridge (1952) University Press.
- Hart, B.I. and "Tabulation of the Probabilities for the Ratio (1942a) Neumann, J.von of the Mean Square Successive Difference to the Variance", Annals of Mathematical Statistics Vol. 13, pp. 207-214.



- Hart, B.I. and Neumann, J. von (1942b) "Significance Levels for the Ratio of the Mean Square Successive Difference to the Variance", *Annals of Mathematical Statistics* Vol. 13, pp. 445-447.
- Haitovsky, Y. (1967) "Regression Estimation from Grouped Observations", *National Bureau of Economic Research*, New York.
- Hendry, D.F. (1970) "The Estimation of Economic Models with Auto-regressive Errors", Ph.D. thesis, University of London, London School of Economics and Political Science.
- Hendry, D.F. (1974) "Stochastic Specification in an Aggregate Demand Model of the United Kingdom", *Econometrica*, Vol. 42, pp. 559-78.
- Hoel, P.G. (1962) *Introduction to Mathematical Statistics*, New York, John Wiley and Sons Inc.
- Hood, W.C. and Koopmans, T.C. (Editors) (1953) *Studies in Econometric Method*, New York, John Wiley and Sons Inc.
- Johnston, J. (1972) *Econometric Methods*, 2nd Edition, New York-Tokyo, McGraw-Hill Book Co.-Kogakusha Co.Ltd.
- Joreskog, K.G. (1969) "A General Approach to Confirmatory Maximum Likelihood Factor Analysis", *Psychometrica*, Vol. 34, pp. 183-202.
- Jorgenson, D.W. (1964) "Minimum Variance, Linear Unbiased Seasonal Adjustment of Economic Time Series", *Journal of the American Statistical Association*, Vol. 59, pp. 681-724.



- Kane, E.J. Economic Statistics and Econometrics, London-Tokyo, Harper and Row-John Weatherhill.
(1969)
- Kelvin, Lord. Popular Lectures and Addresses, Vol. 1, London.
(1889)
- Kendall, M.G. The Advanced Theory of Statistics, Vol.2, Third and Stuart A. Edition, London, Charles Griffin and Co. Ltd.
(1973)
- Kmenta, J. Elements of Econometrics, New York, The Macmillan Company.
(1971)
- Klein, L.R. and Goldberger, A.S. An Econometric Model of the United States, 1929-1952, Amsterdam, North Holland Publishing Co.
(1955)
- Klein, L.R., Ball, R.J., Hazlewood, A. and Vandome, P. An Econometric Model of the United Kingdom, Oxford, Basil Blackwell.
(1961)
- Klein, L.R. "Single Equation vs. Equation System Methods of Estimation in Econometrics", *Econometrica* Vol. 28, pp. 866-871.
(1960)
- Klein, L.R. An Introduction to Econometrics, Englewood Cliffs, N.J. , Prentice-Hall, Inc.
(1962)
- Klein, L.R. A Textbook of Econometrics, 2nd Edition, Englewood Cliffs, N.J., Prentice-Hall Inc.
(1974)
- Koutsoyiannis, A. Theory of Econometrics, London, Macmillan.
(1973)
- Lange, O. Introduction to Econometrics, London, Pergamon Press.
(1959)



- Larson, H.J. and Bancroft, T.A. (1963) "Biases in Prediction by Regression for Certain Incompletely Specified Models", *Biometrika*, Vol. 50, pp. 391-402.
- Leser, C.E.V. (1966) "The Role of Macroeconomic Models in Short-Term Forecasting", *Econometrica*, Vol. 34, pp. 862-872.
- Leser, C.E.V. (1968) "A Survey of Econometrics", *Journal of the Royal Statistical Society, Series A (General)* pp. 530-566.
- Leser, C.E.V. (1974) *Econometric Techniques and Problems*, 2nd Edition, London, Griffin's Statistical Monographs and Courses No. 12, Charles Griffin and Co. Ltd.
- Lewis Parry, J. (1969) *An Introduction to Mathematics for Students of Economics*, 2nd Edition, London, Macmillan Co. Ltd.
 Βλέπε καί μετάφραση στα 'Ελληνικά του Κ.Γ. Δρακάτου σέ τρεῖς τόμους μέ τόν τίτλο: Εἰσαγωγή εἰς τά Μαθηματικά τῆς Οἰκονομικῆς Ἀναλύσεως, Ἀθήναι, Ἐκδόσεις Παπαζῆση.
- Malinvaud, E. (1961) *Methodes Statistiques de l' Econometrie*, Paris Dunod. See also English translation under the title *Statistical Methods of Econometrics*, Amsterdam, North Holland Publishing Company, 1966.
- Malinvaud, E. (1961) "The Estimation of Distributed Lags: A Comment", *Econometrica*, Vol. 29, pp. 430-33.
- Mann, H.B. and Wald, A. "On the Statistical Treatment of Linear Stochastic Difference Equations", *Econometrica*



