

Μανόλη Δρεπτάκη
Καθηγητή Α.Σ.Ο.Ε.Ε.

ΕΠΙΤΟΜΙΑ ΧΡΗΣΗ

Θεωρητική Οικονομετρία

II
ΕΠΙΤΟΜΙΑ ΧΡΗΣΗ

$$y = X\alpha + u$$

$$a := [Z'X]^{-1}X'(S^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y$$

ΕΠΙΤΟΜΙΑ ΧΡΗΣΗ

Αθήνα 1979



ΕΠΙΤΟΠΙΑ ΧΡΕΣΗ



ΕΠΙΤΟΠΙΑ ΧΡΕΣΗ

ΕΠΙΤΟΠΙΑ ΧΡΕΣΗ

ΕΠΙΤΟΠΙΑ ΧΡΕΣΗ





Μανόλη Δρεττάκη
Καθηγητῆ Α.Σ.Ο.Ε.Ε.



Θεωρητική Οικονομετρία

II

$$y = X\alpha + u$$

$$a = [X'(S^{-1}\Theta Z(Z'Z)^{-1}Z')X]^{-1}X'(S^{-1}\Theta Z(Z'Z)^{-1}Z')y$$

Άθήνα 1979



κάθε γνήσιο αντίτυπο έχει την υπογραφή
του συγγραφέα

A handwritten signature in black ink, appearing to be the Greek word 'Εστια' (Eestia), written in a stylized, cursive script. The signature is positioned centrally on the page, below the printed text.

**Στήν Άρτεμη
καί
Στό Γιώργη**





ΠΡΟΛΟΓΟΣ

Ὁ Δεύτερος Τόμος τῆς θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας, ὅπως προαναγγέλληκε στὸν Πρόλογο τοῦ Πρώτου Τόμου, εἶναι ἀφιερωμένος στὰ συστήματα ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων καὶ στίς μεθόδους ἐκτίμησης τῶν παραμέτρων τους.

Ἐνῶ τὰ τρία τέταρτα, περίπου, τῆς ὕλης τοῦ Πρώτου Τόμου μποροῦν νά διδαχτοῦν σέ προπτυχιακό ἐπίπεδο καὶ τὸ ὑπόλοιπο σέ μεταπτυχιακό, οἱ ἀναλογίες αὐτές, στήν περίπτωση τούτου τοῦ Τόμου, εἶναι ἀντιστραμμένες. Ὁ Δεύτερος Τόμος, δηλαδή, περιέχει ὕλη μεταπτυχιακοῦ, κατὰ κύριο λόγο, ἐπιπέδου. Μόνο ὀρισμένα τμήματα τῶν τεσσάρων πρώτων Κεφαλαίων του μποροῦν νά διδαχτοῦν σέ προπτυχιακούς σπουδαστές ἢ πού ἔχουν ἀφομοιώσει ἕνα μεγάλο μέρος τῆς ὕλης πού περιλαμβάνεται στὰ δύο προηγούμενα ἐγχειρίδια τοῦ συγγραφέα, δηλαδή τή Γραμμική Ἀλγεβρα γιά σπουδαστές τῆς Οἰκονομετρίας (1975) καὶ τή θεωρητική Οἰκονομετρία - I (1975).

Τά ὅσα ἀναφέρονται πῶς πάνω καὶ ἡ ἀνυπαρξία, μέχρι τὸ 1978, τμημάτων μεταπτυχιακῶν σπουδῶν στίς Οἰκονομικές Σχολές πανεπιστημιακοῦ ἐπιπέδου, ἀποτελοῦν μερικούς ἀπό τοὺς λόγους γιά τοὺς ὁποίους στὰ περισσότερα ἐγχειρίδια πού ἔχουν μέχρι σήμερα κυκλοφορήσει στήν Ἑλλάδα (βλέπε καὶ ἑλληνική βιβλιογραφία στὸν Πρῶτο Τόμο) δέν ὑπάρχουν Κεφάλαια ἀφιερωμένα στὰ συστήματα ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων. Καὶ στὰ λίγα ἐγχειρίδια ὅπου ὑπάρχουν τέτοια Κεφάλαια, ἡ κάλυψη ἑνὸς μικροῦ μόνο τμήματος τοῦ μεγάλου πεδίου τῶν συστημάτων ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων εἶναι πάρα πολύ συνοπτική.

Ὁ Δεύτερος αὐτός Τόμος τῆς θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας, κα-



τά συνέπεια, ἔρχεται νά καλύψει ἕνα κενό στήν ἑλληνική βιβλιογραφία πάνω στήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων συστημάτων ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων.

Ἄν πάρει κανείς, ὑπόψη τήν τεράστια ἀνάπτυξη τοῦ τομέα τῆς θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας, πού φιλοδοξεῖ νά καλύψει ὁ Τόμος αὐτός, τά τελευταῖα 20 χρόνια, φυσικό εἶναι νά ὑπάρχουν πολλά θέματα τά ὅποια δέν ἦταν δυνατῶν νά περιληφθοῦν σ' αὐτόν. Τά θέματα αὐτά, ὅπως καί ἐκεῖνα πού δέν καλύφθηκαν στόν Πρῶτο Τόμο (καί πού ἀφοροῦν τά ὑποδείγματα τῆς μιᾶς ἐξισώσεως), θά περιληφθοῦν στόν Τρίτο καί τελευταῖο Τόμο τῆς θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας. Γιά τόν ἐνδιαφερόμενο, ὅμως, ἀναγνώστη ὑπάρχει στόν Τόμο αὐτό (ὅπως καί στόν Πρῶτο) μιᾶ ἀρκετά ἐκτεταμένη-πού φτάνει μέχρι καί τό 1978-βιβλιογραφία.

Ἡ ὕλη τοῦ Τόμου αὐτοῦ μπορεῖ νά διαιρεθεῖ σέ τέσσερα μέρη:

Τό πρῶτο (Κεφάλαιο 1) ἀποτελεῖ μιᾶ εἰσαγωγή στίς βασικές ἔννοιες καί στά κύρια ἀποτελέσματα τῆς ἀσυμπτωτικῆς θεωρίας πού εἶναι ἀναγκαῖα γιά τήν κατανόηση τῶν ἰδιιοτήτων τῶν ἐκτιμητῶν πού ἐξετάζονται στά ἐπόμενα Κεφάλαια.

Τό δεῦτερο (Κεφάλαια 2 καί 3) εἶναι εἰσαγωγικό στά συστήματα ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων καί καλύπτει τό συμβολισμό καί τίς βασικές ὑποθέσεις τοῦ ὑποδείγματος τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles καθώς καί τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης.

Τό τρίτο καλύπτει τίς κλασσικές μεθόδους ἐκτίμησης τῶν παραμέτρων μιᾶς ἐξισώσεως (Κεφάλαιο 4) καί ὁλόκληρου τοῦ συστήματος (Κεφάλαιο 5). Οἱ μέθοδοι αὐτές εἶναι: ἡ ἔμμεση μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων, ἡ μέθοδος τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν, ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ δύο στάδια (γιά τή μιᾶ ἐξισώση) καί σέ τρία στάδια (γιά ὁλόκληρο τό σύστημα).

Τό τέταρτο καί τελευταῖο μέρος τοῦ Τόμου αὐτοῦ ἀφιερῶ-



νεται στην εφαρμογή της μεθόδου της μέγιστης πιθανότητας με περιορισμένες πληροφορίες για την εκτίμηση των παραμέτρων μιᾶς εξέλιξης ἢ ἑνός ὑποσυνόλου εξελίξεων (Κεφάλαιο 6) καί της μεθόδου μέγιστης πιθανότητας με ὅλες τίς πληροφορίες για την εκτίμηση των παραμέτρων ὁλόκληρου τοῦ συστήματος (Κεφάλαιο 7),

Στό τέλος τοῦ Τόμου αὐτοῦ ὑπάρχουν ἡ βιβλιογραφία, ἕνα ἀγγλοελληνικό γλωσσάριο ὄρων καί τό εὐρετήριο ὕλης.

Ἰπενθυμίζουμε στόν ἀναγνώστη ὅτι, ὅπως καί στόν πρώτο Τόμο, για τίς μῆτρες καί τά διανύσματα χρησιμοποιοῦμε τό μεγαλύτερο τύπο γραμμάτων τοῦ ἑλληνικοῦ καί τοῦ λατινικοῦ ἀλφαβήτου. Π.χ.

A, B, Γ καί X, Y, Z εἶναι μῆτρες καί 0 εἶναι ἡ μηδενική μήτρα

$\alpha_{\cdot i}, \beta$ καί x, y εἶναι διανύσματα στήλες καί o εἶναι τό μηδενικό διάνυσμα, ἐνῶ

$\alpha'_{\cdot i}, \beta'$ καί x_t, y' εἶναι διανύσματα γραμμές.

Ὅταν μιᾶ μήτρα ὑποδιαιρεῖται σέ ὑπομῆτρες ἢ ἕνα διάνυσμα σέ ὑποδιανύσματα προσθέτοῦμε δεῦχτες πού, σέ ὀρισμένες περιπτώσεις, ὑποδηλώνουν διαστάσεις, π.χ.

$\Pi_{n_1 m_1}$ εἶναι μιᾶ ὑπομήτρα διαστάσεων $n_1 \times m_1$, ἐνῶ

Υ_{m_1} εἶναι ἕνα ὑποδιάνυσμα διαστάσεων $m_1 \times 1$

Ὁ μικρότερος τύπος γραμμάτων τοῦ ἑλληνικοῦ καί τοῦ λατινικοῦ ἀλφαβήτου χρησιμοποιοῦνται για τά στοιχεῖα τῶν μητρῶν καί τῶν διανυσμάτων καθώς καί για ἀριθμούς (π.χ. $\alpha_{ij}, \beta_{ij}, x_{ti}, z_{tj}$ εἶναι στοιχεῖα τῶν μητρῶν A, B, X καί Z , ἀντίστοιχα, ἐνῶ α_i, β_i, y_t εἶναι στοιχεῖα τῶν διανυσμάτων α, β καί y ἀντίστοιχα καί λ, k εἶναι σταθερές).

Ὁ Τόμος αὐτός, μέ τό νά εἶναι συνέχεια τοῦ πρώτου (δηλα-



δή ένα έγχειρίδιο) είναι δύσκολο (για τους λόγους που αναφέρθηκαν στον Πρώτο Τόμο) να διεκδικήσει τίτλους πρωτοτυπίας.

Περισσότερο από τον Πρώτο Τόμο θά πρέπει να τονιστεί εδώ το μεγάλο χρέος του συγγραφέα στον Καθηγητή J.D. Sargan της London School of Economics and Political Science του Πανεπιστημίου του Λονδίνου, ο οποίος τον δίδαξε Οικονομετρία και με τον οποίο έκανε και τη διδακτορική του διατριβή. Η επίδραση του Καθηγητή Sargan είναι έκδηλη τόσο στον Πρώτο όσο και σε αυτό τον Τόμο.

Η παρουσίαση της Ύλης και σ' αυτόν τον Τόμο πολλά οφείλει και στη διδακτική εμπειρία που είχε ο συγγραφέας - καθώς και στις παρατηρήσεις των σπουδαστών του - στη School of Economic Studies του Πανεπιστημίου του Leeds στην Αγγλία, όπου εργάστηκε ως μέλος του μόνιμου διδακτικού προσωπικού στην περίοδο 1970-1974.

Κλείνοντας τον Πρόλογο αυτό θά ήθελα να εκφράσω τις ευχαριστίες μου:

- στον Καθηγητή του Πανεπιστημίου του Λονδίνου D.F.Hendry για όρισμένες παρατηρήσεις που έκανε στα Κεφάλαια 1, 4, 5 και 6
- στον Καθηγητή του Πανεπιστημίου Πατρών κ. Γ. Ρούσσα για τις χρήσιμες παρατηρήσεις του στο Κεφάλαιο 1, και
- στον κ. Μ.Μαγδαληνό, Βοηθό στην Έδρα μου στην Α.Σ.Ο.Ε.Ε., για την εργασία που πρόσφερε στα δύο χρόνια (1977-1979) που χρειάστηκαν για την προετοιμασία του Τόμου αυτού, Είναι αυτονόητο ότι για όσα λάθη υπάρχουν ακόμα στο κείμενο, ή ευθύνη βαρύνει αποκλειστικάμένα.

Αθήνα, Σεπτέμβριος 1979

Μανόλης Γ. Δρεττάκης



ΠΕΡΙΕΧΟΜΕΝΑ

ΠΡΟΛΟΓΟΣ	7
ΠΕΡΙΕΧΟΜΕΝΑ	11
ΚΕΦΑΛΑΙΟ 1	
ΣΤΟΙΧΕΙΑ ΑΣΥΜΠΤΩΤΙΚΗΣ ΘΕΩΡΙΑΣ	
Είσαγωγή	15
I. Σύγκλιση ακολουθίας τυχαίων μεταβλητών σέ μιá σταθερή	16
II. Σύγκλιση ακολουθίας τυχαίων μεταβλητών σέ μιá τυχαία μεταβλητή	22
III. Άκολουθίες διανυσματικών τυχαίων μεταβλητών	25
IV. Νόμοι τών μεγάλων áριθμών καί κεντρικά όριακά θεωρήματα	28
V. Συγκλίνουσες ακολουθίες έκτιμητών	32
ΚΕΦΑΛΑΙΟ 2	
ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΑΛΛΗΛΕΞΑΡΤΗΜΕΝΩΝ ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΩΝ ΕΙΣΙΩΣΕΩΝ	
Είσαγωγή	35
I. Άκαταλληλότητα τής άπλης μεθόδου τών ελάχιστων τετραγώνων	36
II. Τό υπόδειγμα τής Έπιτροπής Cowles	40
III. Οί βασικές ύποθέσεις για τό υπόδειγμα τής Έπιτροπής Cowles	49



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 3

ΤΟ ΠΡΟΒΛΗΜΑ ΤΗΣ ΤΑΥΤΟΠΟΙΗΣΗΣ

Είσαγωγή	55
I. Τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης μέ ἕνα παράδειγμα	56
II. Τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης στή γενικότητά του	59
III. Ἡ κλασσική μέθοδος ταυτοποίησης	64
IV. Ἡ μέθοδος τοῦ Fisher	71

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 4

ΜΕΘΟΔΟΙ ΕΚΤΙΜΗΣΗΣ ΤΩΝ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ ΜΙΑΣ ΕΞΙΣΩΣΗΣ

Είσαγωγή	75
I. Ἡ ἔμμεση μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων	76
II. Ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ δύο στάδια	84
III. Ἀσυμπτωτικές ἰδιότητες τῶν ἐκτιμητῶν τῆς 2SLS	91
IV. Ἡ μέθοδος τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν	93
V. Συγκρίσεις τῶν ἐκτιμητῶν μέ τῆς διάφορες μεθόδους	100
VI. Οἱ ἐκτιμητές τάξης διπλοῦ k , τάξης k καί τάξης h	104

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 5

ΜΕΘΟΔΟΙ ΕΚΤΙΜΗΣΗΣ ΤΩΝ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ ΕΝΟΣ ΣΥΣΤΗΜΑΤΟΣ

Είσαγωγή	107
I. Συμβολισμός ἑνός συστήματος μέ τή μορφή μιᾶς ἐξίσωσης	108
II. Ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ δύο στάδια	110
III. Ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ τρία στάδια	113
IV. Ἡ μέθοδος τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν	116
V. Συγκρίσεις τῶν ἐκτιμητῶν μέ τῆς διάφορες μεθόδους	119



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 6

Η ΜΕΘΟΔΟΣ ΤΗΣ ΜΕΓΙΣΤΗΣ ΠΙΘΑΝΟΤΗΤΑΣ ΜΕ ΠΕΡΙΟΡΙΣΜΕΝΕΣ
ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΕΣ

Είσαγωγή	125
I. Ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας στήν περίπτωση μιας διανυσματικῆς τυχαίας μεταβλητῆς	126
II. Ἡ συνάρτηση πιθανότητας ὁλόκληρου τοῦ συστήματος	130
III. Ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες στήν περίπτωση ἑνός ὑποσυνόλου ἐξισώσεων	134
IV. Ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες γιά μιά ἐξίσωση	143
V. Ἰδιότητες τῶν ἐκτιμητῶν τῆς ΜΜΠΠΠ	148
VI. Ἐλεγχοὶ ἐξειδίκευσης μίας ἐξίσωσης	150

ΚΕΦΑΛΑΙΟ 7

Η ΜΕΘΟΔΟΣ ΤΗΣ ΜΕΓΙΣΤΗΣ ΠΙΘΑΝΟΤΗΤΑΣ ΜΕ ΟΛΕΣ ΤΙΣ
ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΕΣ

Είσαγωγή	151
I. Ἐφαρμογή τῆς ΜΜΠΠΠ στήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς ἀνηγμένης μορφῆς	153
II. Ἐφαρμογή τῆς ΜΜΠΠΠ στήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς	155
III. Ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς μέ τή ΜΜΠΠΠ χωρίς περιορισμούς στή μήτρα Σ	158

ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ

ΔΙΑΦΟΡΙΚΟ ΜΗΤΡΩΝ	165
------------------	-----

ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ



ΑΓΓΛΟΕΛΛΗΝΙΚΟ ΓΛΩΣΣΑΡΙΟ ΟΡΩΝ

ΕΥΡΕΤΗΡΙΟ ΥΛΗΣ



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 1

ΣΤΟΙΧΕΙΑ ΑΣΥΜΠΤΩΤΙΚΗΣ

ΘΕΩΡΙΑΣ

Εισαγωγή

Ένα από τα πιο δύσκολα τμήματα της Μαθηματικής Στατιστικής είναι εκείνο που αναφέρεται στην ασυμπτωτική θεωρία (asymptotic theory). Η γνώση ορισμένων βασικών έννοιων και αποτελεσμάτων του τμήματος αυτού είναι απαραίτητη για την κατανόηση των ιδιοτήτων των εκτιμητών που θα εξετάσουμε στα επόμενα κεφάλαια του Τόμου αυτού.

Επειδή οι περισσότεροι σπουδαστές της Οικονομετρίας στις Οικονομικές Σχολές πανεπιστημιακού επιπέδου στην Ελλάδα δεν έχουν τις προαπαιτούμενες γνώσεις για μία διεξοδική μελέτη της ασυμπτωτικής θεωρίας, προσπαθήσαμε, στο Κεφάλαιο αυτό, να κρατήσουμε τη μαθηματική ανάλυση σε όσο γίνεται πιο προσιτό επίπεδο. Για να το πετύχουμε αυτό, στα τμήματα που ακολουθούν, παραθέτουμε τους όρισμούς, τις προτάσεις και τα θεωρήματα της ασυμπτωτικής θεωρίας που μας χρειάζονται, δίνοντας, όπου αυτό είναι δυνατό, τις αποδείξεις σε απλή μορφή. Αν αυτό είναι αδύνατο, δίνουμε παραπομπές στη σχετική βιβλιογραφία (άρθρα και έγχειρίδια) την οποία μπορεί να συμβουλευτεί ο ενδιαφερόμενος αναγνώστης.



1. Σύγκλιση ακολουθίας τυχαίων μεταβλητών σέ μιά σταθερή

Αν έχουμε μιά ακολουθία (sequence) τυχαίων μεταβλητών (τ.μ.) (random variables):

$$\{x_t, t = 1, 2, \dots, T, \dots\}$$

λέμε ότι συγκλίνει σέ μιά σταθερή, αν από ένα σημείο καί πέρα, τά στοιχεία της πλησιάζουν, μέ κάποια έννοια, τή σταθερή αυτή.

Διακρίνουμε τρεῖς τρόπους σύγκλισης (convergence) μιᾶς ακολουθίας τ.μ. σέ μιά σταθερή c :

(i) Κατά μέσο τετραγώνου (in quadratic mean), αν

$$\lim_{t \rightarrow \infty} [E(x_t - c)^2] = 0 \quad (1.1)$$

(ii) Μέ πιθανότητα τή μονάδα (with probability one), αν γιά κάθε $\epsilon > 0$ υπάρχει ένας δείχτης T , τέτοιος ὥστε, γιά κάθε $t \geq T$

$$\Pr \{ |x_t - c| < \epsilon \} = 1, \text{ δηλαδή}$$

$$\Pr \{ \lim x_t = c \} = 1, \text{ ἢ} \quad (1.2)$$

$$\lim x_t = c \text{ μέ πιθανότητα } 1.$$

(iii) Κατά πιθανότητα (in probability), αν γιά κάθε $\delta, \epsilon > 0$ υπάρχει ένας δείχτης $T=T(\delta, \epsilon)$ τέτοιος ὥστε γιά κάθε $t \geq T$

$$\Pr \{ |x_t - c| < \epsilon \} > 1 - \delta \quad (1.3)$$

ἢ ἰσοδύναμα :

$$\Pr \{ |x_t - c| \geq \epsilon \} < \delta \quad (1.4)$$

Αν στήν (1.3) ἀντικαταστήσουμε τήν $<$ μέ \leq καί στήν (1.4) τήν \geq μέ $>$, ὅπως κάνουν οἱ Theil (1971), Rao (1973)



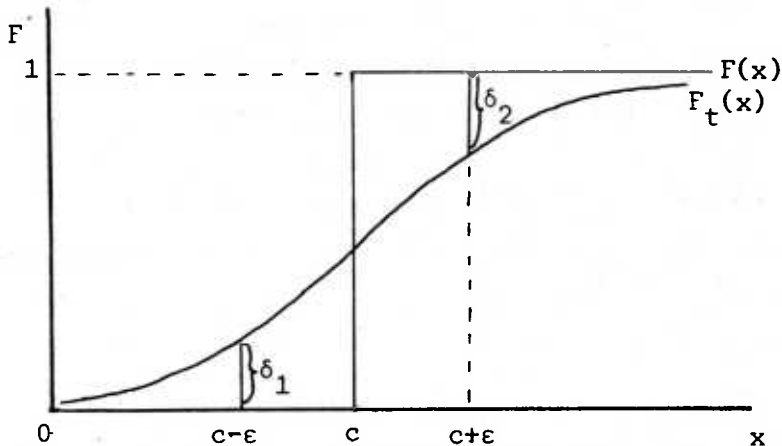
κ.ἄ. ,οί νέοι ὀρισμοί εἶναι ἰσοδύναμοι μέ τούς (1.3) καί (1.4). Ἐπίσης ἰσοδύναμη μέ τήν (1.4) εἶναι ἡ συνθήκη:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \Pr \{ |x_t - c| > \varepsilon \} = 0$$

Συμβολίζουμε τή σύγκλιση κατά πιθανότητα μέ

$$\text{plim}_{t \rightarrow \infty} x_t = c, \text{ ἢ πλὸ ἀπλά, } \text{plim}_{t \rightarrow \infty} x_t = c$$

Γιά νά δείξουμε διαγραμματικά τή σύγκλιση κατά πιθανότητα, ἔστω $F_t(x)$ οἱ συναρτήσεις κατανομῆς (σ.κ.) τῶν τ.μ. x_t , $t = 1, 2, \dots$, συνεχεῖς στό διάστημα $[c - \varepsilon, c + \varepsilon]$. Τότε,



Διάγραμμα 1. Σύγκλιση ἀκολουθίας τ.μ. σέ μιά σταθερή

στό Διάγραμμα 1:

$$\delta_1 = F_t(c - \varepsilon) = \Pr \{ x_t \leq c - \varepsilon \} = \Pr \{ -(x_t - c) \geq \varepsilon \}$$

καί

$$\delta_2 = 1 - F_t(c + \varepsilon) = 1 - \Pr \{ x_t \leq c + \varepsilon \} = \Pr \{ (x_t - c) > \varepsilon \}$$

Κατά συνέπεια:

$$\delta = \delta_1 + \delta_2 = \Pr \{ |x_t - c| \geq \varepsilon \}$$

καί ἀπό τήν (1.4) εἶναι φανερό ὅτι, ἂν



$$\text{plim } x_t = 0$$

τότε $\delta \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$, δηλ. οί σ.κ. F_t συγκλίνουν στη συνάρτηση

$$F(x) = \begin{cases} 1 & \text{για } x \geq c \\ 0 & \text{για } x < c \end{cases}$$

πού είναι σ.κ. μιᾶς εκφυλισμένης (degenerate) τ.μ. x , με ὀλόκληρη τή μάζα πιθανότητας συγκεντρωμένη στό c , δηλαδή

$$\text{Pr} \{ x = c \} = 1$$

Ὁ ρυθμός σύγκλισης μιᾶς ἀκολουθίας τ.μ. προσδιορίζεται μέ τίς στοχαστικές τάξεις μεγέθους (stochastic orders of magnitude). Ἐνῶ ἡ βιβλιογραφία γιά τή σύγκλιση ἀκολουθιῶν τ.μ. εἶναι πλούσια, πολύ λίγα συγγράμματα ἢ ἄρθρα ἀναφέρονται στίς στοχαστικές τάξεις μεγέθους (βλ. π.χ. Rao (1973), σελ. 151-52, καί Man and Wald (1943)).

Ἄν $\{ x_t, t = 1, 2, \dots \}$ εἶναι μιᾶ ἀκολουθία τ.μ. καί $S(t)$ εἶναι μιᾶ θετική συνάρτηση πάνω στούς φυσικούς ἀριθμούς, λέμε ὅτι

(α) ἡ x_t εἶναι στοχαστικῆς τάξης μεγέθους μικροῦ o , ἢ, συμβολικά $x_t = o[S(t)]$, ἄν

$$\text{plim} \left(\frac{x_t}{S(t)} \right) = 0$$

(β) ἡ x_t εἶναι στοχαστικῆς τάξης μεγέθους κεφαλαίου O , ἢ συμβολικά $x_t = O[S(t)]$, ἄν γιά κάθε δ , ὅσοδήποτε μικρό, ὑπάρχει ἓνα $\varepsilon(\delta)$, τέτοιο ὥστε γιά κάθε $t \geq T$

$$\text{Pr} \{ |x_t| \leq \varepsilon S(t) \} > 1 - \delta$$

Εἶναι εὐκόλο νά δειχτεῖ ὅτι οἱ κανόνες πού ἰσχύουν γιά τίς μή στοχαστικές τάξεις μεγέθους (βλ. π.χ. Hardy (1952)).



σελ. 164, 183) ισχύουν και για τις στοχαστικές τάξεις μεγέθους.

Πριν προχωρήσουμε, θεωρούμε άναγκαίο να δώσουμε δύο, γνωστές από τη Μαθηματική Στατιστική, ανισότητες, που θα τις χρησιμοποιήσουμε στη συνέχεια.

*Αν $y = |x - c|$ όπου x μία τ.μ., c μία σταθερή και $\varepsilon, r > 0$, τότε

$$\begin{aligned} E(y^r) &= \int_{-\infty}^{\infty} y^r dF = \int_{-\infty}^{-\varepsilon} y^r dF + \int_{-\varepsilon}^{\varepsilon} y^r dF + \int_{\varepsilon}^{\infty} y^r dF \geq \\ &\int_{-\infty}^{-\varepsilon} y^r dF + \int_{\varepsilon}^{\infty} y^r dF \geq \varepsilon^r \left(\int_{-\infty}^{-\varepsilon} dF + \int_{\varepsilon}^{\infty} dF \right) = \\ &\varepsilon^r (\Pr \{ y \geq \varepsilon \}) \end{aligned}$$

Κατά συνέπεια

$$\Pr \{ |x - c| \geq \varepsilon \} \leq \frac{E |x - c|^r}{\varepsilon^r},$$

πού είναι η ανισότητα του Markov (Markov inequality).

Και για $r = 2$

$$\Pr \{ |x - c| \geq \varepsilon \} \leq \frac{E |x - c|^2}{\varepsilon^2},$$

πού είναι η ανισότητα του Chebychev (Chebychev inequality).

Βλέπε, σχετικά, και Roussas (1973), σελ. 93-4.



Πρόταση 1. Ἡ σύγκλιση κατά μέσο τετραγώνου συνεπάγεται τή σύγκλιση κατά πιθανότητα.

Ἀπόδειξη: Ἄν ἰσχύει ἡ (1.1) παίρνουμε τά ὅρια τῆς ἀνισότητος τοῦ Chebychev, ὅποτε ἔχουμε:

$$\lim \Pr \{ |x_t - c| \geq \varepsilon \} \leq \lim \frac{E(x_t - c)^2}{\varepsilon^2} = 0$$

δηλαδή

$$\text{plim } x_t = c$$

Πρόταση 2. Ἡ σύγκλιση μέ πιθανότητα τή μονάδα συνεπάγεται τή σύγκλιση κατά πιθανότητα.

Ἀπόδειξη: Βλέπε Roussas (1973), σελ. 133-134.

Πρόταση 3. Ἡ ἀκολουθία τ.μ. $\{ x_t, t = 1, 2, \dots \}$ συγκλίνει κατά μέσο τετραγώνου σέ μιὰ σταθερή c , ὅταν καί μόνο ὅταν:

$$\lim E(x_t) = c \quad \text{καί} \quad \lim \text{Var}(x_t) = 0 \quad (1.5)$$

Ἀπόδειξη: Παίρνουμε τήν

$$\begin{aligned} E(x_t - c)^2 &= E[(x_t - E(x_t)) + (E(x_t) - c)]^2 = \\ &= \text{Var}(x_t) + [E(x_t) - c]^2 \end{aligned} \quad (1.6)$$

Κατά συνέπεια

$$0 \leq \text{var}(x_t) \leq E(x_t - c)^2$$

καί

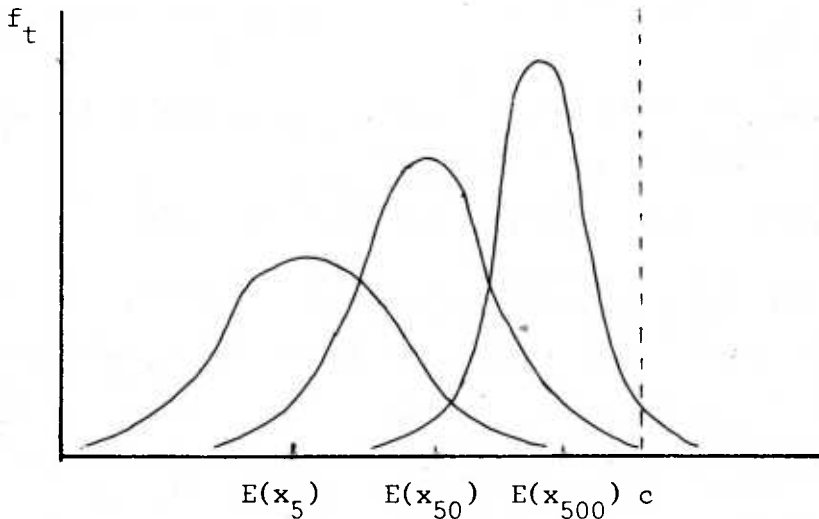
$$0 \leq [E(x_t) - c]^2 \leq E(x_t - c)^2$$

Παίρνοντας τά ὅρια στίς δύο παραπάνω ἀνισότητες καί ἐφόσον



ίσχύει ή (1.1), αποδείχνουμε ότι ίσχύουν οι (1.5). Αντίστροφα, αν ίσχύουν οι (1.5), παίρνοντας τά όρια στην (1.6) αποδείχνουμε ότι ίσχύει ή (1.1).

Αν ίσχύουν οι (1.5) λέμε ότι ή ακολουθία καταρρέει στη σταθερή c . Η κατάρρευση μιās ακολουθίας στη σταθερή c , όταν υπάρχουν οι συναρτήσεις πυκνότητας (σ.π.) f_t , φαίνεται στο Διάγραμμα 2:



Διάγραμμα 2. Κατάρρευση μιās ακολουθίας τ.μ. σε μιá σταθερή.

Από τίς Προτάσεις 1 και 3 συμπεραίνουμε ότι ή κατάρρευση μιās ακολουθίας σε μιá σταθερή συνεπάγεται ότι ή σταθερή αυτή είναι τό όριο πιθανότητας τής ακολουθίας. Η ύπαρξη, όμως, του τελευταίου αυτού όριου δέν συνεπάγεται τήν κατάρρευση τής ακολουθίας τ.μ. Πάνω στό θέμα αυτό βλέπε και τό παράδειγμα πού δίνει ό Dhrymes (1970) στη σελίδα 88.



II. Σύγκλιση ακολουθίας τυχαίων μεταβλητών σέ μία τυχαία μεταβλητή

Μία ακολουθία τ.μ. είναι δυνατόν νά συγκλίνει, όχι σέ μία σταθερή, αλλά σέ μία άλλη τ.μ.

Λέμε ότι ή ακολουθία τ.μ. $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ συγκλίνει στήν τ.μ. x μέ τήν έννοια τών όρισμών (i), (ii) ή (iii) τοῦ προηγούμενου τμήματος, άν ή ακολουθία $\{(x_t - x), t = 1, 2, \dots\}$ συγκλίνει στό μηδέν σύμφωνα μέ τούς όρισμούς (i), (ii) ή (iii).

Αν $F_t(x)$ είναι ή σ.κ. τής τ.μ. x_t καί $F(x)$ ή σ.κ. τής τ.μ. x , όρίζουμε τή

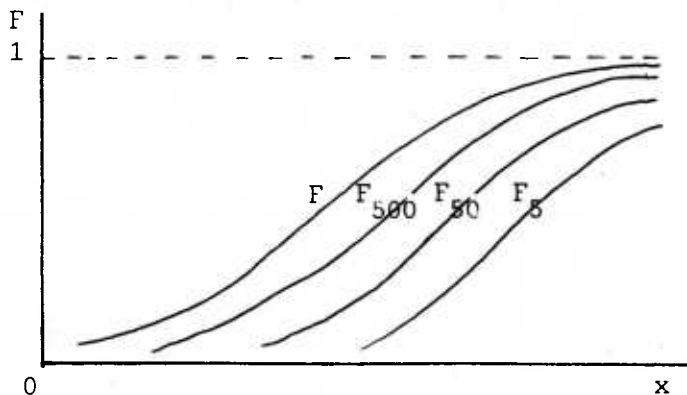
(iv) Σύγκλιση κατά κατανομή (in distribution), άν

$$\lim_{t \rightarrow \infty} F_t(x) = F(x) \quad \text{γιά κάθε σημείο συνέχειας}$$

τής F καί τή συμβολίζουμε μέ

$$x_t \xrightarrow{d} x \quad (1.7)$$

Η σύγκλιση ακολουθίας τ.μ. κατά κατανομή φαίνεται στό
Διάγραμμα 3



Διάγραμμα 3. Σύγκλιση ακολουθίας τ.μ. κατά κατανομή.

Ἡ κατανομή $F(x)$ ὀνομάζεται ὀριακή κατανομή (limiting distribution) τῆς ἀκολουθίας $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$

Πρόταση 4. Ἡ σύγκλιση κατὰ πιθανότητα συνεπάγεται τὴ σύγκλιση κατὰ κατανομή. Τὸ ἀντίστροφο ἰσχύει ἂν ἡ ὀριακή κατανομή εἶναι ἐκφυλισμένη.

Ἀπόδειξη : Βλέπε Loève (1963), σελ. 168 καὶ Roussas (1973), σελ. 134-136.

Ὅπως παρατηρεῖ ὁ Dhrymes (1970), σελ. 93, ἡ σημασία τῆς παραπάνω Πρότασης βρίσκεται στὸ γεγονός ὅτι, ὅταν ἔχουμε ἓνα ἐκτιμητὴ τοῦ ὁποῦ δέν εἶναι εὐκόλο νὰ προσδιορίσουμε τὴν κατανομή σέ μικρά δειγμάτα, μπορούμε νὰ συνάγουμε τὴν ἀσυμπτωτική του κατανομή ἂν μπορούμε νὰ προσδιορίσουμε τὸ ὄριο πιθανότητας τοῦ ἐκτιμητῆ αὐτοῦ.

Ἐπιπλέον, ὅπως φαίνεται ἀπὸ τὸ Διάγραμμα 1, ὅταν ἔχουμε σύγκλιση σέ μιὰ σταθερή, ἡ σύγκλιση κατὰ πιθανότητα καὶ ἡ σύγκλιση κατὰ κατανομή εἶναι ταυτόσημες.

Περὶληπτικά οἱ σχέσεις ἀνάμεσα στοὺς διάφορους τρόπους σύγκλισης εἶναι οἱ ἑξῆς:

$$\begin{array}{l} \lim x_t = x \text{ μέ πιθαν.} \\ \lim E(x_t - x)^2 = 0 \end{array} \begin{array}{l} \Downarrow \\ \Rightarrow \\ \Uparrow \end{array} \begin{array}{l} \text{plim } x_t = x \\ \Leftrightarrow \\ (\text{ἂν } x = c) \end{array} \begin{array}{l} \xrightarrow{d} \\ x \end{array}$$

Πρόταση 5. Ἐστω ὅτι ἡ ἀκολουθία τ.μ. x_t μέ σ.κ. $F_t(x)$ συγκλίνει κατὰ κατανομή στὴν τ.μ. x μέ σ.κ. $F(x)$ καὶ, ἀκόμη, $g(x)$ μιὰ συνεχῆς συνάρτηση, τότε

(i) ἂν a καὶ b ($a < b$) εἶναι σημεῖα συνέχειας τῆς F , τότε

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \int_a^b g(x) dF_t = \int_a^b g(x) dF$$



(ii) *Αν ή $g(x)$ είναι φραγμαμένη, τότε

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \int g(x) dF_t = \int g(x) dF$$

όπου $\int \equiv \int_{-\infty}^{\infty}$

*Απόδειξη: Βλέπε Loève (1963), σελ. 180-2.

Πρόταση 6. Θεώρημα της συνέχειας (Continuity Theorem).

*Αν $\varphi_t(u)$ είναι οι χαρακτηριστικές συναρτήσεις που αντίστοιχοῦν στίς τ.μ. x_t , $t > 1$, όπου $x_t \xrightarrow{d} x$, καί ἄν $\varphi(u)$ είναι ή χαρακτηριστική συνάρτηση τής τ.μ. x , τότε

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \varphi_t(u) = \varphi(u), \text{ για κάθε } u.$$

*Αντίστροφα, ἄν ὑπάρχει μιὰ συνάρτηση $\varphi(u)$, συνεχής στό $u = 0$, τέτοια ὥστε νά ἰσχύει ή παραπάνω σχέση, τότε

$$x_t \xrightarrow{d} x$$

όπου x είναι ή τ.μ. μέ χαρακτηριστική συνάρτηση $\varphi(u)$.

*Απόδειξη: Βλ. Dhrymes (1970), σελ. 94 καί Loève (1963), σελ. 191.

Πρὶν προχωρήσουμε δύνουμε τόν παρακάτω ὄρισμό:

Μιὰ συνάρτηση $g(x)$ είναι ὁμοιόμορφα ὁλοκληρώσιμη (uniformly integrable) ὡς πρὸς τίς σ.κ. F_t , $t = 1, 2, \dots$, ἄν

$$\sup_{t=1, 2, \dots} \int_{|x| > c} |g(x)| dF_t \xrightarrow{c \rightarrow \infty} 0$$

Πρόταση 7. *Ἐστω μιὰ ἀκολουθία τ.μ. $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ μέ σ.κ. $\{F_t, t = 1, 2, \dots\}$. *Αν για κάποιο $r_0 > 0$, ή $|x|^{r_0}$ είναι ὁμοιόμορφα ὁλοκληρώσιμη ὡς πρὸς τίς F_t , τότε ὑπάρχει μιὰ ὑπακολουθία $\{x_{t_k}\}$ τής ἀκολουθίας $\{x_t\}$ καί μιὰ τ.μ. x , τέτοιες ὥστε:



$$x_t \xrightarrow{d} x$$

καί για κάθε πραγματικό άριθμό r καί θετικό άκέραιο k

$$r \leq r_0 \Rightarrow \lim E |x_t|^r = E |x|^r$$

$$k \leq r_0 \Rightarrow \lim E (x_t^k) = E(x^k)$$

Άπόδειξη: Βλέπε Loève (1963), σελ. 184.

III. Άκολουθίες διανυσματικῶν τυχαίων μεταβλητῶν

Οί όρισμοί τῆς σύγκλισης πού δόθηκαν στά προηγούμενα τμήματα εἶναι εὔκολο νά ἐπεκταθοῦν καί σέ άκολουθίες διανυσματικῶν τυχαίων μεταβλητῶν (δ.τ.μ.) (vector random variable).

Πρό συγκεκριμένα, λέμε ὅτι ἡ άκολουθία δ.τ.μ.

$$\{x_t = (x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{tn}), t = 1, 2, \dots\} \quad (1.8)$$

συγκλίνει κατά τούς τρόπους (i), (ii) ἢ (iii) στή δ.τ.μ.

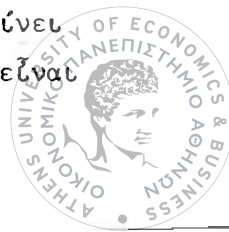
$$x' = (x_1, x_2, \dots, x_n) \quad (1.9)$$

άν για κάθε $i = 1, 2, \dots, n$ ἡ άκολουθία τ.μ. $\{x_{ti}, t = 1, 2, \dots\}$ συγκλίνει στήν τ.μ. x_i κατά τούς τρόπους (i), (ii) ἢ (iii), αντίστοιχα.

Ο όρισμός (iv) τοῦ τμήματος II, για τῆ σύγκλιση κατά κατανομή, ἰσχύει καί για τῆς άκολουθίες δ.τ.μ., άρκεῖ ἡ τ.μ. x στή σχέση (1.7), νά αντικατασταθεῖ από μιá δ.τ.μ. x' .

Στήν πράξη, αντί για τόν παραπάνω όρισμό, χρησιμοποιοῦμε τήν πρὸ κάτω Πρόταση:

Πρόταση 8. Άναγκαία καί ἱκανή συνθήκη για νά συγκλίνει κατά κατανομή ἡ άκολουθία δ.τ.μ. (1.8) στή δ.τ.μ. (1.9) εἶναι



για όποιουσδήποτε n πραγματικούς αριθμούς $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

ή τ.μ.

$$w_t = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_{ti}$$

νά συγκλίνει κατά κατανομή στην τ.μ.

$$w = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i$$

Απόδειξη : Για την απόδειξη της ισοδυναμίας των δύο όρισμών βλέπε Rao (1973), σελ. 123.

Εφαρμόζοντας τους όρισμούς και την Πρόταση 8 είναι εύκολο να αποδείξουμε ότι οι Προτάσεις 1 μέχρι 7 ισχύουν και για ακολουθίες δ.τ.μ.

Πρόταση 9 . Έστω ή ακολουθία δ.τ.μ. (1.8) και ή δ.τ.μ. (1.9) και g μιá συνεχής συνάρτηση, τέτοια ώστε $g(x_{t.})$ και $g(x')$ είναι τ.μ.:

$$(α) \text{ "Αν } x_{t.} \xrightarrow{d} x' \text{ τότε } g(x_{t.}) \xrightarrow{d} g(x')$$

$$(β) \text{ "Αν } \text{plim } x_{t.} = x' \text{ τότε } \text{plim } g(x_{t.}) = g(x')$$

Απόδειξη: Για τό (α) βλέπε Rao (1973), σελ. 124, και για τό (β) βλέπε Roussas (1973), σελ.151-2.

Θεώρημα του Slutsky (Slutsky's Theorem). Μετά την Πρόταση 9 δίνουμε τό θεώρημα του Slutsky τό όποιο χρησιμοποιείται σέ μεγάλη έκταση στή θεωρητική Οικονομετρία.

"Αν $\text{plim } x_{t.} = c'$, όπου c' είναι ένα σταθερό διάνυσμα, και αν g είναι μιá ρητή συνάρτηση, τέτοια ώστε $g(x_{t.})$ και $g(c')$ υπάρχουν τότε:

$$\text{plim } g(x_{t.}) = g(c')$$



Απόδειξη : Βλ. Cramér (1946), σελ. 225 και
Malinvaud (1970), σελ. 319.

Πρόταση 10. *Αν $x_t \xrightarrow{d} x$ και $\text{plim } y_t = c$ (όπου c εἶναι μιά σταθερή), τότε

$$(i) (x_t + y_t) \xrightarrow{d} (x + c)$$

$$(ii) x_t y_t \xrightarrow{d} xc$$

$$(iii) * \text{Αν } c \neq 0 \text{ και } \text{Pr}\{y_t \neq 0\} = 1, \frac{x_t}{y_t} \xrightarrow{d} \frac{x}{c}$$

Απόδειξη: Βλ. Cramér (1946), σελ. 254, και
Roussas (1973), σελ. 152.

Θεώρημα του Cramer (Cramér's Theorem). Μετά την Πρόταση 10 δίνουμε τό Θεώρημα του Cramér τό όποιο, όπως και τό Θεώρημα του Slutsky, χρησιμοποιείται συχνά στην Οικονομετρία.

*Εστω $\{A_t = (a_{tij}), t = 1, 2, \dots\}$ μιά ακολουθία τυχαίων $n \times n$ μητρών, $A = (a_{ij})$ μιά σταθερή $n \times n$ μήτρα, x'_t και x , $n \times 1$ δ.τ.μ.

*Αν $\text{plim } A_t = A$ και $x_t \xrightarrow{d} x$, τότε

$$y_t = A_t x_t \xrightarrow{d} y = Ax$$

Απόδειξη: Ἡ απόδειξη στηρίζεται στην κατευθείαν εφαρμογή των Προτάσεων 10 (ii), 9 (α) και 8.

Πρόταση 11. Ἡ Πρόταση αυτή χρησιμοποιείται, συνήθως, μαζί με τό Θεώρημα του Cramér.

