

# «ΤΟ ΠΡΟΒΛΗΜΑ ΤΗΣ ΠΟΛΥΣΥΓΓΡΑΜΜΙΚΟΤΗΤΟΣ :

## Π Α Ρ Α Τ Η Ρ Η Σ Ε Ι Σ»

Τον κ. ΕΠΑΜΕΙΝΩΝΔΑ Ε. ΠΑΝΑ (M. Sc.)

Βοηθοῦ τῆς Τακτικῆς ἔδρας τῆς Οἰκονομετρίας - Α.Σ.Ο.Ε.Ε.

### 1. Εἰσαγωγὴ

Ἄφορμή τοῦ παρόντος σημειώματος εἶναι τὸ ἄρθρον τοῦ M. Σακέλλη (¹) δημοσιευθὲν εἰς τὰς Σπουδὰς καὶ ἡ ἀρχὴ τοῦ S. Johnson (1709 - 1784), κατὰ τὴν δόπιαν «Ἐχομεν δύο εἰδῶν γνώσεις ἐνὸς ἀντικειμένου· ἡ μία εἶναι ὅτι γνωρίζομεν ἐμεῖς οἱ ἴδιοι τὸ ἀντικείμενον (δική μας πνευματικὴ ἀνακάλυψις) ἡ γνωρίζομεν ποσδυνάμεθα νὰ εὑρωμεν τὰ στοιχεῖα τοῦ ἀντικειμένου ποὺ διαφερόμεθα.

Τὸ πρῶτον κοινὸν ἐρώτημα ὅταν ἔρχεται — πιστεύω — κανεὶς εἰς ἐπαφὴν μὲ τὸ ἄρθρον τοῦ Σακέλλη εἶναι ποῖος εἶναι ὁ σκοπὸς τοῦ ἄρθρου αὐτοῦ;

Δύο ἀπαντήσεις ὑπάρχουν ἡ ὅτι ὁ συγγραφεὺς προσέθεσε κάτι τὸ νέον εἰς τὸ πρόβλημα τῆς πολυσυγγραμμικότητος, ἡ ὅτι παρουσιάζει μίαν γενικὴν περίληψιν τοῦ θέματος.

Ἄμφοτεραι αἱ ἀπαντήσεις δὲν ἱκανοποιοῦν τὴν ἀρχὴν τοῦ Johnson καὶ δὲν τὴν ἱκανοποιοῦν διότι οὔτε κάτι νέον προσέθεσεν ἀλλὰ οὔτε καὶ μίαν γενικὴν περίληψιν τοῦ θέματος παρουσίασε καθὼς θὰ ἴωμεν περαιτέρω.

Δυστυχῶς εἴμεθα ὑποχρεωμένοι νὰ ἐπισημάνωμεν τὸ γεγονὸς ὅτι σχεδὸν τὸ δῆλον ἄρθρον τοῦ Σακέλλη εἶναι ἀντιγραφὴ ἐργασίας τοῦ Giles (²) \*. Σημειωτέον ὅτι ἐκ τοῦ συνόλου τῶν 384 στοίχων τοῦ περὶ οὖ ἄρθρου (¹) μόνον οἱ 88 δὲν ἀνήκουν εἰς τὸν Giles, ἐνῶ τὸ μεγαλύτερον μέρος τῶν ὑπολοίπων στοίχων ἀναφέρεται εἰς τοὺς Farrar καὶ Clauer (³),

Παρὰ ταῦτα τὸ μέρος τὸ ληφθὲν ἀπὸ τὴν ἐργασίαν τοῦ Giles δὲν ἀπεδόθει πιστά, διότι ἀφ' ἐνὸς μὲν ὑπάρχουν μεταφραστικὰ λάθη, διφειλόμενα προφανῶς εἰς τὴν μὴ ἐπαρκὴν γνῶσιν τῆς δρολογίας τῆς γραμμικῆς ἀλγέβρας ὑπὸ τοῦ συγγραφέως τοῦ ἄρθρου, ἀφ' ἑτέρου λόγῳ ἐνδιαιμέσων παραλείψεων.

\* Σημ. Συντάξεως. 'Ο κ. Σακέλλης μᾶς ἀνεκοίνωσε δι' ἐπιστολῆς του (21). 4/77 διτὸ δημοσιευθὲν ἄρθρον του «Στ.πουδαί». 4ον, 1976) στηρίζεται εἰς τὸ ἔργον του D.E.A. Gilés «Essays on Econometric Topics : From theory to practice».

Όσκοπός τού παρόντος συντόμου σημειώματος είναι άφ' ενδός μὲν νὰ παρουσιάσῃ ἐν συντομίᾳ τὶς τελευταῖς μεθόδους ἐπάνω εἰς τὸ πρόβλημα τῆς πολυσυγγραμμικότητος καὶ ἀφ' ἑτέρου νὰ παρουσιάσῃ τὶς κριτικὲς ποὺ ἔχουν γραφῇ ἐπάνω εἰς τὸ θέμα, τὸ δόποῖον παρουσίασεν δὲ Σακέλλης.