- (1943) Vol.11, pp.173-220.
- Markov, A.A. Wahrscheinlichkeitsrechnung, German translation
(1912) from the Second Russian Edition, Leipzig, B.G. Teubner.
- Marschak, J. Introduction to Econometrics (lecture-notes)
(1948) Buffalo, University of Buffalo.
- Mill, J.S. A System of Logic, London, Longmans, Green and
(1941) and Co.
- Mitchell, W.C. "Quantitative Analysis in Economic Theory",
(1937) The Background Art of Spending Money and Other Essays, New York, Mc Graw-Hill Book Co. pp. 20-41.
- Mood, M.M. and Introduction to the Theory of Statistics, New
Graybill, F.A. York, Mc Graw-Hill Book Co. Inc.
(1963)
- Moore, H.L. Economic Cycles, Their Law and Cause, New
(1914) York, The Macmillan Company.
- Nerlove, M. and "Use of the Durbin-Watson Statistic in
Wallis, K.F. Inappropriate Situations", *Econometrica*, Vol.
(1966) 34, pp. 235-238.
- Nerlove, M. "A Tabular Survey of Macro-econometric Models",
(1966) *International Economic Review*, Vol. 7, No. 2 pp. 127-175.
- Neumann, J.von "Distribution of the Ratio of the Mean Square
(1941) Successive Difference to the Variance", *Annals of Mathematical Statistics*, Vol.12, pp.367-95.
- Neumann, J.von "A Further Remark Concerning the Distribution of
(1942) the Ratio of the Mean Square Successive



- Difference to the Variance", Annals of Mathematical Statistics, Vol. 13, pp. 86-88.
- Orcutt, G.H. "A Sampling Study of the Merits of Autoregressive and Cochrane, D. and Reduced Form Transformations in Regression (1949) Analysis", Journal of the American Statistical Association, Vol. 44, pp. 356-372.
- Powell, M.J.D. "An Efficient Method for Finding the Minimum of a (1964) of Several Variables Without Calculating Derivatives", Computer Journal, Vol. 7, pp.155-62.
- Prais, S.J. and "The Grouping of Observations in Regression Aitchison, J. Analysis", Review of the International Statistical Institute, Vol. 22, pp. 1-22. (1954)
- Prais, S.J. and The Analysis of Family Budgets, London-Cambridge, Houthakker, H.S. Cambridge University Press. (1955)
- Press, S.J. and "Testing for Serial Correlation in Regression", Brooks, R.B. Report No. 6911, Center for Mathematical Studies in Business and Economics, The University of Chicago. (1969)
- Rao, C.R. Linear Statistical Inference and its Applications (1965) New York, John Wiley and Sons.
- Sargan, J.D. "The Estimation of Economic Relationships Using (1958) Instrumental Variables", Econometrica, Vol.26, pp.393-415.
- Sargan, J.D. "The Estimation of Relationships with Auto-correlated Residuals by the Use of Instrumental Variables", Journal of the Royal Statistical Society, Series B, XXI, August pp. 91-105. (1959)
- Sargan, J.D. "Wages and Prices in the United Kingdom: A Study (1964)



- in Econometric Methodology" in Econometric Analysis for National Economic Planning, London, Butterworth and Co. Ltd.
- Sargan, J.D. and "Missing Data in An Autoregressive Model",
Drettakis, E.G. International Economic Review, Vol. 15,
(1974) pp. 39-57.
- Schultz, H. The Theory of Measurement of Demand, Chicago,
(1938) University Press.
- Schumpeter, J. "The Common Sense of Econometrics",
(1933) Econometrica, Vol.1, pp. 5-12.
- Schumpeter, J. History of Economic Analysis, New York-
(1954) Oxford University Press.
- Stekler, H.O. "Forecasting with Econometric Models : An
(1968) Evaluation", Econometrica, Vol.36, pp.437-63.
- Stone, J.R.N. The Measurement of Consumer's Expenditure
(1954) and Behaviour in the United Kingdom, 1920-
1938,1, Cambridge, Cambridge University Press.
- Suits, D.B. "Use of Dummy Variables in Regression
(1957) Equations", Journal of the American
Statistical Association, Vol.52, pp.548-51.
- Theil, H. "Repeated Least Squares Applied to Complete
(1953) Equation Systems", The Hague, Central
Planning Bureau.
- Theil, H. Economic Forecasts and Policy, Amsterdam,
(1961) North-Holland Publishing Co.
- Theil, H. and "On Pure and Mixed Statitical Estimation
Goldberger, A.S. in Economics", International Economic Review,