*Αν ἡ $n \times 1$ δ.τ.μ. x κατανέμεται σάν $N(\mu, \Sigma)$ και ἄν $y = b + Bx$, όπου b εἶναι ἕνα $n \times 1$ σταθερό διάνυσμα, και



Β μιά σταθερή $n \times n$ μήτρα, τότε

$$y \sim N(b + B\mu, B\Sigma B')$$

Ἀπόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 15 καί

Roussas (1973), σελ. 361-2.

IV. Νόμοι τῶν μεγάλων ἀριθμῶν καί κεντρικά ὀριακά θεωρήματα

Σ'αυτό τό τμήμα θά ἀσχοληθοῦμε μέ τή σύγκλιση τοῦ μέσου μίας ἀκολουθίας ἀνεξάρτητων τ.μ.

Οἱ Νόμοι τῶν Μεγάλων Ἀριθμῶν (NMA) (Laws of Large Numbers) ἐξετάζουν τή σύγκλιση σέ μιά σταθερή, ἐνῶ τά Κεντρικά Ὀριακά Θεωρήματα (ΚΟΘ) (Central Limit Theorems) ἀναφέρονται στή σύγκλιση σέ μιά κατανομή.

Πρόταση 12. Ἐστω μιά ἀκολουθία ἀνεξάρτητων (independent) τ.μ. $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ μέ $E(x_t) = \mu_t \neq \pm \infty$ καί $\text{Var}(x_t) = \sigma_t^2 < \infty$. Ὄρίζοντας τούς μέσους:

$$\bar{x}_T = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T x_t, \quad \bar{\mu} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \mu_t$$

ἔχουμε:

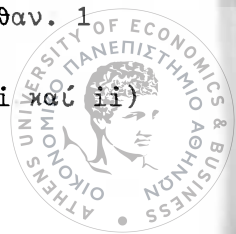
(i) Θεώρημα τοῦ Chebychev (Chebychev's Theorem)

$$\text{Ἐάν } \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T^2} \sum_{t=1}^T \sigma_t^2 = 0, \text{ τότε } \text{plim}(\bar{x}_T - \bar{\mu}_T) = 0$$

(ii) Θεώρημα τοῦ Kolmogorov (Kolmogorov's Theorem)

$$\text{Ἐάν } \lim_{T \rightarrow \infty} \sum_{t=1}^T \frac{\sigma_t^2}{t^2} < \infty, \text{ τότε } \bar{x}_T - \bar{\mu}_T \rightarrow 0 \text{ μέ πιθαν. } 1$$

Ἀπόδειξη: Βλέπε Feller (1957), σελ. 238 καί 243 (i καί ii)



Πορίσματα : "Εστω μιὰ ἀκολουθία ἀνεξάρτητων καί μέ τήν ἴδια κατανομή (independent and identically distributed) τ.μ. $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ μέ $E(x_t) = \mu \neq \pm \infty$. Κάτω ἀπό τίς ὑποθέσεις αὐτές, καί σάν Πορίσματα τῆς Πρότασης 12, ἔχουμε τά δύο παρακάτω θεωρήματα:

(i) Θεώρημα τοῦ Khintchine (Khintchine's Theorem)

$$\text{plim } \bar{x}_T = \mu$$

(ii) Θεώρημα τοῦ Kolmogorov (Kolmogorov's Theorem)

$$\bar{x}_T \rightarrow \mu \quad \text{μέ πιθανότητα } 1$$

Ἀποδείξεις: Βλέπε Dhrymes (1970) γιά τό (i), καί Feller (1957), σελ. 244 γιά τό (ii).

Τά τμήματα (i) τῆς Πρότασης 12 καί τοῦ Πορίσματος πού ἀκολουθεῖ, πού ἀφοροῦν τή σύγκλιση κατά πιθανότητα, ὀνομάζονται Ἀσθενεῖς (Weak) ΝΜΑ, ἐνῶ τά τμήματα (ii) πού ἀφοροῦν τή σύγκλιση μέ πιθανότητα τή μονάδα, ὀνομάζονται Ἰσχυροί (Strong) ΝΜΑ.

Στίς μορφές τοῦ ΚΟΘ πού ἐξετάζουμε στή συνέχεια στό τμήμα αὐτό παίρνουμε μιὰ ἀκολουθία ἀνεξάρτητων τ.μ. $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ μέ σ.κ. $\{F_t, t = 1, 2, \dots\}$ μέ:

$$-\infty < E(x_t) = \mu_t < \infty \quad \text{καί} \quad E(x_t - \mu_t)^2 = \sigma_t^2 < \infty$$

Ἀπό τήν ἀκολουθία αὐτή σχηματίζουμε τήν ἀκολουθία τῶν τυποποιημένων (standardised) τ.μ.

$$z_T = \frac{1}{s_T} \sum_{t=1}^T (x_t - \mu_t), \quad s_T^2 = \sum_{t=1}^T \sigma_t^2$$

καί ἐξετάζουμε κάτω ἀπό ποιές συνθηκὲς ἡ ἀκολουθία αὐτή συγκλίνει σέ μιὰ τ.μ. $z \sim N(0, 1)$.



Πρόταση 13. (Θεώρημα των Lindeberg-Levy). "Αν οι x_t ε-χουν την ίδια κατανομή, τότε

$$z_T = \frac{1}{\sqrt{T}\sigma} \sum_{t=1}^T (x_t - \mu) \xrightarrow{d} z \sim N(0,1)$$

Απόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 104.

Πρόταση 14. (Θεώρημα του Liapounov). "Αν υπάρχει κάποιος $\delta > 0$ τέτοιο ώστε:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{s_T^{2+\delta}} \sum_{t=1}^T E|x_t|^{2+\delta} = 0, \text{ τότε } z_T \xrightarrow{d} z \sim N(0,1)$$

Απόδειξη: Βλέπε Loève (1963), σελ. 275-6.

Πρόταση 15. (Θεώρημα των Lindeberg-Feller). "Η z_T συγκλίνει κατά κατανομή στη τ.μ. $z \sim N(0,1)$ και

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \max_{1 \leq t \leq T} \frac{\sigma_t}{s_T} = 0$$

όταν και μόνον όταν για κάθε $\varepsilon > 0$

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{s_T^2} \sum_{t=1}^T \int_{|x-\mu_t| > \varepsilon s_T} (x - \mu_t)^2 dF_t = 0$$

Απόδειξη: Βλέπε Loève (1963), σελ. 280-2.

Τά θεωρήματα των Lindeberg-Levy και Lindeberg-Feller γενικεύονται και για δ.τ.μ.

Πρόταση 16. "Αν $\{x_{t.}, t = 1, 2, \dots\}$ είναι μια ακολουθία ανεξάρτητων και με την ίδια κατανομή δ.τ.μ. με :

$$E(x_{t.}) = \mu, \text{ Var}(x_{t.}) = \Sigma$$

τότε:



$$z_T = \frac{1}{\sqrt{T}} \sum_{t=1}^T (x_{t.} - \mu') =$$

$$\sqrt{T}(\bar{x}_T - \mu') \xrightarrow{d} z \sim N(0, \Sigma)$$

Απόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ.107.

Πρόταση 17. Έστω μιά ακολουθία ανεξάρτητων δ.τ.μ.

$\{x_{t.}, t = 1, 2, \dots\}$ μέ σ.κ. $\{F_t, t = 1, 2, \dots\}$ καί

$$E(x_{t.}) = 0, \text{Var}(x_{t.}) = \Phi_t, t = 1, 2, \dots$$

Αν

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \Phi_t = \Phi < \infty$$

όπου Φ είναι μιά μή μηδενική μήτρα, καί έπιπλέον αν

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \int_{|x| > \varepsilon \sqrt{T}} |x|^2 dF_t = 0$$

όπου $|x|$ είναι τό μήκος τοῦ διανύσματος x , τότε

$$z_T = \frac{1}{\sqrt{T}} \sum_{t=1}^T x_{t.} \xrightarrow{d} z' \sim N(0, \Phi)$$

Απόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 108.

Πρόταση 18. Έστω $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ μιά ακολουθία τ.μ. μέ μέσο μ καί σ.κ. $\{F_t, t = 1, 2, \dots\}$. Αν

$$\sup_{t=1, 2, \dots} \int_{|x| > c} |x| dF_t \rightarrow 0 \text{ για } c \rightarrow \infty$$

τότε

$$\text{plim} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T x_t = \mu$$

Απόδειξη: Βλ. Anderson (1958), σελ. 26 & Loève (1963), σελ. 278.



ν. Συγκλίνουσες ακολουθίες εκτιμητών

Έστω μία ακολουθία τ.μ. $\{x_t, t = 1, 2, \dots\}$ με σ.κ. $\{F_t(x_t; \theta), t = 1, 2, \dots\}$ όπου θ είναι τό διάνυσμα των (κοινών) παραμέτρων των κατανομών.

Αν g είναι μία συνάρτηση, τέτοια ώστε

$$\hat{\theta}_T = g(x_1, x_2, \dots, x_T)$$

νά είναι τ.μ., τότε ο $\hat{\theta}_T$ ονομάζεται **έκτιμητής (estimator)** του διανύσματος θ για δείγμα μεγέθους T (βλ. Mood and Graybill, σελ. 160 και Roussas (1973), σελ. 227)

Ο έκτιμητής $\hat{\theta}_T$ ονομάζεται:

(i) **Συνεπής (Consistent)**, αν

$$\text{plim}_{T \rightarrow \infty} \hat{\theta}_T = \theta$$

(ii) **Άσυμπτωτικά άμερόληπτος (Asymptotically unbiased)**, αν

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}_T) = \theta$$

Βλέπε Goldberger (1964), αλλά και Theil (1971), σελ. 377

Όπως είδαμε στο τέλος του Τμήματος Ι, ένας συνεπής έκτιμητής δέν είναι, αναγκαστικά, και άσυμπτωτικά άμερόληπτος.

Αντίθετα (βλέπε και Πρόταση 3), αν

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}_T) = \theta \quad \text{και} \quad \lim_{T \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\theta}_T) = 0$$

ο έκτιμητής είναι συνεπής και για $T \rightarrow \infty$ όλόκληρη ή μάζα πιθανότητας συγκεντρώνεται στο θ , δηλαδή η όριακή κατανομή είναι έκφυλισμένη (μέ μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης 0)



Ἡ τελευταία αὐτή παρατήρηση σημαίνει ὅτι, ἂν ἔχουμε δύο ἐκτιμητές γιὰ τοὺς ὁποίους ἰσχύουν τὰ παραπάνω, δέν εἶναι δυνατὸν νὰ συγκρίνουμε τίς ἀσυμπτωτικές τους ἰδιότητες. Αὐτός εἶναι ὁ λόγος γιὰ τὸν ὁποῖο ἐξετάζουμε τὴν ἀκολουθία δ.τ.μ.

$$z_T = \sqrt{T}(\hat{\theta}_T - \theta), \quad T = 1, 2, \dots$$

ἡ ὁποία, στὶς περιπτώσεις πού συνήθως ἐξετάζονται στὴν Οἰκονομετρία, συγκλίνει κατὰ κατανομή σέ μιὰ μὴ ἐκφυλισμένη δ.τ.μ. μέ σ.κ. F καὶ μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης V .

Μέ βάση τὰ παραπάνω ὀρίζουμε:

(iii) Ἀσυμπτωτική κατανομή (asymptotic distribution) τοῦ $\hat{\theta}_T$ τὴν ὀριακή κατανομή F τῆς δ.τ.μ. z_T (βλέπε Theil (1971), σελ. 377 καὶ Mood and Graybill (1965), σελ. 160)

(iv) Ἀσυμπτωτική διακύμανση (asymptotic variance - asy.var) τοῦ $\hat{\theta}_T$ τὴ μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης τοῦ z_T διατεταγμένη μέ T , δηλαδή:

$$\text{asy. var}(\hat{\theta}_T) = \frac{1}{T}V$$

(βλ. Theil (1971), σελ. 378 καὶ Dhrymes (1970), σελ. 192)

Ἡ παραπάνω ὀρολογία (iii) καὶ (iv) ἔχει ἐπικρατήσει. Προτιμότερο θά ἦταν νὰ ἀναφέρονται, ἀντίστοιχα, ὡς κατὰ προσέγγιση ἀσυμπτωτική κατανομή καὶ ἀσυμπτωτική διακύμανση.

(v) Ἀσυμπτωτικά ἀποτελεσματικό (asymptotically efficient), ἓνα συνεπὴ ἐκτιμητὴ $\hat{\theta}_T$ ἂν, γιὰ κάθε ἄλλο συνεπὴ ἐκτιμητὴ θ_T^* ἡ μήτρα :

$$D_T = \text{asy. var}(\theta_T^*) - \text{asy. var}(\hat{\theta}_T)$$

εἶναι θετικά ἡμιορισμένη (βλέπε Goldberger (1964) σελ. 129).



(vi) "Αριστο ασυμπτωτικά κανονικό (best asymptotically normal) Ένα εκτιμητή $\hat{\theta}_T$ αν

$$\sqrt{T}(\hat{\theta}_T - \theta) \xrightarrow{d} N(0, V)$$

καί για κάθε εκτιμητή θ_T^* , τέτοιο ώστε

$$\sqrt{T}(\theta_T^* - \theta) \xrightarrow{d} N(0, V^*)$$

ή μήτρα

$$V^* - V$$

είναι θετικά ήμιορισμένη (βλέπε Mood and Graybill (1965),σελ. 296 καί Dhrymes(1970) , σελ.128)



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 2

ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΑΛΛΗΛΕΞΑΡΤΗΜΕΝΩΝ

ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΩΝ ΕΞΙΣΩΣΕΩΝ

Εισαγωγή

Όπως αναφέραμε και στον Πρόλογο, ο Τόμος αυτός είναι αφιερωμένος στις μεθόδους εκτίμησης των παραμέτρων μιας ή όλων των εξισώσεων ενός συστήματος αλληλεξαρτημένων στοχαστικών εξισώσεων. Το Κεφάλαιο αυτό είναι μια γενική εισαγωγή σ'αυτά τα συστήματα.

Παίρνοντας ένα απλό μακροοικονομικό υπόδειγμα και χρησιμοποιώντας τα στοιχεία της άσυμπτωτικής θεωρίας που δώσαμε στο προηγούμενο Κεφάλαιο, δείχνουμε, πρώτα, τους λόγους για τους οποίους οι εκτιμητές ελάχιστων τετραγώνων μιας εξίσωσης δεν έχουν τις επιθυμητές στατιστικές ιδιότητες. Ο συμβολισμός που χρησιμοποιείται για το υπόδειγμα αυτό είναι εκείνος των συστημάτων αλληλεξαρτημένων στοχαστικών εξισώσεων. Μέ τον τρόπο αυτό ο αναγνώστης έρχεται σε μια πρώτη "έπαφή" με το αντικείμενο του Τόμου αυτού.

Τά υπόλοιπα τμήματα του Κεφαλαίου αυτού είναι αφιερωμένα στην παρουσίαση της γενικής μορφής ενός συστήματος αλληλεξαρτημένων στοχαστικών εξισώσεων -πρόκειται για το υπόδειγμα της Έπιτροπής Cowles (Cowles Commission Model) - και των βασικών υποθέσεων που γίνονται γι'αυτό.



Ι. Η άκαταλληλότητα της απλής μεθόδου των ελάχιστων τετραγώνων

Τό παράδειγμα πού θά χρησιμοποιήσουμε δύναται σέ όλα σχεδόν τά έγχειρίδια Οίκονομετρίας (βλ. π.χ. Dhrymes (1970), Theil (1971), Johnston (1972), Wallis (1972) κ.ο.κ.). Πρόκειται για ένα απλό Κεϋνσιανό υπόδειγμα μέ μιá εξίσωση καί μιá ταυτότητα (identity).

*Εστω:

$$y_{t1} = \text{κατανάλωση}$$

$$y_{t2} = \text{είσόδημα}$$

$$z_{t1} = 1, \text{ για κάθε } t$$

$$z_{t2} = \text{έπένδυση}$$

$$u_{t1} = \text{διαταρακτικός όρος}$$

Μέ τό συμβολισμό αύτό τό υπόδειγμα είναι:

$$y_{t1} = \gamma_{11}z_{t1} + \beta_{12}y_{t2} + u_{t1} \quad (2.1)$$

$$y_{t2} = y_{t1} + z_{t2} \quad (2.2)$$

*Αν τώρα θέσουμε

$$B = \begin{bmatrix} 1 & -\beta_{12} \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \quad \Gamma = \begin{bmatrix} -\gamma_{11} & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad (2.3)$$

καί

$$y_{t.} = (y_{t1}, y_{t2}), \quad z_{t.} = (z_{t1}, z_{t2}) \quad \text{καί} \quad (2.4)$$

$$u_{t.} = (u_{t1}, 0)$$

τότε ή εξίσωση (2.1) καί ή ταυτότητα (2.2) γράφονται



σάν σύστημα ως έξής:

$$By'_t + \Gamma z'_t = u'_t \quad (2.5)$$

Οι σχέσεις (2.3), (2.4) καί (2.5) είναι ένα άπλό παράδειγμα του συμβολισμού που χρησιμοποιείται για τή γενική μορφή του υποδείγματος της Cowles Commission, τό όποιο θα παρουσιάσουμε στό έπόμενο τμήμα.

Αν αντικαταστήσουμε τή (2.1) στη (2.2) καί έπιλύσουμε τή σχέση ως προς y_{t2} έχουμε :

$$y_{t2} = \frac{\gamma_{11}}{1 - \beta_{12}} + \frac{1}{1 - \beta_{12}} z_{t2} + \frac{u_{t1}}{1 - \beta_{12}} \quad (2.6)$$

Μιά από τίς βασικές υποθέσεις στις όποιες στηρίζεται ή μέθοδος τών ελάχιστων τετραγώνων είναι ότι οι έρμηνευτικές μεταβλητές είναι άσυσχέτιστες μέ τούς διαταρακτικούς όρους. Στην περίπτωση τής εξίσωσης (2.1) οι έρμηνευτικές μεταβλητές είναι οι z_{t1} καί ή y_{t2} .

Υποθέτουμε ότι ή z_{t1} δύνεται έξω από τό σύστημα καί είναι άσυσχέτιστη μέ τό διαταρακτικό όρο u_{t1} .

Επιπλέον υποθέτουμε ότι:

$$\begin{aligned} E(u_{t1}) &= 0, E(u_{t1}^2) = \sigma^2 < \infty \\ E(u_{t1}^4) &= \sigma^4 < \infty \text{ για κάθε } t \end{aligned} \quad (2.7)$$

Από τίς (2.6) καί (2.7) βλέπουμε ότι

$$E(u_{t1} y_{t2}) = \frac{\sigma^2}{1 - \beta_{12}} \neq 0 \quad (2.8)$$

Αρα ή έρμηνευτική μεταβλητή y_{t2} τής εξίσωσης (2.1) δέν είναι άσυσχέτιστη μέ τό διαταρακτικό όρο u_{t1} τής εξίσωσης αυτής.



Συμβολίζοντας τούς έπιτιμητές τών παραμέτρων γ_{11} και β_{12} μέ τά αντίστοιχα λατινικά γράμματα c_{11} και b_{12} , και έφαρμόζοντας τή μέθοδο τών ελάχιστων τετραγώνων (βλέπε θεωρητική Οίκονομετρία - I, σελ. 63) στήν έξίσωση (2.1) έχουμε:

$$b_{12} = \frac{\Sigma(y_{t1} - \bar{y}_1)(y_{t2} - \bar{y}_2)}{\Sigma(y_{t2} - \bar{y}_2)^2} \quad (2.9)$$

και

$$c_{11} = \bar{y}_1 - b_{12}\bar{y}_2 \quad (2.10)$$

όπου τά άθροίσματα είναι από $t=1$ μέχρι $t=T$ και ή $\bar{\quad}$ συμβολίζει τόν αριθμητικό μέσο.

*Αν άντικαταστήσουμε τή

$$\bar{y}_1 = \gamma_{11} + \beta_{12}\bar{y}_2 + \bar{u}_1 \quad (2.11)$$

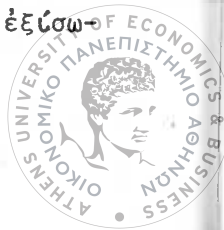
στή (2.9), έχουμε

$$b_{12} = \beta_{12} + \frac{\Sigma(y_{t2} - \bar{y}_2)(u_{t1} - \bar{u}_1)}{\Sigma(y_{t2} - \bar{y}_2)^2} \quad (2.12)$$

*Από τή (2.6) φαίνεται ότι ό παρανομαστής στή (2.12), είναι στοχαστικός και, κατά συνέπεια, δέν μπορούμε νά βρούμε τήν άναμενόμενη τιμή του b_{12} . Μπορούμε, όμως, νά βρούμε τό όριο πιθανότητας του b_{12} , έφαρμόζοντας τό θεώρημα του Slutsky. Τό όριο αυτό πιθανότητας είναι:

$$\text{plim}(b_{12}) = \beta_{12} + \frac{\text{plim}\left[\frac{1}{T}\Sigma(y_{t2} - \bar{y}_2)(u_{t1} - \bar{u})\right]}{\text{plim}\left[\frac{1}{T}\Sigma(y_{t2} - \bar{y}_2)^2\right]} \quad (2.13)$$

*Αν στήν (2.6) πάρουμε αριθμητικούς μέσους και τή νέα έξίσωση πού προκύπτει τήν αφαιρέσουμε από τήν αρχική έξίσωση (2.6), έχουμε:



$$y_{t2} - \bar{y}_2 = \frac{(z_{t2} - \bar{z}_2) + (u_{t1} - \bar{u}_1)}{1 - \beta_{12}}$$

καί αντικαθιστώντας τήν παραπάνω σχέση στη (2.13) έχουμε:

$$\text{plim}(b_{12}) = \beta_{12} + (1 - \beta_{12})\text{plim}(q) \quad (2.14)$$

όπου:

$$\text{plim}(q) = \frac{\text{plim} \frac{1}{T} \sum (z_{t2} - \bar{z}_2)(u_{t1} - \bar{u}_1) + \text{plim} \frac{1}{T} \sum (u_{t1} - \bar{u}_1)^2}{\text{plim} \frac{1}{T} \sum [(z_{t2} - \bar{z}_2) + (u_{t1} - \bar{u}_1)]^2}$$

Από τίσ υποθέσεις (2.7) καί τήν Πρόταση 12 τοῦ Κεφαλαίου 1 έχουμε:

$$\text{plim}(u_{t1} - \bar{u}) = 0 \quad \text{καί} \quad \text{plim}(u_{t1} - \bar{u}_2)^2 = \sigma^2 \quad (2.15)$$

Επιπλέον, ἀφοῦ οἱ z_{t2} καί u_{t1} εἶναι ἀσυσχέτιστες

$$\text{plim} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (z_{t2} - \bar{z}_2)(u_{t1} - \bar{u}_1) = 0 \quad (2.16)$$

Τέλος υποθέτοντας ὅτι:

$$\text{plim} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (z_{t2} - \bar{z}_2)^2 = \sigma_z^2 < \infty \quad (2.17)$$

αντικαθιστοῦμε τίσ (2.15), (2.16) καί (2.17) στη (2.14) καί βρίσκουμε:

$$\text{plim}(b_{12}) = \beta_{12} + \frac{(1 - \beta_{12})\sigma^2}{\sigma^2 + \sigma_z^2} \quad (2.18)$$

Από τήν οἰκονομική θεωρία γνωρίζουμε ὅτι ἡ ὀριακή ροπή πρὸς κατανάλωση (β_{12}) εἶναι μεγαλύτερη ἀπό τό μηδέν, ἀλλά με-



κρότερη από τη μονάδα. Κατά συνέπεια:

$$\text{plim}(b_{12}) > \beta_{12} \quad (2.19)$$

δηλαδή ο εκτιμητής ελάχιστων τετραγώνων δεν είναι συνεπής. Από τη (2.19) φαίνεται καθαρά ότι ο εκτιμητής αυτός είναι **άσυμπτωτικά μεροληπτικός** (asymptotically biased) προς τα άνω.

Από το άπλο αυτό παράδειγμα φάνηκε καθαρά η άκαταλληλότητα της μεθόδου των ελάχιστων τετραγώνων στην εκτίμηση των παραμέτρων μιᾶς εξίσωσης που ανήκει σέ ένα σύστημα αλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν εξισώσεων.

Γιὰ νά βροῦμε εκτιμητές που θά ἔχουν, άσυμπτωτικά, ἐπιθυμητές στατιστικές ιδιότητες, θά πρέπει νά ἐφαρμόσουμε άλλες μεθόδους. Μέ τίς μεθόδους αυτές ασχολούμαστε στά ἐπόμενα Κεφάλαια τοῦ Τόμου αὐτοῦ.

II. Τό ὑπόδειγμα τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles

Τό ὑπόδειγμα τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles, που προτάθηκε για πρώτη φορά από τούς Koopmans, Rubin and Leipnic (1950) καί Koopmans (1953), δίνεται σέ ὀρισμένα ἐγχειρίδια μέ συμβολισμό διαφορετικό από ἐκεῖνο που χρησιμοποιήθηκε από τούς παραπάνω συγγραφείς (παραδείγματα τοῦ διαφορετικοῦ συμβολισμοῦ ὑπάρχουν στά γνωστά ἐγχειρίδια τῶν Goldberger (1964), Theil (1971) καί Johnston (1972)).

Στόν Τόμο αὐτό θά χρησιμοποιήσουμε τόν ἀρχικό συμβολισμό. Ὁ συμβολισμός αὐτός χρησιμοποιεῖται από ὀρισμένους συγγραφείς (βλ. π.χ. Sargan (1964), Hendry (1976)), αλλά μέ λατινικά ἀντί για ἑλληνικά γράμματα για τίς μητρες τῶν σιωτελε-



στῶν. Ὁ Madansky (1976) δίνει ἕνα κατάλογο ἀντιστοιχιῶν γιὰ τοὺς διαφορετικοὺς αὐτοὺς συμβολισμούς.

Τό ὑπόδειγμα, στό ὁποῖο ἀναφερόμαστε, καλύπτει T χρονικές περιόδους (π.χ. ἔτη ἢ τρίμηνα) ($t = 1, 2, \dots, T$) καί ἔχει:

n ἔνδογενεῖς μεταβλητές (endogenous variables)

$$y_{tj}, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

πού προσπαθοῦμε νά ἐρμηνεύσουμε. Πρόκειται, δηλαδή, γιὰ τίς μεταβλητές πού ἀλληλοπροσδιορίζονται μέσα στό σύστημα,

m προκαθορισμένες μεταβλητές (predetermined variables)

$$z_{tk}, \quad k = 1, 2, \dots, m$$

στὶς ὁποῖες περιλαμβάνονται:

- (i) ἐξογενεῖς μεταβλητές (exogenous variables), δηλαδή μεταβλητές πού προσδιορίζονται ἔξω ἀπό τό σύστημα, καί
- (ii) ἔνδογενεῖς μεταβλητές μέ χρονικές ὑστερήσεις (lagged endogenous variables)

Τέλος, τό ὑπόδειγμα ἔχει

n διαταρακτικούς ὄρους (disturbances)

$$u_{ti}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

Ἐφόσον ἔχουμε n ἔνδογενεῖς μεταβλητές, θά ἔχουμε καί n ἐξισώσεις. Ἡ καθεμιὰ ἀπό τίς ἐξισώσεις αὐτές θά περιλαμβάνει ἕνα ὑποσύνολο τῶν n ἔνδογενῶν καί τῶν m προκαθορισμένων μεταβλητῶν.

Ἐπειδὴ τό ὑπόδειγμα ἔχει περισσότερες ἀπό μιὰ ἐξισώσεις, χρειάζεται νά γίνῃ διάκριση ἀνάμεσα στὶς παραμέτρους (parameters) ἢ συντελεστές (coefficients) τῆς καθεμιᾶς ἐξίσωσης.



Συμβολίζουμε μέ:

β_{ij} τό συντελεστή (ή παράμετρο) τής ένδογενοῦς μεταβλητῆς j στήν έξίσωση i , καί μέ

γ_{ik} τό συντελεστή (ή παράμετρο) τής προκαθορισμένης μεταβλητῆς k στήν έξίσωση i .

Μέ τό συμβολισμό αὐτό ἡ έξίσωση i τοῦ ὑποδείγματος τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles γράφεται:

$$\sum_{j=1}^n \beta_{ij} y_{tj} + \sum_{k=1}^m \gamma_{ik} z_{tk} = u_{ti} \quad (2.20)$$

Στήν (2.20) ὀρισμένοι ἀπό τοὺς συντελεστῆς β_{ij} καί γ_{ik} μπορεῖ νά εἶναι ἴσοι μέ τό μηδέν.

*Ἄν συμβολίσουμε μέ:

$$\beta_{i.} = (\beta_{i1}, \beta_{i2}, \dots, \beta_{in}) \quad (2.21)$$

$$\gamma_{i.} = (\gamma_{i1}, \gamma_{i2}, \dots, \gamma_{im}) \quad (2.22)$$

καί μέ

$$y_{t.} = (y_{t1}, y_{t2}, \dots, y_{tn}) \quad (2.23)$$

$$z_{t.} = (z_{t1}, z_{t2}, \dots, z_{tm}) \quad (2.24)$$

μποροῦμε νά γράψουμε τή (2.20) ὡς ἐξῆς:

$$y_{t.} \beta'_{i.} + z_{t.} \gamma'_{i.} = u_{ti} \quad (2.25)$$

Γιά νά γράψουμε ὅλες τίς έξισώσεις τοῦ συστήματος γιά μιὰ περίοδο - ὅπως κάναμε στήν εἰδική περίπτωση τῆς (2.5) - θά πρέπει νά ὀρίσουμε μῆτρες τῶν συντελεστῶν τῶν n έξισώσεων. Οἱ μῆτρες αὐτές εἶναι οἱ:



$$B = \begin{bmatrix} \beta_{1.} \\ \beta_{2.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \beta_{n.} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_{11} & \beta_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & \beta_{1n} \\ \beta_{21} & \beta_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & \beta_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \beta_{n1} & \beta_{n2} & \cdot & \cdot & \cdot & \beta_{nn} \end{bmatrix} \quad (2.26)$$

$$\Gamma = \begin{bmatrix} \gamma_{1.} \\ \gamma_{2.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \gamma_{n.} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \gamma_{11} & \gamma_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & \gamma_{1m} \\ \gamma_{21} & \gamma_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & \gamma_{2m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \gamma_{n1} & \gamma_{n2} & \cdot & \cdot & \cdot & \gamma_{nm} \end{bmatrix} \quad (2.27)$$

Ἐπιπλέον ὀρίζουμε καὶ τὸ διάνυσμα τῶν διαταρακτικῶν ὀρων :

$$u_{t.} = (u_{t1}, u_{t2}, \dots, u_{tn}) \quad (2.28)$$

Χρησιμοποιώντας τὶς (2.26), (2.27) καὶ (2.28), μποροῦμε νὰ γράψουμε ὅλες τὶς ἐξισώσεις τοῦ ὑποδείγματος γιὰ τὴν περίοδο t ὡς ἐξῆς:

$$\begin{aligned} \eta \quad & \gamma_{t.} B' + z_{t.} \Gamma' = u_{t.} \\ & B \gamma'_{t.} + \Gamma z'_{t.} = u'_{t.} \end{aligned} \quad (2.29)$$

Τέλος γιὰ νὰ γράψουμε τὸ ὑπόδειγμα (2.29) γιὰ ὅλες τὶς T περιόδους θὰ πρέπει νὰ ὀρίσουμε τὶς μῆτρες τῶν παρατηρήσεων (observations) ὄλων τῶν ἐνδογενῶν καὶ προκαθορισμένων μεταβλητῶν:



$$Y = \begin{bmatrix} y_{1.} \\ y_{2.} \\ y_{3.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ y_{T.} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & y_{1n} \\ y_{21} & y_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & y_{2n} \\ y_{31} & y_{32} & \cdot & \cdot & \cdot & y_{3n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ y_{T1} & y_{T2} & \cdot & \cdot & \cdot & y_{Tn} \end{bmatrix} \quad (2.30)$$

$$Z = \begin{bmatrix} z_{1.} \\ z_{2.} \\ z_{3.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ z_{T.} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} z_{11} & z_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & z_{1m} \\ z_{21} & z_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & z_{2m} \\ z_{31} & z_{32} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & z_{3m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ z_{T1} & z_{T2} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & z_{Tm} \end{bmatrix} \quad (2.31)$$

καθώς και τη μήτρα των διαταρακτικών όρων

$$U = \begin{bmatrix} u_{1.} \\ u_{2.} \\ u_{3.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ u_{T.} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & u_{1n} \\ u_{21} & u_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & u_{2n} \\ u_{31} & u_{32} & \cdot & \cdot & \cdot & u_{3n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ u_{T1} & u_{T2} & \cdot & \cdot & \cdot & u_{Tn} \end{bmatrix} \quad (2.32)$$

Χρησιμοποιώντας τύς (2.30), (2.31) και (2.32) οί Τ πα



ρατηρήσεις του υποδείγματος (2.29) γράφονται ως εξής:

$$\begin{aligned} \eta \quad YB' + Z\Gamma' &= U \\ BY' + \Gamma Z' &= U' \end{aligned} \quad (2.33)$$

Ἡ (2.33) (ἢ ἡ (2.29)) ὀνομάζεται διαρθρωτική μορφή (structural form) γιατί περιγράφει τή δομή (διάθρωση) (structure) τοῦ φαινομένου πού μελετᾶμε. Στή μορφή αὐτή, ἀνάμεσα στίς ἐρμηνευτικές μεταβλητές, περιλαμβάνονται καί ἐνδογενεῖς μεταβλητές.

*Ἄν ὑποθέσουμε ὅτι ἡ μήτρα B εἶναι μή ἰδιάζουσα, καί ἄν πολλαπλασιασουμε τή (2.33) - στή δεύτερή της μορφή - ἀπό τά ἀριστερά μέ τήν B^{-1} ἔχουμε:

$$\begin{aligned} \eta \quad Y' &= \Pi Z' + V' \\ Y &= Z\Pi' + V \end{aligned} \quad (2.34)$$

ὅπου

$$\Pi = -B^{-1}\Gamma \quad \text{καί} \quad V' = B^{-1}U' \quad (2.35)$$

Ἐξάλλου ἄν πολλαπλασιασουμε τή (2.29) ἀπό τά ἀριστερά μέ B^{-1} καί χρησιμοποιήσουμε τή (2.35), ἔχουμε

$$y'_t = \Pi z'_t + v'_t \quad (2.36)$$

ὅπου

$$v_t = B^{-1}u_t \quad (2.37)$$

Ἡ (2.34) (ἢ ἡ 2.36) ὀνομάζεται ἀνηγμένη μορφή



(reduced form). Κάθε εξίσωση της μορφής αυτής περιέχει μια μόνο ένδογενή μεταβλητή, τήν όποια εξηγεί χρησιμοποιώντας μόνο εξωγενείς μεταβλητές και διαταρακτικούς όρους.

Οι (2.29) και (2.33) μπορούν να γραφτούν και με ένα άλλο τρόπο, πίο συνεπτυγμένο, πού, μαζί με τούς άλλους, χρησιμοποιείται στα επόμενα κεφάλαια του Τόμου αυτού.

Αν ορίσουμε τς μητρες:

$$A = (B : \Gamma) \quad (2.38)$$

$$X = (Y : Z) \quad (2.39)$$

και τό διάνυσμα

$$x_t = (y_t, z_t) \quad (2.40)$$

τότε τό υπόδειγμα (2.29) γράφεται ως εξής:

$$\tilde{\eta} \quad x_t A' = u_t \quad (2.41)$$

$$A x_t' = u_t'$$

Ενώ ή (2.33) γράφεται ως εξής:

$$\tilde{\eta} \quad XA' = U \quad (2.42)$$

$$AX' = U'$$

Σέ κολλά από τά επόμενα κεφάλαια θά χρειαστεῖ νά χρησιμοποιήσουμε, γιά όλες τς παρατηρήσεις της εξίσωσης i , μια μορφή διαφορετική από εκείνες πού δόθηκαν πίο πάνω. Γιά νά γράψουμε τήν εξίσωση i με τή μορφή αυτή υποθέτουμε ότι ή i μεταβλητή υπάρχει στην i εξίσωση, υποθέτουμε, δηλαδή, ότι

$$\beta_{ii} \neq 0, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$



Χωρίς να χάσουμε πληροφορίες διαιρούμε την έξίσωση i με τό β_{ii} . 'Η νέα μορφή της έξίσωσης, πού προκύπτει μετά τη διαύρεση αυτή, ονομάζεται τυποποιημένη (normalised).

'Η συνθήκη για να έχουμε τυποποιημένες έξισώσεις είναι:

$$\beta_{ii} = 1, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (2.43)$$

δηλαδή ή διαγώνιος της μήτρας B είναι μονάδες. 'Η συνθήκη αυτή ονομάζεται κανόνας τυποποίησης (normalisation rule).

Παίρνοντας την i τυποποιημένη έξίσωση υποθέτουμε ότι περιέχει n_i ένδογενεις μεταβλητές (στis όποιες περιλαμβάνεται καί ή y_{ti}) καί m_i προκαθορισμένες μεταβλητές. Ανακατατάσσοντας τis στήλες των μητρών Y καί Z μπορούμε να τis γράψουμε ως εξής:

$$Y = (y_i : Y_i : Y_i^*) \quad (2.44)$$

$$Z = (Z_i : Z_i^*)$$

όπου

$y_i \equiv y_{\cdot i}$ είναι τό $T \times 1$ διάνυσμα των παρατηρήσεων της μεταβλητής y_{ti} ,

Y_i ή $T \times (n_i - 1)$ μήτρα των παρατηρήσεων των υπόλοιπων ένδογενών μεταβλητών πού περιλαμβάνονται στην έξίσωση i ,

Y_i^* ή $T \times (n - n_i)$ μήτρα των παρατηρήσεων των ένδογενών μεταβλητών πού δέν περιλαμβάνονται στην έξίσωση i

Z_i ή $T \times m_i$ μήτρα των παρατηρήσεων των προκαθορισμένων μεταβλητών πού περιλαμβάνονται στην έξίσωση i , καί, τέλος

Z_i^* ή $T \times (m - m_i)$ μήτρα των παρατηρήσεων των προκαθορισμένων μεταβλητών πού δέν περιλαμβάνονται στην έξίσωση i .



*Αν υποθέσουμε ότι η i εξίσωση του συστήματος είναι τυποποιημένη, μπορούμε να γράψουμε όλες τις παρατηρήσεις της εξίσωσης i ως εξής:

Σύνολο παρατηρήσεων :

$$Y_i = Y_i \beta_i + Z_i \gamma_i + u_i \quad (2.45)$$

για $n_i \times 1$ \downarrow
 $(n_i - 1) \times 1$

όπου

$$u_i = u'_i = (u_{1i}, u_{2i}, \dots, u_{Ti})$$

καί β_i , γ_i είναι $(n_i - 1) \times 1$ καί $m_i \times 1$ διανύσματα, αντίστοιχα, τα όποια ορίζονται ως εξής:

$$\beta_i = (-\beta_{i1}, -\beta_{i2}, \dots, -\beta_{i(i-1)}, -\beta_{i(i+1)}, \dots, -\beta_{in_i}) \quad (2.46)$$

$$\gamma_i = (-\gamma_{i1}, -\gamma_{i2}, \dots, -\gamma_{im_i})'$$

*Αν θέσουμε

$$X_i = (Y_i : Z_i) \quad (2.47)$$

$$\alpha'_i = (\beta'_i, \gamma'_i)$$

τότε η (2.45) γράφεται ως εξής:

$$y_i = X_i \alpha_i + u_i \quad (2.48)$$

Στό δεξιό μέρος των (2.45) καί (2.48) περιλαμβάνονται:

$$N_i = n_i + m_i - 1$$

ένδογενείς καί προκαθορισμένες μεταβλητές, πού, πολλές φορές, σέ αναλογία μέ τό υπόδειγμα μιās εξίσωσης, ονομάζονται **εξηγη-
νευτικές μεταβλητές** (explanatory variables).



III. Οί βασικές υποθέσεις για τὸ υπόδειγμα τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles

Οί βασικές υποθέσεις για τὸ υπόδειγμα τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles δέν ἔχουν ἐνιαία μορφή στὰ ἄρθρα καί στὰ ἐγχειρίδια πού ἀσχολοῦνται μέ τὸ υπόδειγμα αὐτό. Οί διάφοροι συγγραφεῖς (βλ. π.χ. Mann and Wald (1943), Anderson and Rubin (1950), Koopmans, Rubin and Leipnik (1950), Anderson (1958), σελ. 203-14, Goldberger (1964), σελ. 299-304, Theil (1971), σελ. 484-8 κ.ἄ) μεταχειρίζονται περισσότερο ἢ λιγότερο περιοριστικές υποθέσεις, ἀλλά καταλήγουν στίς ἴδιες (ἢ παρόμοιες) ἀσυμπωτικές ιδιότητες.

Σκοπός μας στό τμήμα αὐτό εἶναι νά δώσουμε τίς λιγότερο περιοριστικές ἀπό αὐτές τίς υποθέσεις, καθώς καί τίς κύριες ἀσυμπωτικές ιδιότητες, κατά τέτοιο τρόπο, ὥστε νά καλυφθεῖ ὅσο γίνεται μεγαλύτερο μέρος τῆς σχετικῆς βιβλιογραφίας

Οί βασικές υποθέσεις για τὸ υπόδειγμα τῆς Ἐπιτροπῆς Cowles εἶναι οί ἐξῆς:

- (A) Τό σύστημα εἶναι πλῆρες (complete), δηλαδή ἡ μήτρα B , πού ὀρίζεται μέ τή (2.26), εἶναι μή ἰδιάζουσα.
- (B) Τά διανύσματα u_t , τῶν διαταρακτικῶν ὄρων τῶν n ἐξισώσεων στήν περίοδο t (πού εἶναι γραμμές τῆς μήτρας U ὅπως φαίνεται ἀπό τίς (2.28) καί (2.32)), εἶναι ἀνεξάρτητες δ.τ.μ. μέ μέσο μηδέν καί (κοινή) μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης Σ , δηλαδή:

$$E(u_t) = 0 \quad (2.49)$$

$$E(u_t' u_s) = \delta_{st} \Sigma, \quad s, t = 1, 2, \dots$$

ὅπου:



δ_{st} είναι τό δέλτα τοῦ Kronecker καί Σ μιὰ $n \times n$ μή ἰδιάζουσα(στήν περίπτωση πού δέν ὑπάρχουν ταυτότητες) ἢ θετικά ἡμιορισμένη (στήν περίπτωση πού ὑπάρχουν ταυτότητες) μήτρα τῆς μορφῆς:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \sigma_{1n} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \sigma_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \sigma_{n1} & \sigma_{n2} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \sigma_{nn} \end{bmatrix}$$

καί ὅπου

$$\sigma_{ij} = \sigma_{ji} \quad i, j = 1, 2, \dots, n$$

Οἱ (2.49) σημαίνουν ὅτι ὑπάρχει συσχέτιση ἀνάμεσα στοὺς διαταρακτικούς ὄρους τῶν ἐξισώσεων στήν ἴδια χρονική περίοδο, ὄχι ὅμως καί διαχρονικά, δηλαδή

$$E(u_{ti}) = 0 \quad (2.50)$$

$$E(u_{ti} u_{sj}) = \delta_{ts} \sigma_{ij}, \quad i, j = 1, \dots, n, \quad t, s = 1, 2, \dots, T$$

(Γ) Ἄν F_t εἶναι ἡ συνάρτηση κατανομῆς τοῦ διανύσματος u_t , τότε τό τετράγωνο τοῦ μήκους τῶν u_t εἶναι ὁμοιόμορφα ὀλοκληρώσιμο ὡς πρὸς τίς σ.κ. $F_t, t = 1, 2, \dots$, δηλαδή:

$$\sup_{t=1, 2, \dots} \int_{|u| > c} |u|^2 dF_t \xrightarrow{c \rightarrow \infty} 0 \quad (2.51)$$

ὅπου $|u|$ εἶναι τό μήκος τοῦ διανύσματος u .

(Βλ. Anderson (1958), σελ.23, Dhrymes (1970), σελ.214)



Ἡ συνθήκη(Γ)δέν ἐξασφαλίζεται, στήν πράξη, μόνον ὅταν οἱ σ.κ. F_t γιά $t \rightarrow \infty$ τείνουν σέ μιá συνάρτηση πού δέν εἶναι σ.κ. ἢ πού ἔχει ἄπειρη διακύμανση. Συχνά ἡ συνθήκη (Γ) ἀντικαθίσταται ἀπό περισσότερο περιοριστικές συνθήκες ὅπως εἶναι οἱ παρακάτω:

(Γ') Ὑπάρχουν N, ϵ πραγματικοῦ θετικοῦ ἀριθμοῦ τέτοιοι ὥστε:

$$E|u_{ti}|^{2+\epsilon} < N, i = 1, 2, \dots$$

(βλ. Anderson (1958),σελ.208)

ἢ

(Γ'') Οἱ τ.μ. $u_{t.}$ ἔχουν τήν ἴδια κατανομή,εἶναι δηλαδή ἀνεξάρτητα τυχαῖα δείγματα ἀπό ἕνα πληθυσμό μέ μέσο τό μηδενικό διάστημα καί μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης Σ (βλ. Theil (1971), σελ.485 καί Goldberger (1964),σελ.300)

Εἶναι εὐκόλο νά δειχτεῖ ὅτι οἱ συνθήκες (Γ') ἢ (Γ'') συνεπάγονται τή συνθήκη (Γ).

Γιά τίς προκαθορισμένες μεταβλητές διακρίνουμε δύο περιπτώσεις.