**Υπόδειγμα :** "Εχομεν τὸ ἀκόλουθον γραμμικὸν ὑπόδειγμα :

$$y = x\beta + \varepsilon \quad (1)$$

ὅπου :

$y$  : εἶναι ἐν  $T \times 1$  διαστάσεως διάνυσμα τῆς ἐξηρτημένης μεταβλητῆς

$x$  : εἶναι εἰς  $T \times N$  διαστάσεως μὴ στοχαστικὸς πίναξ παρατηρήσεων τῶν ἔρμηνευτικῶν μεταβλητῶν

$\beta$  : εἶναι ἐν  $N \times 1$  διαστάσεως διάνυσμα τῶν ἀγνώστων παραμέτρων

$\varepsilon$  : εἶναι ἐν  $T \times 1$  διαστάσεως διάνυσμα τῶν σφαλμάτων.

**Υποθέσεις :**

$E(\varepsilon) = 0$  ὅπου κατὰ Malinvaud (4) εἶναι ἀναγκαία ἡ ὑπόθεση αὕτη ἄλλως τὸ ὑπόδειγμα δὲν εἶναι ταυτοποιήσιμον.

$E(\varepsilon\varepsilon') = \sigma^2 I_t$

Ο πίναξ  $x$  ἔχει τάξιν  $N$ .

### Όρισμὸς τοῦ προβλήματος τῆς πολυσυγγραμμικότητος

"Οταν μεταξὺ τῶν ἀνεξαρτήτων μεταβλητῶν ὑφίστανται μία ἢ περισσότεραι γραμμικαὶ σχέσεις τότε λέγομεν ὅτι αἱ μεταβληταὶ αὐτὰὶ εἶναι πολυσυγγραμμικαῖ. (Δηλαδὴ ίσχύει  $\rho(x) = a$  ὅπου  $\rho(x)$  παριστᾶ τὴν τάξιν τοῦ πίνακος μὲ  $0 \leq a < N$ ).

Μία ἄλλη περίπτωσις εἰς τὴν ὁποίαν ἡ τάξις τοῦ πίνακος δὲν εἶναι ἵση μὲ  $N$  εἶναι ὅταν  $T < N$  τὸ δόποῖον σημαίνει ὅτι δὲ ἀριθμὸς τῶν παρατηρήσεων εἶναι μικρότερος ἀπὸ τὸν ἀριθμὸν τῶν συντελεστῶν ποὺ πρόκειται νὰ ἐκτιμηθοῦν. Τέτοια κατάστασις παρουσιάζεται ὅταν ἔχωμεν οἰκονομετρικὰ ὑποδείγματα, ίδε F. M. Fisher (5). Θὰ λέγωμεν ὅτι ἔχωμεν τελεῖαν πολυσυγγραμμικότητα ὅταν  $|x'x| = 0$  ἐνῶ ὅταν συμβαίνει  $|x'x| \rightarrow 0$  θὰ λέγωμεν ὅτι ἔχωμεν μὴ πλήρη πολυσυγγραμμικότητα τείνουσαν δμως πρὸς τὴν τελεῖαν πολυσυγγραμμικότητα. Εἰς τὴν πρᾶξιν παρουσιάζεται περισσότερον ἡ περίπτωσις τῆς μὴ πλήρους πολυσυγγραμμικότητος.

Δοθέντος, τώρα, τοῦ προβλήματος τῆς πολυσυγγραμμικότητος γεννᾶται ἡ ἀκόλουθος ἔρωτησις :

Τί πρέπει νὰ κάνωμεν ; Διὰ νὰ δώσωμεν ἀπάντησιν εἰς τὸ ἔρωτημα αὐτὸ θὰ ἀναφέρωμεν δύο λύσεις, ἡ μὲν μία ἡ δόποία κάνει χρῆσιν τοῦ γενικευμένον ἀντιστρόφου πίνακος (Generalized Inverse Matrix Method), ἡ δὲ ἄλλη κάνει χρῆσιν τῆς Ridge Regression (RR).

## 2. Μέθοδος του γενικευμένου άντιστρόφου πίνακος (6,7,8,9)

Η μέθοδος αυτή κάνει χρήσιν του γενικευμένου άντιστρόφου πίνακος διὰ τὴν άντιμετώπισην του προβλήματος τῆς πολυσυγγραμμικότητος, οὕτω θεωρούμεν σκόπιμον νὰ δώσωμεν δρισμένα στοιχεῖα ἐκ τῆς θεωρίας τῶν γενικευμένων πινάκων.

**Όρισμός :** Ο γενικευμένος άντιστροφος ἐνδὲ  $\rho \times q$  διαστάσεως πίνακος  $A^-$  οίασδήποτε τάξεως εἶναι εἰς  $q \times p$  πίναξ  $A^-$  διόποιος ίκανοποιεῖ τὴν ἔξισην :

$$AA^- A = A \quad (2)$$

Εἰς τὴν βιβλιογραφίαν διόποιος πίναξ  $A^-$  ἀναφέρεται καὶ ὡς : «άντιστροφος», ἢ ὡς «ψευδοαντίστροφος» ἢ καὶ ὡς «ὑπὸ συνθήκην ἀντίστροφος».