- (1961) Vol.2, pp. 65-78.
- Theil, H. "On the Use of Incomplete Prior Information in
(1963) Regression Analysis", Journal of the American
Statistical Association, Vol. 58, pp. 401-14.
- Theil, H. "The Analysis of Disturbances in Regression
(1965) Analysis", Journal of the American Statistical
Association, Vol.60, pp. 1067-79.
- Theil, H. "A Simplification of the BLUS procedure for
(1968) Analysing Regression Disturbances", Journal
of the American Statistical Association, Vol.
63, pp. 242-251.
- Theil, H. Principles of Econometrics, New York, John
(1971) Wiley and Sons Inc.
- Tinbergen, J. An Econometric Approach to Business Cycle
(1937) Problems, Paris, Hermann and Cie.
- Tinbergen, J. Business Cycles in the United States of
(1939) America, 1919-1932", Geneva, League of
Nations.
- Tinbergen, J. Econometrics, London, George Allen and
(1951) Unwin Ltd.
- Tintner, G. "The Definition of Econometrics", Econometrica
(1953) Vol. 21, pp. 31-40.
- Tintner, G. "The Teaching of Econometrics", Econometrica,
(1955) Vol.23, pp. 77-100.
- Wallis, K.F. Introductory Econometrics, London, Gray Mills
(1972) Publishing Ltd.
- Walters, A.A. An Introduction to Econometrics , 2nd
(1970) Edition, London, Macmillan.



- Walsh, J. Numerical Analysis, An Introduction,
(1966) London, Academic Press.
- Wicksteed, P.A. "The Scope and Method of Political Economy",
(1914) Economic Journal, pp. 1-23.
- Wold, H.O. "Causality and Econometrics", *Econometrica*,
(1954) Vol. 22, pp. 162-177.
- Wold, H.O. et al. "Forecasting on a Scientific Basis", Lisbon,
(1967) Gulbenkian Institute of Science.
- Wold, H.O. "Econometrics as Pioneering in Non-
(1969) Experimental Model Building", *Econometrica*,
Vol. 37, pp. 369-381.
- Wonnacott, R.J. *Econometrics*, New York, John Wiley and Sons
and T.H. Inc.
(1970)
- Working, H. "What do Statistical Demand Curves Show?",
(1927) *Quarterly Journal of Economics*, Vol. 41,
pp. 212-235.
- Zellner, A. "An Efficient Method of Estimating Seemingly
(1962) Unrelated Regressions and Tests for
Aggregation Bias", *Journal of the American
Statistical Association*, Vol.57, pp.348-68.
- Zellner, A. and "Further Properties of Efficient Estimators
Huang, D.S. for Seemingly Unrelated Regression Equations",
(1962) *International Economic Review*, pp.300-313.
- Zellner, A. "Estimators for Seemingly Unrelated Regression
(1963) Equations : Some Exact Finite Sample Results",
*Journal of the American Statistical
Association*, Vol. 58, pp. 977-992.



ΑΓΓΛΟΕΛΛΗΝΙΚΟ ΓΛΩΣΣΑΡΙΟ ΟΡΩΝ

Στό γλωσσάριο αυτό δίνουμε, από τά άγγλικά στα έλληνικά, τούς περισσότερους από τούς όρους πού χρησιμοποιούμε στό βιβλίο αυτό άνεξάρτητα από τό άν δόθηκε ή όχι στό κείμενο ή άγγλική λέξη (μέσα σε παρένθεση) μετά τόν έλληνικό όρο.

A priori information	=	A priori πληροφορίες
Adjusted Coefficient of determination	=	Προσαρμοσμένος συντελεστής προσδιορισμού
Alternative hypothesis	=	Διαζευκτική υπόθεση
Analysis of variance	=	'Ανάλυση διακυμάνσεως
Applied Econometrics	=	'Εφαρμοσμένη Οικονομετρία
Assumption	=	'Υπόθεση
Asymptotic bias	=	'Ασυμπτωτική μεροληψία ή άσυμπτωτικό μεροληπτικό σφάλμα
Asymptotic theory	=	'Ασυμπτωτική θεωρία
Asymptotic unbiasedness	=	'Ασυμπτωτική 'Αμεροληψία
Autocorrelation	=	Αύτοτυσχήτιση
Autocorrelated disturbances	=	Αύτοσυσχετιζόμενοι διαταρακτικοί όροι
Auxiliary regressions	=	Βοηθητικές παλινδρομήσεις
Basic assumptions	=	Βασικές υποθέσεις
Behavioural equations	=	'Εξιώσεις συμπεριφοράς
Best Linear Unbiased Estimator	=	"Αριστος Γραμμικός 'Αμερόληπτος 'Εκτιμητής
Bias	=	Μεροληψία ή Μεροληπτικό σφάλμα
Cause	=	Αίτια ή Αύτιο



