

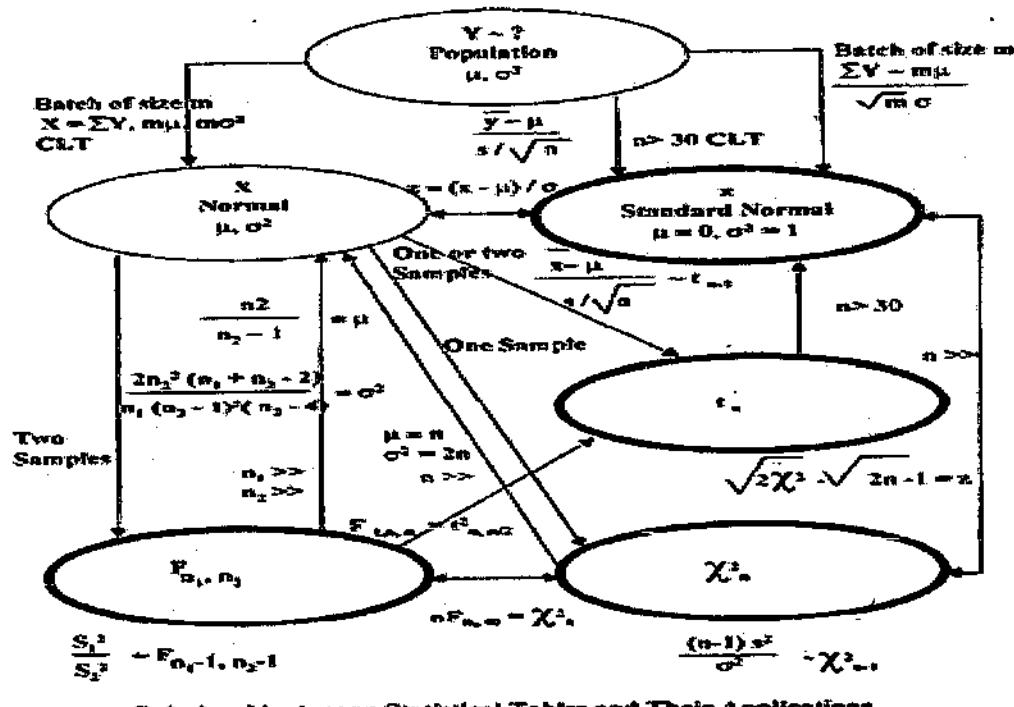
Α.Τ.Ε.Ι ΠΑΤΡΩΝ

ΣΧΟΛΗ: ΔΙΟΙΚΗΣΗΣ ΚΑΙ ΟΙΚΟΝΟΜΙΑΣ

ΤΜΗΜΑ: ΛΟΓΙΣΤΙΚΗΣ

ΠΤΥΧΙΑΚΗ ΕΡΓΑΣΙΑ

ΘΕΜΑ: ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ : ΕΡΓΑΛΕΙΟ ΓΙΑ ΤΗΝ ΑΝΑΠΤΥΞΗ ΕΠΙΧΕΙΡΗΣΕΩΝ



ΚΑΘΗΓΗΤΗΣ: ΦΩΤΟΠΟΥΛΟΣ ΚΩΝΣΤΑΝΤΙΝΟΣ

ΣΠΟΥΔΑΣΤΕΣ: ΣΚΟΤΑΔΗ ΜΑΡΙΑ
ΠΟΥΛΟΥ ΣΠΥΡΙΔΟΥΛΑ

ΠΑΤΡΑ 2004

ΑΡΙΘΜΟΣ ΕΙΣΑΓΩΓΗΣ	6072
----------------------	------

Αντί προλόγου

Η παρούσα εργασία έχει ως αντικείμενο ένα θέμα πολύ γενικό και έτσι είχαμε πολλές συζητήσεις σχετικά με τι ακριβώς θα καταπιανόταν.

Μετά από πολύ σκέψη επειδή θεωρήσαμε ότι το οπλοστάσιο ως προς την στατιστική με το οποίο ένας σπουδαστής του τμήματος εφοδιάζεται μέσα σ'ένα εξάμηνο διδασκαλίας της στατιστικής είναι πολύ ελλιπές σκεφτήκαμε να ασχοληθούμε με την παρουσίαση (εξ απαλών ονύχων βέβαια) κάποιων τεχνικών και μεθόδων που έχει η στατιστική στην υπηρεσία τόσο της επιχείρησης όσο και της ερευνάς γενικότερα .

έτσι η παρούσα εργασία αποτελείται ουσιαστικά από τρία μέρη
1) τα γενικά περί στατιστικής 2) Τις τεχνικές και μεθόδους της 3) Την παρουσίαση ενός στατιστικού πακέτου (SPSS) από τα πολλά που υπάρχουν στην χρήση του στατιστικού η του οποιουδήποτε κάνει χρήση της στατιστικής σαν εργαλείο λήψης αποφάσεων το πρόγραμμα που επελέγη είναι το δημοφιλέστερο της αγοράς.

Τέλος ελπίζουμε αυτή η εργασία να βοηθήσει οποίον θα ήθελε να ενημερωθεί για αυτό το πολύ χρήσιμο εργαλείο , την στατιστική



ΜΕΡΟΣ ΠΡΩΤΟΝ

I)ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ: ENNOIA

Ανάλογα με τη σκοπιά της θεώρησης και τους σκοπούς της ανάλυσης έχουν διατυπωθεί διάφοροι ορισμοί της Στατιστικής ως επιστήμης. Ο ορισμός της Στατιστικής πρέπει να περιλαμβάνει τουλάχιστον τα εξής συστατικά στοιχεία: 1) τη συλλογή, επεξεργασία και παρουσίαση πληροφοριών (δεδομένων), 2) την αναγνώριση ότι αντικείμενο μελέτης της Στατιστικής αποτελούν φαινόμενα και καταστάσεις της πραγματικής ζωής που χαρακτηρίζονται από αβεβαιότητα, 3) την ανάπτυξη θεωρητικών μοντέλων (κατασκευών) τα οποία βοηθούν στη διατύπωση προτάσεων (συμπερασμάτων) με γενική ισχύ αναφορικά με τη συμπεριφορά των φαινομένων που εξετάζονται και 4) τα συμπεράσματα της ανάλυσης πρέπει να αποτελούν χρήσιμο οδηγό στον τομέα λήψης αποφάσεων.

Στο πλαίσιο που διαμορφώνεται από τις παραπάνω βασικές συνιστώσες του ορισμού, θα ορίσουμε την Στατιστική ως την επιστήμη που έχει ως αντικείμενο: α) Την ανάπτυξη τεχνικών για τη συγκέντρωση, επεξεργασία και κατάλληλη παρουσίαση πληροφοριών (δεδομένων) σχετικών με τις ιδιότητες και τη συμπεριφορά πραγματικών φαινομένων, β) τη διαμόρφωση μεθοδολογίας για την ανάλυση των πληροφοριών αυτών, γ) το πάντρεμα των εμπειρικών δεδομένων και των θεωρητικών μοντέλων με τελικό στόχο την εξαγωγή συμπερασμάτων χρήσιμων για την κατανόηση των νόμων που διέπουν τα φαινόμενα της φύσης και της ζωής, αλλά και για τη λήψη αποφάσεων με πρακτικό περιεχόμενο.

Πιο αναλυτικά η επιστήμη της Στατιστικής ασχολείται με τα ακόλουθα θέματα:

1. Με τη συλλογή, την επεξεργασία και τη συμπυκνωμένη παρουσίαση πληροφοριών (δεδομένων) που αναφέρονται στις ιδιότητες και στην εξέλιξη φαινομένων τα οποία ενδιαφέρουν τον άνθρωπο.

2. Τη μεθοδολογία σχεδιασμού και διεξαγωγής πειραμάτων και ειδικών ερευνών (π.χ. πειράματα τύχης, δειγματοληπτικές έρευνες, έρευνες προσδοκιών κ.λ.π.).

3. Τη μέτρηση της μεταβλητότητας στις τιμές των δεδομένων που συγκεντρώνονται με πειραματικές μεθόδους ή ειδικές έρευνες.

4. Την ανάπτυξη μεθοδολογίας για την εκτίμηση των παραμέτρων του πληθυσμού με την βοήθεια στοιχείων δείγματος και την κατάρτιση δεικτών (μέτρων) αξιολόγησης της ακρίβειας των εκτιμήσεων. Ο όρος πληθυσμός στη Στατιστική εκφράζει το σύνολο των δυνατών απαριθμήσεων ή μετρήσεων που αφορούν τις επιμέρους μονάδες ενός καλά ορισμένου πλήθους διακεκριμένων όντων ή αντικειμένων, τα οποία έχουν ένα ή περισσότερα κοινά χαρακτηριστικά. Με άλλα λόγια, ο όρος πληθυσμός δεν αναφέρεται στις ίδιες τις μονάδες του πλήθους των όντων ή των πραγμάτων που είναι αντικείμενο στατιστικής μελέτης, αλλά στις μετρήσεις ή τις εν γένει παρατηρήσεις τις σχετικές με κάποιο χαρακτηριστικό ή κάποια ιδιότητα των μονάδων αυτών. Για παράδειγμα, αν αντικείμενο της έρευνας είναι η οικιακή κατανάλωση ηλεκτρικού ρεύματος στην περιοχή της Αθήνας, στατιστικό πληθυσμό αποτελεί το σύνολο των μετρήσεων (των αριθμητικών δεδομένων) που αναφέρονται στην κατανάλωση ρεύματος από τα επιμέρους νοικοκυριά στη διάρκεια ενός μηνός ή ενός έτους (ανάλογα με τη χρονική μονάδα μέτρησης που έχει επιλεγεί). Τα ίδια τα νοικοκυριά ως τέτοια δεν αποτελούν μέρος του πληθυσμού, αποτελούν τις μονάδες του πλήθους που μελετάται. Τα δεδομένα (μετρήσεις ή παρατηρήσεις) που χρησιμοποιούνται στις στατιστικές έρευνες σπάνια καλύπτουν το σύνολο των μονάδων ενός πεπερασμένου πολυπληθούς πληθυσμού. Οι λόγοι ανάγονται κυρίως στις υψηλές δαπάνες και στο μεγάλο χρόνο που απαιτούνται για τη συγκέντρωση παρατηρήσεων που να αναφέρονται σε όλες τις μονάδες ενός πολυάριθμου πληθυσμού. Βεβαίως, στις περιπτώσεις των απείρων στατιστικών πληθυσμών η πλήρης κάλυψη είναι αδύνατη. Για τους λόγους αυτούς η εφαρμοσμένη έρευνα, κατά κανόνα, περιορίζεται σε ένα υποσύνολο του συνόλου των μονάδων που αποτελούν τον πληθυσμό. Το υποσύνολο αυτό ονομάζεται δείγμα και αντιπροσωπεύει συνήθως πολύ μικρό ποσοστό του αρχικού συνόλου (π.χ. 10%, 5%, 2% ή μικρότερο). Ετσι με βάση τις πληροφορίες που περιέχονται στο δείγμα προσπαθούμε να εξαγάγουμε συμπεράσματα για το σύνολο του πληθυσμού. Είναι συνήθης η πρακτική να επιχειρείται η εξαγωγή συμπερασμάτων αναφορικά με την εκλογική συμπεριφορά ενός πληθυσμού με τη βοήθεια πολύ μικρού δείγματος (τα γνωστά gallop). Επειδή οι παρατηρήσεις του δείγματος αποτελούν την μόνη πληροφόρηση που διαθέτει ο ερευνητής για τον πληθυσμό, το δείγμα πρέπει να είναι καλά σχεδιασμένο και αντιπροσωπευτικό. Για το σκοπό αυτό έχει αναπτυχθεί ειδική μεθοδολογία που είναι γνωστή στη Στατιστική ως **δειγματοληψία**. Αξίζει να τονιστεί ότι η αντιπροσωπευτικότητα και το μέγεθος του δείγματος παίζουν κρίσιμο ρόλο στην εξαγωγή αξιόπιστων συμπερασμάτων για τον πληθυσμό.

5. Τη διαμόρφωση μεθοδολογίας ελέγχου υποθέσεων (θεωριών) σχετικών με τον πληθυσμό που ερευνάται και τη διατύπωση προτάσεων πιθανότητας με γενική ισχύ.

6. Την ανάπτυξη μεθόδων για την ταυτόχρονη μελέτη της εξέλιξης των τιμών δύο ή περισσοτέρων μεταβλητών.

7. Τη διαμόρφωση μεθοδολογίας για τη συνδυασμένη χρησιμοποίηση στοιχείων δείγματος και εκ των προτέρων πληροφόρησης (prior information).

8. Την ανάπτυξη κανόνων (rules) για την λήψη αποφάσεων σε καταστάσεις που χαρακτηρίζονται από συνθήκες αβεβαιότητας.

Από τα παραπάνω είναι προφανές ότι η Στατιστική καλύπτει ένα μεγάλο φάσμα γνώσεων και εφοδιάζει τον ερευνητή με πλούσιο απόθεμα αναλυτικών εργαλείων, τα οποία του επιτρέπουν να μελετά δύσκολα προβλήματα και να καταλήγει σε προσδιορίσμης αξιοπιστίας συμπεράσματα αναφορικά με τους παράγοντες που προσδιορίζουν τη συμπεριφορά διαφόρων φαινομένων. Ακόμη, η γνώση αυτή βοηθάει τους ενδιαφερόμενους να παίρνουν αποφάσεις σε καθεστώς αβεβαιότητας.

Οι εφαρμογές τις Στατιστικής επεκτείνονται σε όλους τους τομείς της ανθρώπινης δράσης που για τη λύση προβλημάτων και την κατανοησή της εξέλιξης των φαινομένων απαιτείται η χρησιμοποίηση δεδομένων και η εκτέλεση πειραμάτων. Έτσι, πέρα από τα φαινόμενα του οικομοικο-διοικητικού χώρου, όπου οι εφαρμογές της Στατιστικής είναι πολυάριθμες, σημαντικές εφαρμογές έχουμε στην ιατρική, στη βιολογία, στη φυσική και στη χημεία, στην κτηνοτροφία, στη γεωργία, στη μετεωρολογία, στην αστρονομία, στις τεχνολογικές επιστήμες, στη δημόσια διοίκηση, στη διερεύνηση της στάσης και των προθέσεων των ανθρώπων, κ.λπ.

Δεδομένου ότι οι μέθοδοι και οι τεχνικές της Στατιστικής, σωστά αξιοποιούμενες, είναι σε θέση να βοηθήσουν αποτελεσματικά όλους τους επιστήμονες που ασχολούνται με την εφαρμοσμένη κυρίως έρευνα, καθώς και όσους λαμβάνουν αποφάσεις στο επίπεδο των επιχειρήσεων και των δημόσιων οργανισμών, είναι χρήσιμο όλοι τους να εξικοινώνονται με τη βασική στατιστική μεθοδολογία και τις τεχνικές ανάλυσης των δεδομένων.

Είναι παρήγορο το γεγονός ότι αυτό συμβαίνει σήμερα σε σημαντικό βαθμό. Πράγματι, από απλή επισκόπηση των προγραμμάτων σπουδών πολλών επιστημονικών κλάδων (π.χ. γιατρών, μηχανικών, γεωπόνων, ψυχολόγων, κοινωνιολόγων, κ.λπ.) συνάγεται ότι σε αυτά περιλαμβάνεται ένα ή περισσότερα μαθήματα Στατιστικής. Εκεί όμως που η διδασκαλία της Στατιστικής κατέχει κεντρική θέση είναι στα προγράμματα εκπαίδευσης των οικονομικο-διοικητικών επιστημών και γενικότερα των επιστημών λήψης αποφάσεων.

Σε σχέση με τη συμμετοχή της Στατιστικής στην εφαρμοσμένη έρευνα, είναι χρήσιμο να τονιστούν τα εξής :

Πρώτον, λόγω της ιδιαιτερότητας που εμφανίζει η έρευνα στους επιμέρους τομείς, σε πολλές περιπτώσεις έχουν αναπτυχθεί εξειδικευμένες προσεγγίσεις και τεχνικές για την αντιμετώπιση ειδικών προβλημάτων. Έτσι, η έμφαση που δίνεται στη διδασκαλία της Στατιστικής συχνά διαφοροποιείται ανάλογα με τις ειδικότερες απαιτήσεις του επιστημονικού χώρου στον οποίο απενθύνεται. Ωστόσο, ο κορμός των βασικών γνώσεων της Στατιστικής επιστήμης είναι κοινός για όλους τους επιστήμονες.

Δεύτερον, επειδή η Στατιστική αποτελεί σημαντικό αναλυτικό εργαλείο, συχνά γίνεται κατάχρηση της εφαρμογής στατιστικών μεθόδων στην προσπάθεια των ατόμων να ερμηνεύσουν τα αποτελέσματα μη καλά προσδιορισμένων και πλημελώς οργανωμένων ερευνών ή πειραμάτων.

Τρίτον, απαιτείται γνώση του χώρου εφαρμογής, μεγάλη προσοχή και ειλικρίνεια για τη σωστή ερμηνεία και τη χρησιμοποίηση των αποτελεσμάτων της στατιστικής ανάλυσης. Υπάρουν περιπτώσεις που οι ερευνητές εφαρμόζουν με καλή πίστη στατιστικές μεθόδους, χωρίς όμως να προσέχουν στο βαθμό που χρειάζεται την ισχύ και τη σημασία των υποθέσεων που βρίσκονται πίσω από τις μεθόδους αυτές.

Οι πιθανότητες και η στατιστική έχουν γνωρίσει μεγάλη ανάπτυξη τα τελευταία 30-40 χρόνια και δεν υπάρχει σήμερα τομέας της ανθρώπινης δραστηριότητας (επιστημονικός ή επαγγελματικός) που να μην τις χρησιμοποιεί.

2) ΠΡΟΕΛΕΥΣΗ ΚΑΙ ΕΝΑΛΛΑΚΤΙΚΕΣ ΧΡΗΣΕΙΣ ΤΟΥ ΟΡΟΥ «ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ»

Ο όρος «στατιστική» (statistica) προέρχεται από την λατινική λέξη *status* που σημαίνει κράτος (πολιτεία) και καθιερώθηκε στη βιβλιογραφία από τον Γερμανό καθηγητή στο πανεπιστήμιο της Γοττίγγης Gottfried Achenwall (1719-1772). Αρχικά ο όρος σήμαινε τη συλλογή αριθμητικών δεδομένων, τα οποία αναφέρονταν στη λειτουργία του κράτους (π.χ. πληθυσμός, έκταση της χώρας και χρήση αυτής, στην αριθμητική δύναμη του στρατού, στην είσπραξη φόρων, στην παραγωγή διάφορων προϊόντων, κ.λπ.). Οι πρώτες εφαρμογές της Στατιστικής άρχισαν από το χώρο της δημογραφίας (εξέλιξη πληθυσμού, γεννήσεων, θανάτων, κατανομή πληθυσμού κατά ηλικία και περιφέρεια, κ.λπ.). Η απόδοση του όρου Στατιστική σε άλλες γλώσσες γίνεται με τις λέξεις *statistics* (Αγγλικά), *statistique* (Γαλλικά), *statistik* (Γερμανικά) και *statistica* (Ιταλικά).

Αξίζει να αναφερθεί, ότι συλλογή αριθμητικών δεδομένων για τις ανάγκες του κράτους έκαναν όλοι οι αρχαίοι λαοί (Αιγύπτιοι, Κινέζοι, Ασσύριοι, Έλληνες, Ρωμαίοι, κ.λπ.). Όμως, η εμφάνιση της Στατιστικής ως ξεχωριστού κλάδου της επιστήμης χρονολογείται από τα μέσα περίπου του

17^ο αιώνα και τις αρχές του 18^ο. Αρχικά η στατιστική ανάλυση είχε περιγραφικό χαρακτήρα. Αργότερα, με την ανάπτυξη του Λογισμού των Πιθανοτήτων και την εισαγωγή των Μαθηματικών ως εργαλείου ανάλυσης στατιστικών δεδομένων, άρχισε να αναπτύσσεται σταδιακά ο κλάδος της στατιστικής συμπερασματολογίας (στατιστική επαγωγή = statistical inference) και να διαμορφώνεται η σύγχρονη στατιστική θεωρία. Βεβαίως, αν μελετήσει κανείς τη διαχρονική εξέλιξη της Στατιστικής, σύντομα θα διαπιστώσει ότι το μεγαλύτερο απόθεμα γνώσεων του τομέα της Στατιστικής θεωρίας δημιουργήθηκε κατά τον 19^ο αιώνα και κυρίως κατά τον 20^ο αιώνα, παρουσιάζοντας αιχμή στη μεταπολεμική περίοδο.

Ο όρος Στατιστική (statistics) χρησιμοποιείται στη βιβλιογραφία με τρείς διαφορετικές έννοιες. Η πρώτη χρήση του όρου αφορά στη Στατιστική ως επιστήμη, η οποία έχει ως περιεχόμενο αυτό που αναφέρθηκε πιο πάνω. Όμως, η ίδια λέξη χρησιμοποιείται για να υποδηλώσει σειρά αριθμητικών δεδομένων. Έτσι δημιουργήθηκαν οι εκφράσεις «Στατιστική του Πληθυσμού» που σημαίνει συλλογή στατιστικών δεδομένων σχετικών με την κίνηση του πληθυσμού, «Στατιστική Εξωτερικού Εμπορίου» που υποδηλώνει σειρές αριθμητικών δεδομένων, τα οποία αναφέρονται στις εισαγωγές και εξαγωγές μιας χώρας, «Τουριστική Στατιστική» που σημαίνει ταξινομημένη συγκέντρωση αριθμητικών δεδομένων σχετικών με την τουριστική κίνηση μιας χώρας (π.χ. αριθμός τουριστών, προέλευση τουριστών ανά χώρα, χρόνος παραμονής στη χώρα, ποσό συναλλάγματος που δαπανάται κ.λπ.).

Τέλος, ο όρος Στατιστική χρησιμοποιείται ως δείκτης ή μέτρο (measure) το οποίο εκφράζει κατά τρόπο συνοπτικό κάποιο χαρακτηριστικό ενός πληθυσμού και υπολογίζεται με στοιχεία δείγματος. Για παράδειγμα το μέγεθος \bar{X} , που αποτελεί εκτίμηση του μέσου αριθμητικού ενός πληθυσμού, ονομάζεται Στατιστική (statistic). Ο όρος Στατιστική με την έννοια αυτή υποδηλώνει τον μαθηματικό τύπο από τον οποίο εκτιμάται μία άγνωστη παράμετρος του πληθυσμού με στοιχεία δείγματος. Στην περίπτωση του μέσου ο σχετικός τύπος είναι:

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

όπου τα X_i ($i = 1, 2, 3, \dots, n$) αποτελούν τις παρατηρήσεις, το δε n παριστάνει το μέγεθος του δείγματος. Ο τύπος είναι γνωστός και ως μια Στατιστική (statistic). Οι στατιστικές με την παρούσα σημασία του όρου κατέχουν κεντρική θέση στην στατιστική επαγωγή.

3) ΒΑΣΙΚΕΣ ΔΙΑΚΡΙΣΕΙΣ ΤΗΣ ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗΣ

Το γνωστικό πεδίο της Στατιστικής καλύπτει ένα ευρύτατο φάσμα αντικειμένων με αποτέλεσμα να είναι αδύνατη η συνολική και σύμμετρη διαπραγμάτευση αυτών στα πλαίσια ενός συγγράμματος. Από την άλλη μεριά, ο επιδιωκόμενος σκοπός και το είδος των πληροφοριών που πρόκειται να αναλυθούν αποτελούν παράγοντα διαφοροποίησης της μεθοδολογικής προσέγγισης που είναι απαραίτητη για τη στατιστική διερεύνηση επιμέρους προβλημάτων και φαινομένων. Οι λόγοι αυτοί οδήγησαν στην ανάπτυξη ειδικών κλάδων στον ευρύτερο χώρο της Στατιστικής.