Έχομεν νὰ παρατηρήσωμεν διὰ διάλογον πινάκων  $A^-$  οἱ διόποιοι ἐπαλήθευσον τὴν (2). Εἶναι δὲ διόποιος πίναξ  $A^-$  μονοσημάντως δρισμένος διὰ  $A^- = A^{-1} \leftrightarrow |A| \neq 0$ .

Ο Penrose (<sup>6</sup>) ἀπέδειξεν διὰ κάθε  $\rho \times q$  πίνακα  $A$  ὑπάρχει εἰς καὶ μόνον εἰς  $q \times p$  πίναξ  $A^+$  τέτοιος ὥστε :

- (i)  $AA^+A = A$
- (ii)  $A^+ AA^+ = A^+$
- (iii)  $(A^+A)' = A^+A$
- (iv)  $(AA^+)' = AA^+$
- (v)  $\text{tr}AA^+ = \text{rank}A = \text{tr}A^+A$

Παρατηροῦμεν ἐκ τῆς (i) διὰ, κάθε πίναξ του Penrose εἶναι ἐπίσης γενικευμένος άντιστροφος πίναξ.

Θὰ ἴδωμεν, τώρα, πῶς ἡ ὡς ἄνω θεωρία ἐφαρμόζεται εἰς τὴν περίπτωσιν ἐπιλύσεως συστημάτων  $y = Ax$  διὰ  $|A| = 0$  μὲν  $x$  αἱ ζητούμεναι λύσεις. Κατὰ τὸν Rao (<sup>7, 8</sup>) διὰ τὸ σύστημα  $y = Ax$  μὲν  $|A| = 0$  ὅλαι αἱ λύσεις του δίδονται ἀπὸ τὴν σχέσιν  $x^+ = A^-y$ .

Ἐπανερχόμεθα εἰς τὴν σχέσιν (1) τῆς πρώτης παραγράφου, ἀλλὰ μὲ τὸν πίνακα  $x$  μὴ ίκανοποιοῦντα τὴν συνθήκην τάξεως, τότε ἐκ τῆς (1) ἔχομεν :

$$(x'x)^{\wedge} \beta = x'y \quad (3)$$

ἢ (3) δέ, δὲν ἔχει μονοσήμαντον λύσιν ἀφοῦ διόποιος πίναξ  $x$  ἔχει τάξιν  $a < N$ .

Διὰ νὰ λάβωμεν μίαν ἀπὸ τὰς λύσεις χρησιμοποιοῦμεν τὸν γενικευμένον άντιστροφον πίνακα  $(x'x)^-$  τοῦ  $(x'x)$  καὶ ἔχομεν τὴν λύσιν :

$$\overset{\sim}{\beta} = (x'x)^{-}x'y \quad (4)$$

Χρησιμοποιώντας δημοσιευμένους τὸν πίνακα Penrose διόποιος πλεονεκτεῖ λόγῳ του μονοσημάντου, μεταξὺ τῶν γενικευμένων πινάκων, ἔχομεν τὸν «Ἄριστον — γραμμικὸν ἀμερόληπτον ἐκτιμητὴν τοῦ Penrose» τοῦ  $\beta$  διόποιος δίδεται ἀπὸ τὴν σχέσιν :

$$\beta^* = (x'x)^+x'y \quad (5)$$

### 3. Η μέθοδος τῶν Hoerl καὶ Kennard (<sup>10 11, 12, 13, 14</sup>) ή η μέθοδος τῆς Ridge Regression

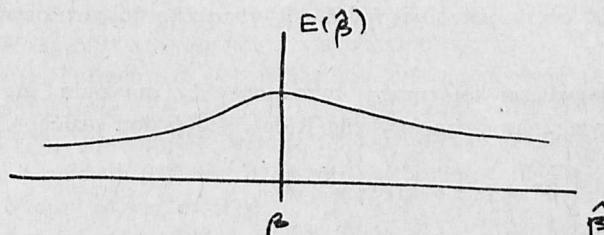
Πρίν ἀπ' ὅλα, ᾧ ἔδωμεν ποία εἶναι η φιλοσοφία ή δοπία διέπει τὴν μεθοδολογίαν τῶν Hoerl καὶ Kennard οὕτως ώστε νὰ κατανοήσωμεν τὴν συμβολήν των εἰς τὸ πρόβλημα τῆς πολυσυγγραμμικότητος.

Καθὼς φαίνεται ἀπὸ τὴν σχέσιν  $\text{Var}(\hat{\beta}) = \sigma^2 (X'X)^{-1}$  η διακύμανσις γίνεται ἀρκούντως μεγάλη ὅταν ἔχωμεν πολυσυγγραμμικότητα μὲ ἀποτέλεσμα νὰ μη ἔχωμεν ἀξιόλογον ἐκτιμητὴν τοῦ  $\beta$ .