Chi-squared distribution	=	Ἡ κατανομή
Classical Linear Model	=	Τό Κλασσικό Γραμμικό Ὑπόδειγμα
Coefficient	=	Συντελεστής
Coefficient of determination	=	Συντελεστής Προσδιορισμοῦ
Computer	=	Ἡλεκτρονικός ὑπολογιστής
Conditional	=	κάτω ἀπό τή συνθήκη
Confidence interval	=	Διάστημα ἐμπιστοσύνης
Consistency	=	Συνέπεια
Consistent	=	Συνεπής
Constant term	=	Σταθερός ὄρος
Constraint	=	Δεσμός ἢ περιορισμός
Corrected	=	διορθωμένος
Correlation Coefficient	=	Συντελεστής συσχέτισης
Covariance Analysis	=	Ἀνάλυση συνδιακυμάνσεως
Cross-section data	=	Διαστρωματικά στοιχεία
Data	=	Στοιχεῖα ἢ δεδομένα
Degrees of freedom	=	Βαθμοῦ ἐλευθερίας
Density function	=	Συνάρτηση πυκνότητας.
Dependent Variable	=	Ἐξαρτημένη μεταβλητή
Deseasonalisation	=	Ἀπαλλαγὴ τῶν στατιστικῶν στοιχείων ἀπό τήν ἐποχικότητα
Detrimental	=	ἐπιβλαβής
Discarding	=	Ἀπόρριψη
Disturbance term	=	Διαταρακτικός ὄρος
Dynamic	=	δυναμικός
Dummy Variable	=	Ψευδομεταβλητή
Durbin-Watson statistic	=	Τό κριτήριο τῶν Durbin-Watson
Economic Statistics	=	Οἰκονομική Στατιστική



Economic Theory	= Οικονομική θεωρία
Econometric methods	= Οικονομετρικές Μέθοδοι
Econometric Society	= Οικονομετρική Έταιρεία
Econometric theory	= Οικονομετρική θεωρία
Econometrics	= Οικονομετρία
Effect	= Άποτέλεσμα ή αίτιατό
Efficiency	= Άποτελεσματικότητα
Efficient	= Άποτελεσματικός
Endogenous variable	= Άνδογενής Μεταβλητή
Estimates	= Άκτιμήσεις
Estimation	= Άκτίμηση
Estimator	= Άκτιμητής
Experimental	= Πειραματικός
Expected Value	= Άναμενόμενη τιμή
Explained Sum, of Squares	= Άρμηνευόμενο Άθροισμα Τετραγώνων
Explanatory Variable	= Άρμηνευτική Μεταβλητή
Exogenous Variable	= Άξωγενής Μεταβλητή
F-distribution	= Ά κατανομή F
First difference	= Πρώτη διαφορά
First Order autocorrelation	= Άύτοσυσχέτιση Πρώτης τάξεως
First Order conditions	= Συνθήκες πρώτης τάξεως
Forecast	= Πρόγνωση
Full-rank	= Πλήρης βαθμός
Generalised Least Squares	= Γενικευμένη μέθοδος των ελαχί- στων τετραγώνων
Generalised Linear model	= Τό Γενικευμένο Γραμμικό Άπόδειγμα



Global minimum	=	Ἀπόλυτο ἐλάχιστο
Grouped data	=	Ὁμαδοποιημένα στοιχεῖα
Grouping	=	Ὁμαδοποίηση
Heteroskedasticity	=	Ἐτεροσκεδαστικότητα
Homoskedasticity	=	Ὁμοσκεδαστικότητα
Hypothesis testing	=	Ἐλεγχοσ τῶν Ὑποθέσεων
Identity	=	Ταυτότητα
Independence	=	Ἀνεξαρτησία
Independent	=	Ἀνεξάρτητος
Interval	=	Διάστημα
Jacobian	=	Ἰακωβιανή ὀρίζουσα
Joint Probability distribution	=	ἀπό κοινου κατανομή πιθανότητας
Lagged endogenous variable	=	Ἐνδογενής μεταβλητή με ὑστέρηση
Lagrange Multipliers	=	Πολλαπλασιαστές τοῦ Lagrange
Least squares method	=	Ἡ μέθοδος τῶν ἐλαχίστων τετραγῶνων
Level of significance	=	Ἐπίπεδο σημαντικότητας
Likelihood function	=	Συνάρτηση πιθανότητας
Limit	=	Ὁριο
Linearity	=	Γραμμικότητα
Local Minimum	=	Σχετικό ἐλάχιστο
Logarithmic transformation	=	Λογαριθμικός μετασχηματισμός
Log-normal distribution	=	Λογαριθμική κανονική κατανομή