Ετσι, ανάλογα με τον επιδιωκόμενο σκοπό η Στατιστική διακρίνεται σε **περιγραφική** και σε **επαγωγική**. Η **περιγραφική Στατιστική** (descriptive statistics) έχει ως αντικείμενο την ανάπτυξη μεθοδολογίας και τεχνικών για τη συλλογή, την επεξεργασία, την αποθήκευση και τη συστηματοποιημένη παρουσίαση του πρωτογενούς στατιστικού υλικού. Ακόμη, ασχολείται με την εξαγωγή συμπερασμάτων περιγραφικού χαρακτήρα, τα οποία αναφέρονται αποκλειστικά στο ερευνούμενο τμήμα του πληθυσμού χωρίς να προχωρεί στη διατύπωση προτάσεων γενικότερης εφαρμογής, δηλαδή προτάσεων (συμπερασμάτων), οι οποίες να αφορούν στο σύνολο του πληθυσμού ή να σχετίζονται με την πρόβλεψη της μελλοντικής πορείας του φαινομένου που μελετάται.

Η **επαγωγική Στατιστική** (inductive statistics) ή **Στατιστική συμπερασματολογίας** (statistical inference) ασχολείται με την ανάπτυξη μεθόδων και τεχνικών, οι οποίες επιτρέπουν τη διατύπωση συμπερασμάτων με γενική ισχύ αναφορικά με τη συμπεριφορά ενός φαινομένου με βάση πληροφορίες που περιέχονται σε ένα μικρό τμήμα (δείγμα) του πληθυσμού. Με άλλα λόγια, στην περίπτωση της επαγωγικής στατιστικής προσπαθούμε να διατυπώσουμε νόμους με γενοκότερη ισχύ, στηριζόμενοι σε ένα πολύ μικρό τμήμα των δεδομένων που προσδιορίζουν την εξέλιξη ενός φαινομένου. Στο ίδιο εννοιολογικό πλαίσιο εντάσσεται και η προσπάθεια για τη διενέργεια προβλέψεων σχετικών με τη μελλοντική πορεία του φαινομένου και τη λήψη αποφάσεων σε συνθήκες αβεβαιότητας.

Εξάλλου, ανάλογα με το είδος των προς επεξεργασία πληροφοριών και του σκοπού της ανάλυσης, η επαγωγική στατιστική διακρίνεται στους εξής μεγάλους τομείς (α) **στην κλασική στατιστική συμπερασματολογία** (classical statistical inference), (β) **στη στατιστική επαγωγή κατά Bayes** (Bayesian inference) και (γ) **στη θεωρία αποφάσεων** (decision theory). Στην κλασική στατιστική επαγωγή ως πηγής πληροφοριών για την εξαγωγή συμπερασμάτων χρησιμοποιούνται μόνο τα δεδομένα του δείγματος, ενώ η προσέγγιση της επαγωγής κατά Bayes είναι προσανατολισμένη στην ταυτόχρονη επεξεργασία δεδομένων δείγματος και εκ των προτέρων πληροφόρησης (prior information).

Τέλος, η μεθοδολογία της θεωρίας αποφάσεων είναι σχεδιασμένη κατά τρόπο που να επιτρέπει, πέρα από τη χρησιμοποίηση στοιχείων δείγματος και προυπάρχουσας πληροφόρησης, την ενσωμάτωση στην ανάλυση και των συνεπειών που εκτιμάται ότι θα έχουν στο τελικό αποτέλεσμα οι εναλλακτικοί τρόποι δράσης (εναλλακτικές προτάσεις ή αποφάσεις).

Προτού κλείσουμε την παράγραφο αυτή είναι σημαντικό να αναφερθεί ότι οι βάσεις του μεθοδολογικού οπλοστασίου της Στατιστικής βρίσκονται στα Μαθηματικά και ειδικότερα στη θεωρία των Πιθανοτήτων. Ωστόσο, πρέπει να τονιστεί ότι παρά την εκτεταμένη χρήση Μαθηματικών, η στατιστική δεν είναι Μαθηματικά. Είναι ξεχωριστή επιστήμη εφαρμοσμένου χαρακτήρα με δικό της περιεχόμενο και μέθοδο ανάλυσης.

4) ΠΕΙΡΑΜΑΤΙΚΗ ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ

Η χρησιμοποίηση της Βιοστατιστικής στην εξήγηση και κατανόηση βιολογικών φαινομένων αναμφίσβήτητα έχει συμβάλει αρκετά στην ανάπτυξη των βιολογικών επιστημών. Η θέση αυτή στηρίζεται σε στατιστικά στοιχεία σύμφωνα με τα οποία το ποσοστό των δημοσιευμένων ερευνητικών εργασιών που περιλαμβάνουν και στατιστική ανάλυση των δεδομένων, παρουσιάζει δραματική αύξηση. Στη βιολογία, τα περισσότερα φαινόμενα επηρεάζονται από πολλούς παράγοντες που δεν μπορούν πολλές φορές να ελεγχούν ή ακόμα και να επιβεβαιωθούν. Η βιοστατιστική είναι έτσι, απαραίτητη για τη μελέτη τέτοιων φαινομένων, με προκαθορισμένες αποκλίσεις, ουσιαστικοποιώντας ποιες από τις αποκλίσεις – διαφορές, έστω και μικρές, έχουν σημασία ή είναι τυχαίες, αναβαθμίζοντας έτσι την αξιολόγηση των ευρημάτων, η οποία βασίζονται στην προσωπική πείρα.

Η προέλευση της σύγχρονης στατιστικής χρονολογείται από τον 17^ο αιώνα όπου δύο διαφορετικές πηγές γεγονότων έπαιξαν καθοριστικό ρόλο στη διαμόρφωση τους. Η πρώτη κατηγορία, που έγινε γνωστή και ως πολιτική αριθμητική, σχετίζεται με την πολιτική επιστήμη και αναπτύχθηκε ως μια ποσοτική περιγραφή των διαφόρων στοιχείων που αφορούσαν τις δραστηριότητες των κυβερνήσεων ή των πολιτειών (States, γι' αυτό και στατιστική) των ΗΠΑ. Φόροι, ασφάλειες κ.λπ. έκαναν τους πολίτες να ενδιαφέρονται για προβλήματα, μακροβιότητας, θνησιμότητας κ.α. Η δεύτερη ρίζα της σύγχρονης στατιστικής βρίσκεται στην ανάπτυξη της μαθηματικής πιθανοθεωρίας, από ενδιαφέρον για τα τυχερά παιχνίδια.

Μεγάλη πρόοδος στη στατιστική έγινε στο 19^ο αιώνα από τους μαθηματικούς. Ο Francis Galton (1822-1911) εξάδελφος του Κάρολου Δαρβίνου, είχε τιτλοδοτηθεί σαν ο πατέρας της βιοχημείας και της Ευγονικής. Ο Galton παρακινήθηκε στις έρευνες του μετά τη δημοσίευση της θεωρίας του Δαρβίνου για την καταγωγή των ειδών. Στη θεωρία αυτή υπάρχει ένα

μειονέκτημα που αφορά τη γενετική εξήγηση του μηχανισμού της φυσικής επιλογής. Ο ίδιος ο Δαρβίνος κατανοώντας αυτό το πρόβλημα, προσπάθησε να αναπτύξει δική του θεωρία κληρονομικότητας, αν και ο σύγχρονος του Mendel είχε ήδη δημοσιεύσει τους βασικούς νόμους της Γενετικής. Η γνώση αυτή δεν είχε φτάσει φαίνεται μέχρι το Δαρβίνο, ο οποίος τελικά πρότεινε μια δική του θεωρία που ήταν λαθεμένη. Έτσι, ο Galton προσπάθησε να λύσει αυτά τα περίπλοκα προβλήματα της κληρονομικότητας αρχίζοντας με πάρα πολύ δύσκολο υλικό και κάνοντας στη συνέχεια λαθεμένες υποθέσεις.

Η συμβολή του Galton, ωστόσο, στη Βιολογία είναι μεγάλη και διαμορφώθηκε μέσα από την εφαρμογή της στατιστικής μεθοδολογίας στην ανάλυση της ποικιλότητας και στη ανάπτυξη μελετών σχετικών με τη συσχέτιση βιολογικών παραμέτρων. Ο Pearson (1857-1936) προσπάθησε να αποδείξει με στατιστική μεθοδολογία την ύπαρξη της φυσικής επιλογής και θεωρείται ο ιδρυτής της περιγραφικής στατιστικής. Η επικρατούσα όμως μορφή της Στατιστικής και Βιομετρίας στον αιώνα μας, θεωρείται ο Fisher (1890-1962).

5) ΑΝΤΙΚΕΙΜΕΝΟ ΤΗΣ ΠΕΡΙΓΡΑΦΙΚΗΣ ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗΣ

Η περιγραφική Στατιστική πραγματεύεται τις τεχνικές και τις μεθόδους που χρησιμοποιούνται για τη σύλλογή, την επεξεργασία και τη συμπυκνωμένη παρουσίαση των πληροφοριών που υπάρχουν στα στατιστικά δεδομένα. Τα δεδομένα μπορεί να αναφέρονται σε πληθυνσμό ή σε δείγμα. Βασικός σκοπός της ανάλυσης είναι η συστηματοποιημένη παρουσίαση των δεδομένων σε πίνακες και διαγράμματα και η συμπύκνωση των πληροφοριών που αυτά περιέχουν σε απλούς αριθμητικούς δείκτες (μέτρα), έτσι ώστε να γίνεται γρήγορη και απλή η επικοινωνία με τους χρήστες των πληροφοριών αυτών. Η περιγραφική στατιστική δεν επεκτείνεται σε θέματα αξιολόγησης των πληροφοριών με σκοπό τη διατύπωση γενικού χαρακτήρα προτάσεων αναφορικά με τη συμπεριφορά του φαινομένου που εξετάζεται, ούτε στην αξιοποίηση των πληροφοριών για τη διενέργεια προβλέψεων σε σχέση με τη μελλοντική εξέλιξη των φαινομένων.

Η ανάλυση αρχίζει με τη συγκέντρωση και επεξεργασία μεγάλου αριθμού παρατηρήσεων που αφορούν στην εξέλιξη κάποιου φυσικού, κοινωνικού ή οικονομικού φαινομένου και σταματά όταν έχει έπιπευχθεί η μεγαλύτερη δυνατή συμπύκνωση των πληροφοριών σε απλούς δείκτες. Αυτό επιτυγχάνεται όταν το σύνολο ή ο κύριος όγκος των πληροφοριών που περιέχουν τα δεδομένα εκφράζονται με πολύ περιορισμένο αριθμό δεικτών ποσοτικής φύσεως, δηλαδή με απλούς αριθμούς.

Τα δεδομένα μπορεί να αφορούν οποιοδήποτε φαινόμενο ή θέμα που ενδιαφέρει τα άτομα, τις επιχειρήσεις ή το κοινωνικό σύνολο. Ενδεικτικά αναφέρουμε ως παραδείγματα τα εξής : το βάρος και το όψος των

ατόμων μιας κοινωνίας, τις απόψεις του πληθυσμού της Αθήνας για τους Έλληνες πολιτικούς ή τα ναρκωτικά, τη βιομηχανική παραγωγή, την κατανάλωση νερού από τους κατοίκους του λεκανοπεδίου της Αττικής, το εξωτερικό εμπόριο της Ελλάδας, τις επιδόσεις των υποψηφίων φοιτητών κατά τις γενικές εξετάσεις, τη ρύπανση του περιβάλλοντος, τους θανάτους από αυτοκινητιστικά ατυχήματα ή άλλη αιτία, τα κέρδη των 200 μεγαλυτέρων εταιρειών της Ελλάδας, την εξέλιξη του πληθωρισμού στην Ελλάδα και στις χώρες της ΕΟΚ, τα εργατικά ατυχήματα, την ανεργγία, το εθνικό εισόδημα μιας χώρας, τις αμοιβές των εργαζομένων, τους σεισμούς, την εξέλιξη της θερμοκρασίας, τις επιδόσεις των αθλητών, την ακροαματικότητα των τηλεοπτικών σταθμών και γενικά οποιοδήποτε θέμα ή φαινόμενο ή δραστηριότητα που εμφανίζει για κάποιον ενδιαφέρον.

6)ΜΕΘΟΔΟΛΟΓΙΚΕΣ ΠΡΟΣΕΓΓΙΣΕΙΣ ΚΑΙ ΕΡΓΑΛΕΙΑ ΑΝΑΛΥΣΗΣ

Για να είναι χρήσιμες και αξιοποιήσιμες οι πληροφορίες που περιέχονται στα στατιστικά δεδομένα είναι απαραίτητο αυτά να ταξινομούνται και να επεξεργάζονται σύμφωνα με ορισμένους κανόνες και αρχές. Οι κανόνες και οι αρχές αποτελούν μεθοδολογικά εργαλεία που επιτρέπουν την κατά ενιαίο, συστηματικό και αποτελεσματικό τρόπο παρουσίαση και επεξεργασία των πληροφοριών των δεδομένων.

Οι πιο σημαντικές μεθοδολογικές προσεγγίσεις που χρησιμοποιούνται στην περιγραφική στατιστική είναι :

(α) Η παρουσίαση των δεδομένων σε μορφή κατανομών συχνοτήτων. Οι κατανομές αυτές εμφανίζουν κατά τρόπο συνοπτικό τη δομή του πληθυσμού στον οποίο αυτά αναφέρονται και επιτρέπουν την άμεση αξιοποίησή τους. Ανάλογα με τις διαστάσεις του προβλήματος ή τα χαρακτηριστικά του πληθυσμού που εξετάζονται κάθε φορά, οι κατανομές συχνοτήτων διακρίνονται σε μονομεταβλητές και σε διμεταβλητές ή πολυμεταβλητές κατανομές. Στην περίπτωση των μονομεταβλητών κατανομών συχνοτήτων οι μονάδες του πληθυσμού κατατάσσονται ως προς ένα κριτήριο ή ένα χαρακτηριστικό, ενώ στις περιπτώσεις των διμεταβλητών ή πολυμεταβλητών κατανομών οι μονάδες του πληθυσμού κατατάσσονται κατά δύο ή περισσότερα χαρακτηριστικά συγχρόνως.

(β)-Ο υπόλογισμός ορισμένων χαρακτηριστικών μεγεθών ή μέτρων τα οποία ονομάζονται παράμετροι κατανομών συχνοτήτων και εκφράζουν με απλούς αριθμούς τα βασικά χαρακτηριστικά του πληθυσμού που μελετάται και παρέχουν πληροφορίες για τη μορφολογία της κατανομής του. Εδώ ανήκουν οι παράμετροι κεντρικής τάσης και θέσης, διασποράς και προσδιορισμού της μορφολογίας της κατανομής. Στις περιπτώσεις των διμεταβλητών ή πολυμεταβλητών κατανομών υπολογίζονται παράμετροι που οι τιμές τους

είναι ενδεικτικές του βαθμού συμμεταβολής δυο ή περισσοτέρων μεταβλητών, όπως είναι η συνδιακύμανση και ο συντελεστής συσχέτισης.

(γ) Η κατάρτιση αριθμοδεικτών, οι οποίοι δείχνουν τη διαχρονική ή διαπεριφερειακή ή διακλαδική εξέλιξη διαφορών μεγεθών ή φαινομένων (π.χ. δείκτες τιμών του καταναλωτή, όγκου, εξωτερικού εμπορίου, τιμών των μετοχών στο χρηματιστήριο κ.λπ.).

Εξάλλου, δύο από τα σημαντικότερα αναλυτικά εργαλεία που χρησιμοποιεί ο στατιστικός είναι οι **πίνακες** και τα **διαγράμματα**. Οι πίνακες εμφανίζουν τα δεδομένα διατεταγμένα σε γραμμές και στήλες. Οι επικεφαλίδες των γραμμών και των στήλων δείχνουν το χαρακτηριστικό ή τη διάσταση σύμφωνα με την οποία έχουν καταγραφεί τα δεδομένα. Τα διαγράμματα δείχνουν κατά τρόπο παραστατικό (δηλαδή υπό μορφή εικόνας) τις ίδιες πληροφορίες που περιέχονται στα δεδομένα των πινάκων.

Ωστόσο, μεταξύ πινάκων και διαγραμμάτων υπάρχουν ουσιώδεις διαφορές. Τα διαγράμματα αναδεικνύουν κατά τρόπο παραστατικό και άμεσο τα κυριότερα χαρακτηριστικά των δεδομένων. Υπάρχουν πολλά είδη διαγραμμάτων. Κάθε ένα από αυτά εξυπηρετεί διαφορετικούς σκοπούς.

7) ΔΙΑΡΘΡΩΣΗ ΚΑΙ ΠΕΡΙΕΧΟΜΕΝΟ

Σκοπός της ανάλυσης είναι να εισαγάγει τον αναγνώστη σε βασικές έννοιες της Στατιστικής και να τον εξοπλίσει με ένα *minimum* αναλυτικών εργαλείων, τα οποία θα του επιτρέψουν να προβαίνει σε αναλύσεις στατιστικών δεδομένων και να εξάγει χρήσιμα συμπεράσματα για τα φαινόμενα που αυτά περιγράφουν, χωρίς να είναι απαραίτητο να εισέλθει στα βαθιά νερά της Στατιστικής.

Στις κατηγορίες και στις μεθόδους συλλογής των στατιστικών στοιχείων υποδεικνύονται τρόποι ομαδοποιημένης παρουσίασης των δεδομένων με τη βοήθεια συνοπτικών πινάκων και ειδικών διαγραμμάτων. Οι συνοπτικοί πίνακες ονομάζονται ειδικότερα **κατανομές συχνοτήτων** και κατέχουν κυρίαρχη θέση όχι μόνο στα πλαίσια της περιγραφικής στατιστικής, αλλά και στη στατιστική θεωρία γενικότερα. Οι κατανομές συχνοτήτων διακρίνονται σε μονομεταβλητές και σε πολυμεταβλητές κατανομές, ανάλογα με αν το φαινόμενο που περιγράφουν είναι μονοδιάστατο ή πολυδιάστατο. Στην πρώτη περίπτωση τα επιμέρους χαρακτηριστικά του πληθυσμού εξετάζονται κεχωρισμένα, ενώ στη δεύτερη έχουμε συνεξέταση δύο ή περισσοτέρων χαρακτηριστικών του ίδιου πληθυσμού ή φαινομένου.

Οι τεχνικές που επιτρέπουν τη μεγαλύτερη δυνατή συμπύκνωση των πληροφοριών που περιέχουν τα δεδομένα αναπτύσσονται, ώστε να είναι εύκολη η αξιοποίηση τους για την κατανόηση της συμπεριφοράς των φαινομένων που αυτά περιγράφουν, καθώς και στη

λήψη αποφάσεων. Η συμπύκνωση αυτή επιτυγχάνεται με την εκτίμηση ορισμένων δεικτών, οι οποίοι εκφράζουν τις σχετικές πληροφορίες με απλούς αριθμούς. Οι δείκτες αυτοί είναι γνωστοί ως **παράμετροι** κατανομών συχνοτήτων.

Στο χώρο των μονοδιάστατων κατανομών συχνοτήτων, οι πιο σημαντικοί από τους δείκτες αυτούς είναι : οι παράμετροι κεντρικής τάσης και θέσης, οι παράμετροι διασποράς και τα μέτρα που προσδιορίζουν την μορφολογία της κατανομής. Στο χώρο των διμεταβλητών και πολυμεταβλητών κατανομών αναζητούμε παραμέτρους που να μετρούν τον βαθμό συμμεταβολής δύο ή περισσότερων μεταβλητών. Οι πιο σημαντικές παραμέτροι στο χώρο αυτό είναι : η συνδιακύμανση, ο συντελεστής συσχέτισης και ο συντελεστής παλινδρόμησης. Άλλο ισχυρό αναλυτικό εργαλείο στη διάθεση του ερευνητή, κυρίως για τη συνεξέταση δύο συσχετιχόμενων μεταβλητών, είναι τα διαγράμματα διασποράς.

8) ΠΑΡΑΠΕΡΑ ΣΥΜΠΥΚΝΩΣΗ ΤΩΝ ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΩΝ

Η παραπέρα συμπύκνωση (Summarization) των πληροφοριών των δεδομένων ώστε να είναι εύκολη και άμεση η αξιοποιησή τους για την παρακολούθηση της εξέλιξης του φαινομένου και τη λήψη αποφάσεων. Αυτό επιτυγχάνεται με την ανάπτυξη μεθοδολογικών προσεγγίσεων και τεχνικών που επιτρέπουν να εκφραστούν με απλούς δείκτες και συγκεκριμένους αριθμούς τα κυριότερα χαρακτηριστικά του ερευνώμενου πληθυσμού. Στην ορολογία της Στατιστικής οι δέκτες αυτοί ονομάζονται **παράμετροι κατανομών συχνοτήτων** όταν αναφέρονται στον πληθυσμό και **στατιστικά** (statistics) όταν αναφέρονται στο δείγμα. Οι μαθηματικοί τύποι από τους οποίους υπολογίζονται οι σχετικοί δείκτες, είτε αναφέρονται στον πληθυσμό είτε στο δείγμα, είναι οι ίδιοι.

9) Η ΑΝΑΓΚΑΙΟΤΗΤΑ ΤΗΣ ΠΑΡΑΠΕΡΑ ΣΥΜΠΥΚΝΩΣΗΣ ΤΩΝ ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΩΝ

Οι κατανομές συχνοτήτων συχνά δεν κρίνονται επαρκείς για την πλήρη περιγραφή και ανάλυση πολυπληθών στατιστικών δεδομένων, για τους παρακάτω λόγους :

(α) Παρά το συνοπτικό τους χαρακτήρα, οι κατανομές συχνοτήτων εξακολουθούν να περιλαμβάνουν μεγάλο αριθμό μεγεθών, γεγονός που δυσχεραίνει τόσο την συγκρατησή τους από τα ενδιαφερόμενα άτομα όσο και την κατανόηση της σημασίας τους για την ερμηνεία της συμπεριφοράς του φαινομένου που ερευνάται.

(β) Στην αρχική τους μορφή οι κατανομές συχνοτήτων δεν διευκολύνουν τις παντοειδείς συγκρίσεις (διαχρονικές, διαπεριφερειακές, διαστρωματικές, διακλαδικές κ.λπ.) που συχνά αποτελούν ένεν από τους κυρίους σκοπούς της

στατιστικής ανάλυσης των φαινομένων της ζωής (φυσικών, οικονομικών, κοινωνικών κ.λπ.).

(γ) Δυσχεραίνουν τη διενέργεια προβλέψεων και τη λήψη αποφάσεων, γεγονός που περιορίζει τη χρησιμότητα της στατιστικής ανάλυσης.

(δ) Σε πολλές περιπτώσεις δεν είναι απαραίτητη η παρουσίαση των πληροφοριών στην έκταση που δίνουν οι κατανομές συχνοτήτων. Στις περιπτώσεις αυτές η λεπτομερής παρουσίαση των δεδομένων αποτελεί περιττή και δαπανηρή πολυτέλεια.

Για τους παραπάνω λόγους, στην στατιστική έχουν αναπτυχθεί διαδικασίες και τενικές που συνοψίζουν τις πληροφορίες ενός συνόλου δεδομένων σε απλά αριθμητικά μεγέθη, τα οποία, όπως ήδη αναφέρθηκε, ονομάζονται παράμετροι του πληθυσμού ή της αντίστοιχης κατανομής. Τα μεγέθη αυτά είναι γνωστά και ως **περιγραφικά μέτρα (descriptive measures)** της κατανομής.

10) ΕΙΔΗ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ ΜΟΝΟΜΕΤΑΒΛΗΤΩΝ ΚΑΤΑΝΟΜΩΝ

Σε σχέση με τις μονομεταβλητές κατανομές το ενδιαφέρον επικεντρώνεται στον προσδιορισμό : α) του «κέντρου» της κατανομής, β) της διασποράς των τιμών της μεταβλητής γύρω από το «κέντρο», γ) στη σύγκριση της θέση μιας τιμής με εκείνη των υπολοίπων τιμών και δ) στον προσδιορισμό της μορφολογίας της κατανομής. Έτσι διακρίνουμε τις ακόλουθες κατηγορίες (είδη) παραμέτρων :

Παράμετροι κεντρικής τάσης. Αυτές εκφράζουν το σημείο γύρω από το οποίο τείνουν να συγκεντρώθουν οι επιμέρους τιμές του πληθυσμού (της μεταβλητής). Οι βασικότερες παράμετροι της κατηγορίας αυτής είναι : ο μέσος, η διάμεσος και το σημείο μέγιστης συχνότητας ή τύπος.