(Δ) Στήν περίπτωση πού ἡ μήτρα Z δέν περιλαμβάνει ἐνδογενεῖς μεταβλητές μέ χρονικές ὑστερήσεις, ὑποθέτουμε ὅτι τά στοιχεῖα της εἶναι μή στοχαστικά, ὁμοιόμορφα φραγμένα μέ $r(Z) = m$ καί

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} Z'Z = M \quad (2.52)$$

ὅπου M μιá θετικά ὀρισμένη μήτρα.

Στήν περίπτωση πού ἡ μήτρα Z περιλαμβάνει καί ἐνδογενεῖς



μεταβλητές με χρονικές υστερήσεις μέχρι g περιόδους, τότε το υπόδειγμα (2.29) γράφεται ως εξής:

$$By'_t + \Gamma'_0 z'_{0t} + \sum_{r=1}^g \Gamma_r y_{(t-r)} = u_t \quad (2.53)$$

όπου z_{0t} είναι το διάνυσμα των έξωγενών μεταβλητών και $y_{(t-r)}$ το διάνυσμα των έندογενών μεταβλητών με υστέρηση r περιόδων. Στην περίπτωση αυτή κάνουμε τις εξής υποθέσεις;

(Δ_1) Όλες οι g_n ρίζες της εξίσωσης:

$$\det(B\lambda^g + \sum_{r=1}^g \Gamma_r \lambda^{g-r}) = 0 \quad (2.54)$$

βρίσκονται μέσα στο μοναδιαίο κύκλο (unit circle)

δηλαδή:

$$|\lambda_i| < 1, \quad i = 1, 2, \dots, g_n$$

(Δ_2) Αν $m > g_n$ τότε για κάθε $r = 1, 2, \dots, g$ ή $(m-g_n) \times (m-g_n)$ μήτρα που έχει σαν αντιπροσωπευτικό στοιχείο τό:

$$\frac{1}{T-r} \sum_{t=1}^{T-r} z_{th} z_{(t+r)k}^z, \quad h, k = 1, 2, \dots, m-g_n \quad (2.55)$$

συγκλίνει σε μιá σταθερή και πεπερασμένη μήτρα M_r και ή μήτρα

$$M_0 = \text{plim} \frac{1}{T} Z_0' Z_0 \quad (2.56)$$

είναι θετικά όρισμένη, όπου Z_0 είναι ή μήτρα των έξωγενών μεταβλητών.

(Γιά τις (Δ), (Δ_1) και (Δ_2) βλέπε Theil (1971), σελ.485-6)



Μέ βάση τά στοιχεῖα τῆς ἀσυμπτωτικῆς θεωρίας, πού δόθηκαν στό Κεφάλαιο 1, μποροῦν νά ἀποδειχτοῦν οἱ παρακάτω Προτάσεις:

Πρόταση 1. Ἐάν ἰσχύουν οἱ συνθήκες (A) μέχρι (Δ) (ἢ ἀντί γιά τή (Δ) οἱ (Δ₁), (Δ₂)), τότε

$$\text{plim} \frac{1}{T} \begin{bmatrix} Z' \\ Y' \\ U' \end{bmatrix} | Z : Y : U = \begin{bmatrix} M & (-B^{-1}\Gamma M)' & 0 \\ -B^{-1}\Gamma M & B^{-1}(\Gamma\Gamma' + \Sigma)(B^{-1})' & B^{-1}\Sigma \\ 0 & (B^{-1}\Sigma)' & \Sigma \end{bmatrix} \quad (2.57)$$

(βλέπε καί Theil (1971), σελ. 487).

Πρόταση 2. Ἐάν Z_i εἶναι μιὰ $T \times m_i$ ὑπομήτρα τῆς Z καί ἰσχύουν οἱ συνθήκες (Δ) (ἢ οἱ (Δ₁), (Δ₂)), τότε:

$$\text{plim} \left(\frac{1}{T} Z_i' Z_i \right) = M_i \quad (2.58)$$

Ἐάν, ἐπιπλέον, ἰσχύουν οἱ συνθήκες (B) καί (Γ), τότε

$$\frac{1}{\sqrt{T}} Z_i' u_{.i} \xrightarrow{d} N(0, \sigma_{ii} M_i) \quad (2.59)$$

Πρόταση 3. Ἐάν ἰσχύουν οἱ συνθήκες (B), (Γ) καί (Δ), τότε τό m_T διάνυσμα:

$$w_T = \frac{1}{\sqrt{T}} \text{vec } U'Z = \frac{1}{\sqrt{T}} (I_n \otimes Z') \text{vec } U' =$$



$$\frac{1}{\sqrt{T}} \begin{bmatrix} Z' & 0 & . & . & . & 0 \\ 0 & Z' & . & . & . & 0 \\ . & . & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ . & . & . & . & . & . \\ 0 & . & . & . & . & Z' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{.1} \\ u_{.2} \\ . \\ . \\ . \\ u_{.n} \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{T}} \begin{bmatrix} Z' u_{.1} \\ Z' u_{.2} \\ . \\ . \\ . \\ Z' u_{.n} \end{bmatrix} \quad (2.60)$$

συγκλίνει κατά κατανομή σέ μιά δ.τ.μ.

$$w \sim N(0, \Sigma \otimes M) \quad (2.61)$$

Ἡ μετάβαση ἀπό τή πρώτη στή δεύτερη μορφή(στήν προηγούμενη σελίδα) τῆς (2.60) στηρίζεται στό ἀποτέλεσμα:

$$\text{vec } ABC = (A \otimes C') \text{vec } B \quad (2.62)$$

(Βλέπε καί Γραμμική Ἀλγεβρα, σελ.173. Γιά τήν Πρόταση 3, στό σύνολό της, βλέπε Theil(1971), σελ. 487)



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 3

ΤΟ ΠΡΟΒΛΗΜΑ ΤΗΣ

ΤΑΥΤΟΠΟΙΗΣΗΣ

Είσαγωγή

Πρίν προχωρήσουμε στις μεθόδους έκτιμησης των παραμέτρων μιᾶς ἢ ὄλων τῶν ἐξισώσεων ἑνός συστήματος ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων, θά ἐξετάσουμε στό κεφάλαιο αὐτό τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης (the identification problem).

Ἄφοῦ ἐξηγήσουμε τί εἶναι τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης, τόσο μέ ἓνα παράδειγμα ὅσο καί στή γενικότητά του, θά δώσουμε τίς δύο μεθόδους μέ τίς ὁποῖες γίνεται ἡ ἀνάλυσή του.

Ἡ κλασσική μέθοδος ἀναπτύχθηκε ἱστορικά πρώτη καί δίνεται στά περισσότερα ἐγχειρίδια Οἰκονομετρίας (βλ. π.χ. Johnston (1963), Goldberger (1964), Dhrymes (1970), Theil (1971) κ.ἄ.).

Ἡ μέθοδος αὐτή, ἐκτός ἀπό τό γεγονός ὅτι ἐμφανίστηκε πρώτη στή βιβλιογραφία, παρουσιάζει καί ἓνα πρόσθετο ἐνδιαφέρον διότι μέ αὐτήν ἀποδεικνόνται ὀρισμένες σχέσεις ἀνάμεσα στις παραμέτρους τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς καί στις παραμέτρους τῆς ἀνηγμένης μορφῆς, σχέσεις πού εἶναι χρήσιμες στή μελέτη τῶν ἐκτιμητῶν πού θά γίνει στά ἐπόμενα κεφάλαια τοῦ τόμου αὐτοῦ. Ἡ μέθοδος αὐτή δίνεται στό τρίτο τμήμα τοῦ κεφαλαίου.

Ἡ δεύτερη - καί λιγότερο γνωστή-μέθοδος, πού ἀναπτύχθηκε ἀπό τόν Fisher (1966) (βλ. καί Johnston (1972)), δίνεται στό τέταρτο καί τελευταῖο τμήμα αὐτοῦ τοῦ κεφαλαίου.



1. Τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης με ἓνα παράδειγμα

Τό παράδειγμα πού θά χρησιμοποιήσουμε γιά νά ἐξηγήσουμε ποιό εἶναι τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης εἶναι ἓνα ἀπλό υπόδειγμα προσφορᾶς καί ζήτησης πού πρωτοχρησιμοποιήθηκε γιά τό σκοπό αὐτό ἀπό τόν Working (1927), καί τό ὅποιο ἐπαναλαμβάνεται στά περισσότερα ἐγχειρίδια Οἰκονομετρίας (βλ. π.χ. Klein (1962), σελ. 10, Dhrymes (1970), σελ. 289, Theil (1971), σελ. 446, Wallis (1972), σελ. 47 κ.ἄ.).

*Εστω:

q_t^s = ἡ ποσότητα ἑνός ἀγαθοῦ πού προσφέρεται στό χρόνο t

q_t^d = ἡ ποσότητα τοῦ ἀγαθοῦ πού ζητιέται στό χρόνο t

p_t = ἡ τιμή τοῦ ἀγαθοῦ στό χρόνο t

u_{t1} = ὁ διαταρακτικός ὅρος τῆς ἐξίσωσης προσφορᾶς (3.1)

u_{t2} = ὁ διαταρακτικός ὅρος τῆς ἐξίσωσης ζήτησης (3.2)

Μέ τό συμβολισμό αὐτό τό υπόδειγμα προσφορᾶς καί ζήτησης πού θά χρησιμοποιήσουμε σάν παράδειγμα εἶναι τό ἐξῆς:

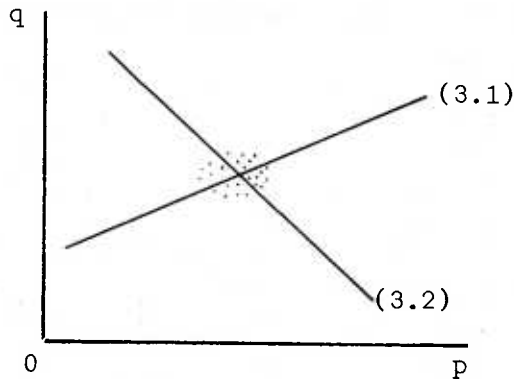
$$q_t^s = \gamma_{11} + \beta_{11}p_t + u_{t1} \quad (3.1)$$

$$q_t^d = \gamma_{21} + \beta_{21}p_t + u_{t2} \quad (3.2)$$

$$q_t^s = q_t^d \quad (3.3)$$

Διαγραμματικά τό υπόδειγμα αὐτό δίνεται στήν ἐπόμενη σελίδα.





Διάγραμμα 1. Τό υπόδειγμα προσφοράς καί ζήτησης
(3.1), (3.2) καί (3.3)

Ὁ Working (1927) παρατήρησε ὅτι στό υπόδειγμα πού δείχνεται στό Διάγραμμα 1 οἱ παρατηρήσεις γιά τήν ποσότητα καί τήν τιμή δέν μποροῦν νά μᾶς βοηθήσουν στήν ἀνεύρεση μιᾶς σχέσης πού θά τήν ὀνομάσουμε καμπύλη προσφοράς καί μιᾶς σχέσης πού θά τήν ὀνομάσουμε καμπύλη ζήτησης. Αὐτό ὀφείλεται στό γεγονός ὅτι ὅλες οἱ παρατηρήσεις θά εἶναι διάσπαρτες γύρω ἀπό τό κοινό σημεῖο τῶν δύο εὐθειῶν, ὅπως φαίνεται στό Διάγραμμα 1. Μέ βάση τίς παρατηρήσεις αὐτές εἶναι ἀδύνατο νά ἐκτιμήσουμε τίς (3.1) καί (3.2), ἀφοῦ κάθε ἄλλη εὐθεία, πού περνᾷ ἀπό τό κοινό σημεῖο τῶν δύο εὐθειῶν, ἔχει τήν ἴδια μορφή μέ τίς ἐξισώσεις (3.1) καί (3.2) καί, κατά συνέπεια, δέν μπορεῖ νά διακριθεῖ ἀπό αὐτές.

Ἄν, ἀντί γιά τήν (3.2) ἔχουμε μιᾶ ἄλλη συνάρτηση ζήτησης, π.χ. τήν

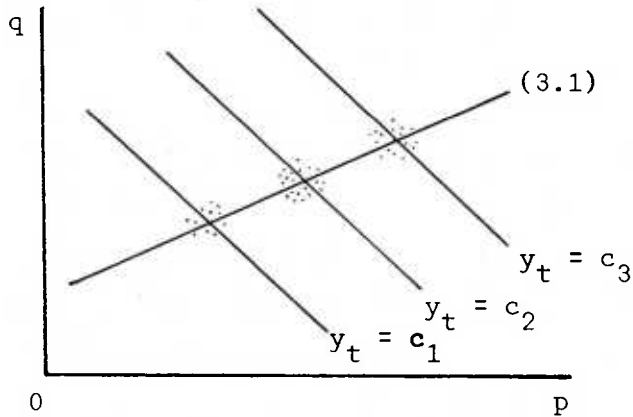
$$q_t^d = \gamma_{21} + \beta_{21}p_t + \gamma_{22}y_t + u_{t2} \quad (3.4)$$

ὅπου

y_t = διαθέσιμο εἰσόδημα στό χρόνο t



τότε η εξίσωση (3.1) είναι δυνατόν να εκτιμηθεί. Αυτό φαίνεται από το Διάγραμμα 2:



Διάγραμμα 2. Τό υπόδειγμα προσφοράς και ζήτησης (3.1), (3.4) και (3.3)

Από το Διάγραμμα 2 φαίνεται ότι έχουμε την ίδια εξίσωση προσφοράς, αλλά αντί για μία, τρεις εξισώσεις ζήτησης, ανάλογα με το επίπεδο του εισοδήματος. Καθώς το εισόδημα αυξάνει, η ευθεία της ζήτησης μετατοπίζεται. Για κάθε τιμή του εισοδήματος, οι παρατηρήσεις θα είναι τυχαία διάσπαρτες γύρω από το κοινό σημείο των ευθειών προσφοράς και ζήτησης. Αφού έχουμε περισσότερα από ένα τέτοια σημεία μπορούμε, κατ' αρχήν, να εκτιμήσουμε την εξίσωση προσφοράς.

Καί στο υπόδειγμα όμως του Διαγράμματος 2 η εξίσωση ζήτησης συνεχίζει να παρουσιάζει τη δυσκολία που παρουσίαζε και στο Διάγραμμα 1: είναι, δηλαδή, αδύνατο να εκτιμηθεί. Η εκτίμηση και της εξίσωσης αυτής μπορεί να καταστεί δυνατή αν προσθέσουμε μία νέα εξωγενή μεταβλητή. Λέμε "μπορεΐ", διότι δεν θα πρέπει να νομιστεί ότι με τό να προσθέτουμε νέες μεταβλητές στις εξισώσεις, λύνουμε τό πρόβλημα της εκτίμησής τους.

Αν π.χ. προσθέταμε στην (3.2) μία εξωγενή μεταβλητή που δεν επηρεάζει τη ζήτηση, τότε η ευθεία θα παραμείνει ή ίδια για



τίς διάφορες τιμές της έξωγενοῦς αὐτῆς μεταβλητῆς. Στήν περίπτωση αὐτή ἀντί γιά τό Διάγραμμα 2 θά εἴχαμε, πάλι, τό Διάγραμμα 1, ὅποτε ἡ ἐξίσωση προσφορᾶς θά ἦταν καί πάλι ἀδύνατο νά ἐκτιμηθεῖ.

Τό παραπάνω παράδειγμα δείχνει, μέ ἀπλό τρόπο, τό πρόβλημα τῆς ταυτοκοίησης: Στό ἀρχικό ὑπόδειγμα (3.1), (3.2) καί (3.3) οὔτε ἡ ἐξίσωση προσφορᾶς, οὔτε ἡ ἐξίσωση ζήτησης ἦταν δυνατόν νά ταυτοποιηθοῦν. Στό δεύτερο ὑπόδειγμα (3.1), (3.4) καί (3.3), καί ἐφόσον τό διαθέσιμο εἰσόδημα ἐπηρεάζει τή ζήτηση, ἡ ἐξίσωση προσφορᾶς εἶναι δυνατόν νά ταυτοποιηθεῖ, ὄχι ὅμως καί ἡ ἐξίσωση ζήτησης.

Ὅπως θά δοῦμε στά τμήματα III καί IV ἡ τυπική εἰσαγωγή τῆς μεταβλητῆς y_t ἱκανοποιεῖ τή συνθήκη τάξης. Ἄν, ἐπιπλέον, ἡ νέα αὐτή μεταβλητή ἐπηρεάζει σημαντικά τή ζήτηση, τότε ἱκανοποιεῖται καί ἡ συνθήκη βαθμοῦ.

II. Τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης στή γενικότητα του

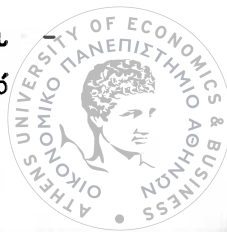
Τό πρῶτο βῆμα γιά μιὰ οἰκονομετρική μελέτη εἶναι ἡ ἐξειδίκευση (specification) τοῦ γενικοῦ ὑποδείγματος μέ τό ὅποιο ἀσχοληθήκαμε στό προηγούμενο Κεφάλαιο καί γιά τό ὅποιο, ὅπως εἴδαμε, ἰσχύουν, ἀνάμεσα στά ἄλλα, καί τά ἐξῆς:

$$Ax'_t = By'_t + \Gamma z'_t = u'_t.$$

$$E(u_t) = 0 \quad (3.5)$$

$$E(u'_t u_t) = \Sigma$$

Ἡ ἐξειδίκευση πετυχαίνεται μέ ἕνα σύνολο ἀπό περιορισμούς πού ἐπιβάλλονται στά στοιχεῖα τῶν μητρῶν A καί Σ . Τό



σύνολο αυτό τῶν περιορισμῶν συμβολίζεται μέ:

$$R(A, \Sigma)$$

καί μπορεί νά περιέχει (για τίς παραμέτρους):

- (i) μηδενικούς περιορισμούς (zero restrictions)
- (ii) γραμμικούς περιορισμούς (linear restrictions)
- (iii) μή γραμμικούς περιορισμούς (non-linear restrictions)
- ἤ, τέλος,
- (iv) ἀνισότητες (inequalities)

ἀνάμεσα στίς παραμέτρους τοῦ συστήματος.

Στό κεφάλαιο αὐτό θά ἀσχοληθοῦμε μόνο μέ τά δύο πρῶτα εἴδη τῶν περιορισμῶν, καί αὐτό γιατί ἡ θεωρία για τά ὑπόλοιπα μόνο μερικά ἔχει ἀναπτυχθεῖ (βλέπε Fisher (1966), κεφ.5)

Για νά γίνει καταληπτή ἡ ἔννοια τῆς ἐξειδίκευσης μέσα στό πλαίσιο ἑνός συνόλου περιορισμῶν, παίρνουμε τό γενικό ὑπόδειγμα (3.5) για τήν περίπτωση τῶν δύο ἐξισώσεων. Τό ὑπόδειγμα αὐτό γράφεται ἀναλυτικά ὡς ἑξῆς:

normalization
rule →

$$\begin{bmatrix} \beta_{11} & \beta_{12} \\ \beta_{21} & \beta_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{t1} \\ y_{t2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \gamma_{11} & \gamma_{12} \\ \gamma_{21} & \gamma_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_{t1} \\ z_{t2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_{t1} \\ u_{t2} \end{bmatrix}$$

$$E(u_{t1}, u_{t2}) = (0, 0) \quad (3.6)$$

$$E \left(\begin{bmatrix} u_{t1} \\ u_{t2} \end{bmatrix} (u_{t1}, u_{t2}) \right) = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} \end{bmatrix}$$

*Αν, τώρα, στό ὑπόδειγμα (3.6) ἐπιβάλουμε τοὺς περιορισμούς:



$$R(A, \Sigma) = \begin{cases} \beta_{21} = \gamma_{22} = -1, \gamma_{12} = \gamma_{21} = 0 \\ \sigma_{21} = \sigma_{12} = \sigma_{22} = 0 \\ \beta_{11} = \beta_{22} = 1 \end{cases} \quad (3.7)$$

τό υπόδειγμα (3.6), μέ τούς όρισμούς τών μεταβλητῶν πού δόθη-
καν στό πρώτο τμήμα τοῦ Κεφαλαίου 2, ἐξειδικεύεται στίς ἐξι-
σώσεις (2.1) καί (2.2) πού, ὅπως ἀναφέραμε στό τμήμα ἐκεῖνο,
εἶναι ἕνα ἀπλό Κεῦνσιανό υπόδειγμα.

Ἡ πρώτη γραμμή τῆς (3.7) εἶναι ἕνα σύνολο περιορισμῶν
στίς διαρθρωτικές παραμέτρους, ἡ δεύτερη ἕνα σύνολο περιορι-
σμῶν στίς παραμέτρους τῆς κατανομῆς τῶν διαταρακτικῶν ὀρων
καί ἡ τρίτη ἀφορᾷ τούς κανόνες τυποποίησης τῶν δύο ἐξισώσεων.

Ἡ ἐξειδίκευση ἑνός υποδείγματος πού ἀναφέρεται σέ ἕνα
τμήμα τῆς οἰκονομίας στηρίζεται, βέβαια, στήν Οἰκονομική θεω-
ρία. Ὅπως, ὁμως, εἶδαμε στό προηγούμενο τμήμα τοῦ Κεφαλαίου
αὐτοῦ (βλ. τό υπόδειγμα (3.1), (3.2) καί (3.3)), ἕνα υπόδειγ-
μα μπορεῖ νά περιγράψει σωστά τή λειτουργία ἑνός τμήματος τῆς
οἰκονομίας, ἀλλά οἱ ἐξισώσεις του νά μήν εἶναι δυνατόν νά ἐκ-
τιμηθοῦν διότι δέν ὑπάρχουν ἀρκετοί περιορισμοί πού νά τό δια-
κρίνουν ἀπό κάθε ἄλλο υπόδειγμα μέ τίς ἴδιες στατιστικές ιδιο-
τητες. Γιά νά ξεκαθαρίσουμε τό σημεῖο αὐτό, ἄς πολλαπλασιάσου-
με τό υπόδειγμα ἀπό τά ἀριστερά μέ μιᾶ μή ιδιάζουσα πχη μή-
τρα H . Ἄν θέσουμε:

$$A^* = HA, \quad B^* = HB, \quad \Gamma^* = H\Gamma$$

$$u_t^* = Hu_t', \quad \Sigma^* = H\Sigma H'$$

τότε τό υπόδειγμα πού προκύπτει εἶναι τό ἑξῆς:

$$A^*x_t' = B^*y_t' + \Gamma^*z_t' = u_t^*, \quad E(u_t^*u_t^{*'}) = \Sigma^* \quad (3.8)$$

$$E(u_t^*) = 0$$



Ἡ συνάρτηση πυκνότητας τοῦ y_t , στό ὑπόδειγμα (3.5) γιά δεδομένο z_t , εἶναι:

$$p(y_t | z_t) = p(u_t | z_t) \left| \det \frac{\partial u'_t}{\partial y_t} \right| \quad (3.9)$$

ὅπου

$$\left| \det \frac{\partial u'_t}{\partial y_t} \right|$$

εἶναι ἡ ἀπόλυτη τιμή τῆς ὀρίζουσας τῆς μήτρας

$$\frac{\partial u'_t}{\partial y_t}$$

(βλέπε Γραμμική Ἀλγεβρα σελ. 161) ποῦ εἶναι ἴση (ὅπως φαίνεται ἀπό τήν παραγωγή τῆς (3.5)) μέ B . (Ὁ τύπος (3.9) εἶναι ὁ τύπος τῆς ἀλλαγῆς μεταβλητῶν (change of variables) (βλ. π.χ. Roussas (1973), σελ. 168, Hoel (1962), σελ. 381, Johnston (1972), σελ. 374)

Ἀφοῦ τά διανύσματα u_t , εἶναι ἀνεξάρτητα ἀπό τά z_t , ἡ (3.9) γράφεται:

$$p(y_t | z_t) = p(u_t) |\det B| \quad (3.10)$$

Τά u_t , $t = 1, 2, \dots, T$ εἶναι ἀνεξάρτητες δ.τ.μ., ἄρα ἡ συνάρτηση πιθανότητας (βλέπε θεωρητική Οἰκονομετρία-I, σελ. 68) ἑνός δείγματος y_t , $t = 1, 2, \dots, T$ ἀπό τό ὑπόδειγμα (3.5) θά εἶναι:

$$\mathcal{L} = \prod_{t=1}^T p(y_t | z_t) = |\det B|^T \prod_{t=1}^T p(u_t) \quad (3.11)$$

Κατά ἀνάλογο τρόπο, ἡ συνάρτηση πιθανότητας ἑνός δείγματος y_t , $t = 1, 2, \dots, T$ ἀπό τό ὑπόδειγμα (3.8) θά εἶναι:



$$\mathcal{L}^* = |\det \mathbf{B}^*|^T \prod_{t=1}^T p(\mathbf{u}_t^*) \quad (3.12)$$

Ἄλλά (βλέπε Γραμμική Ἀλγεβρα, σελ. 47)

$$|\det \mathbf{B}^*| = |\det \mathbf{H}\mathbf{B}| = |\det \mathbf{H}| |\det \mathbf{B}| \quad (3.13)$$

καί

$$p(\mathbf{u}_t^*) = p(\mathbf{u}_t) \left| \det \frac{\partial \mathbf{u}_t}{\partial \mathbf{u}_t^*} \right| = p(\mathbf{u}_t) |\det \mathbf{H}|^{-1} \quad (3.14)$$

(Βλέπε Γραμμική Ἀλγεβρα, σελ. 165).

Ἀντικαθιστώντας τῖς (3.13) καί (3.14) στήν (3.12) ἔχουμε:

$$\mathcal{L}^* = |\det \mathbf{B}|^T |\det \mathbf{H}|^T |\det \mathbf{H}|^{-T} \prod_{t=1}^T p(\mathbf{u}_t) = \mathcal{L} \quad (3.15)$$

Ἡ (3.15) σημαίνει ὅτι ἕνα δεδομένο σύνολο παρατηρήσεων θά ἔχει τῖς ἴδιες ἀκριβῶς στατιστικές ιδιότητες, εἴτε ὑποθέσουμε ὅτι προέρχεται ἀπό τό ὑπόδειγμα (3.5), εἴτε ἀπό ὅποιο-δήποτε ἄλλο ὑπόδειγμα τῆς μορφῆς (3.8). Δέν εἶναι, δηλαδή, δυνατόν νά ἐλέγξουμε ἀπό ποιο ὑπόδειγμα προέρχονται οἱ παρατηρήσεις.

Αὐτό εἶναι τό πρόβλημα τῆς ταυτοποίησης στή γενικότητα του. Ὅπως θά δοῦμε στά ἐπόμενα δύο τμήματα αὐτοῦ τοῦ κεφαλαίου, τό πρόβλημα αὐτό ξεπερνιέται μόνο ὅταν ἔχουμε ἐξειδικεύσει τό ὑπόδειγμα κατά τέτοιο τρόπο ὥστε τό σύνολο τῶν παρατηρησιακά ἰσοδύναμων (observationally equivalent) ὑποδειγμάτων νά περιορίζεται σέ ἕνα καί μόνο ἕνα ὑπόδειγμα.



III. Η κλασσική μέθοδος ταυτοποίησης

Αν Π^ είναι η μήτρα των παραμέτρων της άνηγμένης μορφής του (3.8), τότε

$$\Pi^* = -B^*{}^{-1}\Gamma^* = -(HB)^{-1}H\Gamma = -B^{-1}\Gamma = \Pi \quad (3.16)$$

όπου Π είναι η μήτρα των παραμέτρων της άνηγμένης μορφής του (3.5). Κατά συνέπεια όλα τα παρατηρησιακά ισοδύναμα υποδείγματα έχουν την ίδια άνηγμένη μορφή.

*Αν μπορούμε να υπολογίσουμε κατά μοναδικό τρόπο τις παραμέτρους της διαρθρωτικής μορφής του υποδείγματος (3.5) από τις παραμέτρους της άνηγμένης μορφής, τότε κάθε άλλο υπόδειγμα της μορφής (3.8) θα ταυτίζεται με το υπόδειγμα (3.5), δηλαδή $H = I$. Στην περίπτωση αυτή λέμε ότι το υπόδειγμα (3.5) είναι ταυτοποιημένο (identified). Κατά τον ίδιο τρόπο, λέμε ότι μια έξισωση του συστήματος (3.5) είναι ταυτοποιημένη, αν οι παράμετροι της διαρθρωτικής της μορφής μπορούν να υπολογιστούν κατά μοναδικό τρόπο από τις παραμέτρους της άνηγμένης μορφής του συστήματος (3.5).

Η ταυτοποίηση ενός συστήματος (ή μιας εξίσωσης του) που αφορά την εξήγηση ενός οικονομικού φαινομένου πετυχαίνεται, συνήθως, με την έπιβολή μηδενικών περιορισμών που προκύπτουν από την Οικονομική θεωρία. Οι περιορισμοί αυτοί, όπως αναφέρθηκε στο προηγούμενο τμήμα του Κεφαλαίου αυτού, σημαίνουν ότι όρισμένα στοιχεία των μητρών B και Γ είναι ίσα με το μηδέν, δηλαδή όρισμένες από τις ένδογενείς και τις προκαθορισμένες μεταβλητές δεν έχουν σχέση με όρισμένες εξισώσεις του συστήματος.

*Αν στη (2.20) θέσουμε $i=1$, δηλαδή αν πάρουμε την πρώτη εξίσωση, και υποθέσουμε ότι οι:



$$y_t \cdot \beta'_{n_1} + z_t \cdot \gamma'_{m_1} = u_{t1}$$

$$\beta_{1j}, j = 1, 2, \dots, n_1 \quad \gamma_{1k}, k = 1, 2, \dots, m_1 \quad (3.17)$$

είναι διαφορετικές από το μηδέν, ενώ οι υπόλοιπες

$$n_1^* = n - n_1 \text{ έندογενείς και } m_1^* = m - m_1 \text{ προκαθορισμένες}$$

μεταβλητές δέν εμφανίζονται στην πρώτη εξίσωση, μπορούμε να γράψουμε την εξίσωση αυτή ως εξής:

$$y_t \cdot \begin{bmatrix} \beta'_{n_1} \\ \mathbf{0}'_{n_1^*} \end{bmatrix} + z_t \cdot \begin{bmatrix} \gamma'_{m_1} \\ \mathbf{0}'_{m_1^*} \end{bmatrix} = u_{t1} \quad (3.18)$$

όπου

$$\beta_{n_1} = (\beta_{11}, \beta_{12}, \dots, \beta_{1n_1}) \quad (3.19)$$

$$\gamma_{m_1} = (\gamma_{11}, \gamma_{12}, \dots, \gamma_{1m_1})$$

καί $\mathbf{0}_{n_1^*}$, $\mathbf{0}_{m_1^*}$ είναι μηδενικά διανύσματα-γραμμές μέ, αντίστοιχα, n_1^* , m_1^* αριθμό στοιχείων.

Από τη (2.34) έχουμε:

$$Y' = \Pi Z' + V' \quad \beta \Pi + \beta^{-1} \Gamma = 0$$

$$\beta \Pi + \Gamma = 0$$

$$B\Pi + \Gamma = 0 \quad (3.20)$$

Αν θέσουμε:

$$\Pi = \begin{bmatrix} \Pi_{n_1 m_1} & \Pi_{n_1 m_1^*} \\ \Pi_{n_1^* m_1} & \Pi_{n_1^* m_1^*} \end{bmatrix} \quad (3.21)$$

όπου ο πρώτος δείκτης στην κάθε υπομήτρα δείχνει τον αριθμό των γραμμών της και ο δεύτερος τον αριθμό των στηλών της, τότε η (3.20) για τις παραμέτρους της (3.18) είναι:



$$(\beta_{n_1}, \alpha_{n_1}^*) \begin{bmatrix} \Pi_{n_1 m_1} & \Pi_{n_1 m_1}^* \\ \Pi_{n_1^* m_1} & \Pi_{n_1^* m_1}^* \end{bmatrix} + (\gamma_{m_1}, \alpha_{m_1}^*) = (\alpha_{m_1}, \alpha_{m_1}^*) \quad (3.22)$$

όπου α_{m_1} είναι ένα διάνυσμα-γραμμή με m_1 στοιχεία.

Τά δύο υποσυστήματα εξισώσεων που προκύπτουν από την (3.22) είναι τά εξής:

$$\beta_{n_1} \Pi_{n_1 m_1} + \gamma_{m_1} = \alpha_{m_1} \quad (3.23)$$

$$\beta_{n_1} \Pi_{n_1 m_1}^* = \alpha_{m_1}^* \quad (3.24)$$

Handwritten notes for (3.24):
 $n_1 = \text{εξίσωση ως } 1$
 $m_1^* = \text{προσθ. που δίν. η εξίσωση ως } 1$

$$r(\Pi_{n_1 m_1}^*) = n_1 - 1 \quad (3.25)$$

τότε (βλέπε Γραμμική Άλγεβρα 87) οι μη τετριμμένες λύσεις του όμογενοῦς υποσυστήματος (3.24) θά είναι πολλαπλάσια μιᾶς λύσης.

*Αν ἐπιπλέον ἐπιβάλουμε τὸν κανόνα τυποποίησης

$$\beta_{11} = 1$$

τότε ἡ λύση είναι μοναδική, δηλαδή υπολογίζουμε τὸ διάνυσμα β_{n_1} ἀπὸ τὶς παραμέτρους τῆς ἀνηγμένης μορφῆς κατὰ μοναδικὸ τρόπο. Ἀντικαθιστώντας τὴ λύση αὐτὴ στὴν (3.23) υπολογίζουμε, ἐπίσης κατὰ μοναδικὸ τρόπο, τὸ διάνυσμα γ_{m_1} . Κατὰ συνέπεια ἡ πρώτη ἐξίσωση εἶναι ταυτοποιημένη.

Ἀπὸ τὰ παραπάνω φαίνεται καθαρά ὅτι ἡ (3.25) εἶναι ἡ ἀναγκαία καὶ ἰκανή συνθήκη (necessary and sufficient condition) γιὰ νὰ εἶναι ταυτοποιημένη ἡ πρώτη ἐξίσωση. Ὁ τρόπος διατύπωσης τῆς συνθήκης αὐτῆς ἔχει τὸ μειονέκτημα ὅτι θά πρέπει πρῶτα νὰ υπολογίσουμε τὸ υπόδειγμα στὴν ἀνηγμένη του μορφῆ



καί μετά νά ἐξετάσουμε τό βαθμό τῆς μήτρας $\Pi_{n_1 m_1^*}$. Πιό εὐχρηστος εἶναι ὁ τρόπος μέ τόν ὁποῖο διατυπώνεται ἡ συνθήκη αὐτή σέ σχέση μέ τίς παραμέτρους τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς. Ὁ τρόπος αὐτός δίνεται στήν παρακάτω Πρόταση:

Πρόταση 1. Ἀναγκαία καί ἰκανή συνθήκη γιά νά εἶναι ἡ πρώτη ἐξίσωση τοῦ ὑποδείγματος (3.5) ταυτοποιημένη, μέ μόνους τοὺς περιορισμούς ὅτι οἱ:

$n_1^* = n - n_1$ ἐνδογενεῖς καί οἱ $m_1^* = m - m_1$ προκαθορισμένες μεταβλητές δέν περιλαμβάνονται στήν ἐξίσωση αὐτή, εἶναι

$$\boxed{r(A_1^*) = n - 1} \quad \text{rank condition} \quad (3.26)$$

ὅπου A_1^* εἶναι ἡ $(n - 1) \times (n_1^* + m_1^*)$ ὑπομήτρα τῆς μήτρας A πού σχηματίζεται ἂν ἀπαλείψουμε τήν γραμμή 1 καί τίς στήλες $n_1 + m_1$ πού τό πρῶτο στοιχεῖο τους εἶναι διαφορετικό ἀπό τό μηδέν, δηλαδή εἶναι ἡ μήτρα τῶν συντελεστῶν σέ ὅλες τίς ἐξισώσεις, ἐκτός ἀπό τήν πρώτη, τῶν μεταβλητῶν πού δέν περιλαμβάνονται στήν πρώτη ἐξίσωση (βλέπε καί Johnston (1963), σελ.251).

Ἀπόδειξη: Πρῶτα γράφουμε τή μήτρα A ὡς ἑξῆς:

$$A = (B : \Gamma) = \begin{bmatrix} \beta_{n_1} & 0_{n_1 n_1^*} & \gamma_{m_1} & 0_{m_1^*} \\ B_1 & B_1^* & \Gamma_1 & \Gamma_1^* \end{bmatrix} \quad (3.27)$$

Ἐξάλλου ἀπό τήν (3.21) ἔχουμε

$$B^{-1}A = (I : B^{-1}\Gamma) = (I : -\Pi) = \begin{bmatrix} I_{n_1} & 0_{n_1 n_1^*} & -\Pi_{n_1 m_1} & -\Pi_{n_1 m_1^*} \\ 0_{n_1^* n_1} & I_{n_1^*} & -\Pi_{n_1^* m_1} & -\Pi_{n_1^* m_1^*} \end{bmatrix} \quad (3.28)$$



Αν ορίσουμε

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} 0_{n_1^*} & 0_{m_1^*} \\ B_1^* & \Gamma_1^* \end{bmatrix} \text{ καί } \bar{\Pi} = \begin{bmatrix} I_{n_1^*} & -\Pi_{n_1^* m_1^*} \\ 0_{m_1^* n_1^*} & -I_{m_1^*} \end{bmatrix} \quad (3.29)$$

τότε από την (3.28) έχουμε

$$B^{-1}\bar{A} = \begin{bmatrix} 0_{n_1 n_1^*} & -\Pi_{n_1 m_1^*} \\ I_{n_1^*} & -\Pi_{n_1^* m_1^*} \end{bmatrix}$$

καί

$$B^{-1}\bar{A}\bar{\Pi} = \begin{bmatrix} 0_{n_1 n_1^*} & \Pi_{n_1 m_1^*} \\ I_{n_1^*} & 0_{n_1^* m_1^*} \end{bmatrix}$$

Κατά συνέπεια

$$r(B^{-1}\bar{A}\bar{\Pi}) = r(\Pi_{n_1 m_1^*}) + n_1^* \quad (3.30)$$

καί αφού οι μητρες B^{-1} καί $\bar{\Pi}$ είναι μη ιδιάζουσες

$$r(B^{-1}\bar{A}\bar{\Pi}) = r(\bar{A}) = r(B_1^* : \Gamma_1^*) = r(A_1^*) \quad (3.31)$$

όπου

$$A_1^* = (B_1^* : \Gamma_1^*)$$

Από τις (3.30) καί (3.31) έχουμε:

$$r(A_1^*) = r(\Pi_{n_1 m_1^*}) + n_1^* \quad (3.32)$$

Όπως γνωρίζουμε, για να είναι ταυτοποιημένη ή πρώτη εξίσωση θα πρέπει να ισχύει η συνθήκη (3.25). Κατά συνέπεια η πρώτη εξίσωση είναι ταυτοποιημένη όταν καί μόνο όταν:

$$r(A_1^*) = n_1 - 1 + n_1^* = n_1 - 1 + n - n_1 = n - 1$$



Πόρισμα. 'Αναγκαία συνθήκη (necessary condition) για να είναι η πρώτη εξίσωση του υποδείγματος ταυτοποιημένη με τους περιορισμούς που αναφέρονται στην Πρόταση 1 είναι

$$m_1^* \geq n_1 - 1 \quad (\text{order condition}) \quad (3.33)$$

δηλαδή ο αριθμός των προκαθορισμένων μεταβλητών που δεν περιλαμβάνονται στην πρώτη εξίσωση να είναι μεγαλύτερος ή ίσος με τον αριθμό των ενδογενών μεταβλητών που περιλαμβάνονται σ'αυτή. με τον 1 $r(A_1^*) = n - 1$

'Απόδειξη: 'Αφοῦ η μήτρα A_1^* είναι $(n - 1) \times (n_1^* + m_1^*)$, για να ισχύει η (3.26) θα πρέπει

$$n_1^* + m_1^* = n - n_1 + m_1^* \geq n - 1$$

ή

$$m_1^* \geq n_1 - 1.$$

'Η συνθήκη (3.33) λέγεται συνθήκη τάξης (order condition) ενώ η συνθήκη (3.26) λέγεται συνθήκη βαθμού (rank condition).

*Αν ισχύει η συνθήκη βαθμού (δηλ. η (3.26) ή η (3.25)) και

$m_1^* > n_1 - 1$ ή πρώτη εξίσωση είναι υπερταυτοποιημένη (overidentified)

$m_1^* = n_1 - 1$ ή πρώτη εξίσωση είναι άκριβως ταυτοποιημένη (just identified)

'Ενῶ ἂν

$$m_1^* \geq n_1 - 1 \quad \text{ἀλλὰ} \quad r(\Pi_{n_1 m_1^*}) < n_1 - 1$$

ή ἂν

$m_1^* < n_1 - 1$ ή πρώτη εξίσωση είναι υποταυτοποιημένη (underidentified).



(Σχετικά βλέπε και Kmenta (1971), σελ. 544).

Παίρνοντας τό υπόδειγμα (3.1), (3.4) καί (3.3) καί θεωτώντας:

$$y_{t1} \equiv q_t^s = q_t^d$$

$$y_{t2} \equiv p_t$$

$$z_{t1} \equiv 1 \text{ για κάθε } t$$

$$z_{t2} \equiv y_t$$

παρατηρούμε ότι ο περιορισμός που εξειδικεύει, στην περίπτωση αυτή τό γενικό υπόδειγμα (3.6) είναι:

$$\gamma_{12} = 0$$

Ἡ πρώτη εξίσωση τοῦ υποδείγματος αὐτοῦ ἔχει

$$n_1 = 2 \text{ καί } m_1^* = 1$$

ἄρα

$$m_1^* = n_1 - 1 = 1$$

Ἐπιπλέον

$$A_1^* = \gamma_{22}$$

Κατά συνέπεια, ἂν $\gamma_{22} \neq 0$, ἡ πρώτη εξίσωση (προσφοράς) εἶναι ταυτοποιημένη.

Ἡ δεύτερη εξίσωση (ζήτησης) ἔχει

$$n_2 = 2 \text{ καί } m_2 = 0$$

ἄρα

$$m_2^* < n_2 - 1$$

καί, κατά συνέπεια, ἡ εξίσωση αὐτή εἶναι ὑποταυτοποιημένη.



IV. Η μέθοδος του Fisher

Όπως αναφέραμε και στην Είσαγωγή αυτού του Κεφαλαίου η μέθοδος του Fisher αναπτύχθηκε μετά την κλασσική. Η μέθοδος αυτή χρησιμοποιεί ένα όρισμό της ταυτοποίησης κατά πολύ γενικότερο από εκείνο που δόθηκε στο προηγούμενο τμήμα. Ο όρισμός αυτός μᾶς ἐπιτρέπει νά χρησιμοποιήσουμε πολλά είδη περιορισμῶν για τήν ταυτοποίηση ἑνός ὑποδείγματος. Σύμφωνα μέ τή μέθοδο αὐτή:

- (α) Ταυτοποιημένο ὀνομάζεται ἕνα ὑπόδειγμα τῆς μορφῆς (3.5) ἄν εἶναι ἐξευδαικευμένο μέ ἕνα σύνολο περιορισμῶν $R(A, \Sigma)$ τέτοιο ὥστε, για κάθε ὑπόδειγμα τῆς μορφῆς (3.8)

$$R(A^*, \Sigma^*) \implies H = I \quad (3.34)$$

- (β) Ταυτοποιημένη ὀνομάζεται ἡ ἐξίσωση τοῦ ὑποδείγματος (3.5), ἄν για κάθε ἄλλο ὑπόδειγμα τῆς μορφῆς (3.8)

$$R(A^*, \Sigma^*) \implies h_i = e_i. \quad (3.35)$$

ὅπου h_i εἶναι ἡ i γραμμή τῆς μήτρας H καί e_i ἡ i γραμμή τῆς ταυτοτικῆς μήτρας I_n .

Ἔστω ὅτι ἡ ἐξίσωση i τοῦ ὑποδείγματος (3.5) ἐξευδαικεύεται μέ r_i γραμμικούς καί μηδενικούς περιορισμούς στίς οιαριθμητικές παραμέτρους της, στούς ὁποίους περιλαμβάνεται καί ὁ κανόνας τυποποίησης.

Συμβολίζουμε τούς περιορισμούς μέ τήν ἐξίσωση:

$$\Phi_i \alpha'_i = \varphi_i \quad (3.36)$$

ὅπου

Φ_i μιὰ $r_i \times (n + m)$ μήτρα μέ πρώτη γραμμή τό διάνυσμα e_i .

α_i ἡ i γραμμή τῆς μήτρας A



καί

φ_i ένα $r_i \times 1$ διάνυσμα μέ πρώτο στοιχείο τή μονάδα.