Lower limit	= Κάτω όριο
Maintained hypothesis	= Έλεγχόμενη Έπόθεση
Mathematical Economics	= Μαθηματική Οικονομική
Mathematical Statistics	= Μαθηματική Στατιστική
Mathematics	= Μαθηματικά
Maximisation	= Μεγιστοποίηση
Maximum	= Μέγιστο
Maximum Likelihood	= Έ Αρχή τής Μεγίστης
Principle	πιθανότητας
Mean	= Ό μέσος
Measurement error	= Σφάλμα μετρήσεως
Method of estimation	= Μέθοδος έκτιμήσεως
Minimum	= Έλάχιστο
Minimisation	= Έλαχιστοποίηση
Multicollinearity	= Πολυσυγγραμμικότητα
Near	= Όχι πλήρης
multicollinearity	πολυσυγγραμμικότητα
Necessary condition	= Έ αναγκαία συνθήκη
Non-experimental	= Μή πειραματικός
Non-linear	= Μή γραμμικός
Normal distribution	= Κανονική κατανομή
Observation	= Παρατήρηση
One-tailed test	= Μονοκατάληκτο κριτήριο έλέγχου
Orthogonal variables	= Έρθογώνιες μεταβλητές
Parameter	= Παράμετρος
Pooling	= Συνδυασμός
Perfect	= Πλήρης



Predetermined Variable	= Προκαθορισμένη μεταβλητή
Prediction	= Πρόβλεψη
Probability	= Πιθανότητα
Program	= Πρόγραμμα
Random sample	= Τυχαίο δείγμα
Random Variable	= Τυχαία μεταβλητή
Randomisation	= Τυχαλοποίηση
Ratio	= Λόγος
Reduced form	= Άνηγμένη μορφή
Regression	= Παλινδρόμηση
Regression strategy	= Στρατηγική παλινδρομήσεως
Repeated Samples	= Έπαναλαμβανόμενα δείγματα
Restricted Least Squares	= Η μέθοδος των ελαχίστων τετραγώνων με περιορισμούς
Sample	= Δείγμα
Seasonality	= Έποχικότητα
Second-order conditions	= Συνθήκες δεύτερης τάξεως
Semi-log	= Ημιλογαριθμικός
Significance	= Σημαντικότητα
Series	= Σειρά
Simultaneous equation models	= Υποδείγματα αλληλεξαρτημένων εξισώσεων
Single equation models	= Υποδείγματα μιας εξίσωσης
Specification	= Έξειδύκευση
Specification error	= Σφάλμα εξειδικεύσεως
Standard error of estimate	= Τυπικό σφάλμα εκτιμήσεως παραμέτρου
Stochastic	= Στοχαστικός



Structural form	= Διαρθρωτική μορφή
Structure	= Δομή ή Διάρθρωση
Student's distribution	= 'Η κατανομή του Student
Sufficient condition	= 'Ικανή συνθήκη
Sum of Squared Residuals	= "Αθροισμα τετραγώνων καταλοίπων
Sum of Squares	= "Αθροισμα τετραγώνων
Superfluous	= Περιττός
t-distribution	= 'Η κατανομή του Student
Taylor Series	= Σειρά του Taylor
Test of Hypotheses	= "Ελεγχος 'Υποθέσεων
Test of Significance	= "Ελεγχος σημαντικότητας
Time Series	= Χρονολογικές σειρές
Theoretical Econometrics	= Θεωρητική Οικονομετρία
Total Sum of Squares	= Συνολικό "Αθροισμα τετραγώνων
Total Variance	= Συνολική διακύμανση
Transformation	= Μετασχηματισμός
Trend	= Τάση
Two-tailed test	= Δικατάληκτο κριτήριο έλέγχου
Unbiased	= 'Αμερόληπτος
Unbiasedness	= 'Αμεροληψία
Uncorrelated	= 'Ασυσχέτιστος
Unexplained variance	= 'Ανερμήνευτη διακύμανση
Uniformly bounded	= 'Ομοιόμορφα περατωμένος
Upper limit	= "Ανω όριο
Variability	= Μεταβλητικότητα
Variable	= Μεταβλητή

Variance	= Διακύμανση
Variance table	= Πίνακας διακυμάνσεως
Variation	= Μεταβολή
Von Neumann Ratio	= 'Ο λόγος του von Neumann

ΕΥΡΕΤΗΡΙΟ ΥΛΗΣ

A priori πληροφορίες	185
'Ενσωμάτωσή τους με τή μέθοδο	
Durbin	189
Sargan	194
Stone	186
Theil-Goldberger	191
'Ανάλυση Διακυμάνσεως	
Μέ ψευδομεταβλητές	107
Πίνακες	90,92
'Ανάλυση Συνδιακυμάνσεως	112
'Ανηγμένη μορφή	26
'Απαλλαγή στατιστικών στοιχείων από τήν έποχικότητα	100
'Ασυμπτωτική	
'Αμεροληψία	52
Θεωρία	52
Μεροληψία	52
Αύτοσυσχέτιση	
Πρώτης τάξεως	
'Εκτίμηση τών παραμέτρων όταν ή ρ είναι άγνωστη	171
Μέ άπλές μεθόδους	158,160
Μέ τή μέθοδο τής άπορρίψεως	171-2
Μέ τή μέθοδο	
Cochrane-Orcutt	172
Durbin	174
Phillips	175
Sargan	177
Μεγίστης πιθανότητας	179
'Εκτίμηση τών παραμέτρων όταν ή ρ είναι γνωστή	168