Συνεπῶς, κατὰ τοὺς Hoerl καὶ Kennard θὰ ητο δυνατὸν νὰ εὔρωμεν μίαν μεθοδολογίαν διὰ τῆς δοπίας νὰ ἐλαχιστοποιεῖται η διακύμανσις —αὐτὸς εἶναι τὸ κέρδος καὶ η ἐπιδίωξις τῆς μεθοδολογίας τῶν Hoerl καὶ Kennard— καὶ ἀπὸ τὴν ἄλλην νὰ εἰσάγεται κάποια μεροληπτικότης.

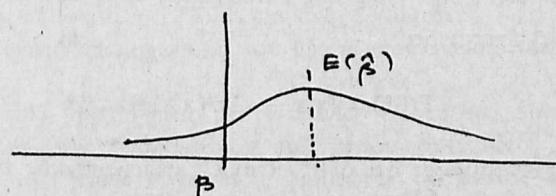
Γραφικῶς, δυνάμεθα νὰ παραστήσωμεν τὰς δύο περιπτώσεις, η μία διὰ τὴν δοπίαν ἐφαρμόζομεν τὴν τεχνικὴν τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων καὶ μὲ τὴν παρουσίαν τοῦ προβλήματος τῆς πολυσυγγραμμικότητος καὶ η ἄλλη ὅταν ἐφαρμόζομεν τὴν προταθεῖσαν ὑπὸ τοὺς Hoerl καὶ Kennard μεθοδολογίας.

Περίπτωσις πρώτη :



$E(\hat{\beta}) = \beta$  ἄρα καὶ μηδὲν μεροληπτικότητα, ἐνῶ η τιμὴ τῆς  $\text{Var}(\hat{\beta})$  εἶναι μεγάλη.

Περίπτωσις δευτέρα (η ὑπὸ τῶν Hoerl καὶ Kennard) :



$E(\hat{\beta}) \neq \beta$  ἄρα ὑπάρχει κάποια μεροληπτικότης ἐνῶ η τιμὴ τῆς  $\text{Var}(\hat{\beta})$  εἶναι μικρή.

Μὲ μιὰ πρώτη ματιὰ δυνάμεθα νὰ εἰπωμεν ὅτι ἡ μεθοδολογία τῶν Hoerl καὶ Kennard παρουσιάζει τὸ πλεονέκτημα ὅτι χρησιμοποιεῖ ὅλες τὶς μεταβλητὲς αἱ ὁποῖαι περιλαμβάνονται εἰς τὸ οἰκονομετρικὸν ὑπόδειγμα (π.χ. χωρὶς τὴν ἀφαίρεσιν ώρισμένων μεταβλητῶν) μὲ μόνον μειονέκτημα ὅτι ἔχομεν μεροληπτικὸν ἐκτιμητήν.

Οὕτως οἱ Hoerl καὶ Kennard ἀντὶ τοῦ  $\hat{\beta} = (x'x)^{-1}x'y$  προτείνουν τὸν ἀκόλουθον ἐκτιμητήν.

$$\hat{\beta}^* = (x'x + \kappa I)^{-1}x'y \quad (1)$$

μὲ  $\kappa > 0$  εἰς τὸν ὁποῖον ἔδωσαν τὴν ὀνομασίαν Ridge Regression.

Ἐκ τῆς (1) εἶναι προφανὲς ὅτι διὰ  $\kappa = 0$  ὁ ὥστις ἐκτιμητής μεταπίπτει εἰς τὸν γνωστὸν ἐκτιμητήν τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων.

Ἡ (1) εἰς τὴν γενικευμένην τῆς μορφὴν γράφεται :

$$\hat{\beta}^* = (x'x + KI)^{-1}x'y \quad (2)$$

ὅπου ὁ  $K$  εἶναι εἰς διαγώνιος πίναξ.

Ἄμεσως, γίνεται ἀντιληπτὸν ὅτι τὸ πρόβλημα ἔδω εἶναι τὸ πᾶς θὰ εὕρωμεν τὸ  $K$  (μειονέκτημα τῆς μεθόδου).

Οἱ Hoerl καὶ Kennard προτείνουν διαφόρους τρόπους εύρέσεως τοῦ  $K$ . ὁ ἀπλούστερος δὲ τούτων εἶναι ἡ διὰ τῆς γραφικῆς παραστάσεως μέθοδος τοῦ  $\hat{\beta}^*$  ἔναντι τοῦ  $\kappa$ .