*Αν σάν παράδειγμα πάρουμε τήν πρώτη έξίσωση τοῦ ὑποδείγματος στό ὅποιο ἀναφερθήκαμε στό τέλος τοῦ προηγούμενου τμήματος αὐτοῦ τοῦ Κεφαλαίου, γιά τήν ὁποία ἰσχύουν οἱ περιορισμοί:

$$\beta_{11} = 1 \text{ (ὁ κανόνας τυποποίησης), καί}$$

$$\gamma_{12} = 0$$

θά ἔχουμε, ὅπως εὐκόλα μπορεῖ νά ἐλέγξει ὁ ἀναγνώστης:

$$\Phi_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{καί} \quad \varphi_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Πρόταση 2. Ἀναγκαία καί ἱκανή συνθήκη γιά νά εἶναι ταυτοποιημένη ἡ έξίσωση i τοῦ ὑποδείγματος (3.5) μέ τούς περιορισμούς (3.36) εἶναι:

$$r(\Phi_i A') = n \quad (3.37)$$

*Απόδειξη: Οἱ περιορισμοί (3.36) μποροῦν νά γραφοῦν καί ὡς ἐξῆς:

$$\Phi_i \alpha'_{i.} = \Phi_i A' e_{i.} = \varphi_i \quad (3.38)$$

Οἱ ἴδιοι περιορισμοί γιά τήν έξίσωση i τοῦ ὑποδείγματος (3.8) εἶναι:

$$\Phi_i \alpha^*_{i.} = \Phi_i A^* e_{i.} = \Phi_i A^H e_{i.} = \Phi_i A^H h'_{i.} \quad (3.39)$$

*Αφαιρώντας τήν (3.38) ἀπό τήν (3.39) ἔχουμε:

$$\Phi_i A' (h'_{i.} - e'_{i.}) = 0 \quad (3.40)$$

*Ἡ (3.40) εἶναι ἕνα ὁμογενές σύστημα μέ n ἀγνώστους καί ἂν



(Βλέπε Γραμμική Άλγεβρα, σελ. 85):

$$r(\Phi_i A') = n$$

τότε έχει μόνο τετριμμένες λύσεις. Στην περίπτωση αυτή:

$$h'_{i.} - e'_{i.} = 0 \quad \eta \quad h_{i.} = e_{i.}$$

δηλαδή η εξίσωση είναι ταυτοποιημένη.

Πόρισμα. Άναγκαία συνθήκη για να είναι μία εξίσωση ταυτοποιημένη με περιορισμούς της μορφής (3.36) είναι

$$r_i \geq n$$

δηλαδή ο αριθμός των περιορισμών να είναι τουλάχιστον ίσος με τον αριθμό των ενδογενών μεταβλητών του συστήματος.

Οί γραμμικοί περιορισμοί στις διαρθρωτικές παραμέτρους ενός συστήματος δέν είναι απαραίτητο να έχουν τη μορφή (3.36), αλλά μπορεί να περιλαμβάνουν παραμέτρους από περισσότερες από μία εξισώσεις.

Άν υποθέσουμε ότι τό υπόδειγμα (3.5) στό σύνολό του εξειδικεύεται με r μηδενικούς και γραμμικούς περιορισμούς - στους όποιους περιλαμβάνονται και οι κανόνες τυποποίησης-τότε συμβολίζουμε τους περιορισμούς αυτούς με

$$\Phi \text{ vec } A = \varphi \quad (3.41)$$

όπου

Φ είναι μία $r \times [n(n+m)]$ μήτρα και

φ ένα $r \times 1$ διάνυσμα.

Μέ τό συμβολισμό αυτό και κατά τρόπο ανάλογο μέ εκείνο της Πρότασης 2 μπορούμε να αποδείξουμε και την παρακάτω Πρόταση:



Πρόταση 3. 'Αναγκαία και ίκανή συνθήκη για να είναι ταυτοποιημένο ολόκληρο το σύστημα (3.5) με τους περιορισμούς (3.41) είναι:

$$r \left[\Phi \left(I_n \otimes A' \right) \right] = n^2 \quad (3.42)$$

"Αν σε ένα σύστημα υπάρχουν ταυτότητες (όπως, π.χ. ή (3.3) στο σύστημα του τμήματος I αυτού του Κεφαλαίου), και εφόσον οι τιμές των παραμέτρων των ταυτοτήτων είναι γνωστές, δεν έχουμε προβλήματα εκτίμησης ή ταυτοποίησης για τις ταυτότητες.

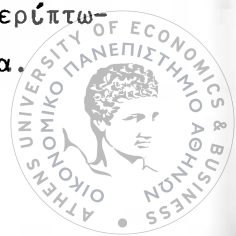
Πρόβλημα παρουσιάζεται στην περίπτωση που θέλουμε να εξετάσουμε αν μια εξίσωση ενός συστήματος, στο οποίο περιλαμβάνεται π.χ. και μια ταυτότητα, είναι ταυτοποιημένη. Η αντιμετώπιση του προβλήματος αυτού μπορεί να γίνει με τρεις τρόπους:

(i) Λύνουμε την ταυτότητα ως μια ένδογενή μεταβλητή και αντικαθιστούμε στις άλλες εξισώσεις, μειώνοντας μ' αυτό τον τρόπο τις εξισώσεις του συστήματος κατά μία. "Αν μια εξίσωση του νέου συστήματος είναι ταυτοποιημένη, τότε και η αντίστοιχη εξίσωση του αρχικού συστήματος είναι ταυτοποιημένη.

(ii) "Αν οι περιορισμοί του συστήματος μπορούν να γραφτούν στη μορφή (3.36), τότε εκφράζουμε τις τιμές των παραμέτρων της ταυτότητας σαν περιορισμό, όπως κάνουμε στην περίπτωση των περιορισμών (3.7) και εφαρμόζουμε την Πρόταση 2 αυτού του Κεφαλαίου. Τέλος,

(iii) "Αν οι μόνοι περιορισμοί στις μη ταυτοτικές εξισώσεις του συστήματος είναι η εξαίρεση ορισμένων μεταβλητών από κάθε εξίσωση, τότε γράφουμε τη μήτρα A αντικαθιστώντας τις παραμέτρους της ταυτότητας με τις αριθμητικές τους τιμές και εφαρμόζουμε την Πρόταση 1 αυτού του Κεφαλαίου.

Με ανάλογους τρόπους μπορεί να αντιμετωπιστεί η περίπτωση ύπαρξης περισσότερων από μιας ταυτοτήτων στο σύστημα.



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 4

ΜΕΘΟΔΟΙ ΕΚΤΙΜΗΣΗΣ ΤΩΝ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ ΜΙΑΣ ΕΞΙΣΩΣΗΣ

Είσαγωγή

Στό Κεφάλαιο αυτό γίνεται η ανάπτυξη των κλασικών μεθόδων εκτίμησης των παραμέτρων μιᾶς ταυτοποιημένης εξίσωσης ενός συστήματος ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικών εξισώσεων τῆς μορφῆς που ἀναλύσαμε στά προηγούμενα Κεφάλαια.

Οἱ μέθοδοι που ἀναπτύσσονται στά τέσσερα πρῶτα τμήματα τοῦ Κεφαλαίου αὐτοῦ εἶναι:

- 115 Ἡ ἔμμεση μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων,
- 254 ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ δύο στάδια, καί ἡ μέθοδος τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν.

Στό πέμπτο τμήμα τοῦ Κεφαλαίου γίνεται μιᾶ σύγκριση τῶν τριῶν αὐτῶν μεθόδων μεταξύ τους, καθώς καί μέ τήν ἀπλή μέθοδο τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων που ἔχει ἀναπτυχθεῖ ἀναλυτικά στή θεωρητική Οἰκονομετρία - I.

Στό τελευταῖο τμήμα τοῦ Κεφαλαίου γίνεται μιᾶ σύντομη ἐπισκόπηση ἄλλων μεθόδων εκτίμησης μιᾶς εξίσωσης ενός συστήματος. Ἀνάμεσα στίς ἐπισκοπούμενες μεθόδους δέν περιλαμβάνεται ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες. Μέ τή μέθοδο αὐτή θά ἀσχοληθοῦμε στό ἕκτο Κεφάλαιο τοῦ Τόμου αὐτοῦ.



Η έμμεση μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων

Τό παράδειγμα πού δώσαμε στήν ἀρχή τοῦ Κεφαλαίου 2 γιά νά δείξουμε τήν ἀκαταλληλότητα τῆς ἀπλῆς μεθόδου τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων (AMET) (Ordinary Least Squares), μπορεῖ νά χρησιμοποιηθεῖ σέ μιὰ πρώτη εἰσαγωγή στήν έμμεση μέθοδο τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων (EMET) (Indirect Least Squares)

* Ἄν ἀντικαταστήσουμε τήν ταυτότητα (2.2) στήν ἐξίσωση (2.1) καί λύσουμε ὡς πρός y_{t1} ἔχουμε:

$$y_{t1} = \frac{\gamma_{11}}{1 - \beta_{12}} + \frac{\beta_{12}}{1 - \beta_{12}} z_{t2} + u_{t1} \quad (4.1)$$

* Ἄν θέσουμε:

$$\pi_{11} = \frac{\gamma_{11}}{1 - \beta_{12}}, \quad \pi_{12} = \frac{\beta_{12}}{1 - \beta_{12}} \quad (4.2)$$

Ἄντικαθιστώντας τίς (4.2) στήν (4.1) ἔχουμε:

$$y_{t1} = \pi_{11} + \pi_{12} z_{t2} + u_{t1} \quad (4.3)$$

Ἄφοῦ, ὅπως ἀναφέραμε στό Κεφάλαιο 2, ἡ z_{t2} θεωρεῖται ἐξωγενής, δηλαδή εἶναι ἀσυσχέτιση μέ τόν διαταρακτικό ὄρο, μποροῦμε νά βροῦμε ἓνα Ἄριστο Γραμμικό Ἄμερόληπτο Ἐκτιμητή (ΑΓΑΕ) τῶν π_{11} καί π_{12} ἐφαρμόζοντας τήν AMET, πού δίνει:

$$p_{12} = \frac{\Sigma(z_{t2} - \bar{z}_2)(y_{t1} - \bar{y}_1)}{\Sigma(z_{t2} - \bar{z}_2)^2}, \quad p_{11} = \bar{y}_1 - p_{12} \bar{z}_2 \quad (4.4)$$

Ὅπου p_{12} καί p_{11} οἱ ἐκτιμητές τῶν παραμέτρων π_{12} καί π_{11} μέ τήν AMET.



*Αν αντικαταστήσουμε την (4.4) στην (4.2) βρίσκουμε:

$$b_{12} = \frac{P_{12}}{1 + P_{12}}, \quad c_{11} = \frac{P_{11}P_{12}}{1 + P_{12}} \quad (4.5)$$

όπου b_{12} και c_{11} είναι οι εκτιμητές των β_{12} και γ_{11} με την ΕΜΕΤ.

*Αν και τό θεώρημα των Gauss-Markov (βλέπε Θεωρητική Οικονομετρία - Ι, σελ. 47) μᾶς ἐξασφαλίζει ὅτι οἱ (4.4) εἶναι ΑΓΑΕ των (4.2), δέν μπορούμε νά ποῦμε τό ἴδιο γιά τούς (4.5) σέ σχέση μέ τίς παραμέτρους β_{12} και γ_{11} , ἀφοῦ τόσο ὁ ἀριθμητής ὅσο και ὁ παρανομαστής στίς (4.5) εἶναι τυχαῖες μεταβλητές, και, κατά συνέπεια, δέν μπορούμε νά βροῦμε τήν ἀναμενόμενη τιμή των b_{12} και c_{11} .

*Αν πάρουμε τόν b_{12} ἀπό τήν (4.5) και κάνουμε τίς ἀναγκαῖες ἀντικαταστάσεις ἀπό τήν (4.4) βρίσκουμε:

$$b_{12} = \frac{\Sigma(y_{t1} - \bar{y}_1)(z_{t2} - \bar{z}_2)}{\Sigma(z_{t2} - \bar{z}_2)^2 + \Sigma(y_{t1} - \bar{y}_1)(z_{t2} - \bar{z}_2)} \quad (4.6)$$

Παίρνοντας τό μέσο τῆς (4.1) και ἀφαιρώντας τήν ἐξίσωση πού προκύπτει ἀπό τήν (4.1) ἔχουμε:

$$(y_{t1} - \bar{y}_1) = \frac{\beta_{12}}{1 - \beta_{12}}(z_{t2} - \bar{z}_2) + (u_{t1} - \bar{u}_1) \quad (4.7)$$

*Αντικαθιστώντας τήν (4.7) στην (4.6) ἔχουμε:

$$b_{12} = \frac{\beta_{12}\Sigma(z_{t2} - \bar{z}_2)^2 + (1 - \beta_{12})\Sigma(u_{t1} - \bar{u}_1)(z_{t2} - \bar{z}_2)}{\Sigma(z_{t2} - \bar{z}_2)^2 + (1 - \beta_{12})\Sigma(u_{t1} - \bar{u}_1)(z_{t2} - \bar{z}_2)} \quad (4.8)$$

*Ὅπως και στην περίπτωση τοῦ τμήματος Ι τοῦ Κεφαλαίου 2 τά ἀθροίσματα στίς (4.4), (4.6), (4.7) και (4.8) εἶναι ἀπό



$t=1$ μέχρι $t=T$.

Διαιρούμε αριθμητή και παρανομαστή της (4.8) διά T και παίρνουμε τά όρια πιθανότητας. Από τό θεώρημα του Slutsky (βλ. Κεφάλαιο 1) και τύς (2.15) και (2.16) βρίσκουμε ότι:

$$\text{plim } b_{12} = \frac{\beta_{12}\sigma_z^2 + (1 - \beta_{12}) \cdot 0}{\sigma_z^2 + (1 - \beta_{12}) \cdot 0} = \beta_{12} \quad (4.9)$$

δηλαδή ό έκτιμητής της β_{12} μέ τήν EMET είναι συνεπής.

Στή γενική περίπτωση παίρνουμε τήν άνηγμένη μορφή (2.34) του συστήματος και υπολογίζουμε τόν έκτιμητή της μήτρας Π μέ τήν AMET, που είναι (βλ. Θεωρητική Οικονομετρία - I, σελ.45):

$$P' = (Z'Z)^{-1}Z'\Upsilon \quad (4.10)$$

Όπως είδαμε στό προηγούμενο Κεφάλαιο ή έξειδίκευση του υποδείγματος (2.33) σημαίνει τήν έπιβολή όρισμένων περιορισμών και στίς μήτρες Β και Γ. Κατά συνέπεια και ή μήτρα $\Pi = -B^{-1}\Gamma$ υπόκειται σέ περιορισμούς, εκτός αν όλες οι έξισώσεις του συστήματος είναι ακριβώς ταυτοποιημένες (βλέπε Rowley (1973), σελ. 140). Αν και ό έκτιμητής (4.10) δέν παίρνει υπόψη του τους περιορισμούς αυτούς, έν τούτοις έχει όρισμένες στατιστικά έπιθυμητές ιδιότητες, όπως αποδείχνουμε στήν Πρόταση 1.

Πρόταση 1. Αν ισχύουν οι συνθήκες (Α), (Β), (Γ) και (Δ_1, Δ_2) (βλέπε τμήμα III του Κεφαλαίου 2), ό έκτιμητής (4.10) είναι συνεπής. Αν άντί για τύς (Δ_1, Δ_2) ισχύει ή (Δ), τότε ό (4.10) είναι και άμερόληπτος έκτιμητής της μήτρας Π .

Απόδειξη: Αν αντικαταστήσουμε τύς (2.34) και (2.35) στήν (4.10) έχουμε

$$P' = \Pi' + (Z'Z)^{-1}(Z'\Upsilon)(B^{-1})' \quad (4.11)$$



Ἐάν ἰσχύει ἡ συνθήκη (Δ) τότε τὰ στοιχεῖα τῆς μήτρας Z δέν εἶναι στοχαστικά. Κατά συνέπεια

$$E(P') = \Pi' + (Z'Z)^{-1}Z'E(U)(B^{-1}) = \Pi' \quad (4.12)$$

δηλαδή ὁ ἐκτιμητής P' εἶναι ἀμερόληπτος.

Ἐάν ἰσχύουν οἱ (Δ_1) , (Δ_2) , τότε γράφουμε τήν (4.11) ὡς ἑξῆς:

$$P' = \Pi' + \left(\frac{1}{T} Z'Z\right)^{-1} \left(\frac{1}{T} Z'U\right) (B^{-1})'$$

ὁπότε

$$\text{plim } P' = \Pi' + M^{-1}0(B^{-1})' = \Pi' \quad (4.13)$$

δηλαδή ὁ ἐκτιμητής P' εἶναι συνεπής.

Πρὶν προχωρήσουμε, ὀρίζουμε ὀρισμένες ὑπομῆτρες τῶν μητρῶν Π καὶ P , ποὺ θὰ μᾶς χρειαστοῦν στὴ συνέχεια. Ὅπως καὶ στὸ προηγούμενο κεφάλαιο, γιὰ νὰ διευκολύνουμε τὴν παρουσίαση, παίρνουμε $i = 1$, δηλαδή τὴν πρώτη ἐξίσωση ἑνὸς συστήματος, καὶ ὑποθέτουμε ὅτι, μὲ τὸ συμβολισμό (2.44), γράφεται στὴ μορφή (2.45). Μὲ τὸν ἴδιο συμβολισμό ἡ (2.34) γράφεται: $Y = \Pi Z + U$

$$\begin{matrix} Y_1' \\ (n_1-1)Y_1' \\ Y_1^{*'} \end{matrix} = \begin{bmatrix} \pi_{1m_1} & \pi_{1m_1^*} \\ \Pi_{(n_1-1)m_1} & \Pi_{(n_1-1)m_1^*} \\ \Pi_{n_1^*m_1} & \Pi_{n_1^*m_1^*} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Z_1' \\ Z_1^{*'} \end{bmatrix} + V' \quad (4.14)$$

Στὴν (4.14) ἡ μήτρα Π ἔχει ὑποδιαίρεθεῖ σὲ ὑπομῆτρες στὶς ὁποῖες ὁ πρῶτος δείκτης εἶναι ὁ ἀριθμὸς τῶν γραμμῶν καὶ ὁ δεῦτερος ὁ ἀριθμὸς τῶν στηλῶν. Ἀπὸ τὴν (4.14) φαίνεται ὅτι ἡ πρώτη γραμμὴ τῆς μήτρας Π ἀποτελεῖται ἀπὸ δύο ὑποδιανύσματα.

Ἀπὸ μιὰ σύγκριση τῆς (4.14) μὲ τὴν (3.21) φαίνεται ὅτι ὑπάρχουν οἱ παρακάτω σχέσεις:



$$\Pi_{n_1 m_1} = \begin{bmatrix} \pi_{1m_1} \\ \Pi_{(n_1-1)m_1} \end{bmatrix}, \quad \Pi_{n_1 m_1^*} = \begin{bmatrix} \pi_{1m_1^*} \\ \Pi_{(n_1-1)m_1^*} \end{bmatrix} \quad (4.15)$$

Έκπλσης όρίζουμε:

$$\begin{aligned} \pi_1 &= [\pi_{1m_1}, \pi_{1m_1^*}] \\ \Pi_1 &= [\Pi_{(n_1-1)m_1} \vdots \Pi_{(n_1-1)m_1^*}] \\ \Pi_1^* &= [\Pi_{n_1^* m_1} \vdots \Pi_{n_1^* m_1^*}] \end{aligned} \quad (4.16)$$

Μέ ανάλογο τρόπο ή μήτρα P χωρίζεται σέ ύπομητρες ώς έξής:

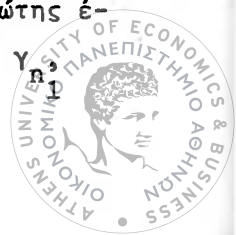
$$\begin{aligned} P &= \begin{bmatrix} P_{n_1 m_1} & P_{n_1 m_1^*} \\ P_{n_1^* m_1} & P_{n_1^* m_1^*} \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} P_{1m_1} & P_{1m_1^*} \\ P_{(n_1-1)m_1} & P_{(n_1-1)m_1^*} \\ P_{n_1^* m_1} & P_{n_1^* m_1^*} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P_1 \\ P_1 \\ P_1^* \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (4.17)$$

Άπό τήν Πρόταση 1 του Κεφαλαίου αυτού είναι φανερό ότι οι ύπομητρες της P στη (4.17) είναι συνεπεύς έκτιμητές των αντίστοιχων ύπομητρών της Π.

Μέ τό συμβολισμό που χρησιμοποιήσαμε πιο πάνω ή (4.10) γράφεται ώς έξής:

$$[p_1' \vdots p_1^* \vdots p_1^*] = (Z'Z)^{-1} Z' [y_1 \vdots Y_1 \vdots Y_1^*] \quad (4.18)$$

Όπως δείξαμε στό προηγούμενο Κεφάλαιο (βλέπε (3.23) και (3.24)), οι μη μηδενικές διαρθρωτικές παράμετροι της πρώτης έξίσωσης, που περιέχονται στα διανύσματα-γραμμές β_{n_1} και γ_{n_1}



συνδέονται με τίς παραμέτρους τῆς ἀνηγμένης μορφῆς με τίς σχέσεις:

$$\beta_{n_1} \Pi_{n_1 m_1} + \gamma_{m_1} = o_{m_1} \quad (4.19)$$

$$\beta_{n_1} \Pi_{n_1 m_1^*} = o_{m_1^*} \quad (4.20)$$

Ἐπιθέτουμε ὅτι οἱ (4.19) καί (4.20) ἰσχύουν ἂν ἀντικαταστήσουμε τίς παραμέτρους με τοὺς ἀντίστοιχους ἐκτιμητές, δηλαδή:

$$b_{n_1} P_{n_1 m_1} + c_{m_1} = o_{m_1} \quad (4.21)$$

$$b_{n_1} P_{n_1 m_1^*} = o_{m_1^*} \quad (4.22)$$

Ἀπό τίς (4.21) καί (4.22) ὑπολογίζουμε τοὺς ἐκτιμητές τῶν διαρθρωτικῶν παραμέτρων με τὴν Ε.Μ.Ε.Τ., στὴν περίπτωση ποὺ ἔχουμε μόνο μηδενικούς περιορισμούς στίς παραμέτρους αὐτές.

Ἡ μέθοδος μπορεῖ νά γενικευτεῖ καί στὴν περίπτωση ποὺ ἔχουμε γραμμικούς περιορισμούς (βλ. Rowley (1973), σελ.138).

Πρόταση 2. Ἐάν ἰσχύουν οἱ συνθήκες (Α) μέχρι καί (Δ) (ἢ ἀντὶ τῆς (Δ) οἱ (Δ₁), (Δ₂)), τότε ὁ ἐκτιμητής τῶν διαρθρωτικῶν παραμέτρων μιᾶς ἐξίσωσης (στὴν περίπτωση ποὺ ἐξετάζουμε, τῆς πρώτης) με τὴν ΕΜΕΤ εἶναι συνεπής ὅταν καί μόνο ὅταν ἡ ἐξίσωση εἶναι ταυτοποιημένη (βλέπε καί Goldberger (1964), σελ.327 Dhrymes (1970), σελ.288).

Ἀπόδειξη: Ἐπιβάλλοντας τὸν κανόνα τυποποίησης καί σύμφωνα με τὸ συμβολισμό τῆς (2.46) ἔχουμε:

$$\beta_{n_1} = (1, -\beta_1') \quad , \quad \gamma_{m_1} = -\gamma_1' \quad (4.23)$$

Με ἀνάλογο τρόπο συμβολίζουμε καί τοὺς ἐκτιμητές, δηλαδή:



$$b_{n_1} = (1, -b_1') \quad , \quad c_{m_1} = -c_1 \quad (4.24)$$

Ἀντικαθιστώντας τὺς (4.23) καὶ (4.24) στὺς (4.20) καὶ (4.22), ἀντίστοιχα, ἔχουμε:

$$\Pi'_{(n_1-1)m_1^*} \beta_1 = \pi'_{1m_1^*} \quad (4.25)$$

$$P'_{(n_1-1)m_1^*} b_1 = p'_{1m_1^*} \quad (4.26)$$

Εἶδαμε πλὴν πάντων ὅτι οἱ ὑπομητρες τῆς μήτρας P εἶναι συνεπέως ἐκτιμητές τῶν ἀντίστοιχων ὑπομητρῶν τῆς μήτρας Π . Κατὰ συνέπεια, ἂν πάρουμε τὰ ὅρια πιθανότητας τῆς (4.26) καὶ τὴν ἀφαίρεσουμε ἀπὸ τὴν (4.25) θὰ ἔχουμε:

$$\Pi'_{(n_1-1)m_1^*} (\beta_1 - \text{plim } b_1) = o_{m_1^*} \quad (4.27)$$

Ἡ (4.27) εἶναι ἓνα ὁμογενές σύστημα μέ (n_1-1) ἀγνώστους καὶ ἔχει μόνο τετριμμένες λύσεις ὅταν καὶ μόνο ὅταν:

$$r(\Pi'_{(n_1-1)m_1^*}) = n_1 - 1 \quad (4.28)$$

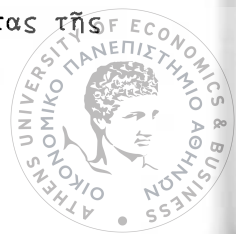
Ἀπὸ τὴν (4.25) βλέπουμε ὅτι τὸ διάνυσμα $\pi'_{1m_1^*}$ εἶναι γραμμικός συνδυασμός τῶν γραμμῶν τῆς μήτρας $\Pi'_{(n_1-1)m_1^*}$ καὶ κατὰ συνέπεια:

$$r(\Pi_{n_1 m_1^*}) = r(\Pi'_{(n_1-1)m_1^*}) = n_1 - 1 \quad (4.29)$$

Ἡ (4.29), ὅπως εἶναι γνωστό ἀπὸ τὸ προηγούμενο κεφάλαιο, εἶναι ἡ ἀναγκαία καὶ ἱκανή συνθήκη γιὰ νὰ εἶναι ἡ πρώτη ἐξίσωση ταυτοποιημένη. Ἐὰν ἰσχύει ἡ (4.29), τότε

$$\text{plim } b_1 = \beta_1 \quad (4.30)$$

Κατὰ παρόμοιο τρόπον πάρουμε τὰ ὅρια πιθανότητας τῆς



(4.21), τήν αφαιρέσουμε από τήν (4.19) καί προχωρήσουμε ὅπως στήν προηγούμενη περίπτωση, βρίσκουμε τελικά:

$$\text{plim } c_1 = \gamma_1 \quad (4.31)$$

Στήν περίπτωση πού ἡ ἐξίσωση εἶναι ἀκριβῶς ταυτοποιημένη ὑπολογίζουμε τόν ἐκτιμητή τοῦ β_1 κατά μοναδικό τρόπο ἀπό τήν (4.26) ὡς ἐξῆς:

$$b_1 = (P_{(n_1-1)m_1}^*)^{-1} p_{1m_1}^* \quad (4.32)$$

Στή συνέχεια ἀντικαθιστοῦμε τήν (4.32) στήν (4.24) καί τή σχέση πού προκύπτει ἀπό τήν ἀντικατάστασή αὐτή τήν χρησιμοποιοῦμε στή (4.21) γιά νά λύσουμε ὡς πρός c_{m_1} ($=-c_1$). Μέ τόν τρόπο αὐτό βρίσκουμε:

$$c_1 = p_{1m_1} - b_1' P_{(n_1-1)m_1} \quad (4.33)$$

Οἱ (4.32) καί (4.33) εἶναι οἱ ἐκτιμητές τῶν β_1 καί γ_1 μέ τήν EMET στήν περίπτωση μιᾶς ἀκριβῶς ταυτοποιημένης ἐξίσωσης.

Ὅταν ἡ ἐξίσωση εἶναι ὑποταυτοποιημένη, τότε τό σύστημα (4.26) ἔχει περισσότερους ἀγνώστους ἀπό ἐξισώσεις καί κατά συνέπεια εἶναι ἀδύνατο νά ὑπολογιστεῖ τό διάνυσμα b_1 .

Ὅταν ἡ ἐξίσωση εἶναι ὑπερταυτοποιημένη, τότε τό σύστημα ἔχει περισσότερες ἐξισώσεις ἀπό ἀγνώστους, καί κατά συνέπεια δέν ὑπάρχει μοναδική λύση στό σύστημα (4.26). Κάθε μιά ἀπό τίς λύσεις τοῦ συστήματος αὐτοῦ εἶναι καί ἕνας ἐκτιμητής πού, ἄν καί συνεπῆς, δέν εἶναι ἀποτελεσματικός διότι παραλείπουμε τίς πληροφορίες πού ὑπάρχουν στους ἄλλους ἐκτιμητές. Ἕνας τρόπος ἀντιμετώπισης τοῦ προβλήματος αὐτοῦ, ὁ ὁποῖος χρησιμοποιεῖ τή γενικευμένη ἀντίστροφη μήτρα τῶν Moore-Penrose (βλέπε σχετικά Rao and Mitra (1971),σελ.50-55) ὑποδειχνεται ἀπό τόν



Khazzoom (1976).

(Γενικά για τις λύσεις συστημάτων εξισώσεων βλέπε Γραμμική Άλγεβρα, Κεφάλαιο 3.)

Ἡ EMET ἔχει τό πλεονέκτημα ὅτι κάνει διάκριση ἀνάμεσα στίς πληροφορίες πού προέρχονται ἀπό τό δείγμα (πού τις χρησιμοποιεῖ γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς ἀνηγμένης μορφῆς) καί στίς πληροφορίες πού προέρχονται ἀπό τοὺς ἐκ τῶν προτέρων περιορισμούς (a priori restrictions) (πού τις χρησιμοποιεῖ γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς).

II. Ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων σέ δύο στάδια

Ἡ μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων σέ δύο στάδια (2SLS) (Two-stage least squares) προτάθηκε ἀπό τόν Theil (1953, a, b) καί ἀναπτύχθηκε ἀπό τόν Ἰδίο (1961, 1971) καθώς καί, ἀνεξάρτητα, ἀπό τόν Basmann (1957).

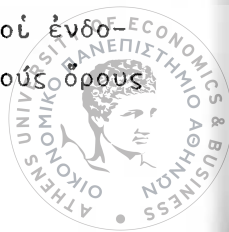
Ἡ ἐξίσωση τοῦ συστήματος πού θέλουμε νά ἐκτιμήσουμε μέ τή 2SLS γράφεται, γιά $i = 1$, (βλ. (2.45)) ὡς ἑξῆς:

$$y_1 = X_1 \alpha_1 + u_1 = Y_1 \beta_1 + Z_1 \gamma_1 + u_1$$

$$Y_1 \sim Y_1^* = Y_1 - \hat{V}_1$$

(Παίρνουμε τήν πρώτη ἐξίσωση γιά νά ὑπάρχει συνέχεια καί ἐνότητα μέ τό προηγούμενο τμήμα αὐτοῦ τοῦ Κεφαλαίου καθώς καί μέ τό Κεφάλαιο 3. Ἐννοεῖται ὅτι ἡ ἀπλοποίηση αὐτή δέν ἀφαιρεῖ τίποτε ἀπό τή γενικότητα τῆς παρουσίας τῶν διάφορων μεθόδων ἐκτίμησης μιᾶς ἐξίσωσης ἑνός συστήματος στοχαστικῶν ἐξισώσεων, διότι στή θέση τοῦ δείκτη 1 μπορούμε νά τοποθετήσουμε τό δείκτη i).

Σύμφωνα μέ τις ὑποθέσεις τοῦ δεύτερου Κεφαλαίου, οἱ ἐνδογενεῖς μεταβλητές Y_1 συσχετίζονται μέ τοὺς διαταρακτικούς ὅρους



u_1 και, κατά συνέπεια, δέν μπορούμε νά βροῦμε ΑΓΑΕ τῶν β_1 και γ_1 ἐφαρμόζοντας τήν ΑΜΕΤ. Ἐπιπλέον, ὅπως εἶδαμε στό τμήμα Ι τοῦ Κεφαλαίου 2 οἱ ἐκτιμητές πού δίνει ἡ ΑΜΕΤ δέν εἶναι συνεπεῖς.

Ἐνας τρόπος γιά νά ξεπεραστεῖ ἡ δυσκολία αὐτή εἶναι ἡ ἀντικατάσταση τῆς μήτρας Y_1 μέ τή $E(Y_1)$, δηλαδή ἡ "ἀπαλλαγή" τῆς Y_1 ἀπό τό στοχαστικό της μέρος.

Ἀπό τίς (4.14) και (4.16) βλέπουμε ὅτι

$$Y_1' = \Pi_1 Z_1' + V_1' \quad (4.34)$$

ὅπου V_1 εἶναι μιὰ $T \times (n_1 - 1)$ ὑπομήτρα τῆς V .

Στή σχέση (4.34) ἡ μήτρα Π_1 εἶναι ἄγνωστη. Ὁ ἐκτιμητής της (ὅπως φαίνεται ἀπό τήν (4.18)) εἶναι

$$P_1' = (Z'Z)^{-1}Z'\gamma_1 \quad (4.35)$$

πού ὅπως ξέρουμε (βλέπε Πρόταση 1) εἶναι ἕνας συνεπής ἐκτιμητής. Ἐπιπλέον ὁ ἐκτιμητής αὐτός εἶναι ἀμερόληπτος στήν περίπτωση πού ἡ μήτρα Z περιλαμβάνει μόνο ἐξωγενεῖς μεταβλητές. Στήν τελευταία αὐτή περίπτωση μπορούμε νά ἐκτιμήσουμε τή $E(Y_1)$ μέ τή μήτρα

$$\hat{Y}_1 = ZP_1' = Y_1 - \hat{V}_1 \quad (4.36)$$

ὅπου \hat{V}_1 εἶναι ἡ μήτρα τῶν καταλοίπων πού προκύπτουν ὅταν ἐκτιμήσουμε τή (4.34) μέ τήν ΑΜΕΤ, δηλαδή

$$\hat{V}_1 = Y_1 - ZP_1' = Y_1 - Z(Z'Z)^{-1}Z'\gamma_1 \quad (4.37)$$

Πρίν προχωρήσουμε παρατηροῦμε ὅτι:

$$Z\hat{V}_1 = ZY_1 - Z'Z(Z'Z)^{-1}Z'\gamma_1 = 0 \quad (4.38)$$

και ὅτι



$$Z_1 \hat{V}_1 = Z_1 Y_1 - Z_1' Z (Z' Z)^{-1} Z' Y_1 =$$

$$Z_1 Y_1 - (I : 0) \begin{bmatrix} Z_1' \\ Z_1^* \end{bmatrix} Y_1 = 0 \quad (4.39)$$

Τόλος παρατηρούμε ότι:

$$\hat{Y}_1 \hat{V}_1 = P_1' Z_1 \hat{V}_1 = 0 \quad (4.40)$$

Κατά συνέπεια:

$$\hat{Y}_1 \hat{Y}_1 = \hat{Y}_1' (Y_1 - \hat{V}_1) = \hat{Y}_1' Y_1 = (Y_1 - \hat{V}_1)' Y_1 =$$

$$Y_1' Y_1 - \hat{Y}_1' (\hat{Y}_1 + \hat{V}_1) = Y_1' Y_1 - \hat{V}_1' \hat{V}_1 \quad (4.41)$$

Τά παραπάνω αποτελέσματα θά χρησιμοποιηθούν στη συνέχεια.

Η εξίσωση πού θέλουμε νά έκτιμήσουμε, αν προσθέσουμε καί αφαιρέσουμε τό $\hat{V}_1 \beta_1$, γράφεται ως εξής:

$$y_1 = \frac{(Y_1 - \hat{V}_1) \beta_1 + Z_1 Y_1 + u_1 + \hat{V}_1 \beta_1}{\hat{Y}_1 \beta_1 + Z_1 Y_1 + u_1 + \hat{V}_1 \beta_1} =$$

$$(4.42)$$

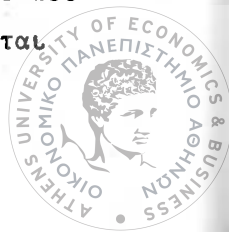
*Αν θέσουμε

$$\hat{X}_1 = (\hat{Y}_1 : Z_1), \quad w_1 = u_1 + \hat{V}_1 \beta_1 \quad (4.43)$$

ή (4.42) γράφεται ως εξής:

$$y_1 = \hat{X}_1 \alpha_1 + w_1 \quad (4.44)$$

*Όπως παρατηρεί ο Dhrymes (1970), σελ. 178 ό έκτιμητής του α_1 μέ τή 2ΣΜΕΤ, είναι ό έκτιμητής του α_1 μέ τήν ΑΜΕΤ πού εφαρμόζεται στην (4.44). Από τή διαδικασία αυτή προέρχεται



καί ὁ ὅρος 2ΣΜΕΤ. Τό πρῶτο στάδιο συνίσταται στήν "ἀπαλλαγὴ" τῆς μήτρας Y_1 ἀπό τή μήτρα τῶν καταλοίπων \hat{V}_1 , καί τό δεύτερο στάδιο στήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς ἢ διαρθρωτικῶν παραμέτρων (structural parameters) μέ τήν ἐφαρμογή τῆς ΑΜΕΤ στή (4.44). Ἡ ἀνάπτυξη τῆς μεθόδου γίνεται μέ τήν ὑπόθεση ὅτι (βλέπε Dhrymes(1970), σελ.190) οἱ προκαθορισμένες μεταβλητές τοῦ συστήματος εἶναι ἐξ' ὀλοκλήρου ἐξωγενεῖς καί μποροῦν, κατά συνέπεια, νά ἐκληφθοῦν εἴτε ὅτι εἶναι μη στοχαστικές (nonstochastic), εἴτε, τουλάχιστον, ἀνεξάρτητες ἀπό τοὺς διαταρακτικούς ὅρους τοῦ συστήματος.

Οἱ κανονικῆς ἐξισώσεις (βλέπε θεωρητικὴ Οἰκονομετρία - I, σελ.44) στήν περίπτωση τῆς ἐξίσωσης (4.44) εἶναι :

$$(\hat{X}'_1 \hat{X}_1) a_1 = \hat{X}'_1 y_1 \quad (4.45)$$

Ἡ (4.45) γράφεται ἀναλυτικὰ ὡς ἐξῆς:

$$\begin{bmatrix} \hat{Y}'_1 \hat{Y}_1 & \hat{Y}'_1 \hat{Z}_1 \\ \hat{Z}'_1 \hat{Y}_1 & \hat{Z}'_1 \hat{Z}_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{Y}'_1 y_1 \\ \hat{Z}'_1 y_1 \end{bmatrix} \quad (4.46)$$

Παίρνοντας ὑπόψη τίς (4.39) καί (4.40) ἢ (4.46) γράφεται ὡς ἐξῆς:

$$\begin{bmatrix} \hat{Y}'_1 \hat{Y}_1 - \hat{V}'_1 \hat{V}_1 & \hat{Y}'_1 \hat{Z}_1 \\ \hat{Z}'_1 \hat{Y}_1 & \hat{Z}'_1 \hat{Z}_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{Y}'_1 y_1 \\ \hat{Z}'_1 y_1 \end{bmatrix} \quad (4.47)$$

Ἄν πάρουμε τήν ἐξίσωση:

$$y_1 = Z\pi'_1 + v_1 \quad (4.48)$$

καί ἐφαρμόσουμε τήν ΑΜΕΤ γιὰ τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων π_1



έχουμε

$$p'_1 = (Z'Z)^{-1}Z'y_1 \quad (4.49)$$

καί

$$y_1 = Zp'_1 + \hat{v}_1 = \hat{y}_1 + \hat{v}_1 \quad (4.50)$$

Αλλά

$$\hat{Y}'_1 y_1 = (Y_1 - \hat{V}_1)' y_1 = Y'_1 y_1 - \hat{V}'_1 (Zp'_1 + \hat{v}_1) = Y'_1 y_1 - \hat{V}'_1 \hat{v}_1 \quad (4.51)$$

Αντικαθιστώντας την (4.51) στο πρώτο διάνυσμα του δεξιού σκέλους της (4.47) έχουμε, τελικά:

$$\begin{bmatrix} Y'_1 Y_1 - \hat{V}'_1 \hat{V}_1 & Y'_1 Z_1 \\ Z'_1 Y_1 & Z'_1 Z_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Y'_1 y_1 - \hat{V}'_1 \hat{v}_1 \\ Z'_1 y_1 \end{bmatrix} \quad (4.52)$$

Ο παραπάνω τρόπος υπολογισμού των b_1 και c_1 είναι αναλυτικά και πρακτικά εξαιρετικά δύσκολος. Έναλλακτικά μπορούμε να βρούμε τον εκτιμητή (4.52) εφαρμόζοντας τη γενικευμένη μέθοδο ελάχιστων τετράγωνων (GMET) (Generalised least squares) (βλέπε και Dhrymes(1970), σελ. 183).

Αν πολλαπλασιάσουμε την εξίσωση που θέλουμε να εκτιμήσουμε (δηλ. τη εξίσωση που δίνεται στην αρχή αυτού του τμήματος) από τα άριστερά με τη μήτρα Z' έχουμε:

$$Z'y_1 = Z'X_1\alpha_1 + Z'u_1 \quad (4.53)$$

Μπορεί να δειχτεί ότι η μήτρα

$$\frac{1}{T}Z'X_1$$

συγκλίνει κατά πιθανότητα σε μία μη στοχαστική μήτρα. Επιπλέον αν η μήτρα Z περιλαμβάνει μόνο έξωγενεις μεταβλητές, τότε



$$\text{Var}(Z'u_1) = E(Z'u_1u_1'Z) = \sigma_{11}Z'Z \quad (4.54)$$

Για μεγάλα δείγματα το ίδιο συμβαίνει και αν στη μήτρα Z περιλαμβάνονται έندογενείς μεταβλητές με χρονικές ύστερήσεις.

Όπως γνωρίζουμε (βλέπε θεωρητική Οικονομετρία-I, Κεφ.5) στην περίπτωση που για το υπόδειγμα $y = X\beta + u$, όπου η μήτρα είναι μη στοχαστική, ισχύουν οι υποθέσεις:

$$E(u) = 0, \text{Var}(u) = \sigma^2\Omega \quad (4.55)$$

ο έκτιμητής του β με τη ΓΜΕΤ δίνεται από τις εξισώσεις:

$$X'\Omega^{-1}X\hat{\beta} = X'\Omega^{-1}y \quad (4.56)$$

Εφόσον η εξίσωση (4.53), για μεγάλα δείγματα, ικανοποιεί τις υποθέσεις του γενικευμένου γραμμικού υποδείγματος (σύγκρισε π.χ. την (4.54) με την (4.55)) οι εξισώσεις (οι αντίστοιχες στις (4.56)) με τις οποίες δίνεται ο έκτιμητής του Aitken (Aitken estimator) του α_1 της (4.53) είναι:

$$X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'X_1a_1 = X_1'(Z'Z)^{-1}Z'y_1, \quad (Z'Z)^{-1} \quad (4.57)$$

Οι (4.57) είναι οι ίδιες με τις (4.52) διότι:

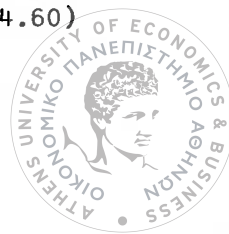
$$Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z' = P_1Z' = \hat{Y}_1' \quad (4.58)$$

και

$$Z_1'Z(Z'Z)^{-1}Z' = (I : 0) \begin{bmatrix} Z_1' \\ Z_1^* \end{bmatrix} = Z_1 \quad (4.59)$$

Κατά συνέπεια, αν στις (4.57) αντικαταστήσουμε τη μήτρα X_1 με $(Y_1 : Z_1)$ και κάνουμε τους πολλαπλασιασμούς, παίρνοντας υπόψη τις (4.58) και (4.59), βρίσκουμε:

$$\begin{bmatrix} \hat{Y}_1'\hat{Y}_1 & \hat{Y}_1'Z_1 \\ Z_1'\hat{Y}_1 & Z_1'Z_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{Y}_1'y_1 \\ Z_1'y_1 \end{bmatrix} \quad (4.60)$$



Ἡ (4.60) εἶναι ἀκριβῶς ἡ ἕδρα μέ τήν (4.46), πού, μέ τή σειρά της, εἶναι ἡ ἕδρα μέ τή (4.52). Σέ σχέση μέ τή (4.52) ἡ (4.57) εἶναι, ἀπό ὑπολογιστική ἄποψη, πολύ πιό ἀπλή (βλέπε σχετικά καί Drettakis (1973), σελ. 146-147).

Εἶναι φανερό ὅτι ἐφαρμόζοντας τή ΓΜΕΤ στή (4.53), οὐσιαστικά ἐλαχιστοποιοῦμε τήν τετραγωνική μορφή:

$$\varphi = a_1' (X'Z) (Z'Z)^{-1} (Z'X) a_1' \quad (4.61)$$

ὅπου a_1 εἶναι ἡ γραμμή 1 τῆς μήτρας A .

Ἄν ἔχουμε μόνο μηδενικούς περιορισμούς, τότε, ἐπιβάλλοντας τοὺς περιορισμούς αὐτοὺς στήν (4.61) καθώς καί τόν κανόνα τυποποίησης, ἔχουμε:

$$\varphi = (y_1 - X_1 a_1)' Z (Z'Z)^{-1} Z' (y_1 - X_1 a_1) \quad (4.62)$$

Παραγωγίζοντας τή (4.62) ὡς πρὸς a_1 βρίσκουμε τὲς κανονικὲς ἐξισώσεις (4.57) τῆς 2ΣΜΕΤ.

Ἄν ἔχουμε γραμμικούς περιορισμούς τῆς μορφῆς (3.36), τότε παραγωγίζουμε τήν Lagrangian:

$$\psi = a_1' (X'Z) (Z'Z)^{-1} (Z'X) a_1' + \lambda' (\Phi_1 a_1' - \varphi_1) \quad (4.63)$$

ὅπου λ τό διάνυσμα τῶν r_1 πολλαπλασιαστῶν τοῦ Lagrange.

Ὄταν ἔχουμε μηδενικούς περιορισμούς πού ταυτοποιοῦν τήν ἐξίσωση καί ἐπιπλέον ὑπερταυτοποιητικούς γραμμικούς περιορισμούς (overidentifying linear restrictions) τῆς μορφῆς:

$$Ra_1 = r_1 \quad (4.64)$$

τότε (βλέπε καί θεωρητική Οἰκονομετρία-I, σελ.54-55) παραγωγίζουμε τήν Lagrangian:

$$\psi^* = (y_1 - X_1 a_1^c)' Z (Z'Z)^{-1} Z' (y_1 - X_1 a_1^c) + \lambda' (Ra_1^c - r_1) \quad (4.65)$$



όπου a_1^c είναι ο έκτιμητής με τη 2ΣΜΕΤ με γραμμικούς δεσμούς.