Αύτοσυσχέτιση	
r τάξεως	180
'Εκτίμηση παραμέτρων	180-3
Βαθμού έλευθερίας	42
Γενικευμένο γραμμικό υπόδειγμα - βλέπε 'Υπόδειγμα	
Γραμμικό υπόδειγμα - βλέπε 'Υπόδειγμα	
Διαρθρωτική μορφή	27
Διαστήματα έμπιστοσύνης	78,94
'Εκτιμητής	
'Αμερόληπτος	47,48
'Αποτελεσματικός	51,52
"Αριστος Γραμμικός 'Αμερόληπτος	48
Γραμμικός	48
'Ελάχιστο	
'Απόλυτο	173
Σχετικό	173
'Ελαχιστοποίηση	
'Αθροίσματος τετραγώνων καταλοίπων	44
Συνθηκες δεύτερης τάξεως	55
Συνθηκες πρώτης τάξεως	54
'Ελαχίστων τετραγώνων μέθοδος - βλέπε Μέθοδος	
"Ελεγχος	
'Επίπεδο σημαντικότητας	76
Κριτήριο	76
Δικατάληκτο	76
Μονοκατάληκτο	77



*Έλεγχος	
Σημαντικότητα	
Ένός στοιχείου του διανύσματος b	72
Του διανύσματος b	89
Του υποδιανύσματος b_2	83
Ύποθέσεων	67
*Έποχικότητα-βλέπε 'Απαλλαγή στατιστικών στοιχείων από την	
*Έτεροσκεδαστικότητα	141
*Έλεγχος	
Μέ τη μέθοδο της ελαχίστης πιθανότητας	149
Μέ υποδιαίρεση του δείγματος σε ομάδες	146
'Εξειδικευμένες υποθέσεις	151
Θεώρημα των Gauss-Markov	
Στό γενικευμένο γραμμικό υπόδειγμα	135
Στό κλασσικό γραμμικό υπόδειγμα	47
'Ιακωβιανή όριζουσα	180
Κατανομή	
'Από κοινού κατανομή πιθανότητας	67
F	119,88
Κανονική	69
Λογαριθμική Κανονική	128
Student	76
χ^2	74
Μέθοδος	
'Ελαχίστων τετραγώνων	
'Απλή (στό κλασσικό γραμμικό υπόδειγμα)	43
Γενικευμένη(στό γενικευμένο γραμμικό υπόδειγμα)	131



Μέθοδος	
Μεγίστης πιθανότητας	
Είσαγωγικά	67
Στό γενικευμένο γραμμικό υπόδειγμα	138
Στό κλασσικό γραμμικό υπόδειγμα	69
Μεροληψία	52
Μεταβλητή	
'Ενδογενής	
μέ υστέρηση	26
'Εξαρτημένη	29
'Εξωγενής	26
'Ερμηνευτική	29
Προκαθορισμένη	26
Τυχαία	40
Μετασχηματισμός	
Λογαριθμικός	70
Μονότονος	68
Οικονομετρία	
'Αντικείμενο	19
Διαφοροποίηση από	
Μαθηματικά	23
Μαθηματική Οικονομική	23
Μαθηματική Στατιστική	27
Οικονομική Στατιστική	23
'Εφαρμοσμένα	21
θεωρητική	21
'Όρια	29
Σύντομη ιστορική ανασκόπηση	17
Χρησιμότητα	29
Οικονομετρική θεωρία	21



Όμαδοποίηση στοιχείων	154
Παλινδρόμηση	93
'Απλή	95,62
Στρατηγική	123
Συνδυασμός πολλών παλινδρομήσεων	194
Πιθανότητας - βλέπε Μέθοδος μεγίστης	
Πολλαπλασιαστές του Lagrange	53
Πολυσυγγραμμικότητα	120
Πρόβλεψη	93
Πρόγνωση	93
Συνάρτηση	
Πιθανότητας	68
Πυκνότητας	67
Συνδιακύμανση - βλέπε 'Ανάλυση συνδιακυμάνσεως	
Συνέπεια του	
b	52
$\hat{\beta}$	137
Συντελεστής	
Προσαρμοσμένος προσδιορισμοῦ	82
Προσδιορισμοῦ	78,80
Συσχετίσεως	168
Σφάλμα	
'Εξειδικεύσεως	124
Μετρήσεως	41
Τυπικό ἔκτιμῆσεως παραμέτρου	76
'Υπόδειγμα	
Γενικευμένο Γραμμικό	
'Εκτίμηση με τή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων	