Παράμετροι διασποράς. Αυτές μετράνε τη διασπορά των επιμέρους τιμών γύρω από το «κέντρο» της κατανομής. Οι πιο σημαντικές παράμετροι διασποράς είναι : το εύρος, η απόλυτη μέση απόκλιση, η διακύμανση και η τυπική απόκλιση.

Παράμετροι θέσης. Πρόκειτε για μεγέθη που δείχνουν το βαθμό που μια τιμή (ή μια ομάδα τιμών) συμβαδίζει (ταιριάζει) με τις υπόλοιπες τιμές ή ομάδες. Εδώ ανήκουν τα τεταρτημόρια, τα δεκατημόρια και τα εκατοστημόρια.

Παράμετροι προσδιορισμού της μορφολογίας της κατανομής. Πρόκειτε για δείκτες μέτρησης του βαθμού ασυμμετρίας και κύρτωσης μιας κατανομής.

Σημειώνεται ότι ο υπολογισμός των ανωτέρων παραμέτρων αφορά στις ποσοτικές μεταβλητές (συνεχείς και ασυνεχείς). Στις ποιοτικές και κατηγορικές μεταβλητές κάτι τέτοιο είναι αδύνατο. Εξαίρεση αποτελούν η διάμεσος, η οποία υπολογίζεται και στις περιπτώσεις των ποιοτηκών

μεταβλητών και το σημείο μέγιστης συχνότητας που μπορεί να υπολογιστεί και για τις τρείς κατηγορίες μεταβλητών (ποσοτικές, ποιοτικές, κατηγορικές).

11) ΤΡΟΠΟΙ ΕΜΦΑΝΙΣΗΣ ΤΩΝ ΔΕΔΟΜΕΝΩΝ

Τα δεδομένα που χρησιμοποιούνται για την εκτίμηση των παραμέτρων των κατανομών συχνοτήτων μπορεί να εμφανίζονται είτε σε απλή είτε σε ομαδοποιημένη μορφή. Απλή μορφή έχουμε στις περιπτώσεις που τα δεδομένα είναι αταξινόμητα. Ο συμβολισμός που χρησιμοποιείται για την αναπαράσταση των τιμών των δεδομένων είναι : X_1, X_2, \dots, X_N , όπου $N =$ το πλήθος των μονάδων του πληθυσμού ή του δείγματος. Αντίθετα, όταν οι τιμές της υπό εξέταση μεταβλητής είναι ταξινομημένες σε ομάδες, τα δεδομένα εμφανίζονται σε ομαδοποιημένη μορφή . Μια άλλη περίπτωση που εμφανίζεται στην πράξη είναι η εξής : Οι τιμές της μεταβλητής (έστω X) είναι μεμονωμένες (δηλαδή αταξινόμητες), πλην όμως στις επιμέρους τιμές δίνεται διαφορετική βαρύτητα.

Η μορφή υπό την οποία εμφανίζονται τα δεδομένα επηρεάζει την επιλογή του κατάλληλου μαθηματικού τύπου από τον οποίο θα υπολογίζονται οι διάφοροι παράμετροι.

12) ΠΑΡΑΜΕΤΡΟΙ ΔΙΜΕΤΑΒΛΗΤΩΝ ΚΑΤΑΝΟΜΩΝ

Στις περιπτώσεις που αντικείμενο έρευνας είναι η μελέτη διμεταβλητών κατανομών το πρόβλημα ανάγεται στην αναζήτηση δεικτών (παραμέτρων) που να εκφράζουν κατά το πλέον συμπυκνωμένο τρόπο τις πληροφορίες που αφορούν ταυτόχρονα τις δύο μεταβλητές. Η πιο βασική παράμετρος που μετράει τη συγκατανομή δυο μεταβλητών είναι η συνδιακύμανση. Άλλες παράμετροι που μετρούν το βαθμό και τον τρόπο κατά τον οποίο μεταβάλλονται δυο συνεξεταζόμενες μεταβλητές είναι ο συντελεστής συσχέτισης και ο συντελεστής παλινδρόμησης. Στη βάση του ορισμού και των δύο αυτών παραμέτρων βρίσκεται η έννοια της συνδιακύμανσης .

13) ΠΑΡΑΜΕΤΡΟΙ ΚΕΝΤΡΙΚΗΣ ΘΕΣΗΣ ΚΑΙ ΤΑΣΗΣ

Οι παράμετροι κεντρικής τάσης είναι αριθμητικοί δείκτες (μέτρα) της τυπικής ή της μέσης τιμής μιας κατανομής, ενδεικτικής της συγκέντρωσης των επιμέρους τιμών της μεταβλητής. Αυτές εκφράζουν τις πλέον αντιπροσωπευτικές τιμές της κατανομής με κριτήριο το βαθμό συγκέντρωσης και χρησιμεύουν τόσο για την περιγραφή των χαρακτηριστικών των κατανομών όσο και για τη σύγκριση δύο ή περισσότερων κατανομών. Όπως αναφέρθηκε πιο πάνω, οι σημαντικότερες παράμετροι κεντρικής τάσης είναι ο μέσος, η διάμεσος και το σημείο μεγίστης συχνότητας, ενώ ως μέτρα θέσης αναφέρονται τα τεταρτημόρια, τα δεκατημόρια και τα εκατοστημόρια.

14) ΠΑΡΑΜΕΤΡΟΙ ΔΙΑΣΠΟΡΑΣ

Τα μέτρα (παράμετροι) βοηθούν στον ποσοτικό προσδιορισμό της κεντρικής τάσης και της θέσης των τιμών μιας κατανομής. Όμως, δυο κατανομές ενδέχεται να έχουν την ίδια κεντρική τάση τιμών και παρά ταύτα να διαφέρουν αισθητά μεταξύ τους. Έτσι, ένα σύνολο χαρακτηριστικών που διαφοροποιούν τις κατανομές είναι οι παράμετροι διασποράς, οι οποίες μετρούν το βαθμό που οι τιμές της κατανομής αποκλίνουν από την τιμή της κεντρικής της τάσης. Η διασπορά των τιμών μιας μεταβλητής γύρω από τον μέσο της κατανομής μπορεί να μετρηθεί είτε σε όρους της απόστασης μεταξύ ζευγών διατεταγμένων τιμών αυτής, είτε σε όρους της μέσης απόστασης των επιμέρους παρατηρήσεων από την κεντρική τιμή. Στην πρώτη κατηγορία των μέτρων ανήκουν το εύρος και το ημιενδοτεταρτημοριακό εύρος. Στη δεύτερη κατηγορία εντάσσονται η μέση απόκλιση, η διακύμανση, η τυπική απόκλιση και ο συντελεστής μεταβλητότητας.

Η επαγωγική στατιστική (statistical induction) αποτελεί τον κορμό της στατιστικής θεωρίας. Αντικείμενο της στατιστικής επαγωγής είναι η ανάπτυξη μεθόδων και τεχνικών, οι οποίες βοηθούν τον ερευνητή στη διατύπωση γενικής ισχύος προτάσεων (νόμων) σε καθεστώς περιορισμένης πληροφόρησης. Η σχετική προσπάθεια διευκολύνεται τα μέγιστα με τη χρήση υποδειγμάτων πιθανότητας. Ο όρος «περιορισμένη πληροφόρηση» εκφράζει το γεγονός ότι ο ερευνητής έχει στη διάθεση του μικρό μόνο τμήμα (δείγμα) του συνόλου των δεδομένων, που προσδιορίζουν τη συμπεριφορά του φαινομένου. Με άλλα λόγια, στην επαγωγική στατιστική η αναλυτική πορεία που διατρέχει ο νους έχει ως αφετηρία το μέρος (το συγκεκριμένο, το δείγμα) και καταλήγει στη διατύπωση νόμων ή γενικών κανόνων αναφορικά με την εξέλιξη του υπό εξέταση φαινομένου. Στη διαδρομή αυτή ως εισροές χρησιμοποιούνται τα δεδομένα που έχουν προετοιμαστεί σύμφωνα με τις αρχές της περιγραφικής στατιστικής, καθώς και τα υποδείγματα πιθανότητας.

Αξίζει να τονιστεί ότι η στατιστική επαγωγή αποτελεί τη σημαντικότερη μέθοδο παραγωγής νέας γνώσης σε συνθήκες σχετικής αβεβαιότητας. Ως παράδειγμα αναφέρουμε τη διατύπωση του νόμου του Engel στα οικονομικά σύμφωνα με το οποίο, ανξανόμενον του εισοδήματος μιας κοινωνίας το ποσοστό αυτού που δαπανάται για είδη διατροφής βαίνει φθίνον. Η διατύπωση του νόμου αυτού έγινε πριν από έναν και πλέον αιώνα από τον Γερμανό στατιστικό E. Engel μετά από επεξεργασία δεδομένων της Γερμανικής οικονομίας εκείνης της εποχής. Και μέχρι σήμερα γίνεται αποδεκτό ότι ισχύει για κάθε οικονομία. Βεβαίως, τα παραδείγματα ανακάλυψης νέων γνώσεων στους διάφορους τομείς της επιστήμης (ιατρική, βιολογία, οικονομικά, ψυχολογία, κ.λ.π.) είναι «άπειρα».

Ωστόσο, η γνώση που δημιουργείται με βάση τη στατιστική επαγωγή είναι ατελής με την έννοια ότι δεν γίνεται ανεπιφύλακτα δεκτή, ούτε έχει καθολική και μη ανατρέψιμη ισχύ. Γι' αυτό τα «προϊόντα» της στατιστι-

κής επαγωγής (νόμοι, κανόνες, σχέσεις) δεν εκφράζονται κατά τρόπο απόλυτο, αλλά με την μορφή προτάσεων πιθανότητας. Αυτό σημαίνει ότι τα διάφορα συμπεράσματα έχουν υψηλή πιθανότητα να είναι σωστά. Ουδέποτε όμως μπορούμε να πούμε με βεβαιότητα ότι αυτά είναι όντως σωστά. Έτσι, η νέα γνώση που «παράγεται» με το μηχανισμό τη στατιστικής επαγωγής υπόκειται σε διαρκή αναθεώρηση, καθώς εισρέουν νέες πληροφορίες (δεδομένα) για το φαινόμενο που μελετάται και είναι δυνατό να ανατραπεί μόλις εμφανιστούν πολλές (όχι μία) περιπτώσεις που δεν συμφωνούν με τον κανόνα. Είναι προφανές ότι η στατιστική επαγωγή διαφέρει ριζικά από τη μαθηματική επαγωγή, η οποία έχει τη δύναμη της τέλειας λογικής επαγωγής.

Παρά τις αδυναμίες που τη χαρακτηρίζουν, η στατιστική επαγωγή αποτελεί εξαιρετικά χρήσιμο νοητικό εργαλείο παραγωγής νέων γνώσεων, αφού αποτελεί το μηχανισμό που μετασχηματίζει την περιορισμένη πληροφόρηση (μικρό δείγμα) σε γνώσεις για το σύνολο οι οποίες δεν είναι απόλυτα βέβαιες, είναι όμως σε υψηλό βαθμό πιθανές. Λόγω της αδυναμίας αυτής, η γνώση που δημιουργείται με τη μεθοδολογία της στατιστικής επαγωγής πρέπει να χρησιμοποιείται με μεγάλη προσοχή. Ειδικότερα, οι χρήστες της νέας γνώσης πρέπει να έχουν συνείδηση του γεγονότος ότι : (α) αυτό ισχύει με υψηλή πιθανότητα (π.χ. 95%) όχι όμως με βεβαιότητα, πράγμα που σημαίνει ότι είναι δυνατό να υπάρξουν περιπτώσεις, οι οποίες δεν υπακούουν στον κανόνα, (β) η νέα γνώση πρέπει να συμπληρώνεται και να διορθώνεται ή ακόμη και να εγκαταλείπεται, όταν κάποιος βεβαιώνεται ότι αυτή είναι ανεπαρκής.

Η προσφυγή στη μέθοδο της στατιστικής επαγωγής είναι αναγκαία σε πολλές περιπτώσεις που έχουμε πλήρη άγνοια ή περιορισμένη γνώση των νόμων που διέπουν τα διάφορα φυσικά, οικονομικά, κοινωνικά και λοιπά φαινόμενα. Από την άλλη μεριά, ακόμη και στις περιπτώσεις που είναι θεωρητικά δυνατή η απόκτηση όλων των πληροφοριών (δεδομένων), που προσδιορίζουν τη συμπεριφορά των φαινομένων, το κόστος σε χρόνο και χρήμα είναι συνήθως απαγορευτικό. Έτσι, περιοριζόμαστε αναγκαστικά σε μικρό μόνο τμήμα του συνόλου των πληροφοριών και προσπαθούμε με βάση αυτές και τη βοήθεια της θεωρίας πιθανοτήτων να θεμελιώσουμε γενικούς κανόνες ή νόμους, οι οποίοι να ερμηνεύουν τα φαινόμενα που ενδιαφέρουν τον άνθρωπο.

15) ΘΕΩΡΙΑ ΚΑΙ ΚΑΤΑΝΟΜΕΣ ΔΕΙΓΜΑΤΟΛΗΨΙΑΣ

Η βασικότερη μέθοδος συγκέντρωσης στατιστικών δεδομένων για την ποσοτική διερεύνηση των φαινομένων είναι η μέθοδος της δειγματοληψίας. Η προσέγγιση αυτή συνιστάται στην επιλογή από τον ερευνώμενο πληθυσμό ενός δείγματος μικρού σχετικά μεγέθους, το οποίο στη συνέχεια χρησιμοποιείται ως βάση για την εξαγωγή συμπερασμάτων αναφορικά με τα χαρα-

κτηριστικά του πληθυσμού. Με τον όρο δείγμα, νοείται ένα υποσύνολο του συνόλου των μονάδων του πληθυσμού, που επιλέγεται σύμφωνα με κάποιο κανόνα ή με ορισμένο σχέδιο.

Αξίζει να τονιστεί ότι η ραγδαία ανάπτυξη της στατιστικής θεωρίας οφείλεται κατά κύριο λόγο στην πιεστική ανάγκη εξαγωγής συμπερασμάτων προσδιορίσιμης αξιοπιστίας για τον πληθυσμό, με βάση τις πληροφορίες που περιέχονται στο δείγμα. Πράγματι, από τη σκοπιά της στατιστικής θεωρίας το θέμα μελέτης των χαρακτηριστικών του πληθυσμού, όταν διαθέτουμε ολόκληρο τον πληθυσμό, είναι απλό και στη φύση του είναι κυρίως περιγραφικό (descriptive). Προβλήματα θεωρητικά και μάλιστα δύσκολα δημιουργούνται όταν πρόκειται να διατυπωθούν συμπεράσματα για τον πληθυσμό που στηρίζονται σε δεδομένα ενός μικρού σχετικά υποσυνόλου αυτού. Έτσι, αναπτύχθηκε ο κλάδος της στατιστικής συμπερασματολογίας που αποτελεί τη «ραχοκοκαλιά» της στατιστικής επιστήμης.

Η προσφυγή στη λύση του δείγματος, αντί της χρησιμοποίησης του ιδίου του πληθυσμού, υπαγορεύεται τόσο από λόγους αντικειμενικής αδυναμίας, όσο και από τον υπερβολικό χρόνο και το απαγορευτικό κόστος που συνεπάγεται συνήθως η επεξεργασία του συνόλου των στοιχείων του πληθυσμού στις περιπτώσεις που αυτά είναι διαθέσιμα. Συχνά, ο πληθυσμός που ερευνάται είναι αδύνατο να προσδιοριστεί αριθμητικά,

16) ΕΦΑΡΜΟΓΗ ΤΗΣ ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗΣ ΣΤΙΣ ΕΠΙΧΕΙΡΗΣΕΙΣ

Ακολουθούν μερικά παραδείγματα εφαρμογής της στατιστικής στις επιχειρήσεις

Μια εταιρεία που ετοιμάζεται να "ρίξει" στην αγορά ένα νέο προϊόν χρειάζεται να εκτιμήσει τις προτιμήσεις των καταναλωτών που ανήκουν στην σχετική αγορά. Αυτό μπορεί να το πετύχει συνήθως με μια ερευνά μάρκετινγκ η οποία θα βασίζεται σε συνεντεύξεις κάποιων τυχαία επιλεγμένων νοικοκυριών. Έτσι, τα αποτέλεσματα της ερευνάς θα μπορούσαν να χρησιμοποιηθούν στη συνέχεια για να εκτιμηθούν οι προτιμήσεις ολόκληρου του πληθυσμού.

Στατιστικές τεχνικές είναι απαραίτητες για το "ξεμπέρδεμα" των επιδράσεων πολλών διαφορετικών παραγόντων. Για παράδειγμα, η ζήτηση για παγωτό σε μια κοινότητα ενδέχεται να εξαρτάται από την τιμή του παγωτού, το επίπεδο του μέσου εισοδήματος, τον αριθμό των παιδιών αυτής της κοινότητας, και τη μέση θερμοκρασία. Αν έχουμε στην διάθεση μας παρατηρήσεις όλων των διαφορετικών παραγόντων που εμπλέκονται σε αυτή την περίπτωση, μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε ανάλυση πα-

λινδρομήσεις για να βρούμε ποιοι παράγοντες επιδρούν περισσότερο στην ζήτηση παγωτού .

Ένας ορκωτός λογιστής έχει Αποστολή να ελέγξει τα βιβλία μιας εταιρείας για να βεβαιωθεί ότι ανταποκρίνονται απόλυτα στην οικονομική κατάσταση της συγκεκριμένης εταιρείας . Ο ορκωτός λογιστής θα πρέπει να ελέγξει ολόκληρους σωρούς πρωτότυπων παραστατικών όπως Δελτία Αποστόλης , έντυπα παραγγελιών , και τιμολόγια . Είναι πρόφανές ότι για να ελέγξει ένα προς ένα όλα τα παραστατικά θα χρειαζόταν παρά πολλές ημέρες , αν όχι εβδομάδες . Αντί γι' αυτό , μπορεί να ελέγξει ένα δείγμα των παραστατικών , το οποίο θα επιλέξει με τυχαίο τρόπο , και να καταλήξει σε ένα συμπέρασμα για ολόκληρο τον πληθυσμό των παραστατικών με βάση αυτό το δείγμα .

Πριν κυκλοφορήσει στην αγορά ένα νέο φάρμακο είναι απαραίτητο να γίνουν εκτεταμένα πειράματα για να εξασφαλιστεί ότι το φάρμακο είναι ασφαλές και αποτελεσματικό . Ο καλύτερος τρόπος για να ελέγξει κανείς ένα φάρμακο είναι να πάρει δυο ομάδες ανθρώπων που μοιάζουν μεταξύ τους όσο το δυνατό περισσότερο , να χορηγήσει το φάρμακο μόνο στη μια από τις δυο ομάδες , και μετά να ελέγξει αν τα αποτελέσματα των δυο ομάδων διαφέρουν . Η ομάδα στην οποία χορηγείται το φάρμακο ονομάζεται πειραματική ομάδα και η άλλη ομάδα ονομάζεται ομάδα έλεγχου . Για να εξακριβωθεί αν οι οποίες διάφορες που παρατηρήθηκαν οφείλονται πράγματι στη χορήγηση του φάρμακου ή μπορεί να προκλήθηκαν από άλλους παράγοντες απαιτείται στατιστική ανάλυση .

Αν ένας έμπορος πρόκειται να παραλάβει μια μεγάλη ποσότητα Αγάθων από κάποιων προμηθευτή του , θα θελήσει οπωσδήποτε να βεβαιωθεί ότι έχουν ικανοποιηθεί όλες οι προδιαγραφές που έχει συμφωνήσει με τον προμηθευτή . Δε χωρά αμφιβολία ότι το να κάνει ποιοτικό έλεγχο στα αγαθά που παρέλαβε ένα προς ένα θα σήμαινε υπέρογκες δαπάνες . Και σε αυτή την περίπτωση οι στατιστικές τεχνικές έρχονται να σώσουν την κατάσταση , επιτρέποντας στον έμπορο να εξαγάγει συμπεράσματα για την ποιότητα ολόκληρης της παρτίδας ελέγχοντας μόνο ένα τυχαία επιλεγμένο δείγμα Αγάθων που θα πάρει από την παρτίδα .

ΜΕΡΟΣ ΔΕΥΤΕΡΟΝ

Ι) ΕΚΤΙΜΗΤΙΚΗ (Η ΕΥΡΕΣΗ ΕΚΤΙΜΗΤΡΙΩΝ ΤΩΝ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ)

ΙΔΙΟΤΗΤΕΣ ΤΩΝ ΕΚΤΙΜΗΤΡΙΩΝ

αμερόληπτη εκτιμήτρια (unbiased estimator): μια εκτιμήτρια της οποίας η αναμενόμενη τιμή ισούται με την πραγματική τιμή της παραμέτρου της οποίας αποτελεί εκτίμηση

εκτιμήτρια (estimator): μια ποσότητα που βασίζεται σε παρατηρήσεις ενός δείγματος και της οποίας η τιμή λαμβάνεται ως ένδειξη της τιμής μιας άγνωστης παραμέτρου του πληθυσμού (για παράδειγμα , ο μέσος του δείγματος , χρησιμοποιείται συχνά ως εκτιμήτρια του άγνωστου μέσου του πληθυσμού , μ)

εκτιμήτρια μέγιστης πιθανότητας (maximum likelihood estimator): μια εκτιμήτρια με την εξής ιδιότητα : αν η πραγματική τιμή της άγνωστης παραμέτρου έχει αυτή την τιμή , τότε η πιθανότητα να πάρουμε το δείγμα που πράγματι παρατηρήθηκε μεγιστοποιείται

επαγωγική στατιστική (statistical inference) : η διαδικασία κατά την οποία χρησιμοποιούνται οι παρατηρήσεις ενός δείγματος για την εκτίμηση των ιδιοτήτων του πληθυσμού

συνεπής εκτιμήτρια (consistent estimator) : μια εκτιμήτρια που , όσο μεγαλώνει το μέγεθος του δείγματος , τείνει να συγκλίνει προς την πραγματική τιμή

διάστημα εμπιστοσύνης (confidence interval) :ένα διάστημα που βασίζεται σε παρατηρήσεις ενός δείγματος και είναι καθορισμένο με τέτοιο τρόπο ώστε να υπάρχει μια συγκεκριμένη πιθανότητα ότι θα περιέχει την άγνωστη πραγματική τιμή μιας παραμέτρου (για παράδειγμα ,

συνηθίζεται ο καθορισμός διαστημάτων εμπιστοσύνης που έχουν 95% πιθανότητα να περιέχουν την πραγματική τιμή)

επίπεδο εμπιστοσύνης (confidence level) : ο βαθμός εμπιστοσύνης που σχετίζεται με ένα διάστημα εμπιστοσύνης , η πιθανότητα ότι το διάστημα περιέχει την πραγματική τιμή της παραμέτρου

2) ΔΗΜΟΣΚΟΠΗΣΕΙΣ (ΜΕΘΟΔΟΙ ΔΕΙΓΜΑΤΟΛΗΨΙΑΣ)

δειγματοληψία κατά συστοιχίες (cluster sampling) : μια μέθοδος δειγματοληψίας κατά την οποία ο πληθυσμός διαιρείται σε συστοιχίες , επιλέγονται μερικές συστοιχίες τυχαία , και στη συνεχεία μερικά μέλη των επιλεγμένων συστοιχιών για να αποτελέσουν το δείγμα

στρωματοποιημένη δειγματοληψία (stratified sampling) : μια μέθοδος δειγματοληψίας κατά την οποία ο πληθυσμός διαιρείται σε στρώσεις που μοιάζουν όσο το δυνατό περισσότερο μεταξύ τους

Πως μπορούμε να διαπιστώσουμε πόσοι άνθρωποι από κάποιων πληθυσμό έχουν ένα συγκεκριμένο χαρακτηριστικό ; Για παράδειγμα , μπορεί να θέλουμε να μάθουμε πόσοι ψηφοφόροι υποστηρίζουν τον υποψήφιο δήμαρχο που προτιμάμε , ή μπορεί να μας ενδιαφέρουν ορισμένα γενικά χαρακτηριστικά των κατοίκων ενός συγκεκριμένου νόμου - όπως , για παράδειγμα , το πλήθος των παιδιών ανά οικογένεια , ο πληθυσμός των πόλεων , ή το πλήθος των εργαζόμενων .