**3.1. Ἀξιοσημείωτοι ιδιότητες:** ἀναφέρομεν ἐν συντομίᾳ τὰς πλέον βασικὰς ιδιότητας τῶν ἐκτιμητῶν τῆς Ridge Regression μεθόδου.

a) Ἐκ τῶν  $\begin{cases} \hat{\beta}^* = (x'x + \kappa I)^{-1}x'y \\ \hat{\beta} = (x'x)^{-1}x'y \end{cases}$

ἔπειται ὅτι :

$$\hat{\beta}^* = (x'x + \kappa I)^{-1}x'y = (x'x + \kappa I)^{-1}(x'x) \hat{\beta} \quad (a1)$$

ἥτοι ὁ  $\hat{\beta}^*$  εἶναι εἰς γραμμικὸς μετασχηματισμὸς τοῦ  $\beta$ .

β) Ἐκ τῆς (a1) ἔπειται ὅτι

$$E(\hat{\beta}^*) = (x'x + \kappa I)^{-1}(x'x) \beta \neq \hat{\beta}$$

ἐκ τῆς ὁποίας ἐμφαίνεται ὅτι ὁ  $\hat{\beta}^*$  εἶναι εἰς μεροληπτικὸς ἐκτιμητής.

γ) Ἡ διακύμανσις δίδεται ἐκ τῆς σχέσεως :

$$Var(\hat{\beta}^*) = \sigma^2 (x'x + \kappa I)^{-1} (x'x) (x'x + \kappa I)^{-1}.$$

- δ) Ἀποδεικνύεται ὅτι ἡ διακύμανσις εἶναι φθίνουσα συνάρτησις τοῦ κ.  
 ε) Ἀποδεικνύεται ὅτι ἡ μεροληπτικότης εἶναι αὔξουσα συνάρτησις τοῦ κ.

### 3.2. Τί ἔδειξαν αἱ μέχρι τοῦδε ἐφαρμογαὶ

Κατὰ τοὺς Brown καὶ Beattie<sup>(15)</sup> ἡ μέθοδος τῶν Hoerl καὶ Kennard ἀπαιτεῖ a priori πληροφορίας διὰ τὴν ἐπιτυχῆ ἐφαρμογήν της. Εἰδικώτερον διὰ τὰ οἰκονομικὰ ὑποδείγματα προκύπτουν τὰ καλύτερα ἀποτελέσματα ἐφ' ὅσον ὅλοι οἱ συντελεσταὶ τῆς παλινδρομήσεως ἔχουν τὸ αὐτὸν πρόσημον καὶ στατιστικῶς εἶναι ἀξιόλογοι.

Κατὰ τοὺς Dempster, Schatzoff καὶ Wermuth<sup>(16)</sup> εἶναι δυνατὸν νὰ ἔχωμεν βελτιώσεις μέσω τῆς τεχνικῆς τῶν Hoerl καὶ Kennard ὅταν ἡ σχέσις ἔξαρτήσεως μεταξὺ τῶν ἐρμηνευτικῶν μεταβλητῶν εἴναι ίσχυρά.

Ο Farebrother<sup>(17)</sup> ἔδειξε τὴν ὁμοιότητα τῆς Ridge Regression τεχνικῶς μὲ ἐκείνης τῆς ἐλαχιστοποιήσεως τοῦ μέσου σφάλματος τετραγώνου.

Ο Hsiang<sup>(18)</sup> ἔδειξεν ὅτι κάτω ἀπὸ ώρισμένες ὑποθέσεις οἱ ἐκτιμηταὶ διὰ τῆς μεθόδου τῶν Hoerl καὶ Kennard εἶναι ίσοδύναμοι μὲ τοὺς Bayesian ἐκτιμητάς.

Οι Lindley καὶ Smith<sup>(19)</sup> χρησιμοποιῶντας τὴν θεωρίαν τοῦ Bayes εἰς τὸ γραμμικὸν ὑπόδειγμα ἔλαβον ἐκτιμήσεις ὁμοίας μὲ ἐκείνας τῶν Hoerl καὶ Kennard μὲ τὴν μόνην διαφορὰν ως πρὸς τὴν ἐκλογὴν καὶ τὴν ἐρμηνείαν τοῦ κ.

Ο McDonald<sup>(20)</sup> ἔδειξεν ὅτι οἱ συντελεσταὶ τῆς Ridge Regression δύνανται νὰ ἐκφρασθοῦν ως ρηταὶ συναρτήσεις τῆς παραμέτρου κ.

Οι McDonalt καὶ Galarmian<sup>(21)</sup> ἀπέδειξαν διὰ παραδειγμάτων ὅτι ὅταν αἱ μεταβληταὶ προβλέψεως εἶναι ίσχυρῶς σύσχετισμέναι, τότε ἡ τεχνικὴ τῆς Ridge Regression εἶναι προτιμητέα ἐκείνης τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων.

Οι Smith καὶ Goldstein<sup>(22)</sup> κριτικάρωντας τὸ ἄρθρον τῶν Conniffe καὶ Stone<sup>(23)</sup> εἰς τὸ ὄποιον ίσχυρίζονται ὅτι :

(α) οἱ ἐκτιμηταὶ διὰ τῆς μεθόδου τῆς Ridge Regression δὲν ἔχει ἀποδειχθῆ ὅτι ἔχουν μικρότερον μέσον σφάλμα τετραγώνου διὰ ἐκτιμητὰς μὲ τὸ κ ἐκτιμθέν.