'Εκτίμηση μέ τή μέθοδο τής μεγίστης πιθανότητας	138
'Εφαρμογές	
Στήν περίπτωση που υπάρχουν a priori πληροφορίες	185
Στό συνδυασμό πολλών γραμμικών παλινδρομήσεων	194
Στό συνδυασμό χρονολογικῶν σειρῶν μέ διαστρωματικά στοιχεία	209
Κλασσικό Γραμμικό	33
Βασικές Ὑποθέσεις	39
Σάν τό γραμμικό τμήμα μιᾶς σειρᾶς τοῦ Taylor	34
'Εκτίμηση μέ	
τή μέθοδο τῶν ἐλαχίστων τετραγῶνων	43
μέ γραμμικούς δεσμούς	53
τή μέθοδο τής μεγίστης πιθανότητας	67,69
'Υποδιαίρεση τής μήτρας τῶν ἀνεξάρτητων μεταβλητῶν σέ δύο ὑπομήτρες	56
 Χρονολογικές σειρές - βλέπε Ὑπόδειγμα γενικευμένο γραμμικό, Ἐφαρμογές	
 Ψευδομεταβλητές	99

'Η άνοδγκη νδ διανερμθθ έγκαιρωσ τδ κερασμένο άκαθματκό έτος τδ βυβαλο αυτό στούσ φοιτθτέσ ελχε σάν συνέκεια νδ μθ γένουσ θριερμέσ θιερθώσεισ (δακτυλογραφεικθ κυρώσ) λαθάν, όπωσ αότέσ κοφ δίνουνατ παρακάτω.