Ένας τρόπος για να απαντηθούν αυτές οι ερωτήσεις είναι να τους ρωτήσουμε όλους . Η μέθοδος αυτή θα ήταν , προφανώς , πολύ ακριβής . Επειδή θα ρωτήσουμε τους πάντες , θα μας δοθεί η δυνατότητα να πάρουμε μια λεπτομερή εικόνα ολόκληρου του πληθυσμού . Υπάρχουν φορές που χρησιμοποιείται αυτή η μέθοδος . Κάθε τέσσερα χρόνια προκηρύσσονται στη χώρα μας εκλογές για την εύρεση των κομματικών προτιμήσεων όλων των ψηφοφόρων , και κάθε δέκα χρόνια διεξάγεται απογραφή για την συγκέντρωση πληροφοριών για όλους τους κάτοικους της χώρας . Ωστόσο υπάρχουν μειονεκτήματα σε αυτή τη μέθοδο κατά την οποία ερωτώνται όλοι . Το βασικό μειονέκτημα είναι ότι κοστίζει πολύ . Οι εκλογές και οι απογραφές στοιχίζουν . Επίσης , σε πολλές περιπτώσεις θέλουμε να πάρουμε πληροφορίες για τον πληθυσμό

αλλά δεν μπορούμε να περιμένουμε μέχρι την επόμενη απογραφή ή τις επόμενες εκλογές.

Μια άλλη μέθοδος που μπορούμε να εφαρμόσουμε είναι να ρωτήσουμε μερικά μέλη ενός δείγματος. Αν το δείγμα είναι αντιπροσωπευτικό του πληθυσμού μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τα χαρακτηριστικά των ανθρώπων του δείγματος για να εκτιμήσουμε τα χαρακτηριστικά των ανθρώπων ολόκληρου του πληθυσμού. Για παράδειγμα, στις σφυγμομετρήσεις που γίνονται στη χώρα μας, συνήθως γίνεται καταγραφή των απόψεων περίπου 1,000 ανθρώπων σε μια προσπάθεια να εκτιμηθούν οι γνώμες 10 εκατομμυρίων κατοίκων.

Τι πιθανότητα υπάρχει να είναι ακριβή τα αποτελέσματα; Με την πρώτη μάτια, ίσως να δυσπιστήσετε. Κατά τις σφυγμομετρήσεις λαμβάνεται η γνώμη μόνο ενός ανθρώπου για κάθε 10,000 ανθρώπους. Ίσως να θεωρείται ότι είναι απίθανο κάθε πρόσωπο της σφυγμομετρησης να έχει τις ίδιες απόψεις με τους 10,000 γείτονες του. Όμως, οι σφυγμομετρήσεις φαίνεται ότι είναι αρκετά ακριβείς. Οι προβλέψεις των σφυγμομετρήσεων για εκλογικά αποτελέσματα συνήθως "πέφτουν" κοντά στα πραγματικά αποτελέσματα (με μερικές αξιοσημείωτες εξαιρέσεις).

Θα ασχοληθούμε τώρα με την θεωρία που εξηγεί γιατί αυτά τα αποτελέσματα τείνουν να είναι ακριβή. Θα χρησιμοποιήσουμε το γράμμα N για να παραστήσουμε τον αριθμό των ανθρώπων του πληθυσμού που ερευνούμε, και θα υποθέσουμε ότι M από αυτούς τους ανθρώπους υποστηρίζουν τον υποψήφιο δήμαρχο της προτιμήσεις μας. Σκοπός μας είναι να εκτιμήσουμε το M/N -το ποσοστό των ανθρώπων που υποστηρίζουν τον υποψήφιο μας. Αν η σφυγμομετρηση μας είναι καλή, το X/n θα βρίσκεται κοντά στο M/N . Εστω λοιπών, $p=X/n$.

Για παράδειγμα, ας υποθέσουμε ότι προσπαθούμε να εκτιμήσουμε τις προτιμήσεις των κατοίκων μιας πόλης με πληθυσμό 30,000 ανθρώπους. Θα ρωτήσουμε και τους 500 ανθρώπους ενός δείγματος ποιον υποψήφιο υποστηρίζουν. Ας υποθέσουμε ότι στην πραγματικότητα υπάρχουν 16,500 υποστηρικτές του υποψήφιου μας (οι 16,500 αντιστοιχούν στο 55% του πληθυσμού). Αν αποδειχθεί ότι 270 άνθρωποι (54%) του δείγματος υποστηρίζουν τον υποψήφιο μας, τότε το δείγμα μας αντιπροσώπευε ικανοποιητικά ολόκληρο τον πληθυσμό. Από την άλλη μεριά, αν ο υποψήφιος μας υποστηριχτεί από 330 ανθρώπους (66%) του δείγματος, τότε το δείγμα δεν είναι καθόλου αντιπροσωπευτικό και η σφυγμομετρηση μας θα μας δόση πολύ παραπλανητικά αποτελέσματα

Ο τρόπος επιλογής του δείγματος έχει μεγάλη σημασία, καθώς η τιμή του X θα εξαρτάται από το ποιοι ακριβώς απαρτίζουν το δείγμα. Θα πρέπει να επινοήσουμε κάποιο έξυπνο σύστημα για την επιλογή του

δείγματος , έτσι ώστε αυτό να αντιπροσωπεύει ολόκληρο τον πληθυσμό . Δεν μπορούμε να αρχίσουμε να ρωτάμε τους φύλους μας , γιατί το πιθανότερο είναι να έχουν τις ίδιες απόψεις με εμάς . Ούτε μπορούμε να επιλέξουμε μια μόνο γειτονία για να πάρουμε τη γνώμη όλων των κατοίκων της , καθώς οι κάτοικοι μιας συγκεκριμένης γειτονίας είναι απίθανο να αντιπροσωπεύουν τα ποικίλα χαρακτηρίσθηκα όλων των ανθρώπων της πόλης .

Πάντως , και με αλλά συστήματα υπάρχουν περίπλοκα προβλήματα . Δεν μπορούμε απλώς να ταχυδρομήσουμε κάρτες και να ζητάμε από τους παραλήπτες να τις επιστρέψουν συμπληρωμένες , μιας και αυτοί που συμφωνούν με την άποψη είναι πολύ πιο πιθανό να μπουν στον κόπο να επιστρέψουν τις κάρτες . Ίσως να αποφασίσουμε ότι μπορούμε να κάνουμε το δείγμα μιας αντιπροσωπευτικό αποφασίζοντας προκαταβολικά ότι θέλουμε να περιέχει κάποια συγκεκριμένα ποσοστά ανθρώπων με συγκεκριμένα χαρακτηρίσθηκα . Για παράδειγμα , ενδέχεται να καταλήξουμε ότι θέλουμε το δείγμα μιας να περιέχει 50% γυναίκες 15% άτομα από μειονότητες , και 0,5% κτηνιατρούς . Όμως , ούτε αυτή η μέθοδος άπαντα στην ερώτηση για το πως θα επιλέξουμε το δείγμα , καθώς δεν μιας λέει ποιες μειονότητες , ποιες γυναίκες , ή ποιους κτηνιατρούς πρέπει να συμπεριλάβουμε στο δείγμα . Είναι προφανές ότι δεν μπορούμε να καθορίσουμε προκαταβολικά ένα ποσοστό για τους ανθρώπους του δείγματος που υποστηρίζουν τον υποψήφιο μας , καθώς δεν γνωρίζουμε αυτό το ποσοστό πριν εξετάσουμε το δείγμα . Αποδεικνύεται ότι το καλύτερο σύστημα επιλογής του δείγματος είναι να μην έχουμε κανένα σύστημα -με αλλά λόγια , είναι καλύτερα να επιλέξουμε το δείγμα εντελώς τυχαία . Θα πρέπει να σχεδιάσουμε το σύστημα δειγματοληψίας έτσι ώστε κάθε άτομο να έχει την ίδια ευκαιρία να επιλέγει . Και όχι μόνο αυτό , αλλά θα πρέπει να σχεδιάσουμε το σύστημα έτσι ώστε κάθε δυνατό δείγμα που θα μπορούσαμε να φανταστούμε να έχει την ίδια ευκαιρία να αποτελέσει το δείγμα που πραγματικά θα επιλέξουμε .

Πως θα το κάνουμε αυτό ; Ένας τρόπος είναι να γράψουμε το όνομα του καθενός σε ένα χαρτάκι , να βάλουμε τα χαρτάκια μέσα σε μικρά σφαιρίδια σε μια μεγάλη κληρωτίδα . Αν τα ανακατέψουμε πολύ καλά και μετά τραβήξουμε η σφαιρίδια από την κληρωτίδα , θα έχουμε ένα τυχαίο δείγμα από η ανθρώπους . Όμως , ακόμη και αυτή η προσέγγιση είναι δύσκολη αν το N είναι πολύ μεγάλο . Καταρχήν , θα χρειαζόμασταν πόλη μεγάλη κληρωτίδα . Ένα άλλο πρόβλημα είναι ότι , αν τα σφαιρίδια είναι πολλά , είναι δύσκολο να τα ανακατέψουμε καλά . Αν τα σφαιρίδια δεν ανακατευτούν καλά , τότε οι άνθρωποι των οποίων τα ονόματα τοποθετήθηκαν τελευταία έχουν μεγαλύτερη πιθανότητα να επιλέγουν , με αποτέλεσμα το δείγμα μιας να μην είναι εντελώς τυχαίο .

Κάτι παρόμοιο συνέβη στην πραγματικότητα με την επιλογή κληρωτών (στρατιωτών) στις Η.Π.Α. το 1970. Αριθμοί (κλήροι) ανατέθηκαν

στους ανθρώπους με βάση την ημερομηνία γέννησης τους , όπου ένας μικρός αριθμός δήλωνε ότι η πιθανότητα στρατολόγησης ήταν μεγαλύτερη . Οι 366 ημερομηνίες τοποθετήθηκαν σε σφαιρίδια , ανακατεύτηκαν έγινε κλήρωση , και στις ημερομηνίες αντιστοιχήθηκαν λαχνοί με αριθμούς 1 , 2, κ.λ.π. Προφανώς , τα σφαιρίδια δεν ανακατεύτηκαν καλά , γιατί ο μέσος όρος των λάχνων των ατόμων που είχαν γεννηθεί το Δεκέμβριο ήταν 124,5 , ένας αριθμός που βρίσκεται πολύ μακριά από το μέσο όρο των αριθμών 1 έως 366, ο οποίος είναι ίσος με 183. Στην επιλογή κληρωτών του 1971 λήφθηκαν μέτρα ώστε τα αποτελέσματα να είναι περισσότερο τυχαία : έγινε κλήρωση τόσο των ημερομηνιών όσο και των αριθμών των λάχνων από κληρωτίδες , μετά από πολύ καλύτερο ανακάτεμα .

Μια ευκολότερη μέθοδος είναι να εκχωρήσουμε κάποιων αριθμό σε όλα τα μέλη του πληθυσμού , να επιλέξουμε στη συνεχεία ένα σύνολο από τυχαίους αριθμούς , και να πάρουμε τη γνώμη των ανθρώπων των οποίων τους αριθμούς έχουμε επιλέξει . Πως μπορούμε να επιλέξουμε, όμως , τους τυχαίους αριθμούς ; Δεν είναι τόσο εύκολο όσο φαίνεται . Δεν μπορούμε απλώς να αρχίσουμε να σκεφτόμαστε αριθμούς , καθώς είναι δύσκολο για έναν άνθρωπο να επινοήσει μια μεγάλη ακολουθία αριθμών χωρίς να υποπέσει σε κάποιο είδος επαναλαμβανόμενου "μοτίβου" . (Δοκιμάστε το και εσείς κάποια φορά .) Θα μπορούσαμε να χρησιμοποιήσουμε ζάρι αν χρειαζόμασταν αριθμούς μόνο από το 1 έως το 6, αλλά για να πάρουμε μια μεγαλύτερη ομάδα αριθμών χρειαζόμαστε κάποιο καλύτερο σύστημα .

Τον παλιό καιρό (πριν από την εμφάνιση των υπολογιστών) , ο καλύτερος τρόπος ήταν να χρησιμοποιήσουμε έναν πίνακα τυχαίων ψηφίων . Ο πίνακας τυχαίων ψηφίων είναι ένας πίνακας που έχει δημιουργηθεί από κάποιων που δουλεία του είναι να δημιουργεί τυχαίους αριθμούς . Οι αριθμοί έχουν ελεγχθεί για να διαπιστωθεί αν περνούν κάποιους συγκεκριμένους έλεγχους τυχαιότητας . Σήμερα μπορείτε να ζητήσετε από τον υπολογιστή σας να δημιουργήσει τους τυχαίους αριθμούς για λογαριασμό σας . Τα περισσότερα υπολογιστικά συστήματα διαθέτουν ενσωματωμένες γεννήτριες τυχαίων αριθμών . Οι αριθμοί που δημιουργούνται με αυτόν τον τρόπο δεν είναι γνήσιοι τυχαίοι αριθμοί , γιατί δημιουργούνται σύμφωνα με κάποιο συγκεκριμένο και αμετάβλητο κανόνα . Ωστόσο , επειδή αυτός ο κανόνας είναι αρκετά απρόβλεπτος , σε όλες σχεδόν τις πρακτικές χρήσεις οι αριθμοί φαίνεται να έχουν επιλέγει εντελώς τυχαία .

3) ΕΛΕΓΧΟΙ ΥΠΟΘΕΣΕΩΝ

Στα προαναφερόμενα αντιμετωπίσαμε ένα συγκεκριμένο πρόβλημα έλεγχου υποθέσεων : αν στρίψουμε ένα κέρμα πολλές φορές μπορούμε να εξακριβώσουμε αν είναι κάλπικο ; Στην συνεχεία θα εξετάσουμε μια

γενικότερη αντιμετώπιση της μεθοδολογίας που χρησιμοποιούν οι στατιστικολόγοι όταν διατυπώνουν και ελέγχουν υποθέσεις .

Θυμηθείτε ότι η υπόθεση που πρόκειται να ελέγξουμε ονομάζεται **μηδενική υπόθεση ή υπόθεση μηδέν** (null hypothesis) - συμβολίζεται H_0 - και η υπόθεση ότι " η μηδενική υπόθεση είναι λανθασμένη " ονομάζεται **εναλλακτική υπόθεση** (alternative hypothesis). Ακολουθούν μερικά παραδείγματα μηδενικών υποθέσεων :

Ένα κέρμα είναι σωστό .

Το μέσο πλήθος σταφίδων σε μια συγκεκριμένη μάρκα κέικ με σταφίδες είναι 70.

Οι διάφορες στα αποτελέσματα τεσσάρων σιροπιών για το βήχα οφείλονται στην τύχη και μόνο .

Η συχνότητα των υποθέσεων που καταλήγουν στον Αρειό Πάγο ακολουθεί την κατανομή Poisson.

Αν αποφασίσουμε να απορρίψουμε τη μηδενική υπόθεση , αυτό σημαίνει πως είμαστε σχεδόν βέβαιοι ότι η υπόθεση δεν είναι αληθής . Πιο συγκεκριμένα , συνήθως σχεδιάζουμε τους έλεγχους έτσι ώστε να υπάρχει μόνο 5% πιθανότητα να απορρίψουμε την υπόθεση ενώ στην πραγματικότητα είναι αληθής . Πάντως , αν αποφασίσουμε να αποδεχτούμε την υπόθεση , αυτό δεν σημαίνει αναγκαστικά ότι η υπόθεση είναι πράγματι αληθής . Σημαίνει απλώς ότι δεν έχουμε βρει ακόμη επαρκή στατιστικά στοιχεία για να την απορρίψουμε .

Μια σημαντική αρχή του έλεγχου των υποθέσεων είναι ότι πρέπει να διατυπώνουμε τις υποθέσεις μας πριν συλλέξουμε τα δεδομένα . Αν διατυπώσουμε την υπόθεση μετά την συλλογή των δεδομένων , είναι πολύ εύκολο να θεωρήσουμε λανθασμένα ως αποτέλεσμα κάτι που στην πραγματικότητα αποτελεί απλώς σύμπτωση . Για παράδειγμα , ας υποθέσουμε ότι συλλέξαμε κάποια δεδομένα και παρατηρήσαμε ότι το 20% των ανθρώπων του δείγματος μας έχουν το επώνυμο Παπαδόπουλος και προχωρήσαμε στον έλεγχο της υπόθεσης με βάση τα δεδομένα . Είναι προφανές ότι θα δεχτούμε την υπόθεση γιατί τη διατυπώσαμε μετά τη συλλογή δεδομένων .

Κως θα συλλέγουμε όλο και περισσότερα δεδομένα , θα χρειάζεται να τροποποιούμε τις υποθέσεις μας . Το βασικό σημείο , όμως , είναι ότι δεν

μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε κάποια δεδομένα για να ελέγξουμε μια υπόθεση όταν η υπόθεση είχε βασιστεί εξαρχής στα ίδια αυτά δεδομένα . Η λόση είναι μια : να συλλέξουμε περισσότερα δεδομένα . Αν η υπόθεση φαίνεται να είναι σωστή ακόμη και για τα δεδομένα που συλλέξαμε μετά τη διατύπωση της , είναι πιθανό να βρισκόμαστε στο σωστό δρόμο .

Μια άλλη σημαντική αρχή είναι ότι πρέπει να ορίζουμε το επίπεδο σημαντικότητας (significance level) πριν από τη συλλογή των δεδομένων . Με αυτών τον τρόπο εξασφαλίζουμε την αντικειμενικότητα μας και δεν καταλήγουμε στο επίπεδο σημαντικότητας αφού δούμε την τιμή του στατιστικού στοιχείου έλεγχου , όποτε και μπορούμε να αλλάξουμε την τιμή του ανάλογα με την αναμενόμενη τιμή του αποτελέσματος .

1.Οι βασικοί όροι του έλεγχου υποθέσεων που πρέπει να γνωρίζουμε είναι οι εξής :

μηδενική υπόθεση : η υπόθεση που θέλουμε να ελέγξουμε (συμβολίζεται με H_0)

εναλλακτική υπόθεση : η υπόθεση ότι " η μηδενική υπόθεση είναι λανθασμένη "

σφάλμα τύπου I: να συμπεράνουμε ότι η μηδενική υπόθεση είναι ψευδής ενώ στην πραγματικότητα είναι αληθής

σφάλμα τύπου OII: να συμπεράνουμε ότι η μηδενική υπόθεση είναι αληθής ενώ στην πραγματικότητα είναι ψευδής

2. Η συνηθισμένη διαδικασία έλεγχου μιας υπόθεσης είναι να υπολογίσουμε , βασιζόμενοι στις παρατηρήσεις μας ,μια ποσότητα που ονομάζεται στατιστικό στοιχείο έλεγχου

3.Αν η μηδενική υπόθεση είναι αληθής, το στοιχείο έλεγχου θα είναι μια τυχαία μεταβλητή με γνωστή κατανομή .

4. Αν φαίνεται πιθανό να ακολουθεί η υπολογισμένη τιμή αυτή την κατανομή , αποδεχόμαστε τη μηδενική υπόθεση .

5. Αν η υπολογισμένη τιμή του στοιχείου έλεγχου φαίνεται μάλλον απίθανο να ακολουθεί αυτή την κατανομή , απορρίπτουμε την μηδενική υπόθεση .

4) ΣΥΣΧΕΤΙΣΗ ΠΑΛΙΝΔΡΟΜΗΣΗ

Στη στατιστική , συχνά χρειάζεται να απαντήσουμε σε ερωτήσεις αυτής της μορφής : Υπάρχει σχέση ανάμεσα σε δυο ποσότητες ; Προκαλούν οι αλλαγές στη μια ποσότητα αλλαγές στην άλλη ποσότητα ; Για παράδειγμα , επηρεάζουν οι αλλαγές των επιτοκίων τη ζήτηση για κατοικίες ; Κάποιες άλλες φορές πάλι χρειάζεται να μάθουμε αν μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε μια μεταβλητή για να προβλέψουμε την τιμή μιας άλλης μεταβλητής . Για παράδειγμα ,ας υποθέσουμε ότι θέλουμε να υπολογίσουμε την τιμή των καταναλωτικών δαπανών της επόμενης χρονιάς . Ισως είναι δύσκολο να προβλέψουμε τις καταναλωτικές δαπάνες απευθείας , αλλά μπορεί να είναι σχετικά εύκολο να προβλέψουμε το διαθέσιμο (περισσευούμενο) εισόδημα . Αν καταφέρουμε να βρούμε σχέση ανάμεσα στο εισόδημα και την κατανάλωση , θα βρισκόμαστε σε πολύ καλό δρόμο , γιατί θα μπορούσαμε να χρησιμοποιήσουμε αυτή τη σχέση καθώς και τη γνώση του ύψους του διαθέσιμου εισοδήματος για να προβλέψουμε το ύψος των καταναλωτικών δαπανών .

Στα οικονομικά υποθέτουμε ότι το επίπεδο του εισοδήματος επηρεάζει την ποσότητα που θα ζητηθεί από κάποιο συγκεκριμένο αγαθό . Για τα περισσότερα αγαθά , το υψηλότερο εισόδημα οδηγεί σε μεγαλύτερη ζήτηση . Αυτό ,όμως ,δεν συμβαίνει πάντα . Υπάρχουν κάποια αγαθά -που ονομάζονται **κατώτερα αγαθά** (*inferior goods*)- τα οποία οι καταναλωτές τα αγοράζουν σπανιότερα όταν αυξάνεται το εισόδημα τους .(Μάλλον αγοράζουν κάτι καλύτερο όταν μπορούν αν διαθέσουν τα χρήματα . Για παράδειγμα , τα δσπρια θα μπορούσαν να θεωρηθούν κατώτερα αγαθά αν οι άνθρωποι προτιμούσαν να αγοράζουν μπριζόλες όταν αυξάνεται το εισόδημα τους .) Ο μόνος τρόπος για να διαπιστώσει κανείς αν κάποιο συγκεκριμένο αγαθό είναι κατώτερο αγαθό είναι να συγκεντρώσει στοιχεία .

Ας υποθέσουμε ότι έχουμε μετρήσεις για το μέσο εισόδημα και τις συνολικές πωλήσεις πίτσας για μια περίοδο ενός μηνός σε οκτώ διαφορετικές πόλεις :

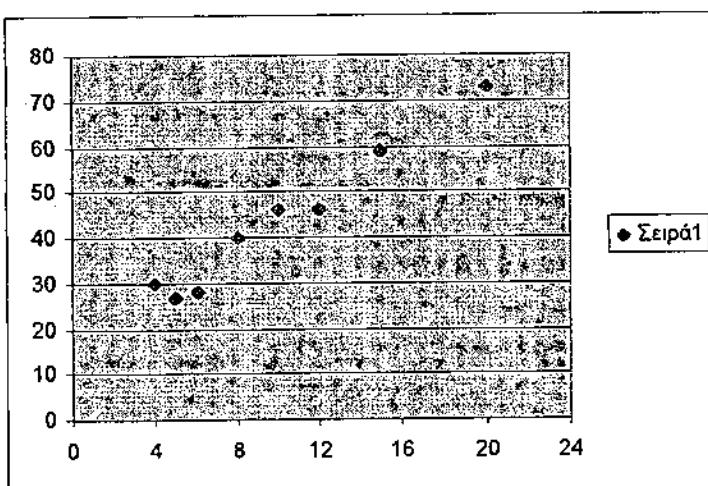
Πολη	Ημερομισθο	Πωλησεις πιτσας
1	5	27
2	10	46
3	20	73
4	8	40
5	4	30
6	6	28
7	12	46
8	15	59

Όταν πρόκειται να αντιμετωπίσουμε κάποιο πραγματικό πρόβλημα .