(β) Ἀφοῦ τὸ κ ἔχει ἐκτιμηθῆ, αἱ διακυμάνσεις τῶν ἐκτιμητῶν τῶν συντελεστῶν δὲν μποροῦν νὰ ὑπολογισθοῦν.

(γ) Τὰ κριτήρια διὰ τὴν ἐκλογὴν τοῦ κ δὲν εἶναι ἀκριβῆ.

Ἐναντι τούτων οἱ Smith καὶ Goldstein ἀναφέρουν ὅτι :

(α') ὑπάρχει δυνατότης μειώσεως τοῦ μέσου σφάλματος τετραγώνου διὰ μικρές τιμές τοῦ κ,

(β') τὸ κ δὲν εἶναι συνάρτησις τοῦ γ καὶ ως ἐκ τούτου δύναται νὰ θεωρηθῆ ως σταθερὰ κατὰ τὸν ὑπολογισμὸν τοῦ μέσου σφάλματος τετραγώνου,

(γ') ἡ τεχνικὴ τῆς Ridge Regression βελτιώνει τὸ μέσον τετραγωγικὸν σφάλμα,

(δ') ἡ Ridge Regression εἶναι προτιμητέα ἔναντι τῶν ἐλαχίστων τετραγώνων ὅταν δὲν ὑπάρχουν ἀρκετὰ στατιστικὰ στοιχεῖα.

#### 4. Παρατηρήσεις ἐπὶ τοῦ ἄρθρου τοῦ Σακέλλη

(i) "Εχομεν νὰ παρατηρήσωμεν διὰ τὴν «μέθοδον τῆς συγκρίσεως τῶν με-  
ρικῶν συντελεστῶν, μὲ τὸν δλικὸ συντελεστὴ πολλαπλοῦ προσδιορισμοῦ» διτ :

- (α) ἡ ὑπὸ τοῦ Klein μέθοδος εἶναι «Rule of Thumb»
- (β) δὲν εἶναι καὶ ἀναγκαῖα συνθήκη
- (γ) ἵδε παρατηρησιν (iii) κατωτέρῳ.

(ii) Εἰς τὴν σελίδα 889 διαβάζωμεν διτ «μὲ τὴν εἰσαγωγὴν μᾶς μεταβλη-  
τῆς . . .» χωρὶς νὰ δρίζεται ποία εἶναι ἡ μεταβλητὴ καθὼς καὶ ἀνάλογες στα-  
τιστικὲς ὑποθέσεις εἰς τὶς ὁποῖες πρέπει νὰ ὑπακούῃ ἡ μεταβλητή.

Ἐπὶ πλέον διὰ νὰ μελετήσωμεν τὴν μορφὴν τῆς πολυσυγγραμμικότητος  
βάσει τῆς στατιστικῆς τ προϋποτίθεται διτ τὰ  $x_i$  καὶ  $x_j$  (σελίς 889 πρᾶγμα ποὺ  
δὲν ἀναφέρεται) εἶναι μεταξύ τους ἀνεξάρτητες καὶ ἀκολουθοῦν τὴν κάνονικὴν  
κατανομήν· αὐτὸ δὲ τὸ κριτήριον ἐφαρμόζεται διὰ κάθε ζεῦγος  $x_i$  καὶ  $x_j$ .

(iii) Ἀφοῦ δὲ Σακέλλης παρουσιάζει μίαν περίληψιν τῆς φιλολογίας τῆς  
πολυσυγγραμμικότητος θὰ ὅφειλε πρὸς πλήρη ἐνημέρωσιν τῶν ἀναγνωστῶν  
νὰ παρουσιάσῃ τὰ μέχρι σήμερον γραφέντα ἐπὶ τοῦ θέματος ἀπόψεις καὶ κρί-  
σεις. Ἐπὶ παραδείγματι, θὰ ἡτο χρησιμώτατον νὰ πληροφορηθῇ ὁ ἀναγνώστης  
τὶς ἀπόψεις τοῦ R. Wichers (<sup>24</sup>) διὰ τὸ τρίτον στάδιον τῆς μεθοδολογίας τῶν  
Farrar καὶ Glauber — ἦτοι τὴν εὑρεσιν τῆς μορφῆς τῆς πολυσυγγραμμικότητος.

Εἰς τὸ ἄρθρον του δ P. Wichers ἀπέδειξεν διτ τὸ τρίτον στάδιον τοῦ κριτη-  
ρίου τῶν Farrar καὶ Glauber εἶναι μὴ ἀποτελεσματικόν. Κατ' ἄρχας θεωροῦ-  
μεν τὸν συσχετισμένον πίνακα Π τοῦ γραμμικοῦ ὑποδείγματος καὶ μὲ π; παρι-  
στᾶμεν τὰς στήλας του.