'Αθίνα, 'Ιανουάριόσ 1976

Μαυόλιθ Γ. Αρεττάκιθ
Καθηγητίθ Οικονομετρίασ στήν ΑΣΟΕΕ

Σελίδα	γραμμή	'Αντί	Γράφε
8	11	Haarelnio	Haavelmo
15	14	*Ελαχίσθησ Πιθανόθητοσ	Μεγίσθησ Πιθανόθητοσ
36	1,3	$\frac{\partial f}{\partial x^*}$, $\frac{\partial f}{\partial x^* \partial x^*}$	$\left(\frac{\partial f}{\partial x^*}\right)_{x^*=\bar{x}^*}$, $\left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^* \partial x^*}\right)_{x^*=\bar{x}^*}$
47	6	$\hat{u}'u = (y' - b'X)(y - Xb)$	$\hat{u}'u = (y' - \phi'X')(y - Xb)$
49	1	$E\{[b-E(b)]\{b-E(b)\}'\}$	$E\{[b-E(b)]\{b-E(b)\}'\}$
57	5-17	τών X_1 , τός X_2 , μεταβαλθτέσ X_2	τών X_2 , τός X_1 , μεταβαλθτέσ X_1
59	9	$[I - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1']$	$[I - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1']$
60	7	$x_{t1}^* = (x_{t1}^*, x_{t2}^*, \dots, x_{tn}^*)$	$x_{t2}^* = (x_{t2, n_1+1}^*, x_{t2, n_1+2}^*, \dots, x_{tn}^*)$
60	18	$u_t^* = u_t^*$	$u_t = u_t^*$
61	1	*Αφοθ $x_{t1}^* \neq 0$ τότε θδ κρέθη νδ έχουμε	*Η (2,129) ίσθδει θν έχουμε
62	4	(2,133)	(2,133a)
62	7	$[I - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1']$	$[I - X_1(X_1'X_1)^{-1}X_1']$
67	21	άπό κοινοθ	άπό κοινοθ
74	13	διαιρέσουμε τήν (2,41)	διαιρέσουμε τήν (3,31)
75	12	$E(u) - E(Qu) - QE(u) = 0$	$E(u) = E(Qu) = QE(u) = 0$
75	18	καό (3,48),	καό (3,48) καό $QX(X'X)^{-1} = 0$ (βλέπε Goldberger (1964) σελ. 111)
79	6-18	$\frac{(\sum y_t)^2}{T} - \frac{(\sum y_t^2)}{T}$	$-\frac{(\sum y_t)^2}{T} + \frac{(\sum y_t^2)}{T}$
80	6	$\frac{\sum u_t^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2}$	$\frac{\sum u_t^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2}$
80	7	'Ακό τός (3,65) καό (3,66) φαίνεταί ότι ή (3,72) μπορεί νδ γραφθ καό ώσ εξής:	*Αν στός σχέσεισ (3,73)-(3,76) (καθώσ καό στός σχέσεισ (3,120)-(3,125) καό (4,51)-βλέπε καό Johnston(1972) σελ.130 κ.έ.) τδ y καό \hat{y} είναι $T \times 1$ διανύσματα καό ή X είναι $T \times (n-1)$ μήτρα με στοιχειά τός άποκλίσεισ τών μεταβαλθθών άπό τούσ μέσοσ τουσ καό β είναι ένα $(n-1) \times 1$ διάνυσμα τότε: $\sum u_t^2$
81	21	$\sum u_t^2$	$\sum u_t^2$
86	7	$\begin{bmatrix} v_{12} \\ v_{22} \end{bmatrix}$	$\begin{bmatrix} v_{12} \\ v_{22} \end{bmatrix}$
98	16	$\sigma^2(n^2)$	$\sigma^2(n_2)$
91	13	$X_2 = (x_{n_1+1}, x_{n_2+1}, \dots, x_{n'})$	$X_2 = (x_{n_1+1}, x_{n_1+2}, \dots, x_{n'})$
92	15	(3,123)	(3,125)
95	1,3	(3,133), (3,134)	νδ σβύσουσ οι άριθμοί αυτοί τελείωσ.
95	5	$+u_{T+1}$	$=u_{T+1}$
97	12	$T \sum x_{t2}^2 = (\sum x_{t2})^2$	$T \sum x_{t2}^2 = (\sum x_{t2})^2$
101	11	τό ύπόδείομα (4,3)	τό ύπόδείομα (4,4)
106	5	$\hat{u} = y - D^*c$	$\hat{u} = y - D^*c^*$
108	29	$y_{T4} \quad 0 \quad 0 \quad 0 \quad 0$	$y_{T4} \quad 0 \quad 0 \quad 0 \quad 0 \quad 1$
111	14	$j = 1, 2, 3$	$j = 1, 2, 3$ καό τήν y_4
116	7	$(i_i \vdash X)$	$(i_i \vdash X^*)$
126-7		126,127 ή άπόθμηση τών σελίδων	νδ γίνθ 127, 126
127	23	$(X'X_2 = 0)$	(σθό όριο $X'X_2 = 0$)
137	9	$= M^*$	$= M^*$, όπου M^* είναι μηδ ή όόδίζουσα
141	2	$\sigma_{st}^2 = \sigma^2 w_{st}$	$\sigma_{st}^2 = \sigma^2 w_{st}$
142	4	$\sigma_{st}^2 = \sigma^2 w_{st}$	$E(uu') = \sigma^2 \Omega =$
149	15	*Ελαχίσθησ Πιθανόθητοσ	Μεγίσθησ Πιθανόθητοσ
159	11	$\sum_{t=2}^T u_t^2 \leq \sum_{t=2}^T u_{t-1}^2$	$\sum_{t=2}^T u_t^2 \leq \sum_{t=2}^T u_{t-1}^2 \leq \sum_{t=1}^T u_t^2$
173	6,13	στός (6,65)	στός (6,55)
173	12	$\frac{T}{t}$	$\frac{T}{t}$
173	12	$\frac{T}{t}$	$\frac{T}{t}$
175	4	$\gamma' = (\beta' \quad -\rho\beta')$	$\gamma' = (\beta' \quad -\rho\beta')$
177	9-20	$\beta_0 = 1$	$\beta_0 = 1$, $\beta_j^* = -\beta_j$, $j = 1, 2, \dots, n$ καό σ' άλλεσ τός σχέσεισ άντικαθιστουμε τδ β_j με τδ β_j^* ($j = 0, 1, 2, \dots, n$) $\gamma^* = (\beta^* \quad -\rho\beta^*)$ $(x_{tj} = \rho x_{t-1,j})$
178	14	$\gamma^* = (\beta^* \quad -\rho\beta^*)$	$\gamma^* = (\beta^* \quad -\rho\beta^*)$
179	16	$(x_{tj} = \rho x_{t-1,j})$	$(x_{tj} = \rho x_{t-1,j})$
179	22	$\frac{T-1}{2} \log 2\pi$	$-\frac{T-1}{2} \log 2\pi$
180	1	(Jacobian)	(Jacobian), όηλαθ ή όρύκουσα τής μήτρασ
180	2	= 1 (6.103)	είναι ίση με 1 (6.103)
189	5	θετικθ ήμιορισμένη	άρνητικθ ήμιορισμένη
194	22	μήτεσ	μήτεσ
203	1	$E = \begin{bmatrix} E_{11} & 0 \\ 0 & E_{22} \end{bmatrix}^{-1}$	$E = \begin{bmatrix} E_{11} & 0 \\ 0 & E_{22} \end{bmatrix}$
210	13	$1 \quad \rho_j \quad \rho_j^2$	$1 \quad \rho_j \quad \rho_j^2$