III. Άσυμπτωτικές ιδιότητες τών έκτιμητών της 2ΣΜΕΤ

Άπό τήν Πρόταση 1 του Κεφαλαίου 2 έχουμε

$$\text{plim } \frac{1}{T} Z'U = 0 \quad (4.66)$$

κατά συνέπεια

$$\text{plim } \frac{1}{T} Z'u_{.1} = \text{plim } \frac{1}{T} Z'u_1 = 0 \quad (4.67)$$

Άπό τήν ίδια Πρόταση έχουμε:

$$\text{plim } \frac{1}{T} X'Z = \text{plim } \frac{1}{T} \begin{bmatrix} Y'Z \\ Z'Z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -B^{-1}GM \\ M \end{bmatrix} = K \quad (4.68)$$

κατά συνέπεια

$$\text{plim } \frac{1}{T} X_1'Z = K_1 \quad (4.69)$$

όπου K_1 είναι μία $N_1 \times m$ υπομήτρα της μήτρας K .

Όπως και στην περίπτωση της ΕΜΕΤ μπορούμε να αποδείξουμε την παρακάτω Πρόταση:

Πρόταση 3. "Αν ισχύουν οι συνθήκες (Α) μέχρι και (Δ) (ή οι (Δ_1) και (Δ_2)) του Κεφαλαίου 2 τότε ο έκτιμητής της 2ΣΜΕΤ είναι συνεπής όταν και μόνο όταν η εξίσωση τήν οποία αφορά είναι ταυτοποιημένη.

Άπό τήν Πρόταση 3 συνάγεται τό παρακάτω Πρόβλημα:

Πρόβλημα. "Αν μία εξίσωση έχει μόνο μηδενικούς περιορισμούς τότε αναγκαία συνθήκη για να υπάρχει ο έκτιμητής 2ΣΜΕΤ είναι η εξίσωση να είναι ακριβώς ή υπερ-ταυτοποιημένη.



Πρόταση 4. "Αν ισχύουν οι συνθήκες (A) μέχρι και (Δ) (ή, αντί της (Δ) οι $(\Delta_1), (\Delta_2)$) και η εξίσωση (2.45) είναι ταυτοποιημένη τότε ο εκτιμητής a_1 της ΣΜΕΤ, που ορίζεται στις (4.57) είναι ασυμπτωτικά κανονικός:

$$\sqrt{T}(a_1 - \alpha_1) \xrightarrow{d} N(0, \sigma_{11} (K_1 M^{-1} K_1')^{-1}) \quad (4.70)$$

Απόδειξη: βλ. Dhrymes (1970), σελ. 191.

Πόρισμα. "Αν ισχύουν οι υποθέσεις της προηγούμενης Πρότασης και a_{1s}, α_{1s} είναι $s \times 1$ υποδιανύσματα των a_1, α_1 και V_{1s} ή αντίστοιχη υπομήτρα της μήτρας:

$$V_{1s} = [X_1' Z (Z' Z)^{-1} Z' X_1]^{-1} \quad (4.71)$$

τότε

$$r = \frac{(a_{1s} - \alpha_{1s})' V_{1s}^{-1} (a_{1s} - \alpha_{1s})}{s_{11}} \xrightarrow{d} \chi_s^2 \quad (4.72)$$

όπου

$$s_{11} = \frac{1}{T} (y_1 - X_1 a_1)' (y_1 - X_1 a_1) \quad (4.73)$$

Απόδειξη: Βλ. Hatanaka (1977).

Από τα παραπάνω είναι φανερό ότι με τη (4.72) μπορούμε να ελέγξουμε την

$$H_0 : \alpha_{1s} = 0$$

σε αντιπαράθεση με τη διαζευκτική υπόθεση:

$$H_1 : \alpha_{1s} \neq 0$$

στο επίπεδο στατιστικής σημαντικότητας α .

Όταν θέλουμε να ελέγξουμε τη στατιστική σημαντικότητα ολόκληρου του διανύσματος a_1 ή (4.72) κατανέμεται ασυμπτωτικά σαν $\chi_{N_1}^2$.



Τέλος αν θέλουμε να ελέγξουμε ένα στοιχείο του διανύσματος a_1 , έστω τό a_{1k} καί v_{kk} είναι τό k διαγώνιο στοιχείο τής μήτρας V_1 ό έλεγχος γίνεται μέ τή στατιστική

$$\frac{a_{k1}}{\sqrt{s_{11} v_{kk}}} \xrightarrow{d} N(0, 1) \quad (4.74)$$

Γιά έναλλακτικούς έλέγχους βλέπε Dhrymes (1970),σελ. 272-275.

IV. Η μέθοδος τών βοηθητικών μεταβλητών

Η μέθοδος τών βοηθητικών μεταβλητών (MBM) (the method of instrumental variables) χρησιμοποιήθηκε άρχικά σέ ύποδείγματα μιάς έξίσωσης σέ περιπτώσεις, κατά κύριο λόγο, πού ύπάρχουν σφάλματα μέτρησης (measurement errors) (βλέπε Reiersøl (1941,1945), Durbin (1954), Geary (1959)).

Ό πρώτος πού χρησιμοποίησε τή μέθοδο αύτή για συστήματα άλληλεξαρτημένων στοχαστικών έξισώσεων ήταν ό Sargan(1958), ό όποτος έδειξε ότi ή 2ΣΜΕΤ μπορεί να θεωρηθεϊ σαν είδική περίπτωση τής ΜΒΜ. Έπιπλέον ή ΜΒΜ μπορεί να χρησιμοποιηθεϊ σέ περιπτώσεις όπου δέν είναι δυνατή ή έφαρμογή τής 2ΣΜΕΤ, όπως, π.χ. στήν περίπτωση πού ύπάρχουν σφάλματα μέτρησης κ.λ.π.

Έστω ότi θέλουμε να εκτιμήσουμε τήν έξίσωση (2.45) μέ $i = 1$, δηλαδή τήν έξίσωση πού έξετάσαμε καί στά προηγύμενα τμήματα αύτου του Κεφαλαίου, μέ τή ΜΒΜ.

Υποθέτουμε ότi ύπάρχει ένα σύνολο G βοηθητικών μεταβλητών:

$$z_{t1}, z_{t2}, \dots, z_{tG}$$

τέτοιων ώστε να ίσχύουν οι παρακάτω συνθήκες:



$$(i) G \geq N_1 = n_1 + m_1 - 1 \quad (4.75)$$

δηλαδή ο αριθμός των βοηθητικών μεταβλητών πρέπει να είναι μεγαλύτερος ή ίσος με τον αριθμό των "έρμηνευτικών" μεταβλητών της εξίσωσης που θέλουμε να εκτιμήσουμε.

$$(ii) \text{plim } \frac{1}{T} X_1'Z = \bar{K}_1 \quad (4.76)$$

όπου

$$Z = (z_{tj}), \quad j = 1, 2, \dots, G, \quad t = 1, 2, \dots, T$$

ή μήτρα που περιλαμβάνει τις T παρατηρήσεις των G βοηθητικών μεταβλητών, και

$$\bar{K}_1$$

μια σταθερή μήτρα με $r(\bar{K}_1) = N_1$

Η συνθήκη αυτή σημαίνει (βλέπε και Πρόταση 12 στο Κεφάλαιο 1) ότι οι βοηθητικές μεταβλητές πρέπει να συσχετίζονται, και μάλιστα σημαντικά, με τις "έρμηνευτικές" μεταβλητές της εξίσωσης

$$(iii) E(Z'u_1) = 0, \quad \text{plim } \frac{1}{T} Z'u_1 = 0 \quad (4.77)$$

δηλαδή οι βοηθητικές μεταβλητές είναι ανεξάρτητες από τους διαταρακτικούς όρους $u_{t1}, u_{(t+1)1}, \dots$

$$(iv) \text{plim } \frac{1}{T} Z'Z = \bar{M} \quad (4.78)$$

όπου \bar{M} μια σταθερή, θετικά ορισμένη μήτρα.

Αν ισχύει η συνθήκη (Γ) του Κεφαλαίου 2, τότε μπορούμε να αποδείξουμε ότι οι συνθήκες (iii) και (iv) συνεπάγονται ότι:

$$\frac{1}{\sqrt{T}} Z'u_1 \xrightarrow{d} N(0, \sigma_{11}\bar{M}) \quad (4.79)$$

Αν $G = N_1$, τότε πολλαπλασιάζοντας την (2.48) (για $i=1$)



άπό τά άριστερά μέ Z' , έχουμε

$$Z'y_1 = Z'X_1\alpha_1 + Z'u_1 \quad (4.80)$$

Μέ τόν πολλαπλασιασμό αυτό, καί έφόσον ίσχύει ή ύπόθεση (ii), πετυχαίνουμε νά "απαλλάξουμε" τή μήτρα X_1 άπό τό στοχαστικό της μέρος καί, κατά συνέπεια, μπορούμε νά έφαρμόσουμε τήν AMET στήν (4.80) για τήν έκτίμηση του α_1 . "Αν ή μήτρα $Z'X_1$ είναι μή ιδιάζουσα, τότε ό έκτιμητής πού παίρνουμε μέ τήν AMET είναι:

$$a_1 = (Z'X_1)^{-1}Z'y_1 \quad (4.81)$$

"Αν έχουμε περισσότερες βοηθητικές άπ'ό,τι "έρμηνευτικές" μεταβλητές, άν, δηλαδή,

$$G > N_1$$

πολλαπλασιάζουμε τή μήτρα τών βοηθητικών μεταβλητών άπό τά δεξιά μέ μιá αύθαίρετη $G \times N_1$ μήτρα L καί παίρνουμε τή μετασχηματισμένη μήτρα:

$$Z^* = ZL \quad (4.82)$$

όπου, στήν περίπτωση πού ή μήτρα L είναι στοχαστική, θά πρέπει νά ίκανοποιεῖ τή συνθήκη:

$$(v) \text{plim } L = \bar{L} \quad (4.83)$$

όπου \bar{L} είναι μιá σταθερή $G \times N_1$ μήτρα, τέτοια ὥστε

$$r(\bar{L}) = r(\bar{K}_1\bar{L}) = N_1$$

"Αν στήν (4.80) άντικαταστήσουμε τή μήτρα Z μέ τή μήτρα Z^* καί άν ή μήτρα Z^*X_1 είναι μή ιδιάζουσα, τότε ό έκτιμητής πού παίρνουμε μέ τήν AMET για τό διάνυσμα α_1 είναι:

$$a_1^* = (Z^*X_1)^{-1}Z^*y_1 = (L'Z'X_1)^{-1}L'Z'y_1 \quad (4.84)$$

'Η (4.84) μάς δύνει τή γενική μορφή του έκτιμητή μέ τή



MBM, καὶ αὐτό γιὰ τὴν περίπτωσηὴ πού $G = N_1$, τότε $L = I_{N_1}$ καὶ ἡ (4.84) συμπύκνεται μὲ τὴν (4.81).

Πρόταση 5. Ἐάν ἰσχύουν οἱ συνθήκες (i) μέχρι (v), τότε ὁ ἐκτιμητής (4.84) εἶναι συνεπής καὶ

$$\sqrt{T}(a_1^* - \alpha_1) \xrightarrow{d} N(0, \sigma_{11}(\bar{L}'\bar{K}_1')^{-1}\bar{L}'\bar{M}\bar{L}(\bar{K}_1\bar{L})^{-1}) \quad (4.85)$$

Ἀπόδειξη: Ἀντικαθιστώντας τὴν (4.80) στὴν (4.84) καὶ πολλαπλασιάζοντας μὲ \sqrt{T} ἔχουμε:

$$\sqrt{T}(a_1^* - \alpha_1) = (L' \frac{Z'X_1}{T})^{-1} L' \frac{Z'u_1}{\sqrt{T}} \quad (4.86)$$

Ἐφαρμόζοντας τὸ θεώρημα τοῦ Cramer καὶ παίρνοντας ὑπόψιν τὴν (4.79), βρίσκουμε τὴν (4.85).

Ἐάν μετασχηματίσουμε τὸ σύνολο τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν πού ὀρίζεται μὲ τὴν (4.82) μὲ μιὰ μὴ ἰδιάζουσα $N_1 \times N_1$ μήτρα H θὰ ἔχουμε

$$Z^{**} = Z^*H = ZLH \quad (4.87)$$

Ἀντικαθιστώντας τὴν μήτρα Z^* στὴν (4.84) μὲ τὴν μήτρα Z^{**} ὁ ἐκτιμητής γράφεται:

$$a^{**} = (Z^{**}'X_1)^{-1}Z^{**}'y_1 = (L'Z'X_1)^{-1}H^{-1}HL'Z'y_1 = (L'Z'X_1)^{-1}L'Z'y_1 \quad (4.88)$$

ὅπου ἡ (4.88) εἶναι ἀκριβῶς ἡ ἴδια μὲ τὴν (4.84). Κατὰ συνέπεια ὁ ἐκτιμητής (4.84) δὲν ἀλλάζει γιὰ ἓνα ἄπειρο πλῆθος μητρῶν L πού συνδέονται μεταξύ τους μὲ μὴ ἰδιάζοντες γραμμικούς μετασχηματισμούς.

Μποροῦμε νὰ ἐξασφαλίσουμε μοναδικότητα τῆς μήτρας L ἂν ἐπιβάλλουμε τὸ δεσμό:

$$\bar{K}_1\bar{L} = I_{N_1} \quad (4.89)$$



Επιλέγουμε τό δεσμό (4.89) τόσο διότι ἔχει μιὰ ἀπλή μορφή, ὅσο καὶ διότι μᾶς ἐξασφαλίζει τή συνθήκη βαθμοῦ πού περιλαμβάνεται στήν ὑπόθεση (v).

Τό πρόβλημα, τώρα, εἶναι νά βροῦμε ἕνα ἄριστο γραμμικό μετασχηματισμό (best linear transformation) L_0 ὄλων τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν, δηλαδή ἕνα γραμμικό μετασχηματισμό πού νά ἐλαχιστοποιεῖ τή μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης τοῦ ἐκτιμητῆ (4.84).

Πρόταση 6. Στό σύνολο τῶν γραμμικῶν μετασχηματισμῶν (ὄλων τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν) πού ἱκανοποιοῦν τή συνθήκη (v), ὁ ἄριστος (μέ τήν ἔννοια πού δόθηκε πρὸ πάνω) εἶναι ἐκεῖνος πού δίνεται ἀπό τή σχέση:

$$\bar{L}_0 = \bar{M}^{-1} \bar{K}_1' (\bar{K}_1 \bar{M}^{-1} \bar{K}_1')^{-1} \quad (4.90)$$

Ἀπόδειξη: Ἐστω ἕνας ἄλλος μετασχηματισμός L_1 τέτοιος ὥστε

$$\text{plim } L_1 = \bar{L}_1 \quad (4.91)$$

Ἐπιθέτοντας ὅτι τόσο ὁ γραμμικός μετασχηματισμός L_0 ὅσο καὶ ὁ L_1 ἱκανοποιοῦν τό δεσμό (4.89) καὶ παίρνοντας ὄρια πιθανότητας, ἔχουμε:

$$\bar{K}_1 \bar{L}_0 = \bar{K}_1 \bar{L}_1 = I \quad (4.92)$$

Ὁρίζοντας τή μήτρα:

$$D = \bar{L}_1 - \bar{L}_0 \quad (4.93)$$

ἔχουμε

$$\bar{L}_1 = \bar{L}_0 + D \quad (4.94)$$

Κατά συνέπεια:

$$\bar{K}_1 \bar{L}_1 = \bar{K}_1 (\bar{L}_0 + D) = \bar{K}_1 \bar{L}_0 + \bar{K}_1 D = I + \bar{K}_1 D = I \quad (4.95)$$



Ἐφόσον ἰσχύει ἡ (4.92), γιὰ νά ἰσχύει ἡ (4.95) θά πρέπει νά ἔχουμε:

$$\bar{K}_1 D = 0 \quad (4.96)$$

Ἐπιπλέον

$$\bar{L}_0 \bar{M} D = (\bar{K}_1 \bar{M}^{-1} \bar{K}_1')^{-1} \bar{K}_1 \bar{M}^{-1} \bar{M} D = 0 \quad (4.97)$$

Ἄν

$$\frac{1}{T} \sigma_{11} V_0 \quad (4.98)$$

εἶναι ἡ ἀσυμπτωτική μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης τοῦ ἐπιμητῆ (4.84) γιὰ τὸ μετασχηματισμὸ L_0 , καί

$$\frac{1}{T} \sigma_{11} V_1 \quad (4.99)$$

ἡ ἀντίστοιχη μήτρα γιὰ τὸ μετασχηματισμὸ L_1 , ἀπὸ τὴν Πρόταση 5 καί τὴ (4.92), ἔχουμε

$$V_0 = \bar{L}_0 \bar{M} \bar{L}_0 \quad (4.100)$$

καί

$$V_1 = \bar{L}_1 \bar{M} \bar{L}_1 \quad (4.101)$$

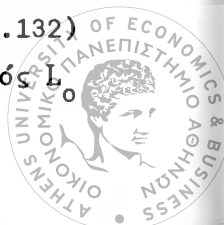
Ἀντικαθιστώντας τὴν (4.93) στὴ (4.101) καί χρησιμοποιώντας τὴ (4.97) βρίσκουμε :

$$V_1 = \bar{L}_0 \bar{M} \bar{L}_0 + D \bar{M} D \quad (4.102)$$

Κατὰ συνέπεια:

$$V_1 - V_0 = D \bar{M} D \quad (4.103)$$

Ἐφόσον, σύμφωνα μέ τὴ συνθήκη (iv), ἡ μήτρα \bar{M} εἶναι θετικά ὀρισμένη, ἡ μήτρα $D \bar{M} D$ (βλέπε Γραμμικὴ Ἄλγεβρα, σελ. 132) εἶναι θετικά ἡμιορισμένη. Κατὰ συνέπεια ὁ μετασχηματισμὸς L_0



είναι ἄριστος.

Μέ βάση τῆς Προτάσεις 4 καί 6 μπορούμε εὐκολά νά ἀποδείξουμε τό παρακάτω Πρόρισμα:

Πόρισμα . Γιά ἕνα σύνολο βοηθητικῶν μεταβλητῶν πού ἱκανοποι-
οῦν τῆς συνθήκες (i) μέχρι καί (iv) ὁ ἐκτιμητής:

$$\hat{\alpha}_1 = (X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'X_1)^{-1}X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 \quad (4.104)$$

είναι ἄριστος ἀσυμππτικά κανονικός στό σύνολο ὄλων τῶν ἐκτι-
μητῶν τῆς μορφῆς (4.84) μέ μήτρες μετασχηματισμῶν πού ἱκανο-
ποιοῦν τή συνθήκη (v).

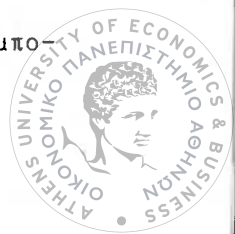
Στή συνέχεια τοῦ Τόμου αὐτοῦ, ὅταν ἀναφερόμαστε στόν ἐκτι-
μητή μέ τή MBM θά ἐννοοῦμε τόν (4.104), ἀντί ἐκεῖνο πού δύνε-
ται στή γενική μορφή τῆς (4.84). Φυσικά, στήν περίπτωση πού
 $G = N_1$ καί ἡ μήτρα $Z'X_1$ εἶναι μή ἰδιαίζουσα, ὁ ἐκτιμητής (4.104)
ταυτίζεται μέ τόν (4.81).

Μιά σύγκριση ἀνάμεσα στόν ἐκτιμητή 2ΣΜΕΤ, πού δίνεται στή
(4.57), καί στόν ἐκτιμητή μέ τή MBM πού δίνεται στή (4.104),
δείχνει ὅτι ὁ δεύτερος προκύπτει ἀπό τόν πρῶτο ἀν ἡ μήτρα
τῶν προκαθορισμένων μεταβλητῶν ἀντικατασταθεῖ μέ τή μήτρα
τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν.

Προτάσεις ἀνάλογες μέ ἐκεῖνες πού περιλαμβάνονται στό προ-
ηγούμενο τμήμα γιά τοὺς ἐκτιμητές μέ τή 2ΣΜΕΤ ἰσχύουν καί γιά
τοὺς ἐκτιμητές μέ τή MBM. Οἱ προτάσεις αὐτές μᾶς ἐπιτρέπουν νά
κάνουμε ἐλέγχους γιά τοὺς (4.104), ἀνάλογους μέ ἐκεῖνους πού
ἀναφέρθηκαν γιά τήν περίπτωση τῆς 2ΣΜΕΤ.

Εἶναι εὐκόλο νά δείξουμε ὅτι παίρνουμε τόν ἐκτιμητή (4.104)
ἐλαχιστοποιώντας μιά τετραγωνική μορφή τοῦ τύπου τῆς (4.61), ὅ-
που ἡ μήτρα Z ἔχει ἀντικατασταθεῖ μέ τή μήτρα Z .

Τέλος ἡ εἰσαγωγή μηδενικῶν καί γραμμικῶν περιορισμῶν μπο-
ρεῖ νά γίνεῖ γιά τή MBM κατά τρόπο ἀνάλογο μέ τή 2ΣΜΕΤ.



V. Συγκρίσεις τών εκτιμητῶν μέ τις διάφορες μεθόδους

Στά προηγούμενα τμήματα τοῦ Κεφαλαίου αὐτοῦ ἀναπτύξαμε τρεῖς μεθόδους ἐκτίμησης τῶν παραμέτρων μιᾶς ἐξίσωσης πού ἀνήκει σέ ἕνα σύστημα ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων, τίς EMET, 2ΣMET καί MBM. Καθεμιᾶ ἀπό τίς μεθόδους αὐτές δύνει ἐκτιμητές πού ἔχουν ἐπιθυμητές στατιστικές ιδιότητες.

Τό πρόβλημα τῆς ἐπιλογῆς ἀνάμεσα στίς τρεῖς αὐτές μεθόδους εἶναι εὐλόγο νά ἀπασχολήσει τόν ἀναγνώστη. Ἡ ἀπάντηση, στήν περίπτωση πού καί οἱ τρεῖς μέθοδοι δύνουν τοὺς ἴδιους ἢ ἰσοδύναμους ἐκτιμητές, εἶναι νά προτιμηθεῖ ἐκείνη πού εἶναι ὑπολογιστικά εὐκολότερη. Ὅπως ἀναφέραμε στό σχετικό τμήμα ἡ μέθοδος αὐτή εἶναι ἡ 2ΣMET.

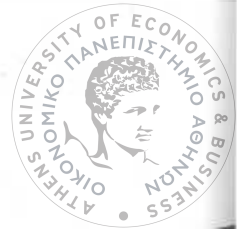
Ἡ πρακτική ἐφαρμογή τῶν ἄλλων μεθόδων περιορίζεται στίς περιπτώσεις πού δέν εἶναι δυνατή ἡ ἐφαρμογή τῆς 2ΣMET.

Στό τμήμα αὐτό θά ἀσχοληθοῦμε μέ τίς σχέσεις πού ὑπάρχουν ἀνάμεσα στοὺς ἐκτιμητές τῶν τριῶν μεθόδων.

Πρῶτα δείχνουμε τήν ἰσοδυναμία τῆς MBM μέ τή 2ΣMET.

Ἄν, στήν ἐξίσωση μέ τήν ὁποία ἀσχοληθήκαμε στά προηγούμενα τμήματα πάρουμε τή μήτρα Z τοῦ συνόλου τῶν προκαθορισμένων μεταβλητῶν τοῦ συστήματος καί ἂν ἰσχύει ἡ συνθήκη (Δ) (ἢ οἱ Δ_1, Δ_2) τοῦ Κεφαλαίου 2 καί ἂν, τέλος, ἡ ἐξίσωση εἶναι ταυτοκοιμημένη, εἶναι εὐκόλο νά ἐλέγξουμε ὅτι ἡ μήτρα Z ἱκανοποιεῖ τίς συνθήκες (i) μέχρι καί (iv) τοῦ προηγούμενου τμήματος. Κατά συνέπεια μπορούμε νά θέσουμε $Z = Z$, ὁπότε ὁ ἐκτιμητής (4.104) τῆς MBM ταυτίζεται μέ τόν ἐκτιμητή (4.57) τῆς 2ΣMET.

Ὅπως δείχνει ὁ Dhrymes (1970), σελ. 302, ὁ ἐκτιμητής τῆς 2ΣMET εἶναι ἄριστος ἀσυμπτωτικά κανονικός στό σύνολο τῶν ἐκτιμητῶν τῆς MBM.



Πρόταση 7. Ένας τουλάχιστον από τους έκτιμητές της EMET ταυτίζεται με αυτόν της 2ΣΜΕΤ. Αν η εξίσωση είναι ταυτοποιημένη, όλοι οι έκτιμητές της EMET είναι ασυμπτωτικά ισοδύναμοι με τον έκτιμητή της 2ΣΜΕΤ.

Απόδειξη: Οι εξισώσεις (4.21) και (4.22) από τις οποίες υπολογίζουμε τους έκτιμητές της EMET γράφονται:

$$b_{n_1} (P_{n_1 m_1} : P_{n_1 m_1^*}) = (-c_{m_1}, o_{m_1^*}) \quad (4.105)$$

ή με το συμβολισμό των (4.17), (4.24)

$$(1, -b_1') \begin{bmatrix} P_1 \\ P_1 \end{bmatrix} = (c_1', o') \quad (4.106)$$

Αναστρέφοντας τη (4.106) και αντικαθιστώντας από τη (4.18) έχουμε

$$(Z'Z)^{-1}Z'y_1 - (Z'Z)^{-1}Z'Y_1b_1 = \begin{pmatrix} c_1 \\ o \end{pmatrix} \quad (4.107)$$

Πολλαπλασιάζουμε διαδοχικά από τα άριστερά τη (4.107) με τις μήτρες $Y_1'Z$, $Z_1'Z$ και βρίσκουμε

$$Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 - Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'Y_1b_1 = Y_1'(Z_1 : Z_1^*) \begin{pmatrix} c_1 \\ o \end{pmatrix} \quad (4.108)$$

$$Z_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 - Z_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'Y_1b_1 = Z_1'(Z_1 : Z_1^*) \begin{pmatrix} c_1 \\ o \end{pmatrix} \quad (4.109)$$

Ανακατατάσσοντας τους όρους των (4.108) και (4.109) και παίρνοντας υπόψη τη (4.59) καταλήγουμε στο σύστημα

$$\begin{bmatrix} Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'Y_1 & Y_1'Z_1 \\ Z_1'Y_1 & Z_1'Z_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 \\ Z_1'y_1 \end{bmatrix} \quad (4.110)$$



Όπως δείξαμε στο τμήμα III αυτού του Κεφαλαίου οι (4.110) είναι οι έξι λύσεις των έκτιμητων της 2ΣΜΕΤ. Το διάνυσμα b_1 που δίνεται από τις έξι λύσεις αυτές είναι, φυσικά, μία λύση του συστήματος (4.26). Αυτό αποδεικνύει το πρώτο μέρος της Πρότασης 7.

Έστω b_1^* μία άλλη λύση του συστήματος (4.26). Αντικαθιστώντας στη (4.26) τις λύσεις b_1 και b_1^* και αφαιρώντας την πρώτη από τη δεύτερη, βρίσκουμε

$$P'_{(n_1-1)m_1^*} [\sqrt{T}(b_1^* - b_1)] = \sqrt{T}P'_{1m_1^*} - \sqrt{T}P'_{1m_1^*} = 0 \quad (4.111)$$

Παίρνοντας τα όρια πιθανότητας της (4.111) έχουμε

$$P'_{(n_1-1)m_1^*} [\text{plim } \sqrt{T}(b_1^* - b_1)] = 0 \quad (4.112)$$

Αν η έξι λύση είναι ταυτοποιημένη γνωρίζουμε (βλέπε τη (4.29)) ότι

$$r(P'_{(n_1-1)m_1^*}) = n_1 - 1 \quad (4.113)$$

και, κατά συνέπεια

$$\text{plim } \sqrt{T}(b_1^* - b_1) = 0 \quad (4.114)$$

Άρα ο έκτιμητος b_1^* είναι ασυμπτωτικά ισοδύναμος με τον έκτιμητη της 2ΣΜΕΤ b_1 .

Πόρισμα. Αν μία έξι λύση είναι ακριβώς ταυτοποιημένη, ο έκτιμητης της ΕΜΕΤ ταυτίζεται με τον έκτιμητη της 2ΣΜΕΤ καθώς και με τον έκτιμητη της ΜΒΜ για $Z = Z$ αν η μήτρα $X_1'Z$ είναι μη ιδιάζουσα.

Απόδειξη: Όταν μία έξι λύση είναι ακριβώς ταυτοποιημένη ο έκτιμητης της ΕΜΕΤ είναι μοναδικός. Επομένως, σύμφωνα με την



Πρόταση 7, ταυτίζεται με τον έκτιμητή της 2ΣΜΕΤ, ο όποιος γράφεται:

$$X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'X_1a_1 = X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 \quad (4.115)$$

Όταν η εξίσωση είναι ακριβώς ταυτοποιημένη ή $N_1 \times n$ μήτρα $X_1'Z$ είναι τετραγωνική και αν είναι και μη ιδιάζουσα, τότε πολλαπλασιάζοντας τη (4.115) από τα αριστερά με τη μήτρα $(Z'Z)(X_1'Z)^{-1}$ έχουμε:

$$Z'X_1a_1 = Z'y_1 \quad (4.116)$$

πού είναι η (4.81) για $Z = Z$.

Πρόταση 8. Αν ισχύουν οι συνθήκες βαθμού και τάξης και αν η μήτρα $Y_1Z_1^*$ είναι μη ιδιάζουσα, τότε ο έκτιμητής της ΑΜΕΤ ταυτίζεται με τους έκτιμητές της ΕΜΕΤ, 2ΣΜΕΤ και ΜΒΜ (για $Z = Z$).

Απόδειξη: Αν η εξίσωση είναι ακριβώς ταυτοποιημένη τότε η μήτρα Z_1^* θα είναι $T \times (n_1 - 1)$ και η μήτρα $Y_1Z_1^*$ ορίζεται και είναι $T \times T$. Αν υποθέσουμε ότι είναι και μη ιδιάζουσα, τότε:

$$(Y_1Z_1^*)^{-1}(Y_1Z_1^*) = I_T \quad (4.117)$$

Κατά συνέπεια:

$$\begin{aligned} Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'Y_1 &= Y_1'(Y_1Z_1^*)^{-1}(Y_1Z_1^*)Z(Z'Z)^{-1}Z'Y_1 = \\ Y_1'(Y_1Z_1^*)^{-1}Y_1(0 : I) \begin{bmatrix} Z_1' \\ Z_1^* \end{bmatrix} Y_1 &= Y_1'(Y_1Z_1^*)^{-1}(Y_1Z_1^*)Y_1 = \\ Y_1'Y_1 & \end{aligned} \quad (4.118)$$

Κατά παρόμοιο τρόπο αποδειχνουμε ότι

$$Y_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 = Y_1'y_1 \quad (4.119)$$



Αντικαθιστώντας τὴν (4.118) καὶ (4.119) στὴ (4.110) βρίσκουμε

$$\begin{bmatrix} Y_1'Y_1 & Y_1'Z_1 \\ Z_1'Y_1 & Z_1'Z_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Y_1' \\ Z_1' \end{bmatrix} y_1 \quad (4.120)$$

ἢ μὲ τὸ συμβολισμό τῆς (2.47)

$$X_1'X_1 a_1 = X_1' y_1 \quad (4.121)$$

πού εἶναι οἱ ἐξισώσεις τῆς AMET.

VI. Οἱ ἐκτιμητὲς τάξης διπλοῦ k , τάξης k καὶ τάξης h

Ἐνας ἐκτιμητὴς ἀνάλογος, στὴ μορφή, μὲ τὸν ἐκτιμητὴ ΣΜΕΤ, εἶναι ὁ ἑξῆς:

$$\begin{bmatrix} Y_1'Y_1 - k_1 \hat{V}_1 \hat{V}_1 & Y_1'Z_1 \\ Z_1'Y_1 & Z_1'Z_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1(k_1, k_2) \\ c_1(k_1, k_2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Y_1' y_1 - k_2 \hat{V}_1 \hat{V}_1 \\ Z_1' y_1 \end{bmatrix} \quad (4.122)$$

ὅπου k_1, k_2 εἶναι (στοχαστικὲς ἢ μὴ) μεταβλητὲς ποὺ συνήθως θεωροῦνται συνάρτηση τοῦ μεγέθους τοῦ δείγματος.

Οἱ (4.122) ὀνομάζονται **ἐκτιμητὲς τάξης διπλοῦ k (double k -class estimators)**.

*Αν στὴ (4.122) θέσουμε

$$k_1 = k_2 = k \quad (4.123)$$

τότε ἔχουμε τοὺς **ἐκτιμητὲς τάξης k (k -class estimators)**.



Τέλος ἂν θέσουμε:

$$k_1 = h(2 - h) , \quad k_2 = h \quad (4.124)$$

ἔχουμε τούς ἐκτιμητές τάξης h (h -class estimators).

Όλοι οἱ παραπάνω ἐκτιμητές ἔχουν χρησιμοποιηθεῖ, κατά κύριο λόγο, σέ θεωρητικές ἐργασίες (βλ., π.χ. Nagar (1959, 1962), Theil (1971), σελ.353).

Ἀπό τά τρία εἴδη ἐκτιμητῶν, περισσότερο ἐνδιαφέρον παρουσιάζουν οἱ ἐκτιμητές τάξης k . Πραγματικά ἂν θέσουμε

$$k = 0 \quad (4.125)$$

ὁ ἐκτιμητής τάξης 0 ταυτίζεται μέ τόν ἐκτιμητή τῆς AMET.

Ἐνῶ ἂν θέσουμε:

$$k = 1 \quad (4.126)$$

ὁ ἐκτιμητής τάξης 1 ταυτίζεται μέ τόν ἐκτιμητή τῆς 2ΣΜΕΤ.

Ἐνας χρήσιμος μετασχηματισμός στους ἐκτιμητές τάξης k εἶναι ὁ παρακάτω:

Ἐστω:

$$k = \frac{1}{1 - v} \quad \eta \quad v = 1 - \frac{1}{k} \quad (4.127)$$

Ἀντικαθιστώντας τήν (4.127) στή (4.122) καί πολλαπλασιάζοντας τήν ἐξίσωση πού προκύπτει μέ $(1 - v)$ βρίσκουμε:

$$\left(\begin{array}{cc} \left[\begin{array}{cc} Y_1'Y_1 - \hat{V}_1\hat{V}_1 & Y_1'Z_1 \\ Z_1'Y_1 & Z_1'Z_1 \end{array} \right]^{-v} & \left[\begin{array}{cc} Y_1'Y_1 & Y_1'Z_1 \\ Z_1'Y_1 & Z_1'Z_1 \end{array} \right] \end{array} \right) \begin{bmatrix} b_1(k) \\ c_1(k) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Y_1'y_1 - \hat{V}_1\hat{V}_1 \\ Z_1'y_1 \end{bmatrix}^{-v} \begin{bmatrix} Y_1'y_1 \\ Z_1'y_1 \end{bmatrix} \quad (4.128)$$

Ἡ πρώτη μήτρα στό ἀριστερό σκέλος τῆς (4.128) καί τό



πρώτο διάνυσμα στο δεξιό σκέλος της ίδιας σχέσης είναι τά ίδια με εκείνα του έκτιμητή της 2ΣΜΕΤ. Κατά συνέπεια, χρησιμοποιώντας τα άποτελέσματα που βρήκαμε στο τμήμα ΙΙ του Κεφαλαίου αυτού μπορούμε να γράψουμε την (4.128) ως εξής:

$$[X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'X_1 - v(X_1'X_1)]a_1(k) = X_1'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_1 - v(X_1'y_1) \quad (4.129)$$

Οι έκτιμητές τάξης k χρησιμοποιούνται για τή μελέτη των ροπών και κατανομών των έκτιμητών για μικρά δείγματα (βλ.π.χ. Nagar(1959, 1961), Quandt (1965), Sargan (1974, 1975) κ.λ.π.) Μιά σύντομη ανάλυση και κριτική των μεθόδων αυτών υπάρχει στον Dhrymes (1970),σελ.203-205.



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 5

ΜΕΘΟΔΟΙ ΕΚΤΙΜΗΣΗΣ ΤΩΝ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ ΕΝΟΣ ΣΥΣΤΗΜΑΤΟΣ

Είσαγωγή

Στό Κεφάλαιο αυτό, αντί νά πάρουμε μιά μόνο έξίσωση (όπως κάναμε στό προηγούμενο Κεφάλαιο), παίρνουμε όλες τίσ έξισώσεις τοῦ συστήματος ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν έξισώσεων πού ἐξετάσαμε στά Κεφάλαια 2 καί 3 καί χρησιμοποιοῦμε όλες τίσ πληροφορίες πού περιέχονται στό σύστημα γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῶν έξισώσεων του.

Ἡ διάταξη τοῦ Κεφαλαίου αὐτοῦ εἶναι παρόμοια μέ ἐκεῖνη τοῦ προηγούμενου. Ἀφοῦ δώσουμε τόν ἀναγκαῖο συμβολισμό, ἀναπτύσσουμε τίσ μεθόδους ἐκτίμησης τῶν παραμέτρων ὄλων τῶν έξισώσεων τοῦ συστήματος. Οἱ μέθοδοι αὐτές εἶναι:

- Ἡ μέθοδος ἐλάχιστων τετραγῶνων σέ δύο στάδια,
- ἡ μέθοδος ἐλάχιστων τετραγῶνων σέ τρία στάδια, καί
- ἡ μέθοδος τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν.

Μετά τήν ἀνάπτυξη τῶν μεθόδων αὐτῶν, κάνουμε ὀρισμένες συγκρίσεις σχετικά μέ τήν ἀποτελεσματικότητά τους, τόσο γενικά ὅσο καί γιά εἰδικές περιπτώσεις.

Ἐκτός ἀπό τίσ μεθόδους πού ἀναλύονται στό Κεφάλαιο αὐτό, γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων ἑνός συστήματος, ὑπάρχει καί ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ ὅλες τίσ πληροφορίες. Μέ αὐτήν θά ἀσχοληθοῦμε στό τελευταῖο Κεφάλαιο αὐτοῦ τοῦ Τόμου.



$$N = \sum_{i=1}^n N_i = \sum_{i=1}^n (n_i + m_i - 1) \tag{5.5}$$

τότε α είναι Nx1 διάνυσμα και X μία (nT)xN διαγώνια μήτρα με στοιχεία μπλοκ (block diagonal matrix) στην οποία τα μηδενικά δεξιά και αριστερά από τη διαγώνιο σημαίνουν ότι όλα τα σχετικά στοιχεία είναι ίσα με το μηδέν.

Τους παραπάνω ορισμούς θα πρέπει να τους έχουμε συνεχώς υπόψη για να αποφεύγεται οποιαδήποτε σύγχυση με το υπόδειγμα μιας εξίσωσης. Το διάνυσμα α κάνει ξεκάθαρη τη διάκριση αυτή.

Σύμφωνα με τη (2.50)

$$E(u_i u_j') = \sigma_{ij} I_T \tag{5.6}$$

κατά συνέπεια η μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης των διαταρακτικών όρων της (5.4) είναι

$$E(uu') = \begin{bmatrix} E(u_1 u_1') & E(u_1 u_2') & \dots & E(u_1 u_n') \\ E(u_2 u_1') & E(u_2 u_2') & \dots & E(u_2 u_n') \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ E(u_n u_1') & E(u_n u_2') & \dots & E(u_n u_n') \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_{11} I_T & \sigma_{12} I_T & \dots & \sigma_{1n} I_T \\ \sigma_{21} I_T & \sigma_{22} I_T & \dots & \sigma_{2n} I_T \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \sigma_{n1} I_T & \sigma_{n2} I_T & \dots & \sigma_{nn} I_T \end{bmatrix} = \Sigma \otimes I_T \tag{5.7}$$



II. Η μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων σέ δύο στάδια

Μιά μέθοδος μέ τήν ὁποία μποροῦν νά ἐκτιμηθοῦν οἱ παράμετροι τοῦ συστήματος (5.4) εἶναι ἡ 2ΣΜΕΤ. Ἐφαρμόζουμε, δηλαδή, τή 2ΣΜΕΤ γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς καθεμιᾶς ἐξίσωσης τοῦ συστήματος αὐτοῦ.

Ἀπό τό προηγούμενο Κεφάλαιο γνωρίζουμε ὅτι οἱ ἐκτιμητές τῆς 2ΣΜΕΤ ἔχουν ὀρισμένες ἐπιθυμητές στατιστικές ἰδιότητες. Συγκεκριμένα:

- (α) Ἄν ὅλες οἱ ἐξισώσεις τοῦ συστήματος εἶναι ταυτοποιημένες, οἱ ἐκτιμητές θά εἶναι συνεπεῖς, καί
- (β) γιά κάθε ἐξίσωση χωριστά οἱ ἐκτιμητές εἶναι ἄριστοι, ἀσυμπωτικά κανονικοί στό σύνολο ὄλων τῶν ἐκτιμητῶν τῆς ΜΒΜ.

Ἐστω Z ἡ μήτρα ὄλων τῶν προκαθορισμένων μεταβλητῶν τοῦ συστήματος. Πολλαπλασιάζοντας τή (5.4) ἀπό τά ἄριστερά μέ τή μήτρα:

$$(I_n \otimes Z')$$
(5.8)

ἔχουμε

$$(I \otimes Z')y = (I \otimes Z')\chi + (I \otimes Z')u$$
(5.9)

Ἐφόσον, σύμφωνα μέ τήν Πρόταση 1 τοῦ Κεφαλαίου 2 ἡ μήτρα

$$\frac{1}{T}(I \otimes Z')X$$
(5.10)

συγκλίνει κατά πιθανότητα σέ μιᾶ μή στοχαστική μήτρα, μποροῦμε νά προχωρήσουμε στήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων καθεμιᾶς ἐξίσωσης τοῦ συστήματος (5.4) μέ τή 2ΣΜΕΤ.

Πρόταση 1. Ἡ ἐκτίμηση τῶν διαρθρωτικῶν παραμέτρων τοῦ συστήματος (5.4) μέ τήν ἐφαρμογή τῆς 2ΣΜΕΤ σέ καθεμιᾶ ἐξίσωση



χωριστά ίσοδυναμεί με την εφαρμογή της ΓΜΕΤ στη (5.9) κάτω από την υπόθεση ότι η μήτρα

$$\Sigma = \sigma^2 I \quad (5.11)$$

Απόδειξη: Για να απλουστεύσουμε την απόδειξη υποθέτουμε ότι η μήτρα Z είναι μη στοχαστική. Κάτω από την υπόθεση αυτή η μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης του διαταρακτικού όρου της (5.9) είναι:

$$\begin{aligned} \text{Var}((I \otimes Z')u) &= E[(I \otimes Z')uu'(I \otimes Z)] \\ (I \otimes Z')E(uu')(I \otimes Z) &= (I \otimes Z')(\Sigma \otimes I)(I \otimes Z) \end{aligned} \quad (5.12)$$

Αντικαθιστώντας τη (5.11) στη (5.12) έχουμε:

$$\text{Var}((I \otimes Z')u) = \sigma^2 (I \otimes Z') \quad (5.13)$$

Η (5.13) σε συνδυασμό με την Πρόταση 1 του Κεφαλαίου 2 για τη μήτρα (5.10) μάς επιτρέπει την εφαρμογή της ΓΜΕΤ στη (5.9). Οι κανονικές εξισώσεις που προκύπτουν από την εφαρμογή της μεθόδου αυτής στη (5.9) είναι:

$$\begin{aligned} [X'(I \otimes Z)(I \otimes Z'Z)^{-1}(I \otimes Z')X]a &= \\ X'(I \otimes Z)(I \otimes Z'Z)^{-1}(I \otimes Z')y & \end{aligned} \quad (5.14)$$

ή

$$[X'(I \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X]a = X'(I \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y \quad (5.15)$$

όπου

$$a' = (a'_1, a'_2, \dots, a'_n) \quad (5.16)$$

είναι ο εκτιμητής του διανύσματος α .

Αν στη (5.15) κάνουμε τις αναγκαίες αντικαταστάσεις από τις (5.2) και (5.3) και εκτελέσουμε τις πράξεις, βρίσκουμε



τύς έξιλωσεις:

$$X_i'Z(Z'Z)^{-1}Z'X_i a_i = X_i'Z(Z'Z)^{-1}Z'y_i, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (5.17)$$

πού είναι οί κανονικές έξιλωσεις τής 2ΣΜΕΤ για καθεμιά από τύς έξιλωσεις τοϋ συστήματος (5.4).