Είναι καλύτερα να έχουμε περισσότερες μετρήσεις , αλλά και αυτό το δείγμα των οκτώ μετρήσεων αρκεί για να δούμε τους υπολογισμούς

Ένας καλύτερος τρόπος για να καθορίσουμε αν υπάρχει σχέση ανάμεσα στο εισόδημα και τις πωλήσεις πίτσας είναι να σχεδιάσουμε μια "εικόνα " . Θα σχεδιάσουμε , λοιπόν, ένα γράφημα στο οποίο το εισόδημα θα εμφανίζεται στον οριζόντιο άξονα , οι πωλήσεις πίτσας στο κατακόρυφο , και κάθε μέτρηση θα σημειώνεται με μια κουκίδα . Αυτό το είδος γραφήματος ονομάζεται **διάγραμμα διασποράς** (scatter diagram ή scatter plot)

Εισόδημα (χ)	
€	£
5	27
10	46
20	73
8	40
4	30
6	28
12	46
15	59



Από το διάγραμμα μπορούμε να δούμε καθαρά ότι υπάρχει κάποια σχέση ανάμεσα στο εισόδημα και τις πωλήσεις πίτσας , και μπορούμε επίσης να δούμε ότι μια αύξηση του εισοδήματος οδηγεί σε

αύξηση των πωλήσεων πίτσας . Επόμενος , μπορούμε να συμπεράνουμε ότι η πίτσα δεν είναι κατώτερο αγαθό.

όπως λέει και το ρητό , "μια εικόνα αξίζει όσο χίλιες λέξεις ", και θα πρέπει να μην υποτιμάμε την άξια ενός διαγράμματος για την απεικόνιση και την διασάφηση της φύσης μιας σχέσης . Ωστόσο θα ήταν χρήσιμο να αναπτύσσαμε έναν ακριβέστερο τρόπο χαρακτηρισμού αυτού του είδους της σχέσης . Το εργαλείο που θα χρησιμοποιήσουμε ονομάζεται ανάλυση παλινδρόμησης (regression analysis) . Θα εξετάσουμε την απλή γραμμική παλινδρόμηση (simple linear regression), η οποία εφαρμόζεται όταν υπάρχει μόνο μια ανεξάρτητη μεταβλητή που να επηρεάζει την τιμή της εξαρτημένης μεταβλητής . Στην πορεία θα ασχοληθούμε με περιπτώσεις που υπάρχουν περισσότερες από μια ανεξάρτητης μεταβλητές , και για τις οποίες θα χρησιμοποιήσουμε την πολλαπλή γραμμική παλινδρόμηση (multiple linear regression).

5)ΠΑΡΑΓΟΝΤΙΚΗ ΑΝΑΛΥΣΗ

Η διαπίστωση ότι , για τη μελέτη της δομής , της οργάνωσης και της λειτουργίας της κοινωνίας , χρησιμοποιείται μεγάλος αριθμός αλληλεξαρτώμενων μεταβλητών , οδήγησε τους ερευνητές των κοινωνικών επιστήμων και της ανθρώπινης συμπεριφοράς να εφαρμόσουν νέες τεχνικές ανάλυσης . Μεταξύ των τεχνικών σε μεγάλο βαθμό χρησιμοποιείται η τεχνική με το ευρύτερο όνομα γνωστή ως παραγοντική ανάλυση .

Η ανάγκη για την χρησιμοποίηση τέτοιας τεχνικής προέκυψε από το γεγονός ότι ο ερευνητής των κοινωνικών επιστήμων και των επιστήμων της ανθρώπινης συμπεριφοράς δεν γνωρίζει ούτε ποιες είναι σπουδαιότερες μεταβλητές ούτε είναι σε θέση να αντιληφθεί τις συσχετίσεις μεταξύ τους . Ακόμη , οι μεταβλητές που μπορεί να παρατηρηθη συνδέονται , τις περισσότερες φορές , πολύ ασθενώς με εκείνες τις μεταβλητές που μετρούν τις έννοιες για τις οποίες πραγματικά ενδιαφέρεται . Με αλλά λόγια , κινείται σε μια σφαίρα πολύπλοκων και αλληλεξαρτώμενων , λίγο η πολύ , μεταβλητών και ακαθόριστων εννοιών που περιορίζουν την άμεση μέτρηση . Με αυτήν την άποψη ,η παραγοντική ανάλυση υποκαθιστά το πλήθος των αλληλεξαρτώμενων μεταβλητών με ομάδα παραγόντων -υποθετικές ενότητες -που συμπεριφέρονται κατά τον ίδιο τρόπο με τις στατιστικά σημαντικές μεταβλητές που περιέχονται σε αυτούς .

Με την παραγοντική ανάλυση ο ερευνητής είναι σε θέση να γνωρίσει την οργανική συνοχή των μεταβλητών που χρησιμοποιεί , να βρει δηλαδή τις περισσότερο η και λιγότερο αντιπροσωπευτικές

για τη μεγαλύτερη η μικρότερη σημαντικότητα . Όπως σημειώνει ο Cartel (19777:16) , <<η παραγοντική ανάλυση , λειτουργούσα ως είδος ραντάρ , ειδοποιεί τον ερευνητή να αποφύγει τόσο το ασήμαντο όσο και το μη πραγματικό , γιατί δίνει έστω και χονδρικά στην αρχή , την μορφή των πραγματικών δομών που κρύβονται σε ποικιλώνυμο και αλληλεπιδρούν πλήθος μεταβλητών >>.

Οι παράγοντες είναι λειτουργικά ανεξάρτητη μεταξύ τους και δείχνουν την οργανική συνοχή των μεταβλητών που έχουν χρησιμοποιηθεί . Με αλλά λόγια , η παραγοντική ανάλυση είναι στατιστική τεχνική που δείχνει τον τρόπο ομαδοποίησης διάφορων ανεξάρτητων ποσοτικών μεταβλητών , ατόμων η ομάδων . Π.χ. ,μια κοινότητα μπορεί να περιγράφει με την χρησιμοποίηση μεγάλου αριθμού μεταβλητών , όπως το δείκτη εκβιομηχάνισης , τις εμπορικές δραστηριότητες , τον αριθμό και το μέγεθος των γεωργικών εκμεταλλεύσεων , το μέγεθος του πληθυσμού , την ανεργία , την κινητικότητα (κοινωνική , επαγγελματική , γεωγραφική) , το μέσο οικογενειακό εισόδημα , την κατοικία , το βιοτικό επίπεδο , τους δημογραφικούς δείκτες ,τις συνθήκες υγείας , το επίπεδο μόρφωσης , κ.α. Όμως , η περιγραφή μιας κοινότητας θα μπορούσε σε πολύ μεγάλο βαθμό να απλουστεύσει αν υπήρχε δυνατότητα αναγνώρισης κάποιων διαστάσεων (παραγόντων) της κοινότητας αυτής , όπως π.χ. του βαθμού αστικοποίησης , της κοινωνικής και οικονομικής ευημερίας , της επενδυτικής δραστηριότητας και των εισροών , κ.λ.π.

Η παραγοντική ανάλυση πλεονεκτεί της τεχνικής της πολλαπλής παλινδρόμησης , καθόσον αντιμετωπίζεται επιτυχώς το πρόβλημα της πολυσυγγραμμικότητας (Nieuwoudt 1972, Tench 1975)και αποτελεί την καταλληλότερη μέθοδο στην ανάλυση των σχέσεων μεταξύ των κοινονικοψυχολογικών χαρακτηριστικών των ατόμων . Βέβαια , μπορεί να έχει εφαρμογή σε πλήθος ερευνητικών αναζητήσεων , όπου το πλήθος των μεταβλητών καθιστά δυσχερή οποιαδήποτε άλλη στατιστική ανάλυση , και το σπουδαιότερο , όπου επιζητούνται συμπεράσματα άμεσης πρακτικής σημασίας με βάση τον τρόπο δόμησης των διερευνώμενων χαρακτηριστικών (μεταβλητών).

Η τεχνική της παραγοντικής ανάλυσης βασίζεται στην αλληλοσυσχέτηση των μεταβλητών . Με την χρησιμοποίηση της μήτρας R των συντελεστών συσχετίσεις αποκτάται η μήτρα F παραγόντων , με τη διάφορα ότι , ενώ η πρώτη έχει τον ίδιο αριθμό σειρών και στηλών με αυτόν των μεταβλητών ,αλλά στήλες τόσες όσοι είναι οι παράγοντες . Ο καθένας από τους παράγοντες έχει τη δική του ταυτότητα και περιλαμβάνει ομάδα μεταβλητών με κοινά χαρακτηριστικά (μεταβλητές που συσχετίζονται) . Οι παράγοντες είναι διανύσματα και μάλιστα ψευδοδυανίσματα η λανθάνοντα διανύσματα , της μορ-

φής nX1, ορθογώνιοι (ασυσχέτιστοι μεταξύ τους), που αντιπροσωπεύουν (όπως οι κανονικοποιημένες μεταβλητές (ψευδομεταβλητές), συναρτώμενες από στατιστικά σημαντικές μεταβλητές που περιέχονται στους παράγοντες .

Οι συντελεστές συσχέτισης των μεταβλητών με τους αντιστοίχους παράγοντες καλούνται παραγοντικά φορτία , οι τιμές των οποίων μπορεί να είναι στατιστικά σημαντικές ή μη για ορισμένο επίπεδο σημαντικότητας . Κριτήρια για την σημαντικότητα των παραγοντικών φορτίων υπάρχουν διάφορα (Child, Philip κ.α.), ενώ ο Guilford (!) χαρακτηρίζει ένα παραγοντικό φορτίο <<αξιόλογο >> με τιμή μεγαλύτερη του ±0,25-0,30. Στην πράξη , συνηθίζεται να χρησιμοποιείται ο τύπος που πρωτινέ ο Harman (1976), που δίνει εκτίμηση του τυπικού σφάλματος των φορτίων .

Για την εξαγωγή των παραγόντων χρησιμοποιούνται διάφορες μέθοδοι , οι γνωστότερες από τις οποίες και καθιερωμένες είναι η ανάλυση σε κύριες συνιστώσες (Jolliffe 1986,Dunteman 1989) και η ανάλυση σε κύριους παράγοντες ή αλλιώς ανάλυση σε κοινούς παράγοντες (Mulaik 1972, Gorsuch 1974, Harman 1976 , Cattell 1977 και 1978 ,Rummel 1979).

Για να θεωρούνται αξιόπιστα τα αποτελέσματα οποιασδήποτε από της παρακάτω μεθόδους , πρέπει οι συντελεστές συσχέτισης μεταξύ των μεταβλητών να είναι αξιόπιστοι . Ο Guilford (1975:533) επισημαίνει ότι ένα δείγμα τουλάχιστον 200 παρατηρήσεων θεωρείται ικανοποιητικό για τον περιορισμό των σφαλμάτων στους συντελεστές συσχέτισης και τη σταθερότητα των αποτελεσμάτων της παραγοντικής ανάλυσης .

Ενώ λογαριθμική ανάλυση , είτε ως ανάλυση των λογάριθμων των συχνοτήτων είτε η ως ανάλυση του λόγου πιθανοτήτων , χρησιμοποιείται έναντι των στατιστικών μεθόδων ανάλυσης σε πίνακες διασταυρώσεων λόγω των σημαντικών πλεονεκτημάτων στη χρησιμοποίηση στατιστικών καλής προσαρμογής των υποδειγμάτων στα δεδομένα και της χρησιμοποίησης εκτιμητών παραμέτρων , εμφανίζει σημαντικές αδυναμίες που έχουν να κάνουν με το μέγεθος του δείγματος των παρατηρήσεων . Εποι , αν το δείγμα είναι πολύ μικρό , το στατιστικό χ^2 στο οποίο βασίζεται το υπόδειγμα της λογαριθμογραμμικής ανάλυσης είναι ύποπτο ως προς την ακρίβεια του και συνεπώς την αξιοπιστία του . Αντιθέτως , εάν το δείγμα είναι πολύ μεγάλο , δυσχεραίνεται ο ερευνητής να κατάληξη σε κάποιο φειδωλό υπόδειγμα και αδυνατεί να διάκρινε μεταξύ υποδειγμάτων που προσαρμόζονται στα δεδομένα . Καθώς ο αριθμός των μεταβλητών και των τιμών τους (κατηγόριων) αυξάνονται , τα υποδείγματα απαιτούν περισσότερες παραμέτρους , έτσι που πρακτικά ο ερευνητής

αντιμετωπίζει δυσκολίες στην ερμηνεία των εκτιμητών των παραμέτρων αυτών.

Τεχνικές εναλλακτικές ή και συμπληρωματικές της λογαριθμογραμμικής ανάλυσης είναι ευρύτερα γνωστές με το όνομα τεχνικές άριστης κλιμάκωσης, που οφείλουν την προέλευση τους στην ιδέα της πολυδιαστατικής κλιμάκωσης. Κοινό γνώρισμα των τεχνικών αυτών είναι η χρησιμοποίηση, επάλληλα, της διαδικασίας ελάχιστων τετραγώνων, με την ευρύτεροι έννοια ότι κατά την πρώτη φάση εκτίμησης του υποδείγματος αριστοποιείτε κριτήριο ως προς τις παραμέτρους το υποδείγματος, με τις τιμές των δεδομένων όπως αυτές έχουν και κατά τη δεύτερη φάση αριστοποιήστε της κλίμακας αριστοποιείτε κριτήριο ως προς τις παραμέτρους των δεδομένων, με τις παραμέτρους του υποδείγματος όπως αυτές έχουν (Kooij και Meulman 1997). Κατά την άριστη κλιμάκωση, μεταβάλλοντας το δεδομένο επίπεδο μέτρησης των μεταβλητών, μπορούν να αναζητηθούν λύσεις που είναι οι καλύτερα προσαρμοσμένες στα δεδομένα. Παράλληλα, μπορούν να αποκαλυφθούν μη γραμμικές σχέσεις, σε αντίθεση με τους τυπικούς έλεγχους στατιστικών υποθέσεων στα πλαίσια της ισχύος της κανονικότητας και της γραμμικότητας κατά την ανάλυση παλινδρομήσεις των αρχικών μεταβλητών.

Στις τεχνικές άριστης κλιμάκωσης, υπάγονται η ανάλυση αντιστοιχιών, η οποία χρησιμοποιείται για δίπλευρους πίνακες διασταυρώσεων, η ανάλυση ομοιογενείας, η μη γραμμική ανάλυση σε κύριες συνιστώσες, η κατηγορική παλινδρόμηση και η ανάλυση μη γραμμικής κανονικοποιημένης συσχέτισης (πρόκειται για ανάλυση ομοιογενείας ομάδων μεταβλητών).

Οι παραπάνω τεχνικές, όπως και η παραγοντική ανάλυση, ανήκουν στην ευρύτεροι κατηγόρια πολλαπλών στατιστικών αναλύσεων με το όνομα αναλύσεων ανάγωγης, με την ιδιότητα τους όπου σχέσεις μεταξύ μεταβλητών αντιπροσωπεύονται με μικρό αριθμό <<μορφωμάτων>>(διαστάσεων, δομημάτων), συνήθως δυο ή τριάντα. Αυτό καθιστά δυνατή και εύκολα ερμηνεύσημη την περιγραφή των σχέσεων μεταξύ των μεταβλητών.

Σε όλες τις τεχνικές άριστης κλιμάκωσης είναι αναγκαία η κατηγοριοποίηση(κωδικοποίηση) των κατηγόριων των μεταβλητών με τη χρησιμοποίηση ακέραιων αριθμών. Η επιλογή των αριθμών αυτών καθορίζονται απολύτως από τον ερευνητή.

Για τις μεταβλητές που θα χρησιμοποιηθούν ως ονομαστικές ή ως τακτικές το εύρος των κατηγόριων δεν επηρεάζει την ανάλυση, γι' αυτό και η χρησιμοποίηση οποιασδήποτε επινόησης είναι αδιάφορη. Για τις ονομαστικές μεταβλητές σημασία έχει μόνο το όνομα της

καθεμίας από τις κατηγόριες και όχι η τιμή που συνδέεται με το όνομα αυτό. Για τις τακτικές μεταβλητές, επειδή με τις ποσοτικο-ποιήσεις των μεταβλητών διατηρείται η σειρά των κατηγόριων, οι τιμές των κατηγόριων αυτές καθαυτές δεν έχουν και τόση σημασία. Όλες οι κωδικοποιήσεις, αφού δεν αλλάζουν τη σειρά των κατηγόριων, δίνουν τα ίδια αποτελέσματα. Βέβαια, μολονότι οι κωδικοποιήσεις των ονομαστικών και τακτικών μεταβλητών οδηγούν στα ίδια αποτελέσματα, χρησιμοποιούνται κατά κανόνα κωδικοποιήσεις με μικρές διάφορες μεταξύ των κωδίκων αριθμών, για την αποφυγή της επιδράσεις τους στο μέγεθος του αποτελέσματος που συχνά αποβαίνει σύνθετο και δυσερμήνευτο. Έτσι, συνήθως χρησιμοποιούνται για τις παραπάνω μεταβλητές διαδοχικοί ακέραιοι αριθμοί(π.χ. οι αριθμοί 1,2,3,4 κ.λ.π.)

Αντιθέτως, κωδικοποιήσεις που αφορούν αριθμητικές μεταβλητές υπόκεινται σε περισσότερους περιορισμούς. Έτσι, για τις μεταβλητές αυτές οι διάφορες μεταξύ διαδοχικών κατηγόριων είναι μεγαλύτερης σημασίας, οποιαδήποτε δε κωδικοποίηση πρέπει να διατηρεί τις διάφορες μεταξύ των κατηγόριων μετά την ποσοτικοποίηση τους. Ένας τρόπος για αυτό θα μπορούσε να είναι η χρησιμοποίηση ως κωδίκων των ίδιων αρχικών τιμών της μεταβλητής. Αυτό όμως θα είχε ως αποτέλεσμα την διατήρηση ενδεχομένως πολλών κενών κατηγόριων, που ίσως να οδηγούνται σε δυσχέρεια στην ερμηνεία των αποτελεσμάτων, ιδιαίτερα όταν η μέγιστη κατηγόρια απείχε πολύ της μονάδας και υπήρχαν κενές κατηγόριες μεταξύ της μονάδας και της μέγιστης τιμής.

Τρόπος αντιμετώπισης της κατάστασης είναι η επανακωδικοποίηση των κατηγόριων, όχι όμως με την χρησιμοποίηση διαδοχικών αριθμών που μπορεί να οδηγήσει στη διακινδύνευση των μετρικών γνωρισμάτων της αριθμητικής μεταβλητής. Η επανακωδικοποίηση αυτή, με την οποία εξασφαλίζεται η διατήρηση των διάφορων μεταξύ των κατηγόριων, γίνεται με την αφαίρεση της μικρότερης τιμής(κατηγόριας)από όλες τις τιμές και άθροιση, στη συνεχεία, της μονάδας στις διάφορες αυτές. Έτσι, οι νέοι κωδικοί των κατηγόριων έχουν ελάχιστοι τιμή την μονάδα και όλες οι διάφορες είναι ταυτοσημείς με τα αρχικά δεδομένα.

Οι τεχνικές άριστης κλιμάκωσης χειρίζονται δεδομένα εκφρασμένα μόνο σε ακέραιους και θετικούς αριθμούς, περικόπτει τα δεκαδικά στοιχεία στους δεκαδικούς και αγνοεί τις αρνητικές παρατηρήσεις, πράγμα που συχνά δεν είναι επιθυμητό για τον ερευνητή. Ακόμη, εάν μια μεταβλητή έχει περισσότερες κατηγόριες(τιμές)από τις πρακτικά μπορούν να ερμηνευθούν, χρειάζεται να γίνει κάποια τροποποίηση πριν από την ανάλυση, προκείμενον να περιοριστεί σε περισσότερο εύχρηστο ο αριθμός των κατηγόριων.

Για παράδειγμα, όταν μια μεταβλητή λαμβάνει πολύ μεγάλο αριθμό κατηγόριων(τιμών),αρκετά σύνθετο και πρακτικά μη ερμηνεύσιμο , είναι σκόπιμο για την απλοποίηση της ανάλυσης να διαιρεθούν οι τιμές της μεταβλητής δια του 10 ή δια του 100,να γίνει στρογγυλοποίηση του αποτελέσματος στην πλησιέστερη μονάδα και αφαιρεση στην συνεχεία της μικρότερης από τις λοιπές τιμές και άθροιση της μονάδας στις προκύπτουσες διάφορες .Στην περίπτωση αρνητικών τιμών, αθροίζεται σε όλες τις παρατηρήσεις κάποιος σταθερός αριθμός(συνήθως ο αμέσως μεγαλύτερος του μικρότερου με απόλυτη τιμή αρνητικού)και στη συνεχεία ακολουθεί ή όχι η διαίρεση του αποτελέσματος δια του 10(με άθροιση της μονάδας στη συνεχεία)ή δια του 100 και η στρογγυλοποίηση του στον πλησιέστερο ακέραιο.

6)ΑΝΑΛΥΣΗ ΟΜΟΙΟΓΕΝΕΙΑΣ

Η ανάλυση ομοιογενείας, σε αντίθεση με την ανάλυση αντιστοιχιών, χρησιμοποιείται για την ανάλυση ανά δυο ονοματικών μεταβλητών σε πολυδιάστατους πίνακες, αγνοώντας τις τυχόν αλληλεπιδράσεις μεταξύ των μεταβλητών, αποσκοπώντας να μεγιστοποίηση την ομοιογένεια αριθμού μεταβλητών(Burg κ.α. 1988).Είναι ανάλυση πολλαπλών αντιστοιχιών, όπου η μορφή της μήτρας των δεδομένων για ανάλυση παριστάνεται με σειρές που αντιπροσωπεύουν τα υποκείμενα(παρατηρήσεις)και στήλες που αντιπροσωπεύουν τις μεταβλητές.

Η ανάλυση ομοιογενείας μέσω της διαδικασίας της τεχνικής των ελάχιστων τετράγωνων ποσοτικοποιεί με άριστες τιμές κάθε κατηγόρια μεταβλητής, έτσι ώστε οι κατηγόριες τις καθεμίας μεταβλητής να έχουν το μέγιστο εύρος διασποράς. Προκείμενου για λύσεις δυο διαστάσεων η ανάλυση ομοιογενείας δίνει μια δεύτερη ομάδα βαθμών στις κατηγόριες της καθεμίας μεταβλητής,επιδιώκοντας και πάλι στη μεγιστοποίηση του εύρους διασποράς των κατηγόριων αυτών, κ.ο.κ Εξαιτίας του γεγονότος ότι κατά την ανάλυση ομοιογενείας οι κατηγόριες καθεμίας μεταβλητής λαμβάνουν τόσους βαθμούς όσες και οι διαστάσεις της ανάλυσης, οι μεταβλητές θεωρούνται ,από την άποψη της μέτρησης ,πολλαπλές ονοματικές.

Παράλληλα με την ποσοτικοποίηση των κατηγόριων των μεταβλητών, η ανάλυση ομοιογενείας ποσοτικοποιεί και τα υποκείμενα της ανάλυσης ως προς δεδομένη διάσταση, έτσι που η βαθμολογία ως προς καθεμία κατηγόρια εκφράζεται με τον αριθμητικό μέσο όρο ή, με αλλά λόγια, με το κεντροειδές της βαθμολογίας των υποκείμενων(παρατηρήσεων)της συγκεκριμένης κατηγόριας. Οι βαθμοί των υποκείμενων μπορούν να χρησιμοποιηθούν ,όπως στην παραγοντική

ανάλυση, με την εφαρμογή λοιπών μεθόδων στατιστικής ανάλυσης(π.χ. ανάλυσης παλινδρόμησης)

Η ανάλυση ομοιογενείας ελαχιστοποιεί την αποτυχία προσαρμογής εκφρασμένης ως προς τα τετράγωνα των αποκλίσεων των τυποποιημένων ποσοτικοποιημένων τιμών των υποκείμενων, εάν επιχειρείται να βρεθεί λύση όπου τα υποκείμενα εντός της ίδιας κατηγορίας μεταβλητής αποτυπώνονται γραφικά το ένα κοντά στο άλλο, ενώ υποκείμενα διαφορετικών κατηγοριών αποτυπώνονται απομακρυσμένα μεταξύ τους. Με άλλα λόγια, οι κατηγορίες των μεταβλητών επιμερίζουν τα υποκείμενα σε ομοιογενείς υποομάδες, ενώ βέβαια και οι μεταβλητές θεωρούνται ομοιογενείς αφού ταξινομούν τα υποκείμενα εντός των ίδιων υποομάδων(στοιχείο της επιτυχημένης ανάλυσης ομοιογενείας).