Ποία ἡτο ἡ στρατηγικὴ τοῦ Wichers; Διὰ νὰ ἀποδείξῃ διτ τὸ τρίτο μέρος  
τοῦ κριτηρίου τῶν Farrar καὶ Glauber δὲν ἰσχύει, κατεσκεύασε δύο συσχε-  
τισμένους πίνακες οἱ δοῦοι εδίδον τὴν αὐτὴν τιμὴν εἰς τὸν μερικὸν συντελε-  
στὴν  $r_{ij}$  καὶ μὲ διαφορετικὲς μορφὲς πολυσυγγραμμικότητος. Μάλιστα δὲ εἰς  
τὸ παράδειγμά του προέκυψαν τὰ ἀκόλουθα ἀποτέλεσματα:

α) Διὰ τὸν πρῶτον πίνακα:  $r_{12} = -2^{-1/2}$  καὶ  $\pi_1' \pi_2 = .99$  καὶ ὅπότε αἱ στή-  
λαι  $\pi_1$  καὶ  $\pi_2$  παρουσιάζουν ἰσχυρὰν συσχέτισιν.

β) Διὰ τὸν δεύτερον πίνακα:  $r_{12} = -2^{1/2}$  καὶ  $\pi_1' \pi_2 = 0$  καὶ συνεπῶς αἱ  
στήλαι  $\pi_1$  καὶ  $\pi_2$  εἶναι ὀρθογώνιαι.

"Ἄρα τὸ συμπέρασμα τοῦ Wichers εἶναι διτ τὸ  $r_{ij}$  δὲν εἶναι τὸ κατάλλη-  
λον μέτρον τῆς πολυσυγγραμμικότητος, ταυτόχρονα προτείνει μίαν στα-  
τιστικὴν ἡ δοῖα κατανέμεται ὥς ἡ F.

(iv) Τὰ κριτήρια τὰ ὁποῖα ἀνέπτυξαν οἱ Farrar καὶ Glauber στηρίζονται  
ἐπὶ τῆς ὑποθέσεως διτ αἱ ὑπὸ μελέτην μεταβλητὰὶ ἀκολουθοῦν μίαν κανονικὴν  
κατανομήν· αὐτὴ εἶναι μία πολὺ λεπτὴ ὑποθέσεις καὶ τὸ διατὶ μᾶς τὸ δίδουν  
τὰ ἄρθρα τῶν Kumar (<sup>25</sup>) καὶ O'Hagan - McCabe (<sup>26</sup>).

Ο Kumar ὀρθῶς διακρίνει δύο μορφὲς γραμμικῶν ὑποδειγμάτων ἔξαρτω-  
μένων ἀπὸ τὰς ὑποθέσεις αἱ δοῖαι γίνονται ὅσον ἀφορᾷ τὸν πίνακα x, ἦτοι  
ἄν εἶναι στοχαστικὸς ἡ ὅχι.

Έαν ό πίναξ  $x$  δὲν εἶναι στοχαστικός τότε κατά τὸν Kumar «τὸ πρόβλημα τῆς πολυσυγγραμμικότητος δύναται νὰ θεωρηθῇ ὡς ἀριθμητικὸν πρόβλημα τὸ ὄποιον δὲν ὑπόκειται εἰς στατιστικὰ κριτήρια».

Αφοῦ πλέον τὸ θέμα τῆς πολυσυγγραμμικότητος, δταν δ πίναξ  $x$  εἶναι μὴ στοχαστικός, ἀπὸ στατιστικὸν πρόβλημα μεταπίπτει εἰς ἀριθμητικὸν γεννᾶται αὐτομάτως ἡ περίπτωσις τῆς διερευνήσεως δταν ὁ πίναξ  $x$  εἶναι στοχαστικός.

Ο Kumar ἔξετάζει τὴν ἴσχὺν τῶν στατιστικῶν ἀποτελεσμάτων τοῦ κριτηρίου τῶν Farrar καὶ Glauber εἰς τὴν περίπτωσιν καθ' ἣν ὁ πίναξ εἶναι στοχαστικός

Καὶ νὰ ποῦ καταλήγει τὸ ἀξιόλογον ἄρθρον τοῦ Kumar :

«Ο κύριος σκοπὸς τοῦ παρόντος σημειώματος εἶναι νὰ ἐπισυνάψω ἀμφιβολίᾳ ἐπὶ τοῦ  $x^2$  κριτηρίου διὰ τὴν ὑπαρξίν τῆς πολυσυγγραμμικότητος καὶ ἐπὶ τῶν F καὶ t κριτηρίων διὰ τὸν προσδιορισμὸν τῆς θέσεως τῆς πολυσυγγραμμικότητος ... Ἀλλὰ ἡ ἀπόφασις τὸ πῶς αὐτὰ τὰ μέτρα πρέπει νὰ χρησιμοποιοῦνται δὲν βασίζεται ἐπὶ γνωστῆς θεωρίας. Προσέτι, τὰ κριτήρια  $x^2$ , F καὶ t τὰ ὄποια προτείνονται ὑπὸ τῶν Farrar καὶ Glauber δὲν δύνανται οὕτε νὰ προσεγγισθοῦν ἀφοῦ ἡ βασικὴ θεωρία κατανομῆς εἶναι ἐσφαλμένη.