Σέ άναλογία μέ τό προηγούμενο Κεφάλαιο μπορεί νά αποδειχτεί ή παρακάτω Πρόταση για τούς έκτιμητές 2ΣΜΕΤ πού έξετάζουμε στό τμήμα αυτό:

Πρόταση 2. "Αν ίσχύουν οί συνθήκες (Α) μέχρι (Δ) (ή, άντί τής (Δ) οί (Δ₁, Δ₂)) τοϋ Κεφαλαίου 2 καί αν όλες οί έξιλωσεις τοϋ συστήματος είναι ταυτοποιημένες, τότε ό έκτιμητής (5.15) είναι άσυμπτωτικά κανονικός:

$$\sqrt{T}(a - \alpha) \xrightarrow{d} N(0, [K(I \otimes M^{-1})K']^{-1} [K(\Sigma \otimes M^{-1})K'] [K(I \otimes M^{-1})K']^{-1}) \quad (5.18)$$

όπου

$$K = \text{plim} \frac{1}{T} X'(I \otimes Z) \quad (5.19)$$

Έπίσης ένας συνεπής έκτιμητής τών

$$\sigma_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots, n$$

είναι ό

$$s_{ij} = \frac{1}{T} (y_i - X_i a_i)' (y_j - X_j a_j), \quad i, j = 1, 2, \dots, n \quad (5.20)$$

όπου

$$a_i, a_j$$

είναι στοιχεία τοϋ διανύσματος (5.16).



III. Η μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ τρία στάδια

Μιά ἄλλη μέθοδος πού μπορεῖ νά ἐφαρμοστεῖ γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων ἑνός συστήματος εἶναι ἡ μέθοδος ἐλάχιστων τετραγώνων σέ τρία στάδια (3S-MET) (Three-stage least squares). Ἡ μέθοδος αὐτή παρουσιάστηκε γιά πρώτη φορά ἀπό τοὺς Zellner and Theil (1962), ἀλλά ἡ παρουσίασή της στό τμήμα αὐτό θά εἶναι παρόμοια μέ ἐκεῖνη τῆς 2S-MET τόσο στό Κεφάλαιο 4 ὅσο καί στό προηγούμενο τμήμα (σχετικά βλέπε καί Dhrymes (1970), σελ. 209-219), Theil (1971), σελ. 508-511, Drettakis (1973) κ.ἄ.)

Ὅπως εἶδαμε στό προηγούμενο τμήμα ἡ 2S-MET ἰσοδυναμεῖ μέ τήν ἐφαρμογή τῆς ΓΜΕΤ στή (5.9) στήν περίπτωση πού ἡ μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης τοῦ διαταρακτικοῦ ὄρου τῆς ἐξίσωσης (5.4) ἔχει τή μορφή:

$$\sigma^2(I_n \otimes I_T) \quad (5.21)$$

Ἄν, ὅμως, ἰσχύει ἡ (5.7) καί ὑποθέσουμε ὅτι ἡ μήτρα Z εἶναι μή στοχαστική, ἡ μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης τοῦ διαταρακτικοῦ ὄρου τῆς (5.9) εἶναι:

$$E[(I \otimes Z')\mathbf{u}\mathbf{u}'(I \otimes Z)] = (I \otimes Z')E(\mathbf{u}\mathbf{u}') (I \otimes Z) = \\ (I \otimes Z')(\Sigma \otimes I)(I \otimes Z) = \Sigma \otimes Z'Z \quad (5.22)$$

Ἄν ἡ μήτρα Z περιλαμβάνει καί ἐνδογενεῖς μεταβλητές μέ χρονικές ὑστερήσεις μποροῦμε νά θεωρήσουμε ὅτι ἡ (5.22) ἰσχύει γιά μεγάλα δείγματα (βλέπε καί προηγούμενο Κεφάλαιο).

Ἐφόσον ἰσχύουν οἱ (5.19) καί (5.22) ἐφαρμόζουμε τή ΓΜΕΤ γιά τήν ἐκτίμηση τῆς (5.9). Οἱ κανονικές ἐξισώσεις στήν περίπτωση αὐτή εἶναι:



$$\begin{aligned} [X'(I \otimes Z)(\Sigma \otimes Z'Z)^{-1}(I \otimes Z')X]a = \\ X'(I \otimes Z)(\Sigma \otimes Z'Z)^{-1}(I \otimes Z')y \end{aligned} \quad (5.23)$$

ή

$$[X'(\Sigma^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X]a = X'(\Sigma^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y \quad (5.24)$$

*Αν η μήτρα Σ είναι γνωστή, για να υπάρξουν οι έξιισώσεις (5.24) θα πρέπει να υπάρχει η Σ^{-1} . Η τελευταία αυτή μήτρα δεν υπάρχει, δηλαδή η μήτρα Σ είναι ιδιάζουσα, αν στο σύστημα (5.9) υπάρχουν ταυτότητες. Στην περίπτωση αυτή (βλέπε και παρατηρήσεις στο τέλος του Κεφαλαίου 3) παίρνουμε τη μη ιδιάζουσα κύρια υπόμητρα της Σ που αντιστοιχεί στις στοχαστικές έξιισώσεις.

*Αν (όπως συμβαίνει στην πράξη) η μήτρα Σ είναι άγνωστη, χρησιμοποιούμε τον έκτιμητή της

$$S = (s_{ij}) \quad (5.25)$$

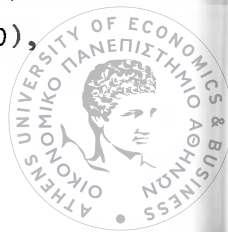
όπου τά στοιχεία της μήτρας (5.25) όρίζονται με τη (5.20). Στην περίπτωση αυτή ο έκτιμητής της 3ΣΜΕΤ είναι

$$[X'(S^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X]a = X'(S^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y \quad (5.26)$$

Ο έκτιμητής (5.26) ονομάστηκε έκτιμητής 3ΣΜΕΤ γιατί υπάρχουν τρία στάδια στον ύπολογισμό του. Τά στάδια αυτά είναι:

- (i) Έκτίμηση των έξιισώσεων (5.1) με τη 2ΣΜΕΤ,
- (ii) ύπολογισμός των s_{ij} με τς (5.20), και
- (iii) σχηματισμός της μήτρας S και ύπολογισμός του έκτιμητή της 3ΣΜΕΤ με τη (5.26).

Σέ αναλογία με τη 2ΣΜΕΤ έχουμε και για τούς έκτιμητές της 3ΣΜΕΤ τς παρακάτω Προτάσεις (βλ. και Dhrymes(1970)),



σελ. 211-219) καὶ Hatanaka (1977))

Πρόταση 3. *Αν ἰσχύουν οἱ συνθήκες (A) μέχρι καὶ (Δ) (ἢ ἀντὶ τῆς (Δ) οἱ (Δ_1, Δ_2)) τοῦ Κεφαλαίου 2, ὁ ἐκτιμητῆς τῆς 3ΣΜΕΤ εἶναι συνεπὴς ὅταν καὶ μόνο ὅταν τὸ σύστημα εἶναι ταυτοποιημένο.

Πρόταση 4. *Αν ἰσχύουν οἱ συνθήκες (A) μέχρι καὶ (Δ) (ἢ ἀντὶ τῆς (Δ) οἱ (Δ_1, Δ_2)) τοῦ Κεφαλαίου 2 καὶ ἂν τὸ σύστημα εἶναι ταυτοποιημένο, ὁ ἐκτιμητῆς τῆς 3ΣΜΕΤ εἶναι ἀσυμπτωτικά κανονικός:

$$\sqrt{T}(a - \alpha) \xrightarrow{d} N(0, [K(\Sigma^{-1} \otimes M^{-1})K']^{-1}) \quad (5.27)$$

Πόρισμα . *Αν ἰσχύουν οἱ ὑποθέσεις τῆς προηγούμενης Πρότασης καὶ ἂν a_s, α_s εἶναι $s \times 1$ ὑποδιανύσματα τῶν a, α καὶ V_s εἶναι ἡ ἀντίστοιχη ὑπομήτρα τῆς μήτρας

$$V = [X'(S^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X]^{-1} \quad (5.28)$$

τότε

$$(a_s - \alpha_s)' V_s^{-1} (a_s - \alpha_s) \xrightarrow{d} \chi_s^2 \quad (5.29)$$

Οἱ ἔλεγχοι τοῦ ἐκτιμητῆ τῆς 3ΣΜΕΤ a ἢ ἑνὸς ὑποδιανύσματος a_s ἢ ἑνὸς μόνο στοιχείου τοῦ διανύσματος γίνονται ἀκριβῶς ὅπως καὶ στήν περίπτωση τῶν ἐκτιμητῶν τῆς 2ΣΜΕΤ.

Οἱ ἔλεγχοι στή 3ΣΜΕΤ εἶναι ἀσυμπτωτικά ἰσοδύναμοι μέ αὐτούς τῆς 2ΣΜΕΤ, ἂν καὶ, ἐξαιτίας τῆς μεγαλύτερης ἀποτελεσματικότητας τῶν ἐκτιμητῶν τῆς 3ΣΜΕΤ, περιμένουμε νά ἔχουμε πλιό ἀκριβῆ ἀποτελέσματα ἀπὸ ἐκεῖνα τῆς 2ΣΜΕΤ γιὰ μικρά δείγματα.



IV. Η μέθοδος τών βοηθητικῶν μεταβλητῶν

Μιά τρίτη μέθοδος για τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων ἐνός συστήματος εἶναι ἡ ἐκείνη τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν (MBM).

Γιά τήν ἐφαρμογή τῆς μεθόδου αὐτῆς ὑποθέτουμε ὅτι ὑπάρχει ἓνα σύνολο βοηθητικῶν μεταβλητῶν πού περιέχονται στή $T \times G$ μήτρα Z , τέτοιο ὥστε οἱ συνθήκες (i) μέχρι καί (iv) τοῦ τμήματος IV τοῦ Κεφαλαίου 4 νά ἰσχύουν γιά ὅλες τῆς n ἐξισώσεις τοῦ συστήματος.

Ἡ μήτρα:

$$I_n \otimes Z \quad (5.30)$$

ἀποτελεῖ ἓνα σύνολο βοηθητικῶν μεταβλητῶν γιά τό σύστημα (5.4) μέ τήν ἔννοια ὅτι ἱκανοποιεῖ τῆς συνθήκες (i) μέχρι καί (iv).

Πραγματικά:

$$\begin{aligned} \text{plim } \frac{1}{T} X'(I \otimes Z) &= \text{plim } \frac{1}{T} \begin{bmatrix} X_1'Z & & & \\ & X_2'Z & & 0 \\ & & \cdot & \\ & 0 & & \cdot \\ & & & X_n'Z \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} \bar{K}_1 & & & 0 \\ & \bar{K}_2 & & \\ & & \cdot & \\ 0 & & & \cdot \\ & & & \bar{K}_n \end{bmatrix} = \bar{K} \quad (5.31) \end{aligned}$$

καί

$$r(\bar{K}) = \sum_{i=1}^n r(\bar{K}_i) = \sum_{i=1}^n N_i = N \quad (5.32)$$



$$\text{plim } \frac{1}{T} (I \otimes Z')u = \text{plim } \frac{1}{T} \begin{bmatrix} Z'u_1 \\ Z'u_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ Z'u_n \end{bmatrix} = 0 \quad (5.33)$$

καί

$$\text{plim } \frac{1}{T} (I \otimes Z')(I \otimes Z) = \text{plim} (I \otimes \frac{1}{T} Z'Z) = (I \otimes \bar{M}) \quad (5.34)$$

Οι βοηθητικές μεταβλητές είναι ανεξάρτητες από τους διαταρακτικούς όρους της ίδιας χρονικής περιόδου (contemporaneous disturbances). Κατά συνέπεια (βλέπε καί Πρόταση 3 του Κεφαλαίου 2) έχουμε

$$\frac{1}{\sqrt{T}} (I \otimes Z')u = \frac{1}{\sqrt{T}} \text{vec } U'Z \xrightarrow{d} N(0, \Sigma \otimes \bar{M}) \quad (5.35)$$

Ο αριθμός των βοηθητικών μεταβλητών στη μήτρα $(I \otimes Z)$ είναι :

$$nG > N \quad (5.36)$$

Παίρνοντας μιιά $nG \times N$ μήτρα L τέτοια ώστε

$$\text{plim } L = \bar{L} \quad (5.37)$$

όπου

\bar{L}

είναι μιιά σταθερή μήτρα τέτοια ώστε:



$$r(\bar{L}) = r(\bar{K}\bar{L}) = N \quad (5.38)$$

πολλαπλασιάζουμε τή μήτρα (5.30) από τά δεξιά μέ τή μήτρα L καί ἔχουμε

$$(I \otimes Z)L \quad (5.39)$$

Στή συνέχεια πολλαπλασιάζουμε τή (5.4) μέ τή ανάστροφη τῆς μήτρας (5.39) από τά ἀριστερά καί βρίσκουμε:

$$L'(I \otimes Z')y = L'(I \otimes Z')X\alpha + L'(I \otimes Z')u \quad (5.40)$$

Ἄν ἡ μήτρα $L'(I \otimes Z')X$ εἶναι μή ἰδιαίγουσα, ὁ ἔκτιμητής τῶν παραμέτρων τῆς (5.4) μέ τή MBM εἶναι:

$$a^* = (L'(I \otimes Z')X)^{-1}L'(I \otimes Z')y \quad (5.41)$$

Μιά σύγκριση ανάμεσα στή (5.41) καί στή (4.84) δείχνει ὅτι ὁ (5.41) εἶναι ἡ γενική μορφή τοῦ ἔκτιμητῆ τοῦ συστήματος (5.4) μέ τή MBM, γι'αὐτό καί τό α συμβολίζουμε μέ ἕνα $*$, ὅπως καί τόν (4.84).

Κατά τρόπο ἀνάλογο μέ τήν περίπτωση τῆς μιᾶς ἐξίσωσης (βλέπε τμήμα IV τοῦ Κεφαλαίου 4), γιά τό γενικό ἔκτιμητή (5.41) τῆς (5.4) μέ τή MBM ἰσχύουν οἱ παρακάτω Προτάσεις:

Πρόταση 5. Ἐφόσον ἰσχύουν οἱ ὑποθέσεις πού ἀναφέρθηκαν πῶς πάνω ὁ ἔκτιμητής (5.41) εἶναι συνεπής καί

$$\sqrt{(a^* - \alpha)} \xrightarrow{d} N(0, (\bar{L}'\bar{K}')^{-1}\bar{L}'(\Sigma \otimes \bar{M})\bar{L}(\bar{K}\bar{L})^{-1}) \quad (5.42)$$

Πρόταση 6. Στό σύνολο ὄλων τῶν γραμμικῶν μετασχηματισμῶν τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν (5.30) πού ἰκανοποιοῦν τή συνθήκη (5.38) ἄριστος εἶναι ὁ μετασχηματισμός πού δίνεται στή μήτρα:

$$\bar{L}_0 = (\Sigma^{-1} \otimes \bar{M}^{-1})\bar{K}'[\bar{K}(\Sigma^{-1} \otimes \bar{M}^{-1})\bar{K}']^{-1} \quad (5.43)$$



Μέ βάση την Πρόταση 6 εύκολα μπορεί να αποδειχτεί το παρακάτω Πρόρισμα:

Πόρισμα. Για ένα σύνολο βοηθητικών μεταβλητών Z που ικανοποιούν τις συνθήκες που προαναφέρθηκαν ό εκτιμητής:

$$\hat{\alpha} = [X'(S^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X]^{-1} X'(S^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y \quad (5.44)$$

όπου ή μήτρα

S

είναι ένας συνεπής εκτιμητής της μήτρας Σ , είναι άριστος ά-συμπτωτικά κανονικός στό σύνολο όλων των εκτιμητών της MBM

Γιά να υπάρχει αναλογία μέ τή 3EMET ή μήτρα S στη (5.44) μπορεί να θεωρηθεί εκείνη που υπολογίζεται από τά κατάλοιπα που προκύπτουν από την εφαρμογή της MBM σέ καθεμιά έξίσωση του συστήματος (5.4) χωριστά.

Αν καί δέν άσχοληθήκαμε στό Κεφάλαιο αυτό μέ την εφαρμογή της EMET για την εκτίμηση των παραμέτρων του συστήματος (5.4), έν τούτοις είναι άυτονόητο ότι, αν ή καθεμιά από τις έξισώσεις (5.1) που συναπαρτίζουν τό σύστημα αυτό ικανοποιεί τις συνθήκες που αναφέρθηκαν στό τμήμα I του Κεφαλαίου 4, ή EMET μπορεί να εφαρμοστεί καί για όλόκληρο τό σύστημα.

V. Συγκρίσεις των εκτιμητών μέ τις διάφορες μεθόδους

Στό τμήμα αυτό θα έξετάσουμε τή σχετική άποτελεσματικότητα των εκτιμητών που δόθηκαν στό Κεφάλαιο αυτό, τόσο μεταξύ τους όσο καί σέ σχέση μέ τους εκτιμητές που δόθηκαν στό Κεφάλαιο 4.



Τό πρώτο πού θά πρέπει νά αναφερθεῖ εἶναι ὅτι ὁ ἐκτιμη-
τῆς τῆς 3ΣΜΕΤ εἶναι ἄριστος ἀσυμπτωτικά κανονικός στό σύνολο
ὄλων τῶν ἐκτιμητῶν τῆς ΜΒΜ (βλέπε καί τμήμα V τοῦ Κεφαλαίου 4
γιά ἀνάλογη ἰδιότητα τοῦ ἐκτιμητῆ τῆς 2ΣΜΕΤ σέ σύγκριση μέ
τόν ἐκτιμητή τῆς ΜΒΜ στήν περίπτωση τῆς μιᾶς ἐξίσωσης)

Ἡ παραπάνω ἰδιότητα τοῦ ἐκτιμητῆ τῆς 3ΣΜΕΤ σημαίνει ὅτι
στήν πράξη ἡ ΜΒΜ δέν χρησιμοποιεῖται γιά τήν ἐκτίμηση τῶν πα-
ραμέτρων ἑνός συστήματος παρά μόνο σέ εἰδικές περιπτώσεις στίς
ὁποῖες ἡ 3ΣΜΕΤ δέν δύνει συνεπεῖς ἐκτιμητές. Π.χ. στήν περι-
πτωση πού ὀρισμένες προκαθορισμένες μεταβλητές ἔχουν λάθη μέ-
τρησῆς πού συσχετίζονται μέ τούς διαταρακτικούς ὄρους τοῦ ὑ-
ποδείγματος.

Πρόταση 7. Ὁ ἐκτιμητής τῆς 3ΣΜΕΤ εἶναι τουλάχιστον τόσο
ἀποτελεσματικός ὅσο καί ὁ ἐκτιμητής τῆς 2ΣΜΕΤ.

Ἀπόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 216-217.

Μέ τρόπο ἀνάλογο μέ ἐκεῖνο τῆς παραπάνω Πρότασης μπορεῖ
νά δειχτεῖ ὅτι ὁ ἐκτιμητής τῆς ΜΒΜ γιά ὀλόκληρο τό σύστημα
εἶναι, γενικά, πιά ἀποτελεσματικός ἀπό τόν ἐκτιμητή τῆς ΜΒΜ,
ὅταν ἡ μέθοδος αὐτή ἐφαρμόζεται χωριστά σέ καθεμιά ἀπό τίς
ἐξισώσεις τοῦ συστήματος (5.4).

Πρόταση 8. Ὁ ἐκτιμητής τῆς 3ΣΜΕΤ ταυτίζεται μέ τόν ἐκ-
τιμητή τῆς 2ΣΜΕΤ ὅταν

(α) ἡ μήτρα Σ εἶναι διαγώνια, ἢ ὅταν

(β) ὅλες οἱ ἐξισώσεις τοῦ συστήματος εἶναι ἀκριβῶς ταυτο-
ποιημένες.

Ἀπόδειξη: Ὅταν ἡ μήτρα Σ εἶναι διαγώνια, καί ἡ ἀντίστρο-
φή της εἶναι ἐπίσης διαγώνια μήτρα μέ στοιχεῖα τά ἀντίστροφα
τῶν στοιχείων τῆς ἀρχικῆς μήτρας. Στήν περίπτωση αὐτή ἡ (5.24)



είναι μη ιδιάζουσα. Αντικαθιστώντας τή (5.47) στη (5.23) και λύνοντας ως προς a παίρνουμε:

$$\begin{aligned}
 a &= [G'(\Sigma^{-1}\Theta(Z'Z)^{-1})G]^{-1}G(\Sigma^{-1}\Theta(Z'Z)^{-1})(I \otimes Z')y = \\
 &= G^{-1}(\Sigma^{-1}\Theta(Z'Z)^{-1})^{-1}G^{-1}G'(\Sigma^{-1}\Theta(Z'Z)^{-1})(I \otimes Z')y = \\
 &= G^{-1}(\Sigma \otimes Z'Z)(\Sigma^{-1}\Theta(Z'Z)^{-1})(I \otimes Z')y = \\
 &= G^{-1}(I \otimes Z')y
 \end{aligned} \tag{5.48}$$

Η (5.48), αναλυτικότερα, γράφεται ως εξής :

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Z'X_1 & & & & \\ & Z'X_2 & & 0 & \\ & & \cdot & & \\ & 0 & & \cdot & \\ & & & & \cdot \\ & & & & Z'X_n \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} Z'y_1 \\ Z'y_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ Z'y_n \end{bmatrix} \tag{5.49}$$

Η (5.49) δίνει τις παρακάτω εξισώσεις:

$$a_i = (Z'X_i)^{-1}Z'y_i, \quad i = 1, 2, \dots, n \tag{5.50}$$

πού είναι οι εκτιμητές της 2ΣΜΕΤ στην περίπτωση που όλες οι εξισώσεις του συστήματος (5.4) είναι ακριβώς ταυτοποιημένες (βλέπε και (4.116)).

Εκτός από την περίπτωση της Πρότασης 8, έχουμε και την περίπτωση όπου η μήτρα Σ είναι διαγώνια με στοιχεία τετραγώ-



νικές και μη ιδιάζουσες. Στην περίπτωση αυτή, καθώς και στην περίπτωση που μερικές εξισώσεις του συστήματος είναι ακριβώς ταυτοποιημένες έχουμε σημαντική οικονομία στους υπολογισμούς. Σχετικές με τις παραπάνω περιπτώσεις είναι και οι παρακάτω Προτάσεις:

Πρόταση 9. "Αν η μήτρα Σ είναι διαγώνια με στοιχεία τετραγωνικές και μη ιδιάζουσες μήτρες, η εφαρμογή της 3ΣΜΕΤ σ'όλοκληρο τό σύστημα ισοδυναμεί με την εφαρμογή της ίδιας μεθόδου σε κάθε υποσύστημα χωριστά.

Απόδειξη: Υποθέτουμε ότι οι διαταρακτικοί των πρώτων n_1 εξισώσεων είναι άσυσχέτιστοι με τους διαταρακτικούς όρους των υπόλοιπων $n_2 = n - n_1$ εξισώσεων. Στην περίπτωση αυτή έχουμε:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_{n_1} & 0 \\ 0 & \Sigma_{n_2} \end{bmatrix} \quad (5.51)$$

"Εστω:

$$a = \begin{bmatrix} a_{n_1} \\ a_{n_2} \end{bmatrix}, X = \begin{bmatrix} X_{n_1} & 0 \\ 0 & X_{n_2} \end{bmatrix}, y = \begin{bmatrix} y_{n_1} \\ y_{n_2} \end{bmatrix} \quad (5.52)$$

Αντικαθιστώντας τις (5.51) και (5.52) στη (5.26) βρίσκουμε:

$$\begin{bmatrix} X'_{n_1} (S_{n_1}^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X_{n_1} & 0 \\ 0 & X'_{n_2} (S_{n_2}^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')X_{n_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{n_1} \\ a_{n_2} \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} X'_{n_1} (S_{n_1}^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y_{n_1} \\ X'_{n_2} (S_{n_2}^{-1} \otimes Z(Z'Z)^{-1}Z')y_{n_2} \end{bmatrix}$$

(5.53)



Όπως δείχνει η (5.53) οι έκτιμητές της 3ΣΜΕΤ για όλοκληρο τό σύστημα ταυτίζονται με τους έκτιμητές της 3ΣΜΕΤ όταν η μέθοδος αυτή εφαρμόζεται στο καθένα από τα δύο υποσυστήματα χωριστά.

Πόρισμα. "Αν οι διαταρακτικοί όροι μιας εξίσωσης είναι ασυσχετίστοι με τους διαταρακτικούς όρους του υπόλοιπου συστήματος, ο έκτιμητής της 3ΣΜΕΤ των παραμέτρων της εξίσωσης αυτής ταυτίζεται με τον έκτιμητή της 2ΣΜΕΤ για την ίδια εξίσωση.

Απόδειξη: Στην περίπτωση αυτή η μήτρα Σ έχει τη μορφή:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & 0 \\ 0 & \Sigma_{n-1} \end{bmatrix} \quad (5.54)$$

Όπως φαίνεται από τις δύο προηγούμενες Προτάσεις, η εφαρμογή της 3ΣΜΕΤ στην περίπτωση αυτή θα δώσει ένα έκτιμητή για την πρώτη εξίσωση που θα ταυτίζεται με εκείνον της 2ΣΜΕΤ.

Πρόταση 10. "Αν τό σύστημα (5.4) έχει p υπερταυτοποιημένες και $n - p$ ακριβώς ταυτοποιημένες εξισώσεις, ο έκτιμητής της 3ΣΜΕΤ για όλοκληρο τό σύστημα ισοδυναμεί με τον έκτιμητή της 3ΣΜΕΤ για τό υποσύστημα των υπερταυτοποιημένων εξισώσεων χωρίς να παίρνονται υπόψη οι ακριβώς ταυτοποιημένες εξισώσεις, ενώ ο έκτιμητής της καθεμιάς από της ακριβώς ταυτοποιημένες εξισώσεις διαφέρει από εκείνο της 2ΣΜΕΤ κατά ένα διάνυσμα που είναι γραμμική συνάρτηση των καταλοίπων με τη 3ΣΜΕΤ του υποσυστήματος των υπερταυτοποιημένων εξισώσεων.

Απόδειξη: Βλέπε και Theil (1971), σελ.513-514.



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 6

Η ΜΕΘΟΔΟΣ ΤΗΣ ΜΕΓΙΣΤΗΣ

ΠΙΘΑΝΟΤΗΤΑΣ

ΜΕ ΠΕΡΙΟΡΙΣΜΕΝΕΣ ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΕΣ

Είσαγωγή

Ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες εἶναι, ἱστορικά, ἡ πρώτη πού προτάθηκε (ἀπό τοὺς Anderson and Rubin (1949)) γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων μιᾶς ἐξίσωσης πού ἀνήκει σέ ἓνα σύστημα ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων. Ἡ μέθοδος αὐτή-πού, ὑπολογιστικά, εἶναι πιό περίπλοκη ἀπό τή 2SMEΤ ἢ τή MBM-ἔχει ὀρισμένες ἐπιθυμητές ἰδιότητες πού συνδέονται μέ ἐκεῖνες τῆς γενικῆς μεθόδου τῆς μέγιστης πιθανότητας.

Στό κεφάλαιο αὐτό, ἀφοῦ ἀναφερθοῦμε, σέ γενικές γραμμές, στή μέθοδο μέγιστης πιθανότητας γιά μιᾶ διανυσματική τυχαία μεταβλητή, δίνουμε τή συνάρτηση πιθανότητας ὁλόκληρου τοῦ συστήματος ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων. Στή συνέχεια ἀναλύουμε τή μέθοδο μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες γιά ἓνα ὑποσύνολο ἐξισώσεων καθώς καί γιά μιᾶ ἐξίσωση τοῦ συστήματος. Τέλος δίνουμε μερικές ἀπό τίς ἰδιότητες τῶν ἐκτιμητῶν τῆς μεθόδου μέγιστης πιθανότητας καί κά-
νουμε μιᾶ σύντομη ἀναφορά στοὺς ἐλέγχους ἐξειδίκευσης.



Ι. Η μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας στήν περίπτωση μιᾶς διανυσματικῆς τυχαίας μεταβλητῆς

Μέ τήν ἀρχή καί τή μέθοδο τῆς μέγιστης πιθανότητας, γιά τήν περίπτωση μιᾶς τ.μ. ἀσχοληθήκαμε, συνοπτικά, στό Κεφάλαιο 3 τῆς θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας - Ι. Στό τμήμα αὐτό θά ἀσχο- ληθοῦμε, πάλι συνοπτικά, μέ τή μέθοδο τῆς μέγιστης πιθανότητας γιά τήν περίπτωση μιᾶς δ.τ.μ.

Παίρνουμε τή δ.τ.μ. x μέ n διαστάσεις πού ἔχει συνάρτη- ση πυκνότητας:

$$f(x, \theta), \quad \theta' = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \quad (6.1)$$

ὅπου θ εἶναι ἓνα ἄγνωστο διάνυσμα παραμέτρων. Ὁ ἐκτιμητής μέγιστης πιθανότητας (maximum likelihood estimator) $\tilde{\theta}$ τοῦ θ εἶναι ἐκεῖνος πού ικανοποιεῖ τή σχέση

$$f(x; \tilde{\theta}) > f(x; \hat{\theta}) \quad (6.2)$$

ὅπου $\hat{\theta}$ εἶναι ὅποιοσδήποτε ἄλλος ἐκτιμητής τοῦ θ .

*Αν ἔχουμε ἓνα τυχαῖο δείγμα:

$$x_{t.} = (x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{tn}) , \quad t = 1, 2, \dots, T \quad (6.3)$$

σηματίζουμε τή $n \times T$ μήτρα:

$$X' = (x'_{1.}, x'_{2.}, \dots, x'_{T.}) \quad (6.4)$$

*Αν οἱ (6.3) ἔχουν ὅλες συνάρτηση πυκνότητας τῆς (6.1), τότε ἡ ἀπό κοινοῦ συνάρτηση πιθανότητας τῆς (6.4) εἶναι:

$$\mathcal{L}(X; \theta) = \prod_{i=1}^T f(x_{t.}; \theta) \quad (6.5)$$

*Ἐφόσον ὁ λογάριθμος εἶναι μονότονη συνάρτηση, ἀντί γιά



τή (6.5) μπορούμε νά μεγιστοποιήσουμε τή λογαριθμική συνάρτηση πιθανότητας (log-likelihood function):

$$L(X; \theta) = \ln \mathcal{L}(X; \theta) = \sum_{t=1}^T \ln f(x_{t.}; \theta) \quad (6.6)$$

όπου \ln είναι οί φυσικοί λογάριθμοι.

Ἡ χρησιμοποίηση τῆς μεθόδου μέγιστης πιθανότητας (ΜΜΠ) (maximum likelihood method) στήν Οἰκονομετρία ὀφείλεται, κατά κύριο λόγο, στίς ἀσυμπτωτικές ιδιότητες τῶν ἐκτιμητῶν πού παίρνουμε ἐφαρμόζοντάς την. Πλό συγκεκριμένα: Ἐάν ἰσχύουν ὀρισμένες συνθήκες κανονικότητας (regularity conditions) (βλέπε, σχετικῶς, Dhrymes (1970), σελ. 115), τότε:

(i) Ἐάν ὁ ἐκτιμητής μέγιστης πιθανότητας $\tilde{\theta}$ ὀρίζεται μονοσήμαντα ἀπό τήν (6.2), τότε

$$\lim \tilde{\theta} = \theta \quad \text{μέ πιθανότητα } 1 \quad (\text{βλέπε Zacks (1971), σελ.233})$$

(ii) Ὑπάρχει μιᾶ ρίζα τῆς ἐξίσωσης:

$$\frac{\partial L(X; \theta)}{\partial \theta} = 0 \quad (6.7)$$

πού εἶναι ἕνας συνεπής ἐκτιμητής τοῦ θ . Ἡ ρίζα αὐτή εἶναι μοναδική καί γιά μεγάλο T ἀντιστοιχεῖ σέ ἕνα τοπικό μέγιστο (local maximum) μέ πιθανότητα 1 (βλέπε Theil(1971) σελ.393, Dhrymes (1970), σελ.117)

(iii) Ἡ ἀκολουθία

$$z_T = \sqrt{T}(\tilde{\theta} - \theta) \quad (6.8)$$

συγκλίνει κατά κατανομή σέ μιᾶ δ.τ.μ. z μέ συνάρτηση κατανομῆς:

$$N(0, H(\theta)^{-1})$$



όπου

$$H(\Theta) = - E \left[\frac{1}{T} \frac{\partial^2 L(X; \Theta)}{\partial \Theta \partial \Theta'} \right] \quad (6.10)$$

(βλ. Theil (1971), σελ. 395).

(iv) *Αν $\hat{\Theta}$ είναι ένας άλλος άκτιμητής του Θ τέτοιος ώστε:

$$\sqrt{T}(\hat{\Theta} - \Theta) \xrightarrow{d} N(0, V)$$

καί ισχύουν όρισμένες επιπλέον (άπό εκείνες πού αναφέραμε πλώ πάνω) συνθήκες κανονικότητας, τότε ή μήτρα

$$V = H(\Theta)^{-1} \quad (6.11)$$

είναι θετικά ήμιορισμένη (βλ. Walker (1963))

*Η ιδιότητα αυτή σημαίνει (βλ. καί Κεφάλαιο 1) ότι:

(v) *Ο άκτιμητής μέγιστης πιθανότητας είναι άριστος άσυμπτωτικά κανονικός.

(vi) *Ένας συνεπής άκτιμητής της μήτρας (6.10) είναι ή μήτρα

$$H_T(\tilde{\Theta}) = - \frac{1}{T} \frac{\partial^2 L(X; \tilde{\Theta})}{\partial \Theta \partial \Theta'} \quad (6.12)$$

(βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 134)

(vii) *Αν ισχύουν οί περιορισμοί:

$$h_i(\Theta) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, r \quad (6.13)$$

ή

$$h(\Theta) = 0 \quad (6.14)$$

όπου

$$h(\Theta)' = (h_1(\Theta), h_2(\Theta), \dots, h_r(\Theta)) \quad (6.15)$$

καί άν



$\tilde{\Theta}$ είναι ο έκτιμητής μέγιστης πιθανότητας (EMΠ) χωρίς τους περιορισμούς, ενώ $\tilde{\Theta}^*$ είναι ο EMΠ που ικανοποιεί τους περιορισμούς, τότε η στατιστική:

$$\lambda = 2[L(X; \tilde{\Theta}) - L(X; \tilde{\Theta}^*)] \xrightarrow{d} \chi_r^2 \quad (6.16)$$

(βλ. Rao (1973), σελ. 418).

Οι έλεγχοι που βασίζονται στη (6.16) ονομάζονται **έλεγχοι του λόγου πιθανότητας** (likelihood ratio tests).

(viii) Τέλος, αν

$$\Theta = \begin{bmatrix} \Theta_1 \\ \Theta_2 \end{bmatrix} \quad (6.17)$$

μπορούμε να μεγιστοποιήσουμε τη (6.6) κατά στάδια.

Για να μεγιστοποιήσουμε ως προς Θ_1 , λύνουμε την εξίσωση:

$$\frac{\partial L(X; \Theta)}{\partial \Theta_1} = 0 \quad (6.18)$$

καί παίρνουμε μία συνάρτηση της μορφής:

$$\Theta_2 = g(\Theta_1) \quad (6.19)$$

Αντικαθιστώντας στη (6.6) βρίσκουμε τη **συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας** (concentrated likelihood function):

$$L^*(X; \Theta_1) = \sup_{\Theta_2} L(X; \Theta) = L(X; \Theta_1, g(\Theta_1)) \quad (6.20)$$

Μπορεί να δειχτεί (βλ. Koopmans and Hood (1953), σελ.156)

ότι ο έκτιμητής $\tilde{\Theta}_1$ που παίρνουμε μεγιστοποιώντας τη (6.20)

είναι ο ίδιος με τον EMΠ του Θ_1 , ενώ ο EMΠ του Θ_2 ελ-

ναι:

$$\tilde{\Theta}_2 = g(\tilde{\Theta}_1) \quad (6.21)$$



II. Η συνάρτηση πιθανότητας ολόκληρου του συστήματος

Παίρνουμε τό σύστημα άλληλεξαρτημένων στοχαστικών έξισώσεων κού έξετάσαμε στό Κεφάλαιο 2 κού ύποθέτουμε ότι ίσχύουν οί συνθήκες (Α), (Β) κού (Δ) (ή αντί για τή (Δ) οί (Δ_1, Δ_2)). Άντί, όμως, για τή συνθήκη (Γ) ύποθέτουμε ότι ίσχύει ή συνθήκη:

$$(Γ^*) \quad u'_t \sim N(0, \Sigma), \quad \det \Sigma \neq 0, \quad t = 1, 2, \dots, T$$

δηλαδή τό διάνυσμα τών διαταρακτικών όρων όλων τών έξισώσεων για τήν ίδια χρονική περίοδο κατανέμεται κανονικά μέ μέσο 0 κού (μή ιδιάζουσα) μήτρα διακύμανσης-συνδιακύμανσης Σ .

Η συνάρτηση πυκνότητας τοῦ nx1 διανύσματος u'_t είναι:

$$p(u'_t) = (2\pi)^{-(n/2)} (\det \Sigma)^{-(1/2)} e^{-(1/2) u'_t \Sigma^{-1} u'_t} \quad (6.22)$$

Άπό τό Κεφάλαιο 2 γνωρίζουμε ότι :

$$u'_t = B y'_t + \Gamma z'_t = A x'_t \quad (6.23)$$

Έπιπλέον (βλέπε κού Κεφάλαιο 3):

$$p(y'_t | z'_t) = p(u'_t | z'_t) \left| \det \frac{\partial u'_t}{\partial y_t} \right| \quad (6.24)$$

Εφόσον

$$\frac{\partial u'_t}{\partial y_t} = B \quad (6.25)$$

κού τά u'_t είναι ανεξάρτητα άπό τά z'_t ή (6.22) γράφεται:

$$p(y'_t | z'_t) = p(u'_t) |\det B| =$$



$$= (2\pi)^{-(n/2)} |\det B| (\det \Sigma)^{-(1/2)} e^{-(1/2) \mathbf{u}'_t \Sigma^{-1} \mathbf{u}'_t} \quad (6.26)$$

Ἡ (ἀπό κοινού) συνάρτηση πυκνότητας τῶν T παρατηρήσεων τοῦ δείγματος εἶναι:

$$\begin{aligned} \mathcal{L} &= \prod_{t=1}^T p(\mathbf{y}'_t | \mathbf{z}'_t) = \\ & (2\pi)^{-\frac{nT}{2}} |\det B|^T (\det \Sigma)^{-\frac{T}{2}} e^{-\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \mathbf{u}'_t \Sigma^{-1} \mathbf{u}'_t} \end{aligned} \quad (6.27)$$

Ἡ (6.27) περιλαμβάνει ὅλες τῖς πληροφορίες πού ὑπάρχουν στό δείγμα σχετικά μέ τό ὑπόδειγμα (6.23).

Παίρνοντας τό λογάριθμο τῆς (6.27) βρίσκουμε τή λογαριθμική συνάρτηση πιθανότητας τοῦ δείγματος:

$$\begin{aligned} L &= -\frac{nT}{2} \ln(2\pi) + T \ln |\det B| - \frac{T}{2} \ln(\det \Sigma) - \\ & - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \mathbf{u}'_t \Sigma^{-1} \mathbf{u}'_t \end{aligned} \quad (6.28)$$

Τό ἄθροισμα στόν τελευταῖο ὄρο τῆς (6.28) γράφεται:

$$\begin{aligned} \sum_{t=1}^T \mathbf{u}'_t \Sigma^{-1} \mathbf{u}'_t &= \text{tr} \left(\sum_{t=1}^T \mathbf{u}'_t \Sigma^{-1} \mathbf{u}'_t \right) = \text{tr} \left(\sum_{t=1}^T \mathbf{u}'_t \mathbf{u}'_t \Sigma^{-1} \right) = \\ & \text{tr} \left(\Sigma^{-1} \sum_{t=1}^T \mathbf{u}'_t \mathbf{u}'_t \right) = \text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{U}' \mathbf{U}) = \text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{A} \mathbf{X}' \mathbf{X} \mathbf{A}') \end{aligned} \quad (6.29)$$

Ἀντικαθιστώντας τή (6.29) στή (6.28) ἔχουμε:

$$\begin{aligned} L(\mathbf{X}; \mathbf{A}, \Sigma) &= k + T \ln |\det B| - \frac{T}{2} \ln(\det \Sigma) - \\ & - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{A} \mathbf{X}' \mathbf{X} \mathbf{A}') \end{aligned} \quad (6.30)$$



όπου

$$k = - \frac{nT}{2} \ln (2\pi) \quad (6.31)$$

Ο τελευταίος όρος της (6.30) γράφεται ως εξής:

$$\begin{aligned} \text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{A} \mathbf{X}' \mathbf{X} \mathbf{A}') &= \text{tr} \left[\Sigma^{-1} (\mathbf{B} : \Gamma) \begin{bmatrix} \mathbf{Y}' \\ \mathbf{Z}' \end{bmatrix} (\mathbf{Y} : \mathbf{Z}) \begin{bmatrix} \mathbf{B}' \\ \Gamma' \end{bmatrix} \right] = \\ &\text{tr} \left[\Sigma^{-1} (\mathbf{B} \mathbf{Y}' \mathbf{Y} \mathbf{B}' + \Gamma \mathbf{Z}' \mathbf{Z} \Gamma' + \mathbf{B} \mathbf{Y}' \mathbf{Z} \Gamma' + \Gamma \mathbf{Z}' \mathbf{Y} \mathbf{B}') \right] = \\ &\text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{B} \mathbf{Y}' \mathbf{Y} \mathbf{B}') + 2\text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{B} \mathbf{Y}' \mathbf{Z} \Gamma') + \text{tr}(\Sigma^{-1} \Gamma \mathbf{Z}' \mathbf{Z} \Gamma') \end{aligned} \quad (6.32)$$

Κατά συνέπεια η (6.30) γράφεται:

$$\begin{aligned} L(\mathbf{Y}, \mathbf{Z}; \mathbf{B}, \Gamma, \Sigma) &= k + T \ln |\det \mathbf{B}| - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma) - \\ &- \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{B} \mathbf{Y}' \mathbf{Y} \mathbf{B}') - \text{tr}(\Sigma^{-1} \mathbf{B} \mathbf{Y}' \mathbf{Z} \Gamma') - \\ &- \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma^{-1} \Gamma \mathbf{Z}' \mathbf{Z} \Gamma') \end{aligned} \quad (6.33)$$

*Αν πάρουμε την άνηγμένη μορφή του υποδείγματος (6.23), δηλαδή:

$$\mathbf{y}'_t = \Pi \mathbf{z}'_t + \mathbf{v}'_t, \quad t = 1, 2, \dots, T \quad (6.34)$$

όπου

$$\Pi = \mathbf{B}^{-1} \Gamma \quad (6.35)$$

$$\mathbf{v}'_t \sim N(0, \Sigma_v) \quad (6.36)$$

$$\Sigma_v = \mathbf{B}^{-1} \Sigma \mathbf{B}'^{-1} \quad (6.37)$$

καί εργαζοῦμε ἀκριβῶς ὅπως στὴν περίπτωση τῆς διαρθρωτικῆς



μορφής έχουμε:

$$p(y'_t | z'_t) = p(v'_t) \left| \det \frac{\partial v'_t}{\partial y_t} \right| = p(v'_t) |\det I_n| =$$

$$p(v'_t) = (2\pi)^{-(n/2)} (\det \Sigma_v)^{-(1/2)} e^{-(1/2) v'_t \Sigma_v^{-1} v'_t} \quad (6.38)$$

καί, κατά συνέπεια,

$$L = k - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_v) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_v^{-1} V' V) =$$

$$k - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_v) - \frac{1}{2} \text{tr} \Sigma_v^{-1} (Y' - \Pi Z')(Y - Z\Pi') \quad (6.39)$$

Τελικά έχουμε:

$$L(Y, Z; \Pi, \Sigma_v) = k - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_v) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_v^{-1} Y' Y) +$$

$$+ \text{tr}(\Sigma_v^{-1} Y' Z\Pi') - \text{tr}(\Sigma_v^{-1} \Pi Z' Z\Pi') \quad (6.40)$$

Είναι εύνοητο ότι η (6.40) πρέπει να ταυτίζεται με τη (6.33) έφόσον αντίστοιχοῦν στο ίδιο υπόδειγμα. Πραγματικά:

$$\ln (\det \Sigma_v) = \ln (\det B^{-1} \Sigma B'^{-1}) = \ln (\det \Sigma) -$$

$$- 2 \ln |\det B| \quad (6.41)$$

$$\text{tr}(\Sigma_v^{-1} Y' Y) = \text{tr}(B' \Sigma^{-1} B Y' Y) = \text{tr}(\Sigma^{-1} B Y' Y B') \quad (6.42)$$

$$\text{tr}(\Sigma_v^{-1} Y' Z\Pi') = -\text{tr}(B' \Sigma^{-1} B Y' Z \Gamma B^{-1}) = -\text{tr}(\Sigma^{-1} B Y' Z \Gamma') \quad (6.43)$$

$$\text{tr}(\Sigma_v^{-1} \Pi Z' Z\Pi') = \text{tr}(B' \Sigma^{-1} B B^{-1} \Gamma Z' Z \Gamma B'^{-1}) =$$

$$\text{tr}(\Sigma^{-1} \Gamma Z' Z \Gamma') \quad (6.44)$$

*Αν αντικαταστήσουμε τς (6.41), (6.42), (6.43) καί (6.44) στη (6.40), βρούμε τη (6.33).



III. Η μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας με περιορισμένες πληροφορίες στήν περι- πτωση ἑνός ὑποσυνόλου ἐξισώσεων

Στό Κεφάλαιο 3 εἶδαμε ὅτι γιά νά μπορέσουμε νά ἐκτιμήσου-
με τῖς παραμέτρους ἑνός συστήματος θά πρέπει νά τό ἐξειδικεύ-
σουμε ἐπιβάλλοντας τόν ἀναγκαῖο ἀριθμό περιορισμῶν. Οἱ περιο-
ρισμοί αὐτοί εἶναι οἱ ἐκ τῶν προτέρων πληροφορίες πού ἔχουμε
γιά τό σύστημα.