Η ανάλυση ομοιογένειας επαναλαμβάνεται στους υπολογισμούς της, μέχρι το σημείο όπου δυο διαδοχικές επαναλήψεις των αναλύσεων δώσουν διάφορα ως προς την συνολική προσαρμογή μικρότερης της τιμής σύγκλισης. Η τιμή σύγκλισης είναι αριθμός κυμαινόμενος μεταξύ 0 και 1, οπου μηδενική τιμή δηλώνει τέλεια προσαρμογή του υποδείγματος της ανάλυσης, ενώ τιμή μοναδιαία δηλώνει πλήρη έλλειψη προσαρμογής.

Η ανάλυση ομοιογενείας μπορεί να χρησιμοποιηθεί, αντί της ανάλυσης αντιστοιχιών, και για δίπλευρους πίνακες διασταυρώσεων ,μολονότι τα αποτελέσματα των δυο αναλύσεων δεν ταυτίζονται μεταξύ τους(η ανάλυση αντιστοιχιών στην περίπτωση αυτή είναι συνήθως προτιμότερη της ανάλυσης της ομοιογενείας, για το λόγο ότι εμφανίζει μοναδικές λύσεις καθώς και ποιότητα ως προς την αντιπροσωπευτικότητα αυτών αλλά και σταθερότητα στην παρεχόμενη πληροφορεί).

Η ανάλυση ομοιογενείας(Leew και Rijckevorsel 1980, Nishisato 1980:ch.5, Young 1981, Meulman 1982, Greenacre 1984:ch.5, Lebart κ.α. 1984:ch.6, Tenenhaus και Young 1985, Gifi 1990 και SPSS 1984:ch.8)είναι μορφή ανάλυσης σε κύριες συνιστώσες ονοματικών δεδομένων. Κατά την ανάλυση αυτή οι αρχικές κατηγορικές τιμές ποσοτικοποιούνται (αντικαθίστανται με άριστους βαθμούς)και στην συνεχεία γίνεται εφαρμογή του προγράμματος της ανάλυσης σε κύριες συνιστώσες. Η ανάλυση σε κύριες συνιστώσες δίνει την πρώτη κύρια συνιστώσα ισοδύναμη με την πρώτη διάσταση της ανάλυσης ομοιογενείας. Οι παραγοντικοί βαθμοί της πρώτης κύριας συνιστώσας είναι ίσοι με τους βαθμούς των υποκείμενων και τα παραγοντικά φορτία είναι ίσα με τα τετράγωνα των διακριτών μέτρων. Η δεύτερη διάσταση της ανάλυσης της ομοιογενείας, όμως, δεν είναι ίση με την δεύτερη κύρια συνιστώσα, αφού στην ανάλυση ομοιογενείας οι ονοματολογίες των κατηγόριων των μεταβλητών αντικαθίστού-

νται με αριθμητικές τιμές και συνεπώς μπορούν να εφαρμοστούν ,μετά την ανάλυση ομοιογενείας ,πολλοί διαφορετικοί τρόποι που χρησιμοποιούν αριθμητικά δεδομένα. Το ίδιο ισχύει, όπως θα δούμε στη συνεχεία(μέρος δευτερο,κεφ.τεταρτο και εικοστό, αντίστοιχα),στη μη γραμμική ανάλυση σε κύριες συνιστώσες και στην ανάλυση της μη γραμμικής κανονικοποιημένης συσχέτισης.

Η ανάλυση ομοιογενείας μπορεί να αφορά πολλές διαστάσεις, ο μέγιστος αριθμός των οποίων είναι είτε ο αριθμός των κατηγόριων μείον τον αριθμό των μεταβλητών(αυτών χωρίς ελλείπουσες τιμές),είτε ο αριθμός των παρατηρήσεων μείον ένα, λαμβανόμενου του μικρότερου από τους δυο .Ωστόσο, σπάνια χρησιμοποιείται ο μέγιστος αριθμός των επιτρεπόμενων διαστάσεων ,αφού αφενός μικρότερος αριθμός αυτών είναι ευκολότερα ερμηνεύσιμος και αφετέρου πέρα από κάποιο αριθμό διαστάσεων το εξηγούμενο ποσοστό συνάφειας είναι αμελητέο. Γενικότερα, σε ένα πρόγραμμα ανάλυσης ομοιογενείας δηλώνεται ο αριθμός των διαστάσεων που αναγκαίου για να εξηγήσουν το μεγαλύτερο ποσοστό διακύμανσης .Πρόκειται για αναλύσεις ομοιογενείας μιας ή δυο ή τριών το πολύ διαστάσεων.

Όπως και στην παραγοντική ανάλυση, οι χαρακτηρίσθηκες ρίζες μετρούν την εξηγούμενη διακύμανση, δηλαδή το ποσοστό της κατιγοριοποιημένης πληροφορίας που εξηγείται για καθεμία διάσταση .Η μέγιστη τιμή χαρακτηριστικής ρίζας για κάθε μια διάσταση είναι ίση με τη μονάδα ,διαστάσεις δε με υψηλότερες τιμές της χαρακτηριστικής ρίζας είναι μεγαλύτερης σημασίας στην ολική λύση του προβλήματος.

Οι διαστάσεις συνδυάσθηκα διευκολύνουν στην ερμηνεία ως προς τις θέσεις των υποκείμενων, των μεταβλητών και των κατηγόριων τους. Εποι π.χ. εάν μια μεταβλητή διαφοροποιείται των άλλων σημαντικά ,τα υποκείμενα θα βρίσκονται πολύ κοντά στις κατηγόριες στις οποίες ανήκουν .Υποκείμενα της ίδιας κατηγόριας θα προσεγγίζονται μεταξύ τους(θα έχουν δηλαδή ίδιους βαθμούς)και οι κατηγόριες των διαφορετικών μεταβλητών θα προσεγγίζονται εφόσον ανήκουν στα ίδια υποκείμενα(δηλαδή δυο υποκείμενα που θα έχουν ίδιους βαθμούς ως προς κάποια μεταβλητή θα εχουν,περιπου,τους ίδιους βαθμούς ως προς τις άλλες μεταβλητές).

Εάν επιθυμούμε να μετρήσουμε χαρακτηριστικά όπως την ικανότητα οδήγησης ,την επιδεξιότητα στη χρήση εκπαιδευτικών μεθόδων ,την ικανότητα αυτενέργειας των ατόμων , κ.α. μπορούμε να δημιουργήσουμε για το σκοπό αυτόν κάποιων ειδικό τύπο οργάνου μέτρησης . Ο τύπος αυτός αφορά την κατασκευή κλίμακας (εφαρμογή

έλεγχου) η οποία αποτελείται από ομάδα ειδικών <<θεμάτων >> (ερωτήσεων , προτάσεων , αντικειμένων , κ.λ.π .) , οι απαντήσεις σε καθένα από τα οποία βαθμολογούνται , λαμβάνεται δε στη συνεχεία το συνολικό άθροισμα για το καθένα άτομο . Ανάλογη είναι και η αντιμετώπιση μιας μεταβλητής στάσης , όπου τα επιμέρους θέματα έχουν θέση ομάδας τακτικών μεταβλητών .

Η συνήθης στατιστική μεταχείριση σε τέτοιες πολυθεματικές μεταβλητές είναι ο έλεγχος της ενδοσυνέπειας των θεμάτων ο οποίος πραγματοποιείται είτε με τη χρήση εσωτερικού κριτηρίου (συσχετίσεις ή συνδυακιμάνσεις των θεμάτων ανά δυο μεταξύ τους , ή με τη συσχέτιση καθενός θέματος με το σύνολο της βαθμολογίας των λοιπών θεμάτων) , είτε με τη χρήση εξωτερικού κριτηρίου (Guilford 1975). Ο έλεγχος οδηγοί στον υπολογισμό του συντελεστή αξιοπιστίας α -Cronbach (ή KR-20 των Kuder-Richardson) ή και λοιπών μέτρων αξιοπιστίας .

Με τον όρο αξιοπιστία κλίμακας εννοούμε την ακρίβεια μέτρησης δηλαδή την σχετική ικανότητα στον προσδιορισμό της << πραγματικής >> αξίας μιας μεταβλητής (Black και Champion , 1976) . Η εκτίμηση της αξιοπιστίας οποιασδήποτε διαδικασίας μέτρησης συνίσταται στον προσδιορισμό του βαθμού διακύμανσης της βαθμολογίας των ατόμων , βαθμού που οφείλεται σε πραγματικές διάφορες (και σταθερά σφάλματα) και του βαθμού διακύμανσης που οφείλεται σε ασυνέπειες της μέτρησης . Η αξιοπιστία αναφέρεται στη συνέπεια απόκτησης ίδιων αποτελεσμάτων (δηλαδή στον ίδιο βαθμό διασποράς των τιμών) μιας μεταβλητής σε επαναλαμβανόμενες μετρήσεις .

Η αξιοπιστία κλίμακας στάσης μπορεί να υπολογιστεί με την τεχνική έλεγχου-επανελέγχου , κατά την οποία συσχετίζονται οι βαθμολογίες των απαντήσεων σε δύο διαφορετικές χρονικές στιγμές και μάλιστα από διαφορετικούς ερευνητές και ελέγχεται στατιστικά η σημαντικότητα του βαθμού συσχετίσεις . Συνηθέστατα όμως , και για την αποφυγή επανάληψης της έρευνας , χρησιμοποιούνται τεχνικές εκτίμησης των συντελεστών αξιοπιστίας βασισμένες σε μετρήσεις που έγιναν σε μια μόνο χρονική στιγμή . Οι περισσότερο γνωστές μέθοδοι είναι : α)η μέθοδος των ισοδύναμων τύπων , β) η μέθοδος του ημίκλαστου με την εφαρμογή του τύπου των Spearman-Brown (Φιλιας κ.α. 1977) και Guttman και γ) ο συντελεστής α -Cronbach (Bohrnstedt 1977 , Cronbach 1951) . Ο συντελεστής ισοδυναμίας των Kuder -Richardson αποτελεί μερική περίπτωση του γενικού συντελεστή α -Cronbach .

Η αξιοπιστία μιας κλίμακας στάσης αυξάνεται σημαντικά με την αύξηση του αριθμού των θεμάτων , αλλά μέχρις ενός ορίου (τιμής) , πέραν του οποίου η αύξηση είναι αμελητέα με την αύξηση του αριθμού των θεμάτων . Εάν από μια ομάδα θεμάτων που έχουν υπο-

βληθεί σε θεματική ανάλυση διατηρηθούν μόνο τα σημαντικά θέματα (αυτά με υψηλούς συντελεστές συσχέτισης) , ο συντελεστής αξιοπιστίας που προκύπτει έχει τέτοια τιμή , ώστε η προσθήκη των μη σημαντικών θεμάτων μεταβάλει ελάχιστα την τιμή του .

Συντελεστής αξιοπιστίας μεγαλύτερος του 0,80 θεωρείται πολύ ικανοποιητικώς , πολλές φορές μάλιστα στην πράξη γίνονται δεκτοί και συντελεστές αξιοπιστίας μικρότεροι , με τιμές μέχρι και 0,60. Τιμές μικρότερες του 0,60 επιβάλλουν την επινόηση νέων θεμάτων και την επανάληψη της ερευνάς με νέα επαναβαθμολόγιση των απαντήσεων και υπολογισμό νέου συντελεστή αξιοπιστίας . Ο ερευνητής πολλές φορές είναι σε θέση να αποκτήσει αξιόπιστες μετρήσεις ακόμη και με 8-10 θέματα αρκεί αυτά να έχουν εξασφάλιση την εγκυρότητα της μεταβλητής στάσης .

Θα πρέπει να σημειωθεί ότι ένας έλεγχος πρέπει να είναι αξιόπιστος προκείμενον να είναι χρήσιμος . Όμως , δεν είναι αρκετό να είναι αξιόπιστος . Χρειάζεται να είναι έγκυρος , δηλαδή να μέτρα αυτό που επιδιώκει ο ερευνητής να μετρήσει , συχνά όχι με επιτυχία , ιδιαίτερα στις μεταβλητές στάσης . Ο έλεγχος της εγκυρότητας (περιεχομένου και εγκυρότητας δομής των θεμάτων) γίνεται με την εφαρμογή της παραγοντικής ανάλυσης (Bohrnstedt 1977 , Kerlinger και Kaya 1977) . Στο παρόν κεφαλαίο ο εστιασμός θα αφορά την ανάλυση μόνο της αξιοπιστίας πολυθεματικών μεταβλητών .

Πριν γίνει αναφορά για την αξιοπιστία και τη μέτρηση της , είναι σκόπιμη η αναφορά σε ορισμένα βασικά μέτρα της περιγραφικής στατιστικής , αναγκαία για την αξιολόγηση κάποιας κλίμακας .

Καταρχήν , σε ότι αφορά τα μεμονωμένα θέματα , μέτρα είναι οι αριθμητικοί μεσοί όροι και οι τυπικές απόκλισης των τιμών καθενός από τα θέματα της πολυθεματικής μεταβλητής , καθώς και οι συντελεστές συσχέτισης των θεμάτων ανά δύο μεταξύ τους .

Σε ότι αφορά την κλίμακα (στο σύνολο των θεμάτων) , μέτρα είναι ο αριθμητικός μέσος όρος , η διακύμανση και η τυπική απόκλιση των τιμών της συνολικής βαθμολογίας των θεμάτων , καθώς και ο μέσος συντελεστής συσχέτισης , η μέση διακύμανση των τιμών του , το μέσο εύρος και οι μέσες ακραίες τιμές των συντελεστών συσχέτισης των θεμάτων ανά δύο μεταξύ τους .

Τέλος , σε ότι αφορά τη σχέση της βαθμολογίας καθενός θέματος με την αθροιστική βαθμολογία του συνόλου των υπολοίπων θεμάτων , μέτρα που θα μπορούσαν να αναφερθούν είναι ο αριθμητικός μέσος και η διακύμανση της βαθμολογίας των θεμάτων πλην ενός , ο διορθωμένος συντελεστής συσχέτισης καθενός θέματος με το σύνολο της βαθμολογίας των λοιπών θεμάτων , ο συντελεστής πολλαπλού προσδιορισμού (το τετράγωνο του συντελεστή πολλαπλής συσχέτι-

σης) και τέλος οι τιμές των συντελεστών αξιοπιστίας a-Cronbach, με την απάλεψη διαδοχικά από την κλίμακα καθενός των θεμάτων.

Πολύ συχνά ο ερευνητής επιθυμεί να γνωρίσει τα στοιχεία εκείνα που καθορίζουν τις αποφάσεις των ατόμων (π.χ. τα χαρακτηριστικά αυτοκινήτου για την αγορά του, τα γνωρίσματα ενός υποψηφίου για την εκλογή του, τα προσόντα ενός άτυπης μορφής ηγέτη στην αγροτική κοινότητα για την προσέγγισή του, κ.τ.λ.). Σε όλες τις περιπτώσεις, όπως αντιλαμβάνεται κανείς, όλες οι μεταβλητές που καθορίζουν τις αποφάσεις των ατόμων είναι υποκειμενικές και συνεπώς υποκειμενικές είναι και οι μονάδες μέτρησης των μεταβλητών αυτών.

Δύο είναι οι μέθοδοι κατασκευής αντικειμενικής κλίμακας μέτρησης των μεταβλητών που θα μπορούσε λογικά να ανταποκρίνεται προς την "εσωτερική" κλίμακα - κριτήριο - που χρησιμοποιείται από τα άτομα. Η μια αφορά την απόκτηση πολλαπλών δεδομένων και την εφαρμογή, στη συνέχεια, της παραγοντικής ανάλυσης και η άλλη την απόκτηση "ανόμοιων" δεδομένων - δεδομένων ανομοιότητας - και την ανάλυσή τους, στη συνέχεια, με τη χρησιμοποίηση πολυδιαστατικής κλιμάκωσης.

7) ΠΟΛΥΔΙΑΣΤΑΤΗ ΚΛΙΜΑΚΩΣΗ

Πολυδιαστατική κλιμάκωση χαρακτηρίζεται η κλιμάκωση που αποσκοπεί να αναλύσει δεδομένα των οποίων η μέτρηση στηρίζεται στις μεταξύ τους αποστάσεις, δεδομένα που χαρακτηρίζονται για την ανομοιότητά τους, ή που υποδηλώνουν το βαθμό της ανομοιότητας (ή ομοιότητάς) των υποκειμένων ανά δύο ως προς συγκεκριμένο γνώρισμα. Με άλλα λόγια, η πολυδιαστατική κλιμάκωση επιδιώκει τη δημιουργία χάρτη θέσεων σημείων σχετικών μεταξύ τους από δεδομένα που καθορίζουν την διαφοροποίηση αντικειμένων (ατόμων, γεγονότων, κ.τ.λ.). Για παράδειγμα, η πολυδιαστατική κλιμάκωση χρησιμοποιείται για την ανάλυση δεδομένων που υποδηλώνουν την (αν)ομοιότητα ζευγών αυτοκινήτων ως προς κάποιο γνώρισμα τους, την (αν)ομοιότητα ζευγών ατόμων ως προς κάποιο ψυχολογικό γνώρισμα τους, κ.λ.π.

Η πολυδιαστατική κλιμάκωση έχει τις ρίζες της στην ψυχομετρία και χρησιμοποιείται προκειμένου να βοηθήσει τους ειδικούς στην κατανόηση της κριτικής σκέψης των πελατών τους ως προς κάποια ομάδα θεμάτων - ζητημάτων. Σήμερα, η τεχνική της πολυδιαστατι-

κής κλιμάκωσης έχει γενικευθεί στην ανάλυση δεδομένων σε πολλούς και ποικίλους τομείς έρευνας.

Τα δεδομένα μιας πολυδιαστατικής κλιμάκωσης γνωστά ως "ομοιότητες" ή "ανομοιότητές" ή "αποστάσεις" ή "εγγύτητες", αντανακλούν το βαθμό της (αν)ομοιότητας μεταξύ ζευγών υποκειμένων.

Κατά βάση, ανομοιότητες είναι υποκειμενικά δεδομένα που βασίζονται στο κριτήριο των ερωτώμενων (π.χ. στην κρίση τους ως προς την (αν)ομοιότητα μεταξύ δύο εκπαιδευτικών μεθόδων). Ωστόσο, μπορεί να προκύπτουν και με αντικειμενική μέτρησή τους (π.χ. η συχνότητα επικοινωνίας ατόμων ανά δύο μεταξύ τους). Τέλος, σπανιότερα, ανομοιότητες μπορούν να προκύψουν από πολλαπλές παρατηρήσεις (χρησιμοποίηση βαθμολογιών ομάδας βαθμολογητών ανά δύο λαμβανομένων).

Μήτρα ανομοιοτήτων μπορεί να είναι μία απλή μόνο, η οποία παριστάνει συχνότητες (π.χ. συχνότητες στην επικοινωνία μεταξύ ζευγών ατόμων) ή πολλές (ισάριθμες με τον αριθμό των κριτών - ερωτώμενων), καθεμία από τις οποίες χαρακτηρίζει τις (αν)ομοιότητες μεταξύ ζευγών αντικειμένων (π.χ. εκπαιδευτικών μεθόδων), όπως αυτά αξιολογούνται από τα ερωτώμενα άτομα.

Με βάση τα παραπάνω, θα λέγαμε ότι ένα υπόδειγμα χαρακτηρίζεται ως πολυδιαστατικής κλιμάκωσης όταν διερευνά υποκείμενα ή γεγονότα που παριστάνονται με σημεία σε πολυδιάστατο χώρο. Τα σημεία είναι έτσι διευθετημένα, ώστε οι απόστάσεις μεταξύ ζευγών υποκειμένων συνδέονται με τη μεγαλύτερη δυνατή σχέση κατά το βαθμό της ομοιότητας μεταξύ των ζευγών των υποκειμένων. Με άλλα λόγια, δύο όμοια υποκείμενα παριστάνονται με δύο σημεία που προσεγγίζονται μεταξύ τους, ενώ δύο ανόμοια υποκείμενα από δύο σημεία απομακρυσμένα μεταξύ τους. Συνήθως, ο χώρος είναι δισδιαστατικός ή τρισδιαστατικός ευκλείδειος χώρος, οπότε το υπόδειγμα χαρακτηρίζεται ευκλείδειο, αλλά μπορεί να έχει και περισσότερες διαστάσεις. Μερικές φορές χρησιμοποιείται υπόδειγμα που αποσκοπεί να απεικονίσει ατομικές διαφορές ανομοιοτήτων, καλούμενο υπόδειγμα της "κλιμάκωσης ατομικών διαφορών" και το οποίο σταθμίζει τα ερωτώμενα άτομα ως προς τις διαφορές διαστάσεις μετρησης.

Ο τύπος ανάλυσης της πολυδιαστατικής κλιμάκωσης εξαρτάται από τον αριθμό των μητρών ανομοιοτήτων, το επίπεδο μέτρησης των δεδομένων και το υπόδειγμα που θα χρησιμοποιηθεί για την ανάλυση τους. Έτσι, η ταξινόμηση των τύπων των αναλύσεων πολυδιαστατικής κλιμάκωσης είναι ανάλογη με τον αριθμό των μητρών και το είδος του χρησιμοποιούμενου υποδείγματος. Διακρίνουμε τέσσερα είδη αναλύσεων : α) την κλασική ανάλυση πολυδιαστατικής κλιμάκωσης, όπου χρησιμοποιείται μία μόνο μήτρα και το ευ-

κλείδειο υπόδειγμα, β) την επαναλαμβανόμενη ανάλυση, με πολλές μήτρες και το ευκλείδειο υπόδειγμα, γ) τη σταθμισμένη ανάλυση με πολλές μήτρες και το σταθμισμένο ευκλείδειο υπόδειγμα (καλούμενο και υπόδειγμα κλιμάκωσης ατομικών διαφορών) και δ) τη γενικευμένη ανάλυση πολυδιαστατικής κλιμάκωσης με πολλές μήτρες και γενικευμένο το ευκλείδειο υπόδειγμα.

Ταξινόμηση των τύπων πολυδιαστατικής κλιμάκωσης γίνεται ακόμη ανάλογα με την κλίμακα μέτρησης των ανομοιοτήτων (αποστάσεων). Εάν τα δεδομένα μετρούνται σε τακτική κλίμακα, η πολυδιαστατική κλιμάκωση χαρακτηρίζεται μη μετρική, ενώ εάν μετρούνται σε κλίμακα ισοδιαστημάτων ή αναλογική ή πολυδιαστατική κλιμάκωση χαρακτηρίζεται μετρική. Μετρικές και μη μετρικές μετρήσεις μπορούν να συνδυαστούν με την κλασική, την επαναλαμβανόμενη και τη σταθμισμένη πολυδιαστατική κλιμάκωση, παρέχοντας έξι διαφορετικούς τύπους αυτής.

8)ΟΙΚΟΝΟΜΕΤΡΙΚΕΣ ΜΕΘΟΔΟΙ

Ο συστηματικός έλεγχος της θεωρίας αποτελεί αναπόσπαστο μέρος κάθε επιστήμης. Μια θεωρία, ανεξάρτητη από τη λογική της συνέπεια, δεν μπορεί να σταθεί χωρίς αναφορά στα πραγματικά δεδομένα, χωρίς με άλλα λόγια, κάποιο εμπειρικό έλεγχο. Η Οικονομική επιστήμη, αντίθετα προς τα Μαθηματικά ή τη Λογική, που είναι a priori επιστήμες. Επομένως, οι οικονομικές θεωρίες ή πράσεις μπορούν και πρέπει να ελέγχονται και αξιολογούνται με βάση τα πραγματικά δεδομένα της οικονομικής ζωής.

Ο Διευθυντής της Οικονομικής Σχολής του Λονδίνου William H. Beveridge, στον αποχαιρετιστήριο λόγο του το 1937, επέκρινε τους οικονομολόγους, γιατί μέσα σε μια περίοδο εκατό χρόνων Πολιτικής Οικονομίας, χρησιμοποίησαν τα γεγονότα όχι ως έλεγχο της θεωρίας αλλά ως επεξηγήσεις. Εκτοτε όμως η έμφαση και η εφαρμογή των ποσοτικών μεθόδων στην ανάλυση και ερευνά των οικονομικών φαινομένων αποτελεί το σπουδαιότερο χαρακτηριστικό των εξελίξεων στην Οικονομική επιστήμη.