Ἄπαξ τὰ ἀποτελέσματα τῶν κατανομῶν τῆς ἐργασίας των ἔχουν ἀπορριφθῆ, τὰ τρία μέτρα τὰ ὄποια προτείνουν δὲν προσφέρουν περαιτέρω ἐμβάθυνσιν τοῦ προβλήματος. Καὶ δρθῶς οἱ O'Hagan καὶ McCabe καταλήγουν «Οὕτω, εἴμεθα βέβαιοι ὅτι δὲν δυνάμεθα νὰ .... συμφωνήσωμεν ἐπὶ τοῦ σημειώματος τῆς Γύνικης, ὅτι τὸ πρόβλημα ἔχει λυθῆ καὶ δὲν εἶναι ἀναγκαία περαιτέρω ἐπανεξέτασις (Farrar καὶ Glauber, σελ. 10)».

## ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ

1. Σακέλλη Μ. : «Τὸ πρόβλημα τῆς πολυσυγγραμμικότητος στὴν Οἰκονομετρίᾳ», Σπουδαί, τόμος ΚΣΤ', τεῦχος 4, 1976.
2. Giles, D.E.A. : Essays on Econometric Topics : from theory to practice, Reserve Bank of New Zealand, 1973.
3. D.E. Farrar and R.R. Glauber : «Multicollinearity in Regression Analysis : The Problem Revisited», R.E. Stat. 1966.
4. Malinvaud, E. : Statistical Methods of Econometrics, North-Holland 1970.,
5. Fisher, F.M. «Dynamic Structure and Estimation in, Economy-wide Econometric Models», in J.S. Duesenberry et al. The Brookings Quarterly Econometric Model of the United States. Rand-McNally, 1965.
6. Penrose, R.A. : «A Generalized Inverse for Matrices», Proc. Cambridge Philos. Soc., 51, 1955.
7. Rao, C.R. : «A Note on Generalized Inverse of a Matrix with Applications to Problems in Mathematical Statistics», J.R.S. Soc. Series B, 24.
8. Rao, C.R. : Linear Statistical Inference and its Application, Wiley, 1965.
9. Neeleman, D. : Multicollinearity in Linear Models Tilburg University Press, 1973.

10. Hoerl, A.E. : Application of Ridge Analysis to Regression Problems». *Chemical Engineering Progress*, 1962.
11. Hoerl, A.E. and Kennard, P.W. : «On Regression Analysis and Biased Estimation», 127th annual meeting of the American Statistical Association.
12. Hoerl, A.E. and Kennard, R.W. : Ridge Regression : Application to Non-Orthogonal Problems. *Technometrics*, 12, 1970.
13. Hoerl, A.E. and Kennard, R.W. : «Ridge Pegression : Biased Estimation for Nonorthogond Problems», *Technometrics*, 12, 1970.
14. Hoerl, A.E. and Kennard, R.W. : «A Note on Power Generalization of Ridge Regression», *Technometrics*, 17, 1975.
15. Brown, W.G. and Beattie, B.R. : «Improving Estimates of Economic Parameters by Use of Ridge Regression with Production Function Applications» *A.J. of Agricultural Economics*, 57, 1975.
16. Dempster, A.P., Schatzoff M. and Wermuth, N. : «It Simulation Study of Alternatives to OLS» *JASA*, 1976.
17. Farebrother, R.W. : «The Minimum Mean Square Error Linear Estimator and Ridge Regression», *Technometrics*, 17, 1975.
18. Hsiang, T.C. : «Bayesian View of Ridge, Regression» *Statistician*, 24, 1975.
19. Lindley, D.V. and Smith, A.F.M. : «Bayes Estimates for the Linear Model» *J.R.S. Soc. Series B*, 34, 1972.
20. McDonald, G.C. : «Some Properties of Ridge Coefficients», *General Motors Research Publications*, 1975.
21. McDonald, G.C. and Galarman, D.I. : «Monte Carlo evaluation of Some Ridge - Type Estimators» *G.M.R.P.* 1973.
22. Smith A.F.M. and Goldstein, M. : «Ridge Regression : Some Comments on a Paper of Conniffe and Stone» *Statistician*, 24, 1975.
23. Conniffe, D. and Stone J. : «A Critical View of Ridge Regression», *Statistician*, 22, 1973.
24. Wicher, R.C. : «The Detection on Multicollinearity : A comment», *R.E. Stat.* 1975.
25. Kumar K.T. : «Multicollinearity in Regression Analysis» *R.E. Stat.* 1975.
26. O'Hagan, J. and McCabe. : «Tests for the Severity of Multicollinearity in Regression Analysis : A Comment», *R.E. Stat.* 1975.