Ἄν, γιά διάφορους λόγους (π.χ. ἐπειδή δέν μπορούμε νά
προσδιορίσουμε τούς περιορισμούς γιά ὀρισμένες ἀπό τῖς ἐξισώ-
σεις τοῦ συστήματος) ἐνδιαφερόμαστε γιά τήν ἐκτίμηση τῶν παρα-
μέτρων ἑνός ὑποσυνόλου n_1 ($< n$) ἐξισώσεων μπορούμε νά χρησιμο-
ποιήσουμε τή μέθοδο μέγιστης πιθανότητας με περιορισμένες πλη-
ροφορίες (MMPIII) (limited information maximum likelihood me-
thod) στήν ὁποία γίνεται χρήση τῶν πληροφοριῶν πού ἔχουμε γιά
τό ὑποσύνολο αὐτό τῶν ἐξισώσεων καί ὄχι γιά τό σύνολο τῶν ἐ-
ξισώσεων τοῦ συστήματος (βλέπε σχετικά Koopmans and Hood (1953),
σελ. 190-195). Στό τμήμα αὐτό θά ἀσχοληθοῦμε μέ τήν περίπτω-
ση πού τό ὑποσύνολο τῶν ἐξισώσεων γιά τῖς ὁποῖες ἐνδιαφερόμα-
στε περιλαμβάνει περισσότερες ἀπό μιᾶ ἐξισώσεις, ἐνῶ τό ἐπό-
μενο τμήμα θά ἀφιερθεῖ στήν περίπτωση τῆς μιᾶς ἐξίσωσης, στήν
ὁποία, κατά κύριο λόγο, ἀναφέρονται τά διάφορα ἐγχειρίδια
(βλέπε, π.χ. Rowley (1973)).

Μέ τή ΜΜΠΠΠ μεγιστοποιοῦμε τή συνάρτηση πιθανότητας τοῦ
δείγματος ὡς πρὸς ὅλες τῖς παραμέτρους τοῦ συστήματος, μέ τή
διαφορά ὅτι ἡ μεγιστοποίηση ὡς πρὸς τῖς παραμέτρους τῶν $n-n_1$
ἐξισώσεων, γιά τῖς ὁποῖες δέν ἐνδιαφερόμαστε, εἶναι χωρίς πε-
ριορισμούς, ἐνῶ ἡ μεγιστοποίηση ὡς πρὸς τῖς παραμέτρους τῶν



των n_1 εξισώσεων που μᾶς ἐνδιαφέρουν γίνεται μέ τέτοιο τρόπο ὥστε νά ἰσχύουν οἱ περιορισμοί που ἐπιβλήθηκαν μέ τή χρησιμοποίηση των πληροφοριῶν που ἔχουμε γιά τό ὑποσύνολο αὐτό των εξισώσεων.

Ἡ ΜΜΠΠΠ χρησιμοποιήθηκε γιά πρώτη φορά ἀπό τούς Anderson and Rubin (1949) που ἐφάρμοσαν τή μέθοδο τοῦ Lagrange. Πιο εὐχρηστη εἶναι ἡ μέθοδος που ἐφαρμόστηκε ἀπό τούς Koopmans and Hood (1953). Οἱ συγγραφεῖς αὐτοῦ χρησιμοποίησαν τή συγκεντρωμένη (στό χῶρο των παραμέτρων των εξισώσεων που μᾶς ἐνδιαφέρουν) συναρτήση πιθανότητας τοῦ δείγματος. Τή μέθοδο αὐτή θά χρησιμοποιήσουμε καί ἐμεῖς τόσο στό τμήμα αὐτό ὅσο καί στό ἐπόμενο (βλέπε καί (viii) στό τμήμα I τοῦ Κεφαλαίου αὐτοῦ).

Παίρνουμε τό ὑπόδειγμα (6.23) καί χωρίζουμε τίς εξισώσεις του σέ δύο ὑποσύνολα που ἀποτελοῦνται ἀπό n_1 καί $n_2 = n - n_1$ εξισώσεις. Ἡ μήτρα A γράφεται:

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_1 & \Gamma_1 \\ B_2 & \Gamma_2 \end{bmatrix} \quad (6.45)$$

ἐνῶ ἡ μήτρα Σ , ἀντίστοιχα, γράφεται:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{bmatrix} \quad (6.46)$$

Τό πρῶτο βῆμα στήν ἐφαρμογή τῆς ΜΜΠΠΠ εἶναι ὁ μετασχηματισμός τοῦ ὑποδείγματος (6.23) - μέ τίς μήτρες A καί Σ γραμμένες μέ στή μορφή των (6.45) καί (6.46) - σέ ἕνα νέο ὑπόδειγμα, κατά τέτοιο τρόπο ὥστε νά χάνονται ὅσο γίνεται λιγότερες πληροφορίες ἀπό τήν παράλειψη των πληροφοριῶν (ἂν ὑπάρχουν) γιά τούς περιορισμούς που ἰσχύουν γιά τίς n_2 εξισώσεις γιά τίς ὁποῖες δέν ἐνδιαφερόμαστε. Γιά τό μετασχηματισμό αὐτό χρησιμοποιοῦμε μιᾶ μή ἰδιάζουσα $n \times n$ μήτρα H . Τό μετασχηματι-



σμένο υπόδειγμα είναι:

$$A^* x_t^* = u_t^* \quad (6.47)$$

όπου

$$A^* = HA$$

και

$$u_t^* = H u_t \quad (6.48)$$

όποτε

$$\Sigma^* = E(u_t^* u_t^{*'}) = H \Sigma H' \quad (6.49)$$

Είναι εύνοητο ότι οι παράμετροι των πρώτων n_1 εξισώσεων του συστήματος (6.23) δεν θα πρέπει να μετασχηματιστούν, για να μπορέσουμε να τις εκτιμήσουμε. Κατά συνέπεια θα πρέπει:

$$A_1^* = A_1$$

και

$$(6.50)$$

$$\Sigma_{11}^* = \Sigma_{11}$$

Αν, επιπλέον, επιλέξουμε τη μήτρα H έτσι ώστε:

$$\Sigma_{12}^* = \Sigma_{21}^* = 0 \quad (6.51)$$

τά δύο υποσυστήματα εξισώσεων γίνονται στοχαστικά ανεξάρτητα, αλλά δεν χάνουμε πληροφορίες σχετικά με τους περιορισμούς στο υποσύνολο των n_1 εξισώσεων για τις οποίες ενδιαφερόμαστε.

Τέλος μπορούμε να επιλέξουμε τη μήτρα H έτσι ώστε :

$$\Sigma_{22}^* = I$$

$$(6.52)$$

Αν, τώρα, η μήτρα H έχει τη μορφή:



$$H = \begin{bmatrix} H_{11} & H_{12} \\ H_{21} & H_{22} \end{bmatrix} \quad (6.53)$$

για να ισχύει η πρώτη από τις (6.50) θα πρέπει

$$H_{11} = I \quad \text{καί} \quad H_{12} = 0 \quad (6.54)$$

Αντικαθιστώντας τη δεύτερη από τις (6.50), την (6.51), την (6.52) και την (6.53) στη (6.49) έχουμε:

$$\begin{bmatrix} \Sigma_{11} & 0 \\ 0 & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & 0 \\ H_{21} & H_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & H'_{21} \\ 0 & H_{22} \end{bmatrix} \quad (6.55)$$

Εκτελώντας τους πολλαπλασιασμούς στη (6.55) βρίσκουμε:

$$H_{21} = -H_{22} \Sigma_{21} \Sigma_{11}^{-1} \quad (6.56)$$

και

$$H_{22} (\Sigma_{22} - \Sigma_{21} \Sigma_{11}^{-1} \Sigma_{12}) H'_{22} = I \quad (6.57)$$

Η μήτρα που είναι μέσα σε παρένθεση στη (6.57) είναι θετικά ορισμένη και, κατά συνέπεια (βλ. Γραμμική Άλγεβρα, σελ.134) υπάρχει μία μη ιδιάζουσα μήτρα H_{22} τέτοια ώστε να ικανοποιεί τη (6.57) και τη σχέση:

$$\Sigma_{22} - \Sigma_{21} \Sigma_{11}^{-1} \Sigma_{12} = H'_{22} H_{22} \quad (6.58)$$

Από τις (6.54) και (6.56) φαίνεται ότι η μήτρα με την οποία γίνεται ο μετασχηματισμός του υποδείγματος που επιδιώκουμε είναι η:

$$H = \begin{bmatrix} I & 0 \\ -H_{22} \Sigma_{21} \Sigma_{11}^{-1} & H_{22} \end{bmatrix} \quad (6.59)$$



όπου η μήτρα H_{22} ικανοποιεί τη (6.58) και τη (6.59).

Με βάση τα παραπάνω η λογαριθμική συνάρτηση πιθανότητας του μετασχηματισμένου υποδείγματος (για λόγους απλούστευσης παραλείπουμε το σταθερό όρο και αριθμούμε τις συναρτήσεις που προκύπτουν από τις διαδοχικές αντικαταστάσεις) είναι η εξής:

$$L_1 = T \ln |\det B^*| - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma^*) - \frac{1}{2} \text{tr} (\Sigma^{*-1} A^* X' X A^{*'}) \quad (6.60)$$

Συμβολίζοντας τις μετασχηματισμένες παραμέτρους με ένα άστερίσκο και τις παραμέτρους του αρχικού υποδείγματος χωρίς άστερίσκο, είναι φανερό ότι:

$$A^* = HA = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2^* \end{bmatrix} = (B^* \quad \Gamma^*) = \begin{bmatrix} B_1 & \Gamma_1 \\ B_2^* & \Gamma_2^* \end{bmatrix} \quad (6.61)$$

και

$$\det \Sigma^* = \det \Sigma_{11} \quad (6.62)$$

Τέλος

$$\text{tr}(\Sigma^{*-1} A^* X' X A^{*'}) = \text{tr}(\Sigma_{11}^{-1} A_1 X' X A_1') + \text{tr}(A_2^* X' X A_2^{*'}) \quad (6.63)$$

Αντικαθιστώντας τις (6.62) και (6.63) στη (6.60) έχουμε:

$$L_1 = T \ln |\det B^*| - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_{11}) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_{11}^{-1} A_1 X' X A_1') - \frac{1}{2} \text{tr}(A_2^* X' X A_2^{*'}) \quad (6.64)$$

Θέλουμε να συγκεντρώσουμε τη συνάρτηση πιθανότητας στις παραμέτρους A_1 και Σ_{11} . Γι' αυτό μεγιστοποιούμε τη (6.64), χωρίς περιορισμούς, ως προς τα στοιχεία της μήτρας A_2^* . Η μεγιστο-



ποίηση θα γίνει σε δύο στάδια: Πρώτα ως προς Γ_2^* και στη συνέχεια, μετά τις αντικαταστάσεις που απορρέουν από το πρώτο στάδιο, ως προς B_2^* .

Αντικαθιστώντας από τη (6.61) στον τελευταίο όρο της (6.64) έχουμε:

$$L_1 = T \ln |\det B^*| - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_{11}) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_{11}^{-1} A_1 X' X A_1') - \frac{1}{2} (B_2^* Y' Y B_2^*) - \text{tr}(B_2^* Y' Z \Gamma_2^*) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Gamma_2^* Z' Z \Gamma_2^*) \quad (6.65)$$

Παραγωγίζοντας τη (6.65) ως προς Γ_2^* βρίσκουμε:

$$\frac{\partial L_1}{\partial \Gamma_2^*} = -B_2^* Y' Z - \Gamma_2^* Z' Z = 0 \quad (6.66)$$

που είναι οι συνθήκες πρώτης τάξης για τη μεγιστοποίηση της (6.65) ως προς Γ_2^* (βλ. Γραμμική Άλγεβρα, σελ. 168-170).

Επιλύοντας τη (6.66) ως προς Γ_2^* βρίσκουμε:

$$\Gamma_2^* = -B_2^* Y' Z (Z' Z)^{-1} \quad (6.67)$$

Οι συνθήκες δεύτερης τάξης για τη μεγιστοποίηση της (6.65) ως προς Γ_2^* δίνουν:

$$\frac{\partial^2 L_1}{\partial \Gamma_2^* \partial \Gamma_2^*} = -Z' Z \quad (6.68)$$

και έφ'όσον η μήτρα (6.68) είναι αρνητικά ορισμένη, η (6.67) μάς δίνει ένα μοναδικό μέγιστο.

Αντικαθιστώντας την (6.67) στη (6.65) βρίσκουμε τη συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας:



$$L_2 = T \ln |\det B^*| - \frac{1}{2} \ln (\det \Sigma_{11}) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_{11}^{-1} A_1 X' X A_1') - \frac{T}{2} \text{tr}(B_2^* W B_2^{*'}) \quad (6.69)$$

Όπου

$$W = \frac{1}{T} (Y'Y - Y'Z(Z'Z)^{-1}Z'Y) = \frac{1}{T} (Y - ZP)'(Y - ZP) = \frac{1}{T} \hat{V}'\hat{V} \quad (6.70)$$

δηλαδή η μήτρα W είναι ένας έκτιμητής της μήτρας διακύμανσης-συνδιακύμανσης των διαταρακτικών όρων της άνηγμένης μορφής του υποδείγματος της έπιτροπής Cowles.

Γιά νά βρούμε τήν παράγωγο τής (6.69) ως πρός B_2^* βρίσκουμε πρώτα τίσ παραγώγους του καθενός από τούς όρους στους όποιους υπάρχει η μήτρα αυτή των παραμέτρων, δηλαδή:

$$\frac{\partial (\ln |\det B^*|)}{\partial B^*} = (B^{*'})^{-1} = \begin{bmatrix} S_1 \\ S_2 \end{bmatrix} \quad (6.71)$$

Κατά συνέπεια:

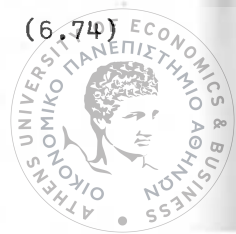
$$\frac{\partial \ln |\det B^*|}{\partial B_2^*} = S_2 = (0 : I_{n_2}) (B^{*'})^{-1} \quad (6.72)$$

Έπιπλέον (βλέπε Γραμμική Άλγεβρα, σελ. 170 - 171)

$$\frac{\partial \text{tr}(B_2^* W B_2^{*'})}{\partial B_2^*} = 2B_2^* W \quad (6.73)$$

Έπομένως η συνθήκη πρώτης τάξης για τή μεγιστοποίηση τής (6.69) ως πρός B_2^* είναι:

$$\frac{\partial L_2}{\partial B_2^*} = T S_2 - T B_2^* W = 0$$



δηλαδή στο σημείο του μέγιστου, τό όποιο ύπάρχει καί στο όποιο ή συνάρτηση L_2 εΐναι διαφορώσιμη (βλέπε Koopmans, Rubin and Leipnik (1950), σελ. 235-6) εΐχουμε:

$$S_2 = B_2^* W \quad (6.75)$$

Άπό τΐς (6.72) καί (6.75) εΐχουμε:

$$B^* W B^{*'} = S_2 B^{*'} = (0 : I_{n_2}) (B^{*'})^{-1} B^{*'} = (0 : I_{n_2}) \quad (6.76)$$

Κατά συνέπεια:

$$B_2^* W B_1^{*'} = 0 \quad (6.77)$$

$$B_2^* W B_2^{*'} = I \quad (6.78)$$

καί επομένως:

$$\det(B^* W B^{*'}) = \det \begin{bmatrix} B_1^* W B_1^{*'} & 0 \\ 0 & I_{n_2} \end{bmatrix} = \det(B_1^* W B_1^{*'}) \quad (6.79)$$

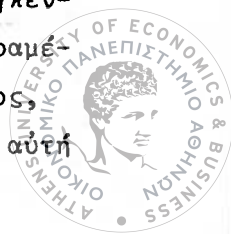
καί εφόσον:

$$\ln (\det(B^* W B^{*'})) = 2 \ln |\det B^*| + \ln (\det W) \quad (6.80)$$

εΐχουμε (συνδυάζοντας τΐς (6.79) καί (6.80)):

$$\ln |\det B^*| = \frac{1}{2} \ln (\det(B_1^* W B_1^{*'})) - \frac{1}{2} \ln (\det W) \quad (6.81)$$

Άν αντικαταστήσουμε τΐς (6.78) καί (6.81) στή (6.69) παρατηρούμε ότι από τή (6.78) προκύπτει μιá σταθερή καί ότι ό δεύτερος όρος τΐς (6.81) εΐναι επίσης μιá σταθερή. Καί οι δύο αυτές σταθερές ενσωματώνονται στο σταθερό όρο τής συγκεντρωμένης συνάρτησης πιθανότητας πού περιέχει μόνο τΐς παραμέτρους τών πρώτων n_1 έξισώσεων (καί ό όποιος σταθερός όρος, γιά λόγους απλούστευσης, παραλείπεται). Ή συγκεντρωμένη αυτή



συνάρτηση είναι:

$$L_3 = \frac{T}{2} \ln \det(B_1 W B_1') - \frac{T}{2} \ln(\det \Sigma_{11}) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_{11}^{-1} A_1 X' X A_1') \quad (6.82)$$

Ἡ συνάρτηση (6.82) εἶναι μὴ γραμμικὴ στὶς παραμέτρους τῶν n_1 ἐξισώσεων A_1 καὶ Σ_{11} . Ἡ μεγιστοποίησή της μπορεῖ νὰ γίνεῖ εἴτε μέ:

- (α) τρόπο ἀνάλογο μὲ ἐκεῖνο πού θά ἀναπτύξουμε στό ἐπόμενο Κεφάλαιο γιὰ τὴν περίπτωση τῆς ἐκτίμησης τῶν παραμέτρων ὁλόκληρου τοῦ συστήματος, εἴτε μέ
- (β) μέθοδο ἀνάλογη μὲ ἐκείνη τῆς ΜΜΠΠΠ στὴν ὁποία θά ἀναφερθοῦμε στό ἐπόμενο τμῆμα αὐτοῦ τοῦ Κεφαλαίου (βλέπε καὶ Hannan (1967) καὶ Chow and Chaudhuri (1967))

Οἱ ἐκτιμητές πού παίρνουμε μὲ τὶς δύο αὐτές μεθόδους ταυτίζονται καὶ εἶναι:

- (i) συνεπεῖς,
- (ii) ἀσυμπτωτικά κανονικοί, καὶ
- (iii) ἀσυμπτωτικά ἀποτελεσματικοί σέ σχέση μὲ κάθε ἄλλο ἐκτιμητὴ πού χρησιμοποιεῖ τὶς ἴδιες ἐκ τῶν προτέρων πληροφορίες.

Ὁ ἐκτιμητὴς τῶν παραμέτρων τῆς καθεμιᾶς ἐξίσωσης πού παίρνουμε μὲ τὴν ἐφαρμογὴ τῆς μεθόδου πού ἀναλύθηκε στό τμῆμα αὐτό εἶναι λιγότερο ἀποτελεσματικὸς ἀπὸ ἐκεῖνο πού παίρνουμε ἐφαρμόζοντας τὴ μέθοδο τοῦ ἐπόμενου Κεφαλαίου, ἀλλὰ περισσότερο ἀποτελεσματικὸς ἀπὸ τὸν ἐκτιμητὴ τῆς ΜΜΠΠΠ γιὰ μιὰ ἐξίσωση (γιὰ τὸν ὁποῖο βλέπε τὸ ἐπόμενο τμῆμα).

Δέν θά ἐπεκταθοῦμε περισσότερο στὴ μέθοδο αὐτὴ γιὰ τὴν πράξη χρησιμοποιεῖται μόνο στὴν περίπτωση πού δέν εἶμαστε βέβαιοι γιὰ τὴν ἐξειδίκευση τῶν n_2 ἐξισώσεων ἢ στὴν περίπτωση πού ὁ ἀριθμὸς τῶν ἐξισώσεων τοῦ συστήματος εἶναι πολὺ μεγάλος καὶ εἶναι δύσκολη ἡ ἐφαρμογὴ τῆς ΜΜΠΠΠ.



IV. Η μέθοδος τής μέγιστης πιθανότητας με περιορισμένες πληροφορίες για μία εξίσωση

Όπως και στο Κεφάλαιο 4-καί για τούς λόγους πού αναφέρθηκαν έκει-θά πάrouμε και στο τμήμα αυτό τήν πρώτη εξίσωση του συστήματος. Για τήν περίπτωση τής εξίσωσης αυτής ή (6.82) εξειδικεύεται στην παρακάτω συνάρτηση πιθανότητας:

$$L_4 = \frac{T}{2} \ln(\beta_1 \cdot W \beta_1') - \frac{T}{2} \ln(\sigma_1^2) - \frac{1}{2\sigma_1^2} \alpha_1' (X'X) \alpha_1 \quad (6.83)$$

όπου

$$\sigma_1^2 \equiv \sigma_{11} \quad (6.84)$$

Στή συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας (6.83) - όπως και στις προηγούμενες και στις επόμενες - παραλείπουμε τό σταθερό όρο. 'Ο όρος αυτός για τή (6.83) είναι:

$$k_4 = -\frac{T}{2} [n(\ln 2\pi - 1) + \ln(\det W)] \quad (6.85)$$

Όπως και στο Κεφάλαιο 4 υποθέτουμε ότι στην πρώτη εξίσωση δέν περιλαμβάνονται $n_1^* = n - n_1$ ένδογενεις και $m_1^* = m - m_1$ προκαθορισμένες μεταβλητές.

Όρίζουμε τή μήτρα τών μεταβλητών πού περιλαμβάνονται στην πρώτη εξίσωση ως εξής:

$$X_1 = (Y_1 : Z_1) \quad (6.86)$$

όπου

$$Y_1 = (y_1 : y_1) \quad \text{καί} \quad Z_1 \equiv Z_1 \quad (6.87)$$

Όπως φαίνεται από τές (6.86) και (6.87) δ δείχτης τών μητρών



που ορίζονται με τις σχέσεις αυτές είναι με κεφαλαίο αριθμό ένα και αυτό για να γίνεται διάκριση ανάμεσα στη μήτρα Y_1 των προηγούμενων Κεφαλαίων (στην όποια δέν περιλαμβάνεται τό διάνυσμα y_1) και στη μήτρα Y_1 αυτού του Κεφαλαίου στην όποια, όπως φαίνεται από τή (6.87) περιλαμβάνεται και τό διάνυσμα αυτό.

Μέ ανάλογο τρόπο ορίζεται και τό διάνυσμα των παραμέτρων που αντιστοιχοῦν στη μήτρα (6.86):

$$\alpha_1' = (\beta_1', \gamma_1') \equiv (\beta_{n_1}', \gamma_{m_1}') \quad (6.88)$$

Από τή (6.88) φαίνεται και ή αντιστοιχία των όρισμών αυτού του Κεφαλαίου με εκείνους του Κεφαλαίου 3 (βλέπε (3.19)).

Γιά λόγους όμοιομορφίας ορίζουμε τή μήτρα των μεταβλητών που δέν περιλαμβάνονται στην πρώτη έξίσωση ως έξής:

$$X_1^* = (Y_1^* : Z_1^*) \equiv (Y_1^* : Z_1^*) \quad (6.89)$$

Χρησιμοποιώντας τους παραπάνω όρισμούς βλέπουμε ότι:

$$\alpha_{1.} = (\beta_1', \alpha_{n_1}^*, \gamma_1', \alpha_{m_1}^*) \quad (6.90)$$

και

$$X = (Y_1 : Y_1^* : Z_1 : Z_1^*) \quad (6.91)$$

και, κατά συνέπεια,

$$\alpha_{1.} X' X \alpha_{1.}' = \alpha_1' X_1' X_1 \alpha_1 \quad (6.92)$$

*Αν ορίζουμε τή μήτρα:

$$W_1 = \frac{1}{T} (Y_1' Y_1 - Y_1' Z (Z' Z)^{-1} Z' Y_1) = Y_1' Q Y_1 \quad (6.93)$$



όπου

$$Q = \frac{1}{T}(I - Z(Z'Z)^{-1}Z') \quad (6.94)$$

Επιπλέον

$$\beta_1' Y' = (\beta_1', \sigma_1^{*2}) \begin{bmatrix} Y_1' \\ Y_1^{*'} \end{bmatrix} = \beta_1' Y_1' \quad (6.95)$$

Κατά συνέπεια:

$$\beta_1' W \beta_1 = \beta_1' Y' Q Y \beta_1 = \beta_1' Y_1' Q Y_1 \beta_1 = \beta_1' W_1 \beta_1 \quad (6.96)$$

Αντικαθιστώντας τύς (6.92) και (6.96) στη (6.83) έχουμε:

$$L_4 = \frac{T}{2} \ln(\beta_1' W_1 \beta_1) - T \ln \sigma_1 - \frac{1}{2\sigma_1^2} \alpha_1' (X_1' X_1) \alpha_1 \quad (6.97)$$

Η (6.97) περιέχει μόνο τύς παραμέτρους της πρώτης εξίσωσης τύς οποίες και ενδιαφερόμαστε να εκτιμήσουμε. Η μεγιστοποίηση της (6.97) ως προς τύς παραμέτρους αυτές θα γίνει σε τρία στάδια: Πρώτα ως προς σ_1 , στη συνέχεια ως προς γ_1 και τελικά ως προς β_1 .

Η συνθήκη πρώτης τάξης για τη μεγιστοποίηση της (6.97) ως προς σ_1 είναι:

$$\frac{\partial L_4}{\partial \sigma_1} = -\frac{T}{\sigma_1} + \frac{1}{\sigma_1^3} \alpha_1' (X_1' X_1) \alpha_1 = 0 \quad (6.98)$$

Από τη (6.98) βρίσκουμε:

$$\sigma_1^2 = (\alpha_1' (X_1' X_1) \alpha_1) / T \quad (6.99)$$



Οι συνθήκες δεύτερης τάξης είναι:

$$\frac{\partial^2 L_4}{\partial \sigma_1^2} = -\frac{2T}{\sigma^2} - \frac{3}{\sigma^4}(T\sigma^2) = -\frac{T}{\sigma^2} < 0 \quad (6.100)$$

κατά συνέπεια έχουμε ένα μοναδικό μέγιστο.

Αντικαθιστώντας τη (6.99) στη (6.83) και παραλείποντας τό (νέο) σταθερό όρο, έχουμε:

$$L_5 = \frac{T}{2} \ln(\beta_1' W_1 \beta_1) - \frac{T}{2} \ln\left(\alpha_1' \left(\frac{X_1' X_1}{T}\right) \alpha_1\right) = -\frac{T}{2} \ln \lambda(\alpha_1) \quad (6.101)$$

όπου

$$\lambda(\alpha_1) = \frac{\alpha_1' (X_1' X_1) \alpha_1}{\beta_1' W_1 \beta_1} \quad (6.102)$$

*Αν αντικαταστήσουμε τις (6.86) και (6.88) στη (6.102) ή συνθήκη πρώτης τάξης της μεγιστοποίησης της (6.101) ως προς γ_1 δίνει:

$$\gamma_1 = -(Z_1' Z_1)^{-1} (Z_1' \gamma_1) \beta_1 \quad (6.103)$$

Αντικαθιστώντας τη (6.103) στη (6.101) βρίσκουμε:

$$L_6 = -\frac{T}{2} \ln \frac{\beta_1' W_2 \beta_1}{\beta_1' W_1 \beta_1} \quad (6.104)$$

όπου

$$W_2 = \frac{1}{T} (\gamma_1' \gamma_1 - \gamma_1' Z_1 (Z_1' Z_1)^{-1} Z_1' \gamma_1) \quad (6.105)$$

Η μεγιστοποίηση της (6.104) ως προς β_1 είναι ισοδύναμη



μέ την ελαχιστοποίηση της

$$\lambda = \frac{\beta_1' W_2 \beta_1}{\beta_1' W_1 \beta_1} \quad (6.106)$$

Ἡ ελαχιστοποίηση της (6.106) δίνει την ἐξίσωση:

$$(W_2 - \lambda W_1) \beta_1 = 0 \quad (6.107)$$

Ἡ ἐλάχιστη τιμή της (6.106) εἶναι ἕση μέ τή μικρότερη ρίζα (τή λ_1) της ἐξίσωσης:

$$\det(W_2 - \lambda W_1) = 0 \quad (6.108)$$

Στή ρίζα λ_1 ἀντιστοιχεῖ μιὰ λύση της (6.107) πού εἶναι μοναδική ὅταν ἐπιβάσουμε τόν κανόνα τυποποίησης $\beta_{11} = 1$. Ἡ λύση αὐτή εἶναι ὁ ἐκτιμητής μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες τοῦ διανύσματος β_1 καί συμβολίζεται μέ $\tilde{\beta}_1$.

Ἀντικαθιστώντας τό διάνυσμα $\tilde{\beta}_1$ στή (6.103) βρίσκουμε τόν ἐκτιμητή μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες τοῦ γ_1 πού τόν συμβολίζουμε μέ $\tilde{\gamma}_1$.

Τέλος, ἀντικαθιστώντας τά διανύσματα $\tilde{\beta}_1$ καί $\tilde{\gamma}_1$ στή (6.88) βρίσκουμε τόν ἐκτιμητή ΜΜΠΠΠ τοῦ διανύσματος α_1 πού τόν συμβολίζουμε μέ $\tilde{\alpha}_1$. Τόν ἐκτιμητή αὐτό ἀντικαθιστοῦμε στή (6.99) καί βρίσκουμε τόν ἐκτιμητή ΜΜΠΠΠ της σ_1^2 πού τόν συμβολίζουμε μέ $\tilde{\sigma}_1^2$.



Ν. ΙΔΙΟΤΗΤΕΣ ΤΩΝ ΕΚΤΙΜΗΤΩΝ ΤΗΣ ΜΜΠΠΠ

Πρόταση 1. "Αν η εξίσωση που εκτιμούμε με τη ΜΜΠΠΠ είναι υπερταυτοποιημένη τότε $\lambda_1 > 1$, αν είναι ακριβώς ταυτοποιημένη $\lambda_1 = 1$ και, τέλος, αν είναι υποταυτοποιημένη υπάρχουν δύο τουλάχιστον ρίζες $\lambda_1 = \lambda_2 = 1$.

Απόδειξη: Βλέπε Koopmans and Hood (1953), σελ. 173-175.

Με βάση την παραπάνω Πρόταση έχουμε τα παρακάτω δύο Πορίσματα:

Πόρισμα 1. Αναγκαία συνθήκη για να υπάρχει ο εκτιμητής της ΜΜΠΠΠ είναι η εξίσωση για την οποία ενδιαφερόμαστε να είναι υπερταυτοποιημένη ή ακριβώς ταυτοποιημένη.

Πόρισμα 2. Όταν η εξίσωση είναι ακριβώς ταυτοποιημένη ο εκτιμητής της ΜΜΠΠΠ ταυτίζεται με τους εκτιμητές της ΕΜΕΤ, ΣΜΕΤ και ΜΒΜ.

Πρόταση 2. Η στατιστική $Tln\lambda_1$ συγκλίνει κατά κατανομή σε χ^2 με $m_1^* - n_1 + 1$ βαθμούς ελευθερίας, ή συμβολικά:

$$Tln\lambda_1 \xrightarrow{d} \chi_{m_1^* - n_1 + 1}^2$$

Απόδειξη: Βλέπε Koopmans and Hood (1953), σελ. 182-3.

Πρόταση 3. Κάτω από όρισμένες συνθήκες (βλέπε σχετικά Anderson (1950), σελ. 316-317) ο εκτιμητής ΜΜΠΠΠ είναι συνεπής και ἄριστος ασυμπτωτικά κανονικός σε σχέση με κάθε άλλο εκτιμητή που χρησιμοποιεί τις ίδιες εκ των προτέρων πληροφορίες.

Απόδειξη: Βλέπε και Dhrymes (1970), σελ. 348.



Πρόταση 4. 'Ο έκτιμητής της ΜΜΠΠΠ με τόν κανόνα τυποποίησης $\beta_{11} = 1$ είναι ένας έκτιμητής τάξης k με $k = \lambda_1$.

'Απόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 349-50.

Πρόταση 5. 'Η άσυμπτωτική κατανομή του έκτιμητή της ΜΜΠΠΠ στην περίπτωση μιᾶς ἀκριβῶς ἢ ὑπέρ-ταυτοποιημένης ἐξιίσωσης συμπίπτει με ἐκείνη του έκτιμητή της 2ΣΜΕΤ.

'Απόδειξη: Βλέπε Dhrymes (1970), σελ. 351-2.

Είναι εύνοητο, με βάση τήν Πρόταση 5, ὅτι οἱ ἔλεγχοι σημαντικότητας τῶν στοιχείων ἢ ὁλόκληρου τοῦ έκτιμητή ΜΜΠΠΠ γίνονται ἀκριβῶς ὅπως στήν περίπτωση τῆς 2ΣΜΕΤ (σχετικά βλέπε Κεφάλαιο 4).

Οἱ Chernoff and Rubin (1953) καί οἱ Koopmans and Hood (1953) ἔχουν κάνει δύο (ἰσοδύναμες) γενικεύσεις τῆς ΜΜΠΠΠ. 'Η γενίκευση τῶν πρώτων εἶναι εὐρύτερη ἀπό ἐκείνη τῶν δευτέρων.

Οἱ Chernoff and Rubin (1953) ἀπόδειξαν ὅτι ὁ έκτιμητής τῆς γενικευμένης ΜΜΠΠΠ, πού πρότειναν, συνεχίζει νά εἶναι συνεπής καί ἀσυμπτωτικά κανονικός ἀκόμα καί σέ περιπτώσεις πού ὁ έκτιμητής τῆς 2ΣΜΕΤ δέν εἶναι. "Ἐτσι ὁ έκτιμητής τῆς γενικευμένης ΜΜΠΠΠ ἔχει ἐπιθυμητές ἰδιότητες καί σέ περιπτώσεις παράλειψης μεταβλητῶν, λαθῶν στίς παρατηρήσεις, συσχέτισης τῶν προκαθορισμένων μεταβλητῶν καί τῶν διαταρακτικῶν ὄρων, μή γραμμικότητας ὀρισμένων ἐξιίσωσεων κ.λ.π.

Γιά περισσότερες λεπτομέρειες σχετικά με τίς ἰδιότητες τῶν έκτιμητῶν τῆς ΜΜΠΠΠ παραπέμπουμε τόν ἀναγνώστη στίς πρωτοποριακές ἐργασίες πού ἀναφέρθηκαν πιό πάνω καθώς καί στά γνωστά ἐγχειρίδια τῶν Dhrymes (1970), Rowley (1973) κ.ἄ.



VI. Έλεγχοι έξειδίκευσης μιᾶς έξίσωσης

Οι έλεγχοι έξειδίκευσης (specification tests) έξετάζουν ἂν εἶναι σωστή ἡ έξειδίκευση μιᾶς έξίσωσης, δηλαδή τό σύνολο τῶν ὑποθέσεων πού κάνουμε πρὶν νά τήν έκτιμήσουμε. Οι έλεγχοι αὐτοῦ ἔχουν μεγάλη σημασία διότι οἱ ιδιότητες τῶν έκτιμητῶν στίς ὁποῖες ἀναφερθήκαμε σέ τοῦτο καί στά προηγούμενα κεφάλαια (συνέπεια, ἀποτελεσματικότητα κλπ) ἴσχύουν μόνον ὅταν ἡ έξειδίκευση πού ἔχουμε κάνει εἶναι σωστή.

Οἱ κύριοι έλεγχοι έξειδίκευσης ἀναπτύχθηκαν ἀρχικά σάν έλεγχοι λόγου πιθανότητας. Γενικεύονται, ὅμως, καί γιά τήν περίπτωση πού οἱ διαταρακτικοί ὄροι δέν εἶναι κανονικοί.

Μέ τούς έλέγχους έξειδίκευσης, πού βρίσκονται σέ συνεχή ἀνάπτυξη, δέν εἶναι δυνατόν νά ἀσχοληθοῦμε στόν Τόμο αὐτό. Ὁ ἐνδιαφερόμενος ἀναγνώστης μπορεῖ νά συμβουλευτεῖ τίς σχετικές ἐργασίες τῶν Anderson (1951), Chernoff and Rubin (1953), Sargan (1958), Basmann (1960), Hannan (1967), Wu (1973), Kadane (1974), Morgan and Vandaele (1974), Hatanaka (1977) καί Hausman (1978).



ΚΕΦΑΛΑΙΟ 7

Η ΜΕΘΟΔΟΣ ΤΗΣ ΜΕΓΙΣΤΗΣ ΠΙΘΑΝΟΤΗΤΑΣ ΜΕ ΟΛΕΣ ΤΙΣ ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΕΣ

Είσαγωγή

Ἡ μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ ὅλες τίς πληροφορίες (ΜΜΠΟΠ) (Full information maximum likelihood method) προτάθηκε ἀπό τούς Koopmans, Rubin and Leipnik (1950), δηλαδή ἀρκετά νωρίτερα ἀπό τή 3ΣΜΕΤ. Γιά ἕνα πολύ μεγάλο, ὅμως, χρονικό διάστημα ἡ ΜΜΠΟΠ δέν χρησιμοποιήθηκε στήν πράξη γιατί οἱ δυσκολίες τῆς ἐφαρμογῆς της ἦταν πολύ μεγαλύτερες ἀπό ἐκεῖνες τῆς 3ΣΜΕΤ.

Ἡ μεγάλη ἀνάπτυξη τῆς ἐπιστήμης καί τεχνολογίας τῶν ἠλεκτρονικῶν ὑπολογιστῶν τήν τελευταία 15ετία ἔφεραν καί πάλι στό προσκήνιο τῆς ΜΜΠΟΠ, ἡ ὁποία παρουσιάζει ἀρκετά πλεονεκτήματα σέ σύγκριση μέ ἄλλες μεθόδους ἐκτίμησης τῶν παραμέτρων ἑνός συστήματος ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων.

Ἡ ΜΜΠΟΠ χρησιμοποιεῖ μέ τόν πιό ἀποτελεσματικό τρόπο ὅλες τίς πληροφορίες πού διαθέτουμε γιά τό σύστημα, τόσο τίς ἐκ τῶν προτέρων ὅσο καί ἐκεῖνες πού περιέχονται στό δείγμα. Ὁ Hendry (1976) δείχνει ὅτι τό σύνολο, σχεδόν, τῶν ἐκτιμητῶν πού χρησιμοποιοῦνται στήν Οἰκονομετρία μπορεῖ νά θεωρηθοῦν σάν προσεγγίσεις στόν ἐκτιμητή πού παίρνουμε ἐφαρμόζον



τας τή ΜΜΠΟΠ. Τέλος μέ τή χρησιμοποίηση τής στατιστικῆς τοῦ λόγου τῶν πιθανοτήτων μποροῦμε νά προχωρήσουμε σέ άσυμπτωτικά άποτελεσματικούς έλέγχους γιά ἓνα μεγάλο σύνολο ὑποθέσεων.

Μέ τή ΜΜΠΟΠ μποροῦν νά άντιμετωπιστοῦν καί εἰδικά προβλήματα πού παρουσιάζονται σέ συστήματα άλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν έξισώσεων, ὅπως, π.χ. ἡ παρουσία ταυτοτήτων, ψευδομεταβλητῶν στίς στοχαστικές έξισώσεις κ.λ.π. ἢ ἡ ἔλλειψη ὀρισμένων παρατηρήσεων (βλέπε π.χ. Drettakis (1971)).

Σέ ὅλες τίς περιπτώσεις ἔφαρμογῆς τῆς μεθόδου τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ ὅλες τίς πληροφορίες ανακύπτει τό πρόβλημα τῆς μεγιστοποίησης ἢ ἐλαχιστοποίησης μή γραμμικῶν συναρτήσεων. Γιά τήν άντιμετώπιση τοῦ προβλήματος αὐτοῦ ἔχουν αναπτυχθεῖ πολλές μέθοδοι (στίς περισσότερες περιπτώσεις ὄχι ἀπό Οἰκονομέτρες) ὅπως π.χ. οἱ μέθοδοι κλίσης (Gradient methods) ἢ οἱ μέθοδοι άμεσης ἔρευνας (direct search methods). Ἡ σχετική βιβλιογραφία πάνω στήν τεχνική τῆς μή γραμμικῆς μεγιστοποίησης εἶναι πάρα πολύ μεγάλη (βλέπε π.χ. Fletcher (1969), Box, Davies and Swann (1969), Goldfeld and Quandt (1972) κ.ά.

Εἶναι αὐτονόητο ὅτι στόν Τόμο αὐτό δέν εἶναι δυνατόν νά άσχοληθοῦμε μέ τά εἰδικά προβλήματα πού προαναφέρθηκαν ἢ μέ μία ἀνάλυση τῶν μεθόδων μή γραμμικῆς μεγιστοποίησης. Ὅπως καί στήν περίπτωση τῆς ΜΜΠΠΠ, δέν θά άσχοληθοῦμε μέ έλέγχους έξειδίκευσης ὀλόκληρου τοῦ ὑποδείγματος.

Στό τελευταῖο αὐτό Κεφάλαιο τοῦ δεύτερου Τόμου τῆς θεωρητικῆς Οἰκονομετρίας θά περιοριστοῦμε στό νά αναλύσουμε τήν ἔφαρμογή τῆς ΜΜΠΟΠ στήν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς άνηγμένης καί τῆς διαρθρωτικῆς μορφῆς ἑνός συστήματος άλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν έξισώσεων καί νά δώσουμε μερικές ἀπό τίς ιδιότητες τῶν σχετικῶν ἐκτιμητῶν.



Ι. Έφαρμογή τῆς ΜΜΠΟΠ στὴν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς ἀνηγμένης μορφῆς

Ἡ συνάρτηση πιθανότητας ἀπὸ τὴν ὁποία ξεκινᾶμε γιὰ τὴν ἐφαρμογὴ τῆς ΜΜΠΟΠ στὴν ἐκτίμηση τῶν παραμέτρων τῆς ἀνηγμένης μορφῆς ἑνὸς συστήματος ἀλληλεξαρτημένων στοχαστικῶν ἐξισώσεων εἶναι ἡ (6.40) τὴν ὁποία ξαναδίνουμε πῶς κάτω:

$$L(Y, Z; \Pi, \Sigma_V) = k - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_V) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma_V^{-1} Y'Y) + \text{tr}(\Sigma_V^{-1} Y'Z\Pi') + \text{tr}(\Sigma_V^{-1} \Pi Z'Z\Pi') \quad (7.1)$$

Οἱ συνθήκες πρώτης τάξης γιὰ τὴ μεγιστοποίηση τῆς (7.1) ὡς πρὸς Π (βλέπε καὶ Γραμμικὴ Ἄλγεβρα, σελ. 174) εἶναι:

$$\frac{\partial L}{\partial \Pi} = \Sigma_V^{-1} (Y'Z - \Pi Z'Z) = 0 \quad (7.2)$$

Κατὰ συνέπεια:

$$\tilde{\Pi} = Y'Z(Z'Z)^{-1} \quad (7.3)$$

Εἶναι φανερό ὅτι ἡ (7.3) ταυτίζεται μὲ τὸν ἐκτιμητὴ τῆς μήτρας Π μὲ τὴν ΑΜΕΤ.

Ἀντικαθιστώντας τὴν (7.3) στὴ (7.1) παίρνουμε τὴ συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας (παραλείποντας, ὅπως σὸ προηγούμενο κεφάλαιο τὸ σταθερὸ ὄρο) πού δίνεται πῶς κάτω:

$$L^*(Y, Z; \Sigma_V) = \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma_V^{-1}) - \frac{T}{2} \text{tr}(\Sigma_V^{-1} W) \quad (7.4)$$

ὅπου (βλέπε καὶ προηγούμενο κεφάλαιο):



$$\begin{aligned} W &= \frac{1}{T}(Y'Y - Y'Z(Z'Z)^{-1}Z'Y) = \frac{1}{T}(Y - ZP')'(Y - ZP') = \\ &= \frac{1}{T}\hat{V}'\hat{V} \end{aligned} \quad (7.5)$$

Οι συνθήκες πρώτης τάξης για τη μεγιστοποίηση της (7.4) ως προς Σ_V^{-1} είναι:

$$\frac{\partial L^*}{\partial \Sigma_V^{-1}} = \frac{T}{2}(\Sigma_V - W) = 0 \quad (7.6)$$

Από τη (7.6) βρίσκουμε:

$$\Sigma_V = W \quad (7.7)$$

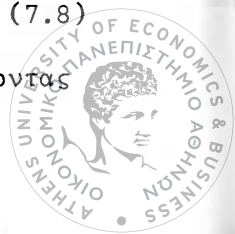
Εφόσον ο εκτιμητής (7.3) ταυτίζεται με τον εκτιμητή (4.10) και εφόσον ο τελευταίος, όπως δείξαμε στην Πρόταση 1 του Κεφαλαίου 4, είναι συνεπής, έπεται ότι και ο εκτιμητής (7.7) είναι, επίσης, συνεπής.

Όπως παρατηρεί ο Dhrymes (1973), ενώ οι εκτιμητές (7.3) και (7.7) χρησιμοποιούν όλες τις πληροφορίες που περιέχονται στο δείγμα, δεν χρησιμοποιούν καμιά από τις εκ των προτέρων πληροφορίες που έχουμε για το υπόδειγμα. Κατά συνέπεια οι εκτιμητές αυτού δεν είναι ασυμπτωτικά αποτελεσματικοί, εκτός αν όλες οι εξισώσεις του συστήματος είναι ακριβώς ταυτοποιημένες.