Η Οικονομετρία αναφέρεται κύριος στην ποσοτική πλευρά της Οικονομικής επιστήμης και προσπαθεί να δόση εμπειρικό περιεχόμενο στις <<αφηρημένες>> σχέσεις της οικονομικής θεωρίας. Στην Οικονομετρία, η μαθηματικό-οικονομική και η στατιστική ανάλυση και ερευνά χρησιμοποιούνται συνδυασμένα, με κύριο αντικείμενο σκοπό την εμπειρική εκτίμηση των σχέσεων αυτών αλλά και την επαλήθευση (έλεγχο) της οικονομικής θεωρίας. Ο συνδυασμός αυτός της Μαθηματικής Οικονομικής και της Στατιστικής έχει γίνει ίσως η αφορμή να συγχέεται ή και να ταυτίζεται πολλές φορές το

περιεχόμενο της Οικονομετρίας με αυτό της Μαθηματικής Οικονομικής ή της Στατιστικής , ενώ πραγματικά είναι διαφορετικό . Η οικονομετρική ανάλυση χρησιμοποιεί τις συναρτησιακές σχέσεις της οικονομικής θεωρίας και αφού τις μετατρέψει σε μαθηματικές , δηλαδή αφού κατασκευάσει ένα υπόδειγμα (model) , προσπαθεί να τις εκτιμήσει εμπειρικά . Γι' αυτή όμως την εκτίμηση χρησιμοποιεί στατιστικές μεθόδους προσαρμοσμένες στα ιδιαίτερα χαρακτηριστικά των οικονομικών φαινομένων .

Όπως γνωρίζει ο σπουδαστής της Οικονομικής επιστήμης , βασικό χαρακτηριστικό των οικονομικών θεωριών είναι ότι αποτελούν αφαιρέσεις (ή απλουστεύσεις) της πραγματικότητας και πως συνήθως εκφράζονται ως συναρτησιακές σχέσεις μεταξύ διάφορων μεταβλητών . Οι συναρτησιακές σχέσεις όμως της οικονομικής θεωρίας είναι σχέσεις ακριβείς (exact) ή προσδιοριστικές (deterministic) . Για παράδειγμα η γνωστή Κευνσιανή συνάρτηση καταναλώσεως :

$$C = \alpha + \beta Y$$

όπου C = δαπάνες καταναλώσεως

Y = διαθέσιμο εισόδημα

είναι σχέση προσδιοριστική , πράγμα που σημαίνει ότι σε κάθε επίπεδο διαθέσιμου εισοδήματος αντιστοιχεί μόνο ένα επίπεδο καταναλώσεως . Είναι φανερό όμως ότι τέτοια συμπεριφορά δεν ανταποκρίνεται στα πραγματικά δεδομένα . Τα σημεία που προσδιορίζονται από τις ετήσιες παρατηρήσεις για την κατανάλωση και το διαθέσιμο εισόδημα για την ελληνική οικονομία στα τελευταία π.χ. τριάντα χρόνια δεν θα βρίσκονται όλα πάνω σε μια ευθεία γραμμή ·θα υπάρχουν , με αλλά λόγια , απόκλισης ή διάφορες . Οι απόκλισης από την προσδιοριστική σχέση της οικονομικής θεωρίας μπορούν να ληφθούν υπόψη με την προσθήκη μιας τυχαίας μεταβλητής , όποτε η προσδιοριστική σχέση της Μαθηματικής Οικονομικής μετατρέπεται σε στοχαστική . Στο παράδειγμα μας , η συνάρτηση καταναλώσεως γίνεται :

$$C = \alpha + \beta Y + u$$

όπου u είναι η τυχαία μεταβλητή που επηρεάζει την συμπεριφορά της καταναλώσεως .

Με τη φύση και τα ιδιαίτερα χαρακτηριστικά του τυχαίου όρου u θα ασχοληθούμε αργότερα . Προς το παρόν θέλουμε να τονίσουμε ότι τα οικονομικά φαινόμενα είναι βασικά , φαινόμενα στοχαστικά ,

δηλαδή οι οικονομικές σχέσεις περιλαμβάνουν και τυχαίους παράγοντες που αγνοούνται όμως από τη Μαθηματική Οικονομική . Το κενό ανάμεσα στις προσδιοριστικές σχέσεις της οικονομικής θεωρίας και την οικονομική πραγματικότητα καλύπτει η Οικονομετρία με την στοχαστική θεώρηση των οικονομικών σχέσεων . Οι οικονομετρικές σχέσεις είναι σχέσεις στοχαστικές , αντίθετα προς τις σχέσεις της οικονομικής θεωρίας που είναι προσδιοριστικές ή ακριβείς . Επιπλέον , ενώ η οικονομετρική ανάλυση αίνος φαινομένου είναι ποσοτικής φύσεως , η ανάλυση της Μαθηματικής Οικονομικής είναι περισσότερο ποιοτικής φύσεως .

Για παράδειγμα , ας πάρουμε το απλό Κευνσιανό υπόδειγμα προσδιορισμού του εισόδηματος :

$$C = \alpha + \beta Y$$

$$Y = C + I$$

όπου C = κατανάλωση

Y = εισόδημα

I = επένδυση , που λαμβάνεται ως σταθερή (ανεξάρτητα από το εισόδημα).

Η Μαθηματική Οικονομική , αφού εκφράσει την οικονομική θεωρία , μαθηματικά , δηλαδή αφού κατασκευάσει ένα υπόδειγμα όπως το παραπάνω , ασχολείται με τη συμπεριφορά των ενδογενών ή εξαρτημένων μεταβλητών (στο παράδειγμα μας , η κατανάλωση (C) και το εισόδημα (Y) , όταν δίνονται οι εξωγενείς ή ανεξάρτητες μεταβλητές (στο παράδειγμα μας η επένδυση (I)) . Με άλλα λόγια , η Μαθηματική Οικονομική , αφού καθορίσει τα πρόσημα των παραμέτρων του υποδείγματος (στο παράδειγμα μας α και β) , εξετάζει τις συνέπειες που θα έχουν στις ενδογενείς μεταβλητές οι μεταβολές στις εξωγενείς μεταβλητές . Τι θα συμβεί στο εισόδημα και στην κατανάλωση όταν μεταβληθούν οι επενδύσεις . Οπως ξέρουμε , το εισόδημα θα αυξηθεί ή θα μειωθεί , ανάλογα με το αν οι επενδύσεις αυξήθηκαν ή μειώθηκαν , αλλά η Μαθηματική Οικονομική δε μπορεί να δώσῃ απάντηση στο ερώτημα πόσο θα αυξηθεί το εισόδημα ή η κατανάλωση αν οι επενδύσεις αυξηθούν κατά ένα συγκεκριμένο πόσο . Για να δοθεί απάντηση στο ερώτημα , θα πρέπει να είναι γνωστές οι τιμές των παραμέτρων του υποδείγματος . Στο παράδειγμα μας , θα πρέπει να είναι γνωστή η οριακή ροπή για κατανάλωση , δηλαδή ο συντελεστής β .

Ας σημειωθεί ότι η Μαθηματική Οικονομική μπορεί να καθορίσει , εκτός από τα πρόσημα , και τα όρια για τις τιμές των συντελεστών . Η οριακή ροπή για κατανάλωση π.χ. , είναι μικρότερη από τη μονάδα και μεγαλύτερη από το μηδέν . Πάλι όμως η απάντηση στο προηγμένο ερώτημα δεν θα είναι συγκεκριμένη . Αν π.χ. $\beta=0,5$, ο

πολλαπλασιαστής του εισοδήματος είναι 2, ενώ αν $\beta=0,9$, ο πολλαπλασιαστής είναι 10. Στην πρώτη περίπτωση, η μεταβολή στο επίπεδο ισορροπίας του εισοδήματος θα είναι το διπλάσιο της μεταβολής της επενδύσεως, ενώ στη δεύτερη θα είναι το δεκαπλάσιο. Για να δοθεί απάντηση στο ερώτημα, απαιτείται η αριθμητικοί τιμή της οριακής ροπής για κατανόλωση.

Η Οικονομετρία, με την χρησιμοποίηση κατάλληλων μεθόδων, που ονομάζονται οικονομετρικές, προβαίνει σε εκτίμηση των παραμέτρων του υποδείγματος. Οι κλασικές στατιστικές μέθοδοι δεν είναι πάντα κατάλληλες για την ανάλυση μετρήσεων που δεν προέρχονται από ένα ελεγχόμενο πείραμα ·ένα πείραμα δηλαδή, όπως το εργαστηριακό, όπου ο ερευνητής, μπορεί να ελέγχει όλες τις μεταβλητές ενός φαινομένου και να αφήνει ελεύθερη εκείνη της οποίας την επίδραση θέλει να μελετήσει. Οικονομική επιστήμη στερείται αυτής της << πολυτελείας >>, του ελεγχόμενου πειράματος και των παρατηρήσεων που προέρχονται από αυτό. Οι οικονομικές μετρήσεις προέρχονται από την πραγματική, καθημερινή ζωή και δεν είναι το αποτέλεσμα ελεγχόμενου πειράματος. Οι ετήσιες παρατηρήσεις, π.χ., για τις εισαγωγές και το εισόδημα δεν προέρχονται από κανένα πείραμα όπου παραμένουν σταθεροί όλοι οι άλλοι παράγοντες που επηρεάζουν την συμπεριφορά των εισαγωγών, και μεταβάλλεται μόνο το εισόδημα. Στην πραγματικότητα, όλες οι οικονομικές μεταβλητές μεταβάλλονται ταυτόχρονα και συνεχώς. Για τον οικονομολόγο, το πείραμα είναι δεδομένο και το εργαστήριο είναι η κοινωνία.

Για τους παραπάνω λόγους, για την εμπειρική διερεύνηση των οικονομικών φαινομένων, γίνεται προσαρμογή, όπου απαιτείται των κλασικών στατιστικών μεθόδων στα ιδιαίτερα χαρακτηριστικά των οικονομικών σχέσεων, αφού λάβουμε υπόψη ότι οι οικονομικές μετρήσεις δεν είναι πειραματικές. Η ανάπτυξη και η εφαρμογή κατάλληλων μεθόδων για την μέτρηση των οικονομικών σχέσεων είναι το περιεχόμενο της Οικονομετρίας.

Η οικονομετρική ανάλυση ενός οικονομικού φαινομένου και η εμπειρική εκτίμηση των παραμέτρων μιας οικονομικής σχέσεως επιχειρείται για έναν ή περισσότερους από τους τρεις παρακάτω σκοπούς:

α) την εμπειρική επαλήθευση ή των έλεγχο της θεωρίας. Ο έλεγχος μιας θεωρίας ή μιας υποθέσεως είναι έλεγχος των προβλέψεων της θεωρίας ή της υποθέσεως. Ο όρος πρόβλεψη δεν αναφέρεται μόνο στο μέλλον, αλλά μπορεί να αναφέρεται και στο παρελθόν. Η ορθότητα και η ακρίβεια των προβλέψεων της θεωρίας, η ικανότητα

δηλαδή της θεωρίας να εξηγεί το φαινόμενο , ελέγχεται μόνο με αναφορά στα πραγματικά δεδομένα . Η θεωρία γίνεται δεκτή , ή λέμε ότι η θεωρία επαληθεύεται , αν επανειλημμένα αποτυγχάνουμε να αποδείξουμε ότι δεν είναι ορθή .

Το πρώτο βήμα για τον οικονομετρικό έλεγχο μιας θεωρίας είναι να εκφράσουμε την θεωρία *μαθηματικά* , δηλαδή να διατυπώσουμε το υπόδειγμα ή τη διατηρούμενη υπόθεση . Αν απ την αντιπαράθεση του υποδείγματος με τα πραγματικά δεδομένα προκύψει ότι το υπόδειγμα εξηγεί την πραγματική συμπεριφορά των οικονομικών μονάδων , καταναλωτών ή παραγωγών , αν με άλλα λόγια η θεωρία συμβιβάζεται με τα πραγματικά δεδομένα , τότε η θεωρία ή δε γίνεται δεκτή ή τροποποιείται με βάση τα καινούρια δεδομένα .

β) *Την άσκηση οικονομικής πολιτικής*. Οι αριθμητικές τιμές των παραμέτρων των διάφορων οικονομικών σχέσεων είναι απαραίτητες για την άσκηση οικονομικής πολιτικής . Αν και κατά πόσο θα ελαττωθεί η κατανάλωση , π.χ. , ενός αγαθού ή ποσά θα είναι τα φορολογικά έσοδα από την επιβολή ενός έμμεσου φόρου , θα εξαρτηθεί κατά κύριο λόγο από την ελαστικότητα της ζητήσεως του . Επομένως , για να δοθούν απαντήσεις στα προηγούμενα ερωτήματα είναι απαραίτητη η γνώση της αριθμητικής τιμής της ελαστικότητας . Η χρησιμότητα της Οικονομετρίας για την άσκηση οικονομικής πολιτικής είναι συνεπώς και φανερή και σπουδαία .

γ) *Την προβλεψη των μελλοντικών τιμών των οικονομικών μεταβλητών* . Η σημασία που έχουν οι προβλέψεις για τη μελλοντική πορεία των διάφορων οικονομικών μεγεθών είναι φανερή . Αποτελούν τη βάση για ένα ορθολογικότερο προγραμματισμό και μια ορθολογικότερη λήψη αποφάσεων , είτε σε επίπεδο *μικροοικονομικό* (επιχείρηση) είτε σε επίπεδο *μακροοικονομικό* (κράτος) . Με άλλα λόγια , οι προβλέψεις είναι απαραίτητες για τον έλεγχο και την λήψη των αναγκαίων μέτρων από τους φορείς λήψεως αποφάσεων που θα επηρεάσουν τις τιμές των διάφορων οικονομετρικών μεταβλητών . Για τους παραπάνω σκοπούς , με τη βοήθεια των διάφορων οικονομετρικών υποδειγμάτων , μπορούμε να έχουμε τις απαραίτητες εκτιμήσεις των μελλοντικών τιμών των διάφορων οικονομικών μεταβλητών , όπως το εισόδημα , η απασχόληση , η κατανάλωση . οι εισαγωγές κ.λπ.

Η οικονομετρική ερευνά ενός οικονομικού φαινομένου περιλαμβάνει ορισμένα βασικά σταδία , που θα περιγράψουμε με λίγα λόγια . Με βάση την οικονομική θεωρία , το πρώτο βήμα είναι η *εξειδικεύσει* του υποδείγματος ή της διατηρούμενης υποθέσεως . Η εφαρμογή

των κατάλληλων οικονομετρικών μεθόδων για την εμπειρική εκτίμηση του υποδείγματος είναι το δεύτερο στάδιο . Ο έλεγχος του υποδείγματος και η αξιολόγηση της ικανότητας του για προβλέψεις είναι οι τελευταίες φάσεις στην οικονομετρική ανάλυση ενός φαινομένου .

α) *Εξειδίκευση του υποδείγματος*. Η πιο σημαντική αλλά και η πιο δύσκολη φάση στην οικονομετρική ανάλυση ενός οικονομικού φαινομένου είναι η εξειδίκευση του υποδείγματος . Η εξειδίκευση του υποδείγματος αναφέρεται στον καθορισμό των διάφορων μεταβλητών που θα περιληφθούν στο υπόδειγμα , στο διαχωρισμό τους σε ενδογενείς και εξωγενείς καθώς και στη μαθηματική διατύπωση του υποδείγματος . Το πρόβλημα με την εξειδίκευση του υποδείγματος είναι ότι δεν υπάρχουν αναμφίβολα κριτήρια ή κανόνες για την επιλογή του πιο κατάλληλου υποδείγματος για τη μελέτη ενός φαινομένου .

Η Οικονομετρία προϋποθέτει την ύπαρξη οικονομικής θεωρίας , αλλά η εξειδίκευση του υποδείγματος που θα χρησιμοποιηθεί για την μελέτη ενός συγκεκριμένου προβλήματος δεν βασίζεται αποκλείσθηκα και μόνο στην οικονομική θεωρία . Σύμφωνα με τη << θεωρητική >> άποψη (theory only approach) , η επιλογή του υποδείγματος πρέπει να βασίζεται αποκλειστικά στην οικονομική θεωρία , ενώ κατά την << εμπειρική >> άποψη (facts only approach) δεν είναι ανάγκη να προϋπάρχει θεωρία . Από τα πραγματικά δεδομένα θα προκύψει το υπόδειγμα . Και οι δυο όμως απόψεις είναι ακραίες . Η οικονομική θεωρία μπορεί να υποδείξει ποιες μεταβλητές οπωσδήποτε σημαντικές και πρέπει να συμπεριληφθούν στο υπόδειγμα , ποιες άλλες είναι ίσως σχετικές , αλλά συνήθως δεν καθορίζει τη μαθηματική μορφή που συνδέει τις μεταβλητές . Επιπλέον , πολλές μεταβλητές της οικονομικής θεωρίας μπορεί να μη μπορούν να μετρηθούν ή να παρατηρηθούν . Στην πράξη , ο ερευνητής συνήθως δοκιμάζει διάφορες μορφές και με βάση ορισμένα κριτήρια , που θα εξετάσουμε αργότερα , επιλέγει την πιο κατάλληλη . Με αλλά λόγια , η επιλογή των μεταβλητών και η επιλογή της μαθηματικής μορφής της συναρτησιακής σχέσεως που συνδέει τις μεταβλητές είναι συνδυασμός των πληροφοριών από την οικονομική θεωρία και από τα πραγματικά δεδομένα .

Ας υποθέσουμε ότι θέλουμε να μελετήσουμε τη ζήτηση ενός συγκεκριμένου αγαθού . Από την οικονομική θεωρία γνωρίζουμε ότι οι προτιμήσεις των καταναλωτών (T) , η τιμή του αγαθού (P) , οι τιμές των υποκατάστατων αγαθών (Ps) , οι τιμές των συμπληρωματικών αγαθών (Pc) και το εισόδημα (Y) είναι οι πιο σημαντικοί παράγοντες που προσδιορίζουν τη ζητούμενη ποσότητα (Q) ενός αγαθού . Στη

γενική της μορφή , κατά τα γνωστά , η συνάρτηση της ζητήσεως μπορεί να γράφει ως εξής :

$$Q = f(T, P, Ps, Pc, Y)$$

Φυσικά μπορεί να υπάρχουν και άλλοι παράγοντες οι οποίοι επηρεάζουν τη ζήτηση ενός αγαθού , όπως το εισόδημα της προηγούμενης περιόδου , η διανομή του εισοδήματος κ.λπ. Τα αποτελέσματα από προηγούμενες μελέτες καθώς και προσθετές πληροφορίες για τα ιδιαίτερα χαρακτηρίσθηκα του εξεταζόμενου αγαθού πρέπει και συνήθως λαμβάνονται υπόψη από τον ερευνητή για τον καθορισμό του είδους και του αριθμού των ανεξάρτητων μεταβλητών .

Γενικά , όπως αναφέραμε παραπάνω , η οικονομική θεωρία δεν καθορίζει την ακριβή μαθηματική μορφή των οικονομικών σχέσεων . Αν υποθέσουμε ότι η συνάρτηση της ζητήσεως είναι γραμμική , μπορούμε να γράψουμε :

$$Q = \beta_0 + \beta_1 P + \beta_2 Ps + \beta_3 Pc + \beta_4 Y + u$$

Η παραπάνω εξίσωση αποτελεί το υπόδειγμα που θα ερευνηθεί οικονομετρικά . Για την πλήρη εξειδικεύσει του απαιτείται επιπλέον ο καθορισμός των προσδοκώμενων πρόστιμων των συντελεστών και ο καθορισμός του τυχαίου όρου .

Ως προς τα πρόστιμα των συντελεστών , μπορούμε να παρατηρήσουμε ότι , σύμφωνα με την οικονομική θεωρία , θα πρέπει να περιμένουμε αρνητική τιμή για το συντελεστή β_1 καθώς και για τι συντελεστή β_3 αφού αναφέρεται σε συμπληρωματικό αγαθό . Η τιμή του συντελεστή β_4 , δηλαδή του εισοδήματος , θα πρέπει να είναι θετική , εκτός αν το αγαθό είναι κατώτερο (inferior) αγαθό , όποτε μπορεί να είναι αρνητική .

β) *Eκτιμήση του υποδείγματος* . Η εκτιμήσει του υποδείγματος αναφέρεται στην εφαρμογή των κατάλληλων οικονομετρικών μεθόδων για την εκτιμήσει των παραμέτρων (συντελεστών) του υποδείγματος . Τα ειδικά προβλήματα που αντιμετωπίζουμε για την εκτιμήσει των παραμέτρων θα εξετασθούν στα κεφαλαία που ακολουθούν .

Ως προς το είδος των στατιστικών παρατηρήσεων για τις μεταβλητές του υποδείγματος , παρατηρούμε πως βασικά έχουμε δυο κατηγορίες . Τις χρονολογικές σειρές και τα διαστρωματικά στοιχεία . Οι χρονολογικές σειρές αναφέρονται σε διαχρονικές παρατηρήσεις ,

δηλαδή παρατηρήσεις για μια σειρά ετών , μηνών κ.λπ. Τα διαστρωματικά στοιχεία αναφέρονται σε παρατηρήσεις για ένα στρώμα οικονομικών μονάδων σε μια δεδομένη στιγμή (χρόνο) , όπως π.χ., το εισόδημα ή οι δαπάνες καταναλώσεως για ένα δείγμα οικογενειών σε ένα ορισμένο μήνα .

γ) Έλεγχος του υποδείγματος . Μετά την εκτιμήσει του υποδείγματος , το επόμενο στάδιο στη διαδικασία της οικονομετρικής αναλύσεως αναφέρεται στην αξιολόγηση και τον έλεγχο των αποτελεσμάτων της εκτιμήσεως . Για το σκοπό αυτό , χρησιμοποιούνται κριτήρια που μπορούν να διακριθούν σε οικονομικά , στατιστικά και οικονομετρικά .

Τα οικονομικά κριτήρια είναι αρχικά κριτήρια από την οικονομική θεωρία και αναφέρονται κυρίως στα πρόσημα και τα όρια των συντελεστών .

Όπως αναφέραμε προηγουμένως , η οικονομική θεωρία καθορίζει τα πρόσημα και πολλές φορές τα όρια των τιμών των συντελεστών , που δεν είναι τίποτε άλλο παρά ελαστικότητας , πολλαπλασιαστές , οριακές ροπές κ.λπ. Ο συντελεστής π.χ. , της τιμής στη συνάρτηση ζητήσεως ενός αγαθού θα πρέπει να είναι μικρότερη από την μονάδα και με μεγαλύτερη από το μηδέν . Αν τα πρόσημα ή και τα μεγέθη των συντελεστών που προκύπτουν από την εκτιμήσει δεν είναι σύμφωνα με την οικονομική θεωρία , δεν θα πρέπει να γίνουν δεκτές οι εκτιμήσεις , εκτός αν υπάρχουν βάσιμοι λόγοι να αμφισβηθεί η ορθότητα της οικονομικής θεωρίας στο συγκεκριμένο πρόβλημα .

Ανεξάρτητα από το στατιστικό και οικονομικό έλεγχο , ένα οικονομετρικό υπόδειγμα συχνά αξιολογείται και ως προς την ικανότητα του για προβλέψεις των μελλοντικών τιμών των ενδογενών μεταβλητών . Με αλλά λόγια , ελέγχεται η <<επίδοση>> (performance) του υποδείγματος σε περίοδο έξω από το δείγμα . Δυστυχώς ένα υπόδειγμα που κρίνεται καλό σύμφωνα με τα προηγούμενα κριτήρια , δεν είναι απαραίτητο να δίνει ακριβείς προβλέψεις . Ενώ , δηλαδή , η << επίδοση >> του υποδείγματος για την περίοδο του δείγματος μπορεί να είναι ικανοποιητικοί , οι προβλέψεις μπορεί να διαφέρουν σημαντικά από τις πραγματικές τιμές .

Τα ανωτέρω συνοψίζονται , παραστατικά , χωρίς περαιτέρω σχόλια .