Στην περίπτωση που έστω και μία από τις εξισώσεις του συστήματος είναι υπερταυτοποιημένη οι εκτιμητές (7.3) και (7.7) είναι λιγότερο αποτελεσματικοί από εκείνους που βρίσκουμε αντικαθιστώντας στη σχέση:

$$\Pi = -B^{-1}\Gamma \quad (7.8)$$

τούς εκτιμητές των μητρών B και Γ που βρίσκουμε εφαρμόζοντας



για την εκτίμησή τους τη 3ΜΕΤ ή τη ΜΜΠΟΠ.

Στήν περίπτωση που όλες οι εξισώσεις του συστήματος είναι άκριβώς ταυτοποιημένες μπορούμε, αντικαθιστώντας την (7.3) στην (7.8) να βρούμε τους εκτιμητές των μητρών Β και Γ και, στή συνέχεια, αντικαθιστώντας τον εκτιμητή της μήτρας Β και την (7.7) στην (6.37) να βρούμε τον εκτιμητή της μήτρας Σ. Οι εκτιμητές που βρίσκουμε με τον τρόπο αυτό για τις παραμέτρους της διαρθρωτικής μορφής είναι συνεπείς και άσυμπτωτικά αποτελεσματικοί.

II. Έφαρμογή της ΜΜΠΟΠ στην εκτίμηση των παραμέτρων της διαρθρωτικής μορφής

Η συνάρτηση πιθανότητας δείγματος που περιέχει τις παραμέτρους της διαρθρωτικής μορφής δίνεται στή (6.33) που, για χάρη εύκολίας, επαναλαμβάνεται πιο κάτω:

$$L(Y, Z; B, \Gamma, \Sigma) = k + T \ln |\det B| - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma) - \frac{1}{2} \text{tr} (\Sigma^{-1} B Y' Y B') - \text{tr} (\Sigma^{-1} B Y' Z \Gamma') - \frac{1}{2} \text{tr} (\Sigma^{-1} \Gamma Z' Z \Gamma') \quad (7.9)$$

ή

$$L(X; A, \Sigma) = k + T \ln |\det B| - \frac{T}{2} \ln (\det \Sigma) - \frac{1}{2} \text{tr} (\Sigma^{-1} A X' X A') \quad (7.10)$$

Η (7.10), πάλι για λόγους εύκολίας, είναι επανάληψη της (6.30)

Υποθέτουμε ότι υπάρχουν αρκετοί περιορισμοί στις μητρες των παραμέτρων Α και Σ, ώστε τό σύστημα να είναι ταυτοποιημένο.



Ἡ μεγιστοποίηση τῆς (7.10) χωρὶς νά πάρουμε ὑπόψη τοὺς περιορισμοὺς στὶς μῆτρες Β καὶ Γ, ὅπως κάναμε στὴν περίπτωση τῆς συνάρτησης τῆς ἀνηγμένης μορφῆς τοῦ ὑποδείγματος, δέν ἔχει νόημα, διότι ἡ διαδικασία αὐτὴ ἰσοδυναμεῖ μὲ τὴ λύση τοῦ συστήματος (7.8) ὡς πρὸς τὶς μῆτρες Β καὶ Γ χωρὶς κανένα περιορισμό. Εἶναι γνωστό (βλέπε καὶ Κεφάλαιο 3) ὅτι ἄπειρες τιμές τῶν μητρῶν Β καὶ Γ ἱκανοποιοῦν τὴν ἐξίσωση (7.8) καὶ κατὰ συνέπεια εἶναι ἀδύνατο νά βροῦμε ἓνα μοναδικό ἐκτιμητὴ τους.

Οἱ παράμετροι πού περιέχονται στὶς μῆτρες Α καὶ Σ χωρίζονται σέ δύο κατηγορίες: τὶς παραμέτρους χωρὶς περιορισμοὺς (unconstrained parameters) καὶ τὶς παραμέτρους μὲ περιορισμοὺς (constrained parameters). Οἱ τελευταῖες μπορεῖ νά εἶναι παράμετροι πού γνωρίζουμε τὴν τιμὴ τους ἐκ τῶν προτέρων (καὶ τὶς ὀνομάζουμε "σταθερές") ἢ μπορεῖ νά εἶναι μιὰ γνωστὴ συνάρτηση τῶν παραμέτρων χωρὶς περιορισμοὺς. Ἡ πῶς συνηθισμένη περίπτωση στὴν Οἰκονομετρία (βλέπε καὶ Κεφάλαιο 3) εἶναι ὅλοι οἱ περιορισμοὶ νά εἶναι μηδενικοὶ ὁπότε οἱ παράμετροι μὲ περιορισμοὺς εἶναι ἕσες μὲ τὸ μηδέν ἐνῶ ὅλες οἱ ἄλλες εἶναι παράμετροι χωρὶς περιορισμοὺς.

Ἄν

$$\alpha, \sigma \quad (7.11)$$

εἶναι τὰ ὑποδιανύσματα τῶν

$$\text{vec}A', \text{vec}\Sigma \quad (7.12)$$

ἀντίστοιχα, πού περιέχουν τὶς παραμέτρους χωρὶς δεσμεύσεις τῶν μητρῶν Α καὶ Σ καὶ ἂν θέσουμε

$$\Theta' = (\alpha', \sigma') \quad (7.13)$$

μποροῦμε νά γράψουμε τὴ (7.10) στὴ μορφή:

$$L(X; \Theta)$$



δηλαδή σάν συνάρτηση του δείγματος καί τῶν παραμέτρων Θ .

Ἡ συνάρτηση (7.14) μπορεῖ νά μεγιστοποιηθεῖ μέ μιὰ ἀπό τῆς μεθόδους πού ἀναφέρθηκαν στήν Εἰσαγωγή αὐτοῦ τοῦ Κεφαλαίου, π.χ. τή μέθοδο Newton-Raphson. Ἄν ἔχουμε ἕνα συνεπῆ ἐκτιμητή τοῦ (7.13), π.χ. ἕνα ἐκτιμητή μέ τή 2ΣΜΕΤ, καί τόν χρησιμοποιοῦμε σάν ἀρχική τιμή στή μέθοδο Newton-Raphson, τότε θά ἔχουμε πολύ γρήγορη σύγκλιση στόν ἐκτιμητή μέγιστης πιθανότη-
τας $\tilde{\Theta}$.

Ἡ παραπάνω μέθοδος παίρνει ὑπόψη ὅλες τῆς πληροφορίες τόσο τοῦ δείγματος ὅσο καί τῆς ἐκ τῶν προτέρων γιά τό ὑπόδειγμα καί γι' αὐτό ὀνομάστηκε μέθοδος μέγιστης πιθανότητας μέ ὅλες τῆς πληροφορίες. Ὁ ἐκτιμητής $\tilde{\Theta}$ τῆς ΜΜΠΟΠ ἔχει ὅλες τῆς ἰδιότητες τοῦ ἐκτιμητή μέγιστης πιθανότητας (βλέπε, σχετικά, καί τό τμήμα I τοῦ προηγούμενου Κεφαλαίου).

Οἱ Rothenberg and Leenders (1964) πρότειναν τόν ἐκτιμητή:

$$\hat{\Theta}^L = \Theta^0 - \left[\frac{\partial^2 L(X; \Theta^0)}{\partial \Theta \partial \Theta'} \right]^{-1} \frac{\partial L(X; \Theta^0)}{\partial \Theta} \quad (7.15)$$

ὅπου Θ^0 εἶναι ἕνας συνεπῆς ἐκτιμητής τοῦ Θ τέτοιος ὥστε

$$\hat{\Theta}^0 - \Theta = O(1/\sqrt{T}) \quad (7.16)$$

Ὁ (7.15) ὀνομάζεται ἐκτιμητής τῆς γραμμικοποιημένης μεθόδου μέγιστης πιθανότητας (linearised maximum likelihood method) καί, ὅπως ἀποδείχνουν οἱ συγγραφεῖς πού τόν πρότειναν, εἶναι ἀσυμπτωτικά ἰσοδύναμος μέ τόν ἐκτιμητή τῆς ΜΜΠΟΠ.

Οἱ ἴδιοι συγγραφεῖς ἀποδείχνουν καί τήν παρακάτω Πρόταση:

Πρόταση 1. Ὁ ἐκτιμητής τῆς μήτρας A πού παίρνουμε μέ τή ΜΜΠΟΠ χρησιμοποιοῦντας ὅλες τῆς ἐκ τῶν προτέρων πληροφορίες τόσο γιά τή μήτρα A ὅσο καί γιά τή μήτρα Σ , εἶναι, γενικά, πιό ἀποτελεσματικός ἀπό τόν ἐκτιμητή τῆς μήτρας A πού παίρνουμε



μέ τη ΜΜΠΟΠ παραλείποντας όρισμένες πληροφορίες για τη μήτρα Σ .

III. Έκτιμηση τών παραμέτρων τής διαρθρω- τικής μορφής με τη ΜΜΠΟΠ χωρίς πε- ριορισμούς στη μήτρα Σ

Η πιο συνηθισμένη περίπτωση στην Οικονομετρία είναι να μην έχουμε έκ των προτέρων περιορισμούς στη μήτρα Σ , εκτός από εκείνους που επιβάλλονται από την ύπαρξη ταυτοτήτων στο σύστημα. Αντίθετα από τη 3ΣΜΕΤ, στη ΜΜΠΟΠ δέν μπορούμε να εκτιμήσουμε τις παραμέτρους τών στοχαστικῶν έξισώσεων του συστήματος άγνοώντας τις ταυτότητες.

Στό τμήμα αυτό υποθέτουμε ότι στο σύστημα δέν υπάρχουν ταυτότητες και στη (μή ιδιάζουσα και θετικά όρισμένη) μήτρα Σ δέν υπάρχουν περιορισμοί.

Η συνάρτηση πιθανότητας (7.10) γράφεται και ως έξής:

$$L(X;A,\Sigma) = k + T \ln|\det B| + \frac{T}{2} \ln(\det \Sigma^{-1}) - \frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma^{-1}AX'XA') \quad (7.17)$$

Οι συνθήκες πρώτης τάξης για τη μεγιστοποίηση τής (7.17) ως προς Σ^{-1} είναι:

$$\frac{\partial L}{\partial \Sigma^{-1}} = \frac{T}{2} \Sigma - \frac{1}{2} AX'XA' = 0 \quad (7.18)$$

Λύνοντας τη (7.18) βρίσκουμε τόν έκτιμητή ΜΜΠΟΠ τής Σ που είναι:



$$\Sigma = A\left(\frac{X'X}{T}\right)A' \quad (7.19)$$

αν, φυσικά, γνωρίζουμε τον έκτιμητη ΜΜΠΟΠ της μήτρας A .

'Αντικαθιστώντας τη (7.19) στη (7.17) έχουμε (παράλειποντας τό νέο σταθερό όρο) τη συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας:

$$L^*(X; A) = T \ln|\det B| - \frac{T}{2} \ln(\det \left[A\left(\frac{X'X}{T}\right)A' \right]) \quad (7.20)$$

'Η (7.20) είναι μή γραμμική συνάρτηση τών παραμέτρων της μήτρας A . 'Η μεγιστοποίησή της μπορεί νά γίνει μέ μιά από τής μεθόδους πού αναφέρθηκαν στην Είσαγωγή αυτού του Κεφαλαίου. Τό πρόβλημα, όμως, μπορεί νά άπλοποιηθεϊ μέ διάφορους τρόπους.

'Ο Durbin (1963) προτείνει νά διαφορίσουμε τη συνάρτηση (7.20). 'Εφαρμόζοντας τούς κανόνες για τό διαφορικό μητρώου πού δίνονται στό Παράρτημα αυτού του Κεφαλαίου, καί παίρνοντας υπόψη τη (7.19) έχουμε:

$$\begin{aligned} dL^* &= T d \ln|\det B| - \frac{T}{2} d \ln(\det \Sigma) = \\ &= T \operatorname{tr}(B^{-1} dB) - \frac{T}{2} \operatorname{tr}(\Sigma^{-1} d\Sigma) \end{aligned} \quad (7.21)$$

Παίρνοντας υπόψη ότι:

$$d\Sigma = d \left[A\left(\frac{X'X}{T}\right)A' \right] = dA\left(\frac{X'X}{T}\right)A' + A\left(\frac{X'X}{T}\right)dA' \quad (7.22)$$

καί κατά συνέπεια:

$$\frac{T}{2} \operatorname{tr}(\Sigma^{-1} d\Sigma) = \frac{T}{2} \operatorname{tr} \left[\Sigma^{-1} 2A\left(\frac{X'X}{T}\right)dA' \right] = \operatorname{tr} \Sigma^{-1} A(X'X)dA \quad (7.23)$$

'Αντικαθιστώντας τη (7.23) στη (7.21) έχουμε:



$$dL^* = \text{Tr}(B'^{-1}dB') - \text{tr}(\Sigma^{-1}A(X'X)dA') \quad (7.24)$$

Εφόσον:

$$dA = (dB : d\Gamma) \quad (7.25)$$

καί

$$(B'^{-1}B) = (B'^{-1} : 0) \begin{bmatrix} dB' \\ d\Gamma' \end{bmatrix} \quad (7.26)$$

*Αν συμβολίσουμε μέ:

$$R = \Sigma^{-1}A(X'X) - \text{Tr}(B'^{-1} : 0) \quad (7.27)$$

Η (7.24) γράφεται :

$$dL^* = -\text{tr}(RdA') = - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{n+m} r_{ij} da_{ij} \quad (7.28)$$

Γιά νά ἔχουμε μέγιστο ἡ (7.28) θά πρέπει νά εἶναι ἴση μέ τό μηδέν, δηλαδή:

$$dL^* = 0 \quad (7.29)$$

Υποθέτουμε ὅτι δέν ἔχουμε γραμμικούς περιορισμούς στή μήτρα A . Κατά συνέπεια οἱ παράμετροι στή μήτρα αὐτή θά εἶναι εἴτε γνωστές ἐκ τῶν προτέρων, ὁπότε:

$$da_{ij} = 0 \quad (7.30)$$

εἴτε θά εἶναι παράμετροι χωρίς περιορισμούς, ὁπότε τό διαφορικό da_{ij} θά εἶναι αὐθαίρετο. Γιά νά ἰσχύει, ἐπομένως, ἡ (7.29) θά πρέπει τά r_{ij} νά ἀντιστοιχοῦν στά αὐθαίρετα διαφορικά νά εἶ-



ναί ἴσα μέ τό μηδέν, ἐνώ τά r_{ij} πού ἀντιστοιχοῦν στά (7.30) μποροῦν νά πάρουν αὐθαίρετες τιμές. Τά παραπάνω συνοψίζονται στή συνθήκη:

$$R = \Sigma^{-1}A(X'X) - T(B'^{-1} : 0) \underline{\underline{=}} 0 \quad (7.31)$$

Ἡ μήτρα (7.31) εἶναι διαστάσεων $n \times (n+m)$ ἀκριβῶς ὅπως καί ἡ μήτρα A . Μποροῦμε, κατά συνέπεια, νά ἀντιστοιχήσουμε τά στοιχεῖα r_{ij} τῆς μήτρας R μέ τά στοιχεῖα a_{ij} τῆς μήτρας A γιά $i = 1, 2, \dots, n$ καί $j = 1, 2, \dots, n+m$. Ὁ συμβολισμός ἐξάλλου:

$\underline{\underline{=}}$

σημαίνει ὅτι ἴσα μέ τό μηδέν εἶναι μόνο τά στοιχεῖα τῆς μήτρας R πού ἀντιστοιχοῦν στά χωρίς περιορισμούς (δηλαδή σέ ἐκεῖνα πού δέν εἶναι ἐκ τῶν προτέρων γνωστά) στοιχεῖα τῆς μήτρας A .

Ἡ συνθήκη (7.31) εἶναι ἡ συνθήκη πρώτης τάξης γιά τή μεγιστοποίηση τῆς (7.20).

Παίρνοντας ὑπόψη ὅτι:

$$\begin{aligned} B'^{-1} &= \Sigma^{-1} \Sigma B'^{-1} = \Sigma^{-1} A \left(\frac{X'X}{T} \right) A' B'^{-1} = \\ &= \frac{1}{T} \Sigma^{-1} A X' (Y : Z) \begin{bmatrix} B' \\ \Gamma' \end{bmatrix} B'^{-1} = \\ &= \frac{1}{T} \Sigma^{-1} A X' (Y : Z) \begin{bmatrix} I \\ -\Pi' \end{bmatrix} = \frac{1}{T} \Sigma^{-1} A X' (Y - Z\Pi') = \\ &= \frac{1}{T} \Sigma^{-1} A X V \end{aligned} \quad (7.32)$$

Ὁπου V εἶναι ἡ μήτρα τῶν διαταρακτικῶν ὄρων τῆς ἀνηγμένης μορφῆς τοῦ ὑποδείγματος.



Παίρνοντας, έπιπλέον, υπόψη ότι:

$$X = (Y : Z) = (Z\Pi' + V : Z) = ZG' + (V : 0) \quad (7.33)$$

όπου

$$G' = (\Pi' : I) \quad (7.34)$$

μπορούμε, αντικαθιστώντας τής (7.32) καί (7.33) στή (7.31),
νά γράφουμε τή μήτρα ως εξής:

$$R = \Sigma^{-1}A(X'Z)G' \cong 0 \quad (7.35)$$

Γιά νά λύσουμε τής εξισώσεις (8.35) διαφορίζουμε τή μή-
τρα R/T καί έχουμε

$$\begin{aligned} d\left(\frac{R}{T}\right) &= (d\Sigma^{-1})A\left(\frac{X'Z}{T}\right)G' + \Sigma^{-1}(dA)\left(\frac{X'Z}{T}\right)G' + \\ &+ \Sigma^{-1}A\left(\frac{X'Z}{T}\right)dG' \cong 0 \end{aligned} \quad (7.36)$$

*Αν \bar{A} είναι ή πραγματική τιμή του A τότε

$$\bar{A}X' = U' \quad (7.37)$$

καί κατά συνέπεια:

$$A\left(\frac{X'Z}{T}\right) = (A - \bar{A})\left(\frac{X'Z}{T}\right) + \frac{U'Z}{T} \xrightarrow{T \rightarrow \infty} 0 \quad (7.38)$$

άφου

$$\text{plim} \frac{U'Z}{T} = 0 \quad (7.39)$$

καί υποθέτουμε ότι

$$\text{plim} A = \bar{A} \quad (7.40)$$



Από τή (7.38) φαίνεται ότι, άσυμπτωτικά, μόνο ό προτελευταίος όρος τής (7.36) είναι διαφορετικός από τό μηδέν.

Αν, έπομένως, έχουμε μεγάλα δείγματα και αν έρμηνεύσουμε τό διαφορικό τής μήτρας A σαν τή διαφορά ανάμεσα σε δύο διαδοχικές τιμές πού παίρνει ή μήτρα αύτή μέσα σε μιά επαναληπτική μέθοδο άριστοποίησης (iterative optimisation method) μπορούμε νά γράψουμε τή (7.36) ως έξής:

$$\Sigma_r^{-1}(A_{r+1} - A_r)\left(\frac{X'Z}{T}\right)G_r' \cong 0, \quad r = 0, 1, 2, \dots \quad (7.41)$$

όπου

$$\Sigma_r = A_r \left(\frac{X'X}{T}\right) A_r' \quad (7.42)$$

και

$$G_r = (-\Gamma_r B_r^{-1} : I) \quad (7.43)$$

Αν οι αρχικές τιμές (starting values) των παραμέτρων τής μήτρας A δηλαδή ή μήτρα A_0 είναι εκείνες πού δύνει ή 2ΣΜΕΤ, πού, όπως είναι γνωστό, είναι συνεπείς, τότε ή παραπάνω μέθοδος δύνει, τελικά, τόν έκτιμητή ΜΜΠΟΠ.

Αν, αρχίζοντας από τούς έκτιμητές 2ΣΜΕΤ, περιοριστούμε στην πρώτη επανάληψη (iteration) τότε ό έκτιμητής A_1 θα είναι, άσυμπτωτικά, ίσοδύναμος μέ εκείνο τής γραμμικοποιημένης μεθόδου μέγιστης πιθανότητας και, κατά συνέπεια, άριστος άσυμπτωτικά κανονικός.

Έκτός από τόν παραπάνω τρόπο (πού, όπως προαναφέρθηκε, προτάθηκε από τόν Durbin) άπλοποίησης του προβλήματος τής μεγιστοποίησης τής συνάρτησης (7.20), υπάρχουν και άλλοι (όπως π.χ. εκείνος πού προτάθηκε από τόν Chow (1968)) τούς



όποιους, όμως, δέν έχουμε περιθώρια νά παρουσιάσουμε στόν Τόμο αυτό.

Πρύν κλείσουμε τό τμήμα καί τό Κεφάλαιο αυτό δίνουμε μερικές ιδιότητες τών έκτιμητών ΜΜΠΟΠ (βλ. καί Κεφάλαιο 5).

Πρόταση 2. *Αν ισχύουν οί υποθέσεις (Α) μέχρι καί (Δ) (ή αντί για τή (Δ), οί (Δ_1, Δ_2)) τότε αναγκαία καί ικανή συνθήκη για νά εΐναι συνεπής ό έκτιμητής τής ΜΜΠΟΠ εΐναι τό σύστημα νά εΐναι ταυτοποιημένο.

Πρόταση 3. *Όταν δέν έχουμε περιορισμούς στή μήτρα Σ, ή διαφορά τών έκτιμητών μέ τή 3ΣΜΕΤ καί μέ τή ΜΜΠΟΠ εΐναι $O(T^{-1})$.

*Απόδειξη: Βλ. Sargan (1964).

Πρόταση 4. *Αν ισχύουν οί υποθέσεις τής Πρότασης 2 καί τό σύστημα εΐναι ταυτοποιημένο, τότε

$$\sqrt{T}(\tilde{\alpha} - \alpha) \sim N(0, V^{-1}) \quad (7.44)$$

όπου $\tilde{\alpha}$ εΐναι οί έκτιμητές ΜΜΠΟΠ τών χωρίς περιορισμούς στοιχείων τής μήτρας Α που παίρνουμε μετά τήν επανάληψη στήν όποία ή συνάρτηση (7.20) έχει φτάσει στό μέγιστο, καί όπου

$$V = \lim_{T \rightarrow \infty} -E\left(\frac{1}{T} \frac{\partial^2 L^*}{\partial \alpha \partial \alpha'}\right) \quad (7.45)$$

*Απόδειξη: Βλ. Hausman (1974, 1975).



ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ

ΔΙΑΦΟΡΙΚΟ ΜΗΤΡΩΝ

Τό Παράρτημα αυτό άποτελεϊ Ένα συμπλήρωμα τοϋ Κεφαλαίου 6 τής Γραμμικής Άλγεβρας. Τό συμπλήρωμα αυτό εϊναι άναγκαϊο διότι, όπως εϊδαμε στο τελευταϊο τμημα αυτοϋ τοϋ Κεφαλαίου, ή χρησιμοποίηση διαφορικϊων εϊναι Ένας τρόπος με τόν όποιο άντιμετωπϊζεται τό πρόβλημα τής μεγιστοποίησης τής συγκεντρωμένης συνάρτησης πιθανότητας (7.20).

Γιά τούς σκοπούς τοϋ Παραρτήματος αυτοϋ παίρνουμε τϊς μήτρες A , B καϊ C με τϊς κατάλληλες διαστάσεις.

Τό διαφορικό μιϊς μήτρας, άς ποϋμε τής μήτρας A, όρίζεται ώς έξϊς

$$dA = \{da_{ij}\} \quad (\text{Π.1})$$

Μέ βάση τόν όρισμό (Π.1) Έχουμε τούς παρακάτω κανόνες:

$$d(A + B) = dA + dB \quad (\text{Π.2})$$

$$d(AC) = (dA)C + A(dC) \quad (\text{Π.3})$$

*Αν ή μήτρα C εϊναι σταθερή, τότε $dC = 0$

*Εφαρμόζοντας τόν κανόνα (Π.2) στην περίπτωση τής μήτρας $AA^{-1} = I$, Έχουμε

$$(dA)A^{-1} + A(dA^{-1}) = dI = 0 \quad (\text{Π.4})$$

Κατά συνέπεια:

$$d(A^{-1}) = -A^{-1}(dA)A^{-1} \quad (\text{Π.5})$$

*Εφόσον:



$$\text{tr}A = \sum a_{ii}$$

$$d(\text{tr}A) = d(\sum a_{ii}) = \sum (da_{ii}) = \text{tr}(dA) \quad (\text{Π.6})$$

Αν C είναι μιά σταθερή μήτρα, τότε

$$d\text{tr}(CA) = C'dA \quad (\text{Π.7})$$

Εφόσον

$$\frac{\partial \det A}{\partial A} = A^+ \quad (\text{Π.8})$$

όπου A^+ είναι η προσαρτημένη μήτρα της μήτρας A , έχουμε

$$d(\det A) = \text{tr}(A^+ dA) \quad (\text{Π.9})$$

Κατά συνέπεια:

$$d \log(\det A) = \text{tr}(A^{-1} dA) \quad (\text{Π.10})$$

Εφόσον ο λογάριθμος ορίζεται μόνο για θετικούς αριθμούς, στην περίπτωση που

$$\det A < 0$$

παίρνουμε την απόλυτη τιμή του λογαρίθμου αυτού. Ορίζουμε την απόλυτη αυτή τιμή ως εξής:

$$\det B = -\det A = |\det A| \quad (\text{Π.11})$$

καί κάνοντας τις αντικαταστάσεις στη (Π.9) βρίσκουμε το ίδιο αποτέλεσμα.



BIBΛΙΟΓΡΑΦΙΑ

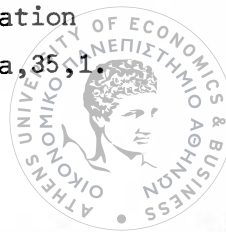
- Anderson, T.W. 'Estimation of the Parameters of a Single
(1950) Equation by the Limited-Information Maximum Likelihood Method', Ch.IX, in Statistical Inference in Dynamic Economic Models, Cowles Commission Monograph 10, New York, John Wiley and Sons, Inc.
- Anderson, T.W. 'The Asymptotic Distribution of Certain
(1951) Characteristic Roots and Vectors', in Proceedings of the Second Berkeley Symposium on Mathematical Statistics and Probability, J. Newman (Ed.), Berkeley, University of California Press.
- Anderson, T.W. The Statistical Analysis of Time Series, London,
(1958) John Wiley and Sons, Inc.
- Anderson, T.W. 'Estimation of the Parameters of a Single
and Rubin, H. Equation in a Complete System of Stochastic
(1949) Equations', Annals of Mathematical Statistics, Vol. 20.
- Anderson, T.W. 'The Asymptotic Properties of Estimates of the
and Rubin, H. Parameters in a Complete System of Stochastic
(1950) Equations', Annals of Mathematical Statistics, Vol. 21.
- Basmann, R.L. 'A Generalised Classical Method of Linear
(1957) Estimation of Coefficients in a Structural Equation', Econometrica, 25, pp. 77-83.



- Basmann, R.L. ''On Finite Sample Distribution of Generalised
(1960) Identifiability Test Statistics'', Journal
 of American Statistical Association, 55, pp.
 650-659.
- Box, M. Davies, Non Linear Optimisation Techniques, I.C.I.
D. and Swann, W. Monograph No. 5, Edinburgh and London, Oliver
(1969) and Boyd.
- Chernoff, H. ''Asymptotic Properties of Limited-Information
and Rubin, H. Estimates under Generalised Conditions'',
(1953) Ch.VIII, in Studies in Econometric Method,
 Cowles Commission Monograph 14, New York,
 John Wiley and Sons, Inc.
- Chow, G.C. ''Two Methods of Computing Full-Information
(1968) Maximum Likelihood Estimates in Simultaneous
 Stochastic Equations'', International
 Economic Review, 9.1.
- Chow, G.C. and ''An Alternative Proof of Hannan's Theorem on
Ray-Chaudhuri,D.K. Canonical Correlation and Multiple Equation
(1967) Systems'', Econometrica, 35,1.
- Cramér, H. Mathematical Methods of Statistics, Princeton,
(1946) Princeton University Press.
- Dhrymes, P.J. Econometrics, Statistical Foundations and
(1970) Applications, New York, Harper and Row.
- Dhrymes, P.J. ''Restricted and Unrestricted Reduced Forms:
(1973) Asymptotic Distribution and Relative
 Efficiency'', Econometrica, 41,1.
- 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. (1973) 'An Expository Note on the Derivation of the Two-Stage and Three-Stage Least Squares Estimators', Bulletin of Economic Research, Vol. 25, No.2, pp. 146-147.
- Durbin, J. (1954) 'Joint Confidence Regions for Multiple Regression Coefficients', Journal of American Statistical Association, 49, pp. 130-146.
- Durbin, J. (1963) 'Maximum Likelihood Estimation of the Parameters of a System of Simultaneous Equations', paper presented at the Copenhagen Meeting of the Econometric Society.
- Feller, W. (1957) An Introduction to Probability Theory and its Applications, New York, John Wiley and Sons, Inc.
- Fisher, F.M. (1966) The Identification Problem, New York, McGraw-Hill.
- Fletcher, R.(Ed.) (1969) Optimisation, London, Academic Press.
- Geary, R.C. (1949) 'Determination of Linear Relations between Systematic Parts of Variables with Errors of Observation the Variances of Which are Unknown', Econometrica 17.
- Goldberger, A.S. (1964) Econometric Theory, New York, John Wiley and Sons, Inc.
- Goldfeld, S. and Quandt, R. (1972) Non-Linear Methods in Econometrics, Amsterdam, North-Holland Publishing Co.
- Hannan, E.J. (1967) 'Canonical Correlation and Multiple Equation Systems in Econometrics', Econometrica, 35, 1.



- Hardy, G.H. Pure Mathematics, Cambridge, Cambridge
(1952) University Press.
- Hatanaka, M. "Hypothesis Testing in the Large Macro-
(1977) economic Models", International Economic
Review, Vol.18, No.3.
- Hausman, J.A. "Full Information Instrumental Variables
(1974) Estimation of Simultaneous Equation Systems",
Annals of Economic and Social Measurement,
3,4.
- Hausman, J.A. "An Instrumental Variable Approach to Full
(1975) Information Estimators for Linear and Certain
Non-Linear Econometric Models", Econometrica,
43,4.
- Hausman, J.A. "Specification Tests in Econometrics",
(1978) Econometrica, 46,6.
- Hendry, D.F. "The Structure of Simultaneous Equation
(1976) Estimators", Journal of Econometrics, 4,
pp. 51-88.
- Hoel, P.G. Introduction to Mathematical Statistics, 3rd
(1962) Edition, New York, John Wiley and Sons, Inc.
- Johnston, J. Econometric Methods, 1st Edition, New York,
(1963) McGraw-Hill Book Co.
- Johnston, J. Econometric Methods, 2nd Edition, New York-
(1972) Tokyo, McGraw-Hill Book Co.-Kogakusha Co.Ltd.
- Kadane, J.B. "Testing a Subset of the Overidentifying
(1974) Restrictions", Econometrica, 42,5.
- Khazzoom, J.D. "An Indirect Least Squares Estimator for
(1976) Overidentified Equations", Econometrica,
44,4.



- Klein, L.R. An Introduction to Econometrics, Englewood Cliffs, N.J., Prentice Hall, Inc.
(1962)
- Koopmans, T.C. 'Identification Problems in Economic Model Construction', Ch.2, in Studies in Econometric Method, Cowles Commission Monograph 14, New York, John Wiley and Sons, Inc.
(1953)
- Koopmans, T.C., 'Measuring the Equation Systems of Dynamic Rubins, H. and Economics', in Statistical Inference in Dynamic Economic Models, Cowles Commission Monograph 10, New York, John Wiley and Sons, Inc.
(1950)
- Koopmans, T.C. 'The Estimation of Simultaneous Linear and Hood, W.C. Economic Relationships', Ch.VI in Studies in Econometric Method, Cowles Commission Monograph 14, New York, John Wiley and Sons, Inc.
(1953)
- Loève, M. Probability Theory, New York, Von Nostrand Reinhold Company.
(1963)
- Madansky, A. Foundations of Econometrics, Amsterdam, North Holland Publishing Company.
(1976)
- Malinvaud, E. Statistical Methods of Econometrics, Amsterdam, North Holland Publishing Company.
(1970)
- Mann, H.B. and 'On Stochastic Limit and Order Relationships', Wald, A. Annals of Mathematical Statistics, 14.
(1943)
- Mann, H.B. and 'On the Statistical Treatment of Stochastic Wald, A. Difference Equations', Econometrica, 11.
(1943)



- Mood, M.M. and Graybill, F.A. Introduction to the Theory of Statistics,
New York, McGraw-Hill.
(1965)
- Morgan, A. and Vandaele, W. "On Testing Hypotheses in Simultaneous
Equation Models", Journal of Econometrics,
(1974) 2,1.
- Nagar, A.L. "The Bias and Moment Matrix of General k-Class
(1959) Estimators of the Parameters in Simultaneous
Equations", Econometrica, 17, pp.575-595.
- Nagar, A.L. "A Note on the Residual Variance Estimation
(1961) in Simultaneous Equation Estimators",
Econometrica, 28, pp.573-590.
- Nagar, A.L. "Double k-Class Estimators of Parameters in
(1962) Simultaneous Equations and their Small Sample
Properties", International Economic Review,
3, pp. 168-188.
- Quandt, R.E. "On Certain Small Sample Properties of
(1965) k-Class Estimators", International Economic
Review, 6, pp. 92-104.
- Rao, C.R. Linear Statistical Inference and its Applications,
(1973) New York, John Wiley and Sons, Inc.
- Rao, C.R. and Mitra, K. Generalised Inverse of Matrices and its
Applications, New York, John Wiley and Sons,
(1971) Inc.
- Reiersøl, O. "Confluence Analysis by Means of Lag-Moments
(1941) and other Methods of Confluence Analysis",
Econometrica, 9, pp. 1-24.



- Reiersøl, O. ''Confluence Analysis by Means of Instrumental
(1945) Sets of Variables'', Arkiv for Matematik,
Astronomi och Fusik, 32A (4).
- Rothenberg, T.J. ''Efficient Estimation of Simultaneous Equation
and
Systems'', Econometrica 32, 1-2.
- Leenders, C.T.
(1964)
- Sargan, J.D. ''The Estimation of Economic Relationships
(1958) using Instrumental Variables'', Econometrica,
26, pp. 393-415.
- Sargan, J.D. ''Wages and Prices in the U.K.: A Study in
(1964) Econometric Methodology'', in Econometric
Analysis for National Economic Planning,
London, Butterworth and Co. Ltd.
- Sargan, J.D. ''The Validity of Nagar's Expansion for the
(1974) Moments of Econometric Estimators'',
Econometrica, 42
- Sargan, J.D. ''Gramm-Charlier Approximations applied to t-
(1975) Ratios of k-Class Estimators'',
Econometrica, 43
- Theil, H. ''Repeated Least Squares applied to Complete
(1953a) Equation Systems'', The Hague: Central
Planning Bureau.
- Theil, H. ''Estimation and Simultaneous Correlation
(1953b) in Complete Equation Systems'', The Hague:
Central Planning Bureau.
- Theil, H. Economic Forecasts and Policy, 2nd Edition,
Amsterdam, North Holland Publishing Company.



- Theil, H. Principles of Econometrics, New York, John
(1971) Wiley and Sons, Inc.
- Walker, A.M. 'A Note on the Asymptotic Efficiency of an
(1963) Asymptotically Normal Estimator Sequence',
Journal of Royal Statistical Society, Series
B, 25
- Wallis, K.F. 'Introductory Econometrics', London, Gray
(1973) Mills Publishing Ltd.
- Working, E.J. 'What do Statistical Demand Curves Show',
(1927) Quarterly Journal of Economics, Reprinted in
Readings in Price Theory, pp. 97-115.
- Wu, D.M. 'Alternative Tests of Independence Between
(1973) Stochastic Regressors and Disturbances',
Econometrica, 41, 4.
- Zacks, S. The Theory of Statistical Inference, New York,
(1971) John Wiley and Sons, Inc.



ΑΓΓΛΟΕΛΛΗΝΙΚΟ

ΓΛΩΣΣΑΡΙΟ ΟΡΩΝ

A priori restrictions	ἐκ τῶν προτέρων περιορισμοί
Asymptotic	ἀσυμπτωτική
-distribution	-κατανομή
-theory	-θεωρία
-variance	-διακύμανση
Best linear transformation	ἄριστος γραμμικός μετασχηματισμός
Block diagonal matrix	διαγώνια μήτρα με στοιχεία ὑπομήτρες
Central limit theorem	κεντρικό ὄριακό θεώρημα
Change of variables	ἀλλαγή μεταβλητῶν
Coefficient	συντελεστής
Complete system	πλήρες σύστημα
Concentrated likelihood function	συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας
Constrained parameters	παράμετροι με περιορισμούς
Continuity theorem	θεώρημα τῆς συνέχειας
Convergence	σύγκλιση
-in distribution	-κατά κατανομή
-in probability	-κατά πιθανότητα
-in quadratic mean	-κατά μέσο τετραγώνου
-with probability one	-μέ πιθανότητα τῆ μονάδα
Disturbances	διαταρακτικοί ὄροι
Double k-class estimators	ἐκτιμητές τάξης διπλοῦ k



Equation	ἐξίσωση
-just identified	-ἀκριβῶς ταυτοποιημένη
-overidentified	-ὑπερταυτοποιημένη
-underidentified	-ὑποταυτοποιημένη
Estimator	ἐκτιμητής
-asymptotically biased	-ἀσυμπτωτικά μεροληπτικός
-asymptotically efficient	-ἀσυμπτωτικά ἀποτελεσματικός
-asymptotically unbiased	-ἀσυμπτωτικά ἀμερόληπτος
-best asymptotically normal	-ἄριστος ἀσυμπτωτικά κανονικός
-consistent	-συνεπής
Explanatory variables	ἐρμηνευτικές μεταβλητές
Full information maximum likelihood method	μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ ὅλες τῆς πληροφορίες
Generalised least squares method	γενικευμένη μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων
h-class estimators	ἐκτιμητές τάξης h
Identification	ταυτοποίηση
Identity	ταυτότητα
Independent random variables	ἀνεξάρτητες τυχαῖες μεταβλητές
Indirect least squares method	ἔμμεση μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων
Inequality	ἀνισότητα
Instrumental Variables method	μέθοδος τῶν βοηθητικῶν μεταβλητῶν
Iteration	ἐπανάληψη
Iterative optimisation method	ἐπαναληπτική μέθοδος ἀριστοποίησης
k-class estimators	ἐκτιμητές τάξης k



Laws of large numbers	νόμοι τῶν μεγάλων ἀριθμῶν
-Strong	-ἰσχυροῦ
-Weak	-ἀσθενεῖς
Likelihood ratio tests	ἔλεγχοι τοῦ λόγου πιθανότητας
Limited information maximum likelihood method	μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας μέ περιορισμένες πληροφορίες
Linearised maximum likelihood method	γραμμικοποιημένη μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας
Local maximum	τοπικό μέγιστο
Maximum likelihood estimator	ἐκτιμητῆς μέγιστης πιθανότητας
Maximum likelihood method	μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας
Necessary and sufficient condition	ἀναγκαῖα καί ἱκανή συνθήκη
Necessary condition	ἀναγκαῖα συνθήκη
Non-stochastic	μῆ στοχαστικός
Normalisation rule	κανόνας τυποποίησης
Normalised equation	τυποποιημένη ἐξίσωση
Observation	παρατήρηση
Observationally equivalent	παρατηρησιακά ἰσοδύναμα
Order condition	συνθήκη τάξης
Ordinary least squares method	ἀπλή μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων
Overidentifying linear restrictions	ὑπερταυτοποιητικοῦ γραμμικοῦ περιορισμοῦ
Parameter	παράμετρος
Random variable	τυχαία μεταβλητή
-degenerate	-ἐκφυλισμένη
-standardised	-τυποποιημένη
Rank condition	συνθήκη βαθμοῦ



Reduced form	ἀνηγμένη μορφή
Regularity conditions	συνθήκες κανονικότητας
Restrictions	περιορισμού
-linear	-γραμμικού
-non-linear	-μή γραμμικού
-zero	-μηδενικού
Sequence	ἀκολουθία
Specification	ἐξειδίκευση
-tests	-ἐλεγχοί
Starting values	ἀρχικές τιμές
Stochastic order of magnitude	στοχαστικές τάξεις μεγέθους
Structural form	διαρθρωτική μορφή
Structural parameters	διαρθρωτικές παράμετροι
Structure	δομή (διάρθρωση)
Three-stage least squares method	μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ τρία στάδια
Two-stage least squares method	μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγώνων σέ δύο στάδια
Unconstrained parameters	παράμετροι χωρίς περιορισμούς
Uniformly integrable	ὁμοιόμορφα ὀλοκληρώσιμη
Variables	μεταβλητές
-endogenous	-ἐνδογενεῖς
-exogenous	-ἐξωγενεῖς
-explanatory	-ἐρμηνευτικές
-lagged	-ἐνδογενεῖς μέ χρονικές
endogenous	ὕστερήσεις
-predetermined	-προκαθορισμένες
Vector random variable	διανυσματική τυχαία μεταβλητή



ΕΥΡΕΤΗΡΙΟ ΥΛΗΣ

Ἀκολουθία	16
Ἀκριβῶς ταυτοποιημένη ἐξίσωση	69
Ἀλλαγή μεταβλητῶν	62
Ἀνεξάρτητες καὶ μέ τήν ἴδια κατανομή τυχαῖες μεταβλητές	29
Ἀνεξάρτητες τυχαῖες μεταβλητές	28
Ἀνηγμένη μορφή	45
Ἀνισότητα τοῦ Chebychev	19
Ἀνισότητα τοῦ Markov	19
Ἀπλή μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων	76
Ἄριστος γραμμικός μετασχηματισμός	97
Ἀρχικές τιμές	163
Ἀσυμπτωτική διακύμανση	33
Ἀσυμπτωτική κατανομή	33
Γενικευμένη μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων	88
Γραμμικοποιημένη μέθοδος τῆς μέγιστης πιθανότητας	157
Διανυσματική τυχαία μεταβλητή	25
Διαρθρωτική μορφή	45
Διαταρακτικοῦ ὄρου	41
Ἐκτιμητής	32
-ἀσυμπτωτικά ἀμερόληπτος	32
-ἀσυμπτωτικά ἀποτελεσματικός	33
-ἀσυμπτωτικά μεροληπτικός	



'Εκτιμητής	32
-ἄριστος ἄσυμπτωτικά κανονικός	34
-μέγιστη πιθανότητα	126
-συνεπής	32
-τάξης διπλοῦ k	104
-τάξης h	105
-τάξης k	104
"Ελεγχοι ἐξειδίκευσης	150
"Ελεγχος τοῦ λόγου πιθανότητας	129
"Εμμεση μέθοδος τῶν ἐλάχιστων τετραγῶνων	76
'Εξειδίκευση τοῦ ὑποδείγματος	59
'Εξίσωση	
-ἀκριβῶς ταυτοποιημένη	69
-ὑπερταυτοποιημένη	69
-ὑποταυτοποιημένη	69
'Επαναληπτική μέθοδος ἀριστοποίησης	163
'Επανάληψη	163
θεώρημα τῆς συνέχειας	24
-τοῦ Chebychev	28
-τοῦ Colmogorov	28,29
-τοῦ Cramer	27
-τοῦ Khintchine	29
-τοῦ Slutsky	26
-τοῦ Liapounov	30
-τῶν Lindeberg-Feller	30
-τῶν Lindeberg-Levy	30
Κανόνας τυποποίησης	47
Κεντρικά ὀριακά θεωρήματα	28



Μέθοδοι άμεσης έρευνας	152
-κλίσης	152
Μέθοδος τής μέγιστης πιθανότητας	
-μέ όλες τύς πληροφορίες	151
-μέ περιορισμένες πληροφορίες	134
-τών βοηθητικῶν μεταβλητῶν	93
-τών ελάχιστων τετραγώνων σέ δύο στάδια	84
-τών ελάχιστων τετραγώνων σέ τρία στάδια	113
Μεταβλητές	
-ένδογενείς	41
-ένδογενείς μέ χρονικές ύστερήσεις	41
-έξωγενείς	41
-προκαθορισμένες	41
-έρμηνευτικές	48
Νόμοι τών μεγάλων άριθμῶν	28
-άσθενείς	29
-ίσχυροί	29
Όμοιόμορφα όλοκληρώσιμη συνάρτηση	24
Παράμετροι	41
-ανηγμένης μορφής	81
-διαρθρωτικές	87
-μέ περιορισμούς	156
-χωρίς περιορισμούς	156
Παρατηρήσεις	43
Παρατηρησιακά ίσοδύναμα ύποδείγματα	63
Περιορισμοί	60
-γραμμικού	



Περιορισμός	
-μή γραμμικού	60
-μηδενικού	60
Πλήρες σύστημα	49
Συγκεντρωμένη συνάρτηση πιθανότητας	129
Σύγκλιση	16
-κατά κατανομή	22
-κατά μέσο τετραγώνου	16
-κατά πιθανότητα	16
-μέ πιθανότητα τή μονάδα	16
Συνθήκη βαθμοῦ	69
-τάξης	69
Συνθήκες κανονικότητας	127
Συντελεστές	41
Στοχαστικές τάξεις μεγέθους	18
Ταυτοποίηση	55
Ταυτότητα	36
Τοπικό μέγιστο	127
Τυποποιημένη εξίσωση	47
Τυχαία μεταβλητή	16
-διανυσματική	25
-έκφυλισμένη	18
-τυποποιημένη	29
Ύπερταυτοποιημένη εξίσωση	69
Ύπερταυτοποιητικού γραμμικού περιορισμού	90
Ύποταυτοποιημένη εξίσωση	69