Η διαδικασία της Οικονομετρικής Αναλύσεως

Οικονομική Θεωρία



Οικονομικό Υπόδειγμα



Οικονομετρικό Υπόδειγμα



Δεδομένα → Εκτίμηση του υποδείγματος ← Οικονομετρικές μέθοδοι



Έλεγχος Υποδείγματος



Χρησιμοποίηση του Υποδείγματος



**Έλεγχος
Θεωρίας
(Υποθέσεων)**

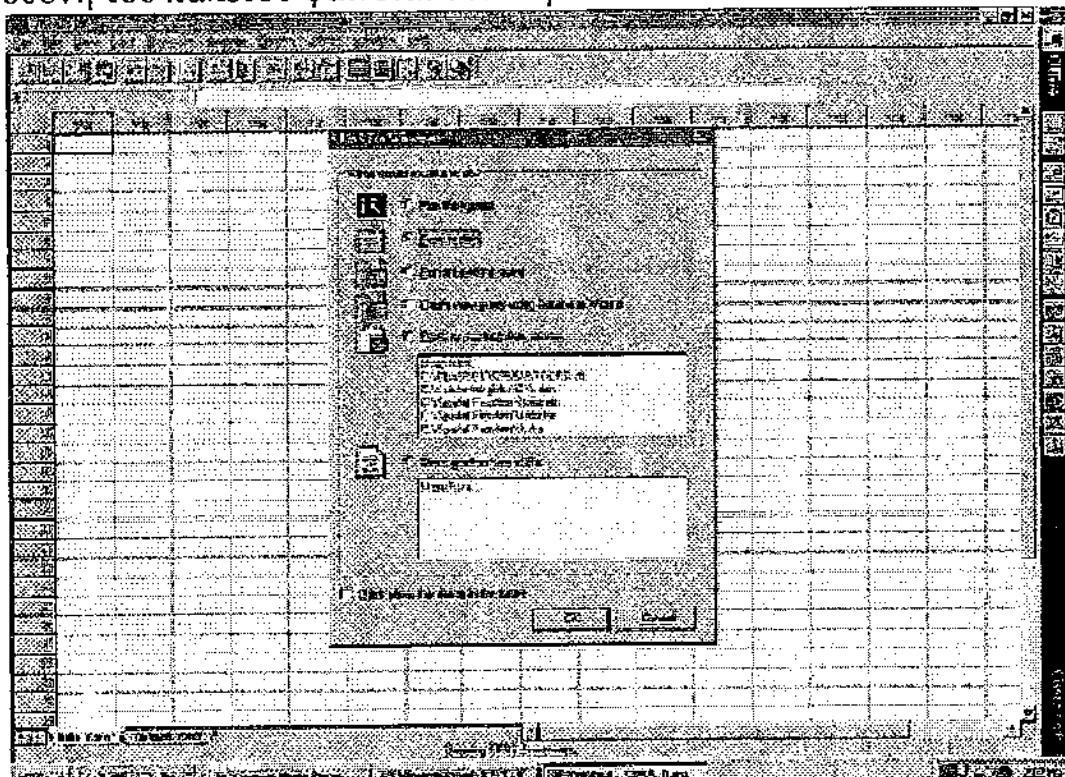
**Αξιολόγηση
Οικονομικής
Πολιτικής**

Προβλέψεις

ΜΕΡΟΣ ΤΡΙΤΟ

ΕΙΣΑΓΩΓΗ ΣΤΟ SPSS

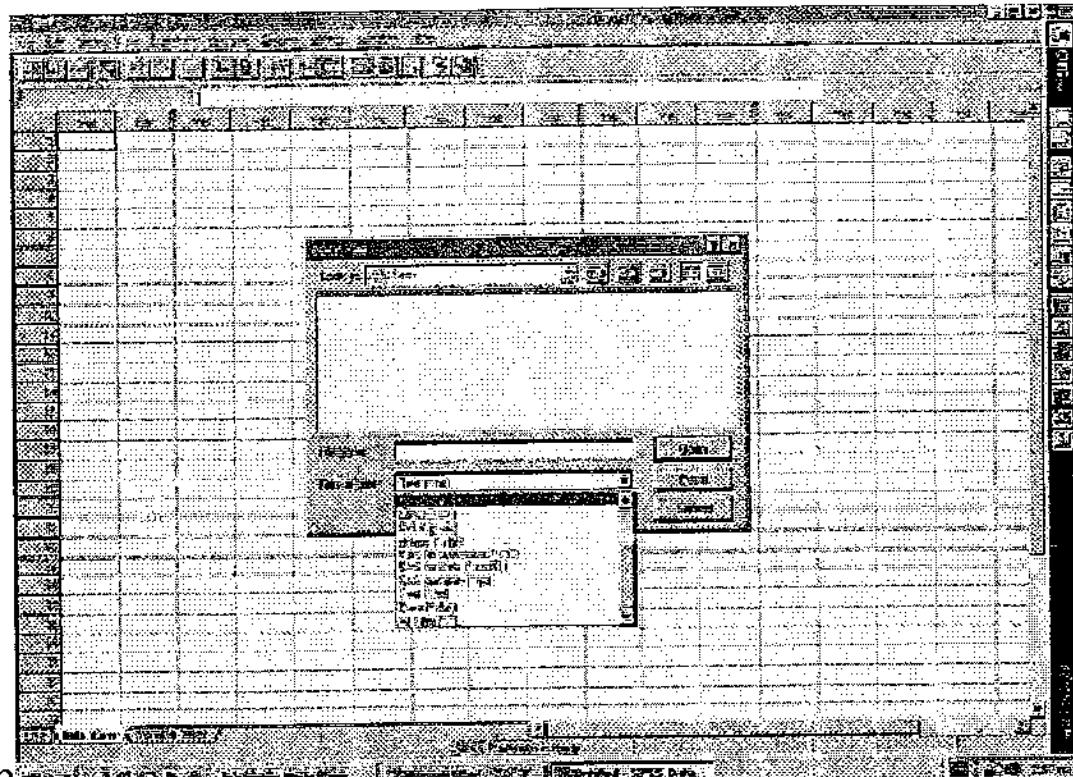
Το SPSS είναι ένα πακέτο για γενικές στατιστικές αναλύσεις το οποίο από την σκοπιά του οικονομολόγου προσφέρει δυνατότητες που είναι ενδιάμεσα στο Excel και στο Eviews. Θα αρχίσουμε διαβάζοντας το αρχείο stocks.xls με τα χρηματιστηριακά στοιχεία και στην συνέχεια θα κάνουμε γραφικά και στατιστικές αναλύσεις. Η αρχική οθόνη του πακέτου φαίνεται στα παρακάτω.



Θα επιλέξουμε “Type in data” ώστε να εισάγουμε νέα στοιχεία και θα ε-
πιλέξουμε
OK.

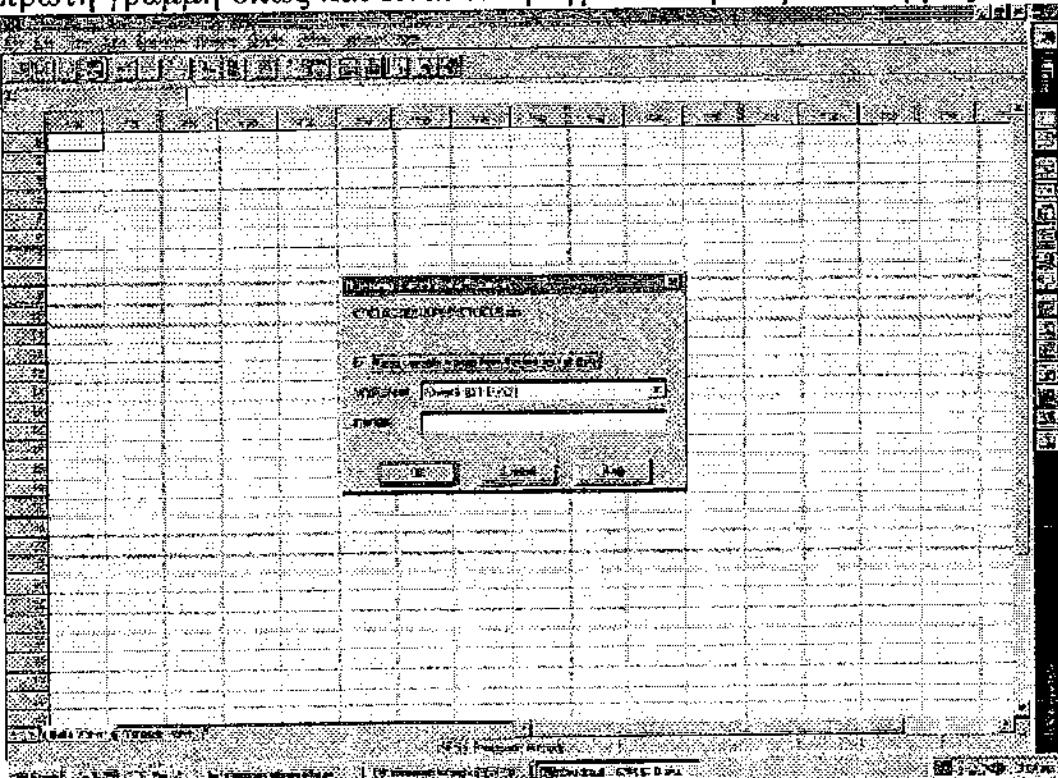
5

Στην συνέχεια επιλεγούμε File/Read Text Data ώστε να διαβάσουμε τα στοιχεία και έχουμε την εμφάνιση της ακόλουθης οθόνης.



2

Στην οθόνη αυτή επιλέγουμε να διαβάσουμε αρχεία XLS, δηλαδή αρχεία του Excel, βρίσκουμε το αρχείο που θέλουμε να διαβάσουμε και εμφανίζεται η επόμενη οθόνη στην οποία μας ζητείται να προσδιορίσουμε τα πεδία στα οποία είναι οι μεταβλητές και αν τα ονόματά τους είναι στην πρώτη γραμμή όπως και είναι τα πράγματα στην περίπτωσή μας.



Με την επιλογή του ΟΚ τα στοιχεία φαίνονται στην οθόνη μας.

A screenshot of a Microsoft Excel spreadsheet. The visible portion shows a table with approximately 20 columns and 50 rows. The columns are labeled with Greek letters (α, β, γ, δ, ε, Ζ, Η, Ι, Κ, Λ, Μ, Ν, Ο, Π, Ρ, Σ, Τ, Υ, Ζ) and numbers (1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20). The data consists of numerical values and some text entries. The table is set against a light gray background with white grid lines.

4. Επειδή στην παραπάνω στρατηγική αναζήτησης

Στην συνέχεια θα πρέπει μα κατασκευάσουμε τις αποδόσεις των μετοχών. Το πακέτο διαθέτει μια άριστη δυνατότητα μετασχηματισμού σειρών με την μορφή αριθμομηχανής η οποία είναι διαθέσιμη στο μενού Transform/Compute.

A screenshot of the Microsoft Excel ribbon. The 'Transform' tab is selected. In the 'Compute Fields' section of the ribbon, the 'Compute...' button is highlighted with a red box. Below the ribbon, a portion of a data table is visible, showing columns labeled with Greek letters and numbers.

Δεκάδες συναρτήσεων είναι διαθέσιμες στην αριθμομηχανή τις οπίες μπορούμε να επιλέξουμε με το mouse ή να τις γράψουμε κατευθείαν

στον χώρο που διατίθεται για τον σκοπό αυτό. Στην συνέχεια η νέα σειρά εμφανίζεται στο φύλλο εργασίας.

ΑΙΓΑΙΟΝ	ΕΛΛΑΣ	ΙΩΑΝΝΙΝΑ
142.2	127.0	126.50
142.3	126.9	126.60

Μπορούμε να κάνουμε το ίδιο και για τις υπόλοιπες σειρές αν το επιθυμούμε αλλά στις σημειώσεις αυτές δεν θα ασχοληθούμε με άλλες σειρές εκτός της GEN. Για να κάνουμε ένα ιστόγραμμα της σειράς επιλέγοντας Graph/Histogram και εμφανίζεται η ακόλουθη οθόνη

6

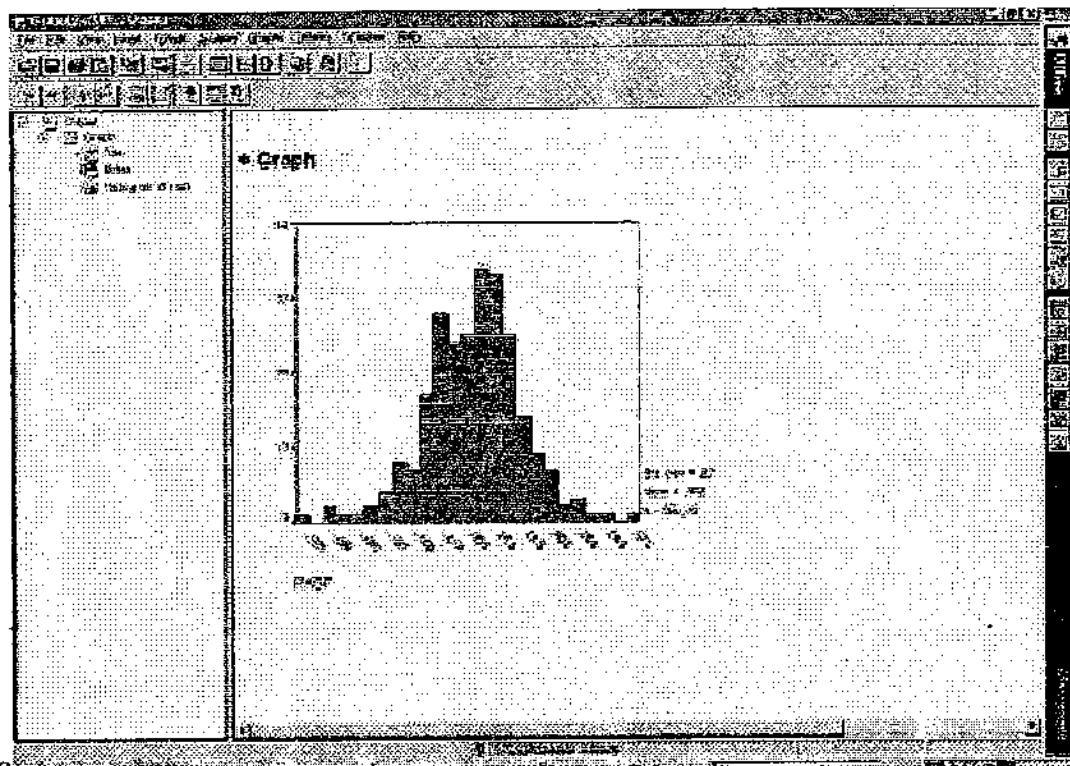
1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
2	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
3	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
4	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
5	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
6	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
7	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
8	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
9	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
10	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
11	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
12	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
13	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
14	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
15	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
16	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
17	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
18	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
19	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
20	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000

Στην οθόνη αυτή πρέπει να ορίσουμε την σειρά πράγμα που μπορούμε να κάνουμε αν επιλέξουμε την σειρά που θέλουμε και πατήσουμε το βελάκι ώστε η σειρά αυτή να μεταφερθεί στο δεξί μέλος.

7

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
2	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
3	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
4	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
5	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
6	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
7	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
8	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
9	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
10	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
11	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
12	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
13	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
14	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
15	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
16	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
17	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
18	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
19	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000
20	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000	1000

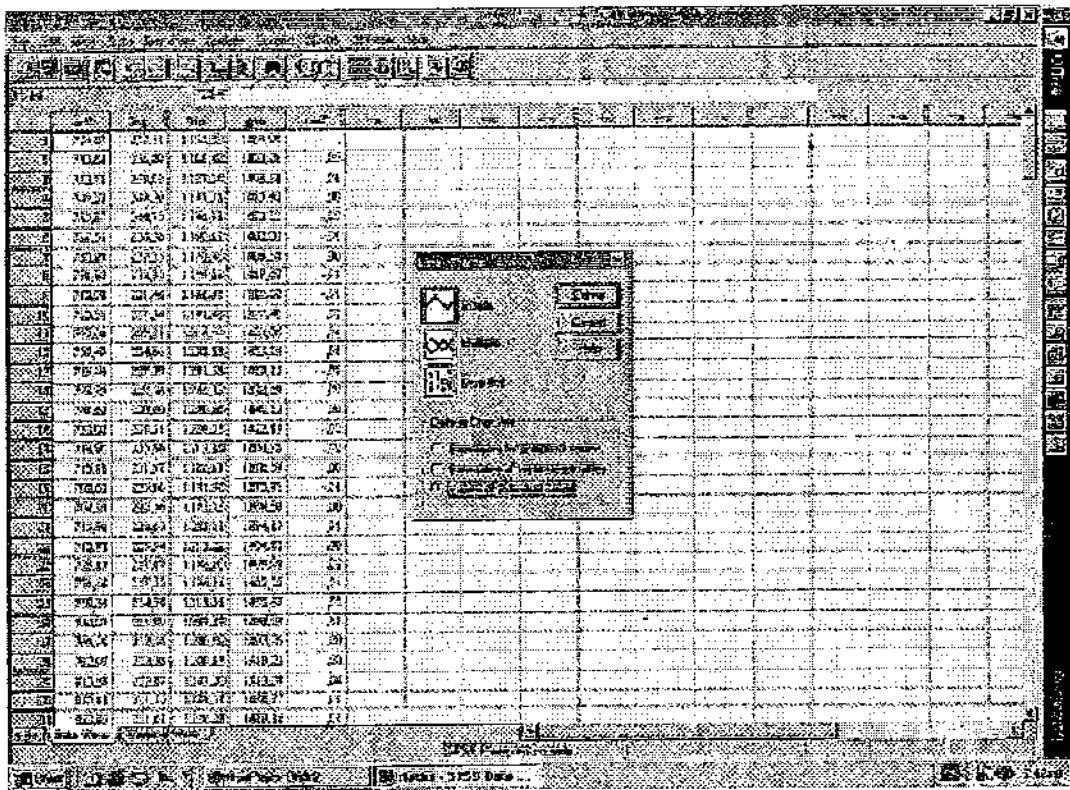
Το αποτέλεσμα φαίνεται στην παρακάτω οθόνη.



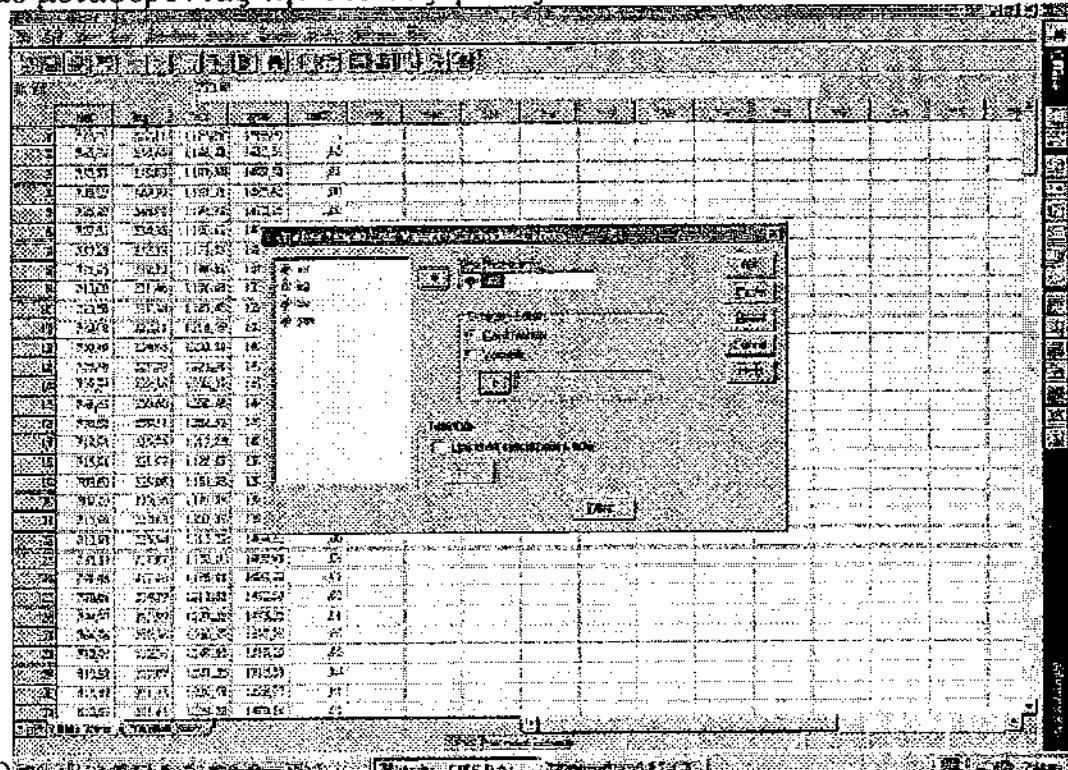
Για να διώξουμε την οθόνη αυτή απλά την ακυρώνουμε και επιλέγουμε να μην αποθηκευθεί το αποτέλεσμα.

Για να αποθηκεύσουμε το αρχείο με τα στοιχεία μας επιλέγουμε File/Save, στην συνέχεια διαλέγουμε σε ποιον φάκελο θέλουμε να γίνει η αποθήκευση, συμφωνούμε η αποθήκευση να γίνει με την μορφή αρχείου του SPSS και επιλέγουμε το όνομα stocks.

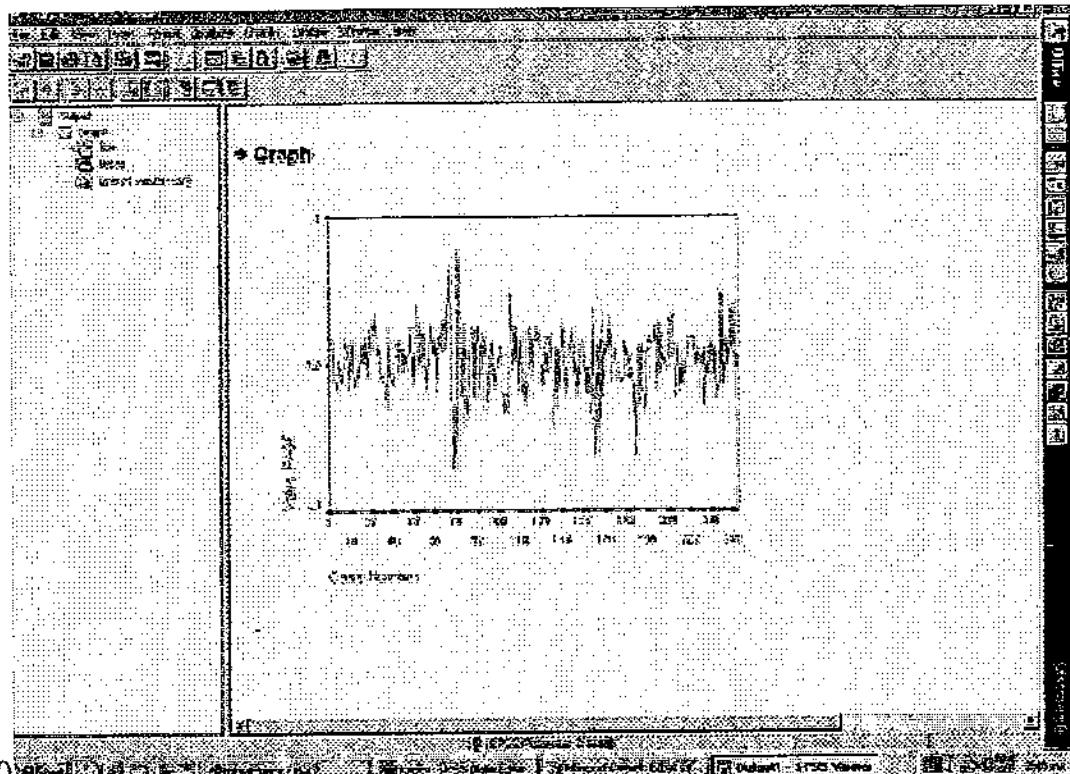
Για να κάνουμε ένα απλό διάγραμμα των αποδόσεων επιλέγουμε Graph/Line και στην οθόνη που εμφανίζεται τσεκάρουμε την επιλογή Values of individual series.



Στην συνέχεια επιλέγουμε Define και μαρκάρουμε την σειρά που θέλουμε με μεταφέροντάς την στο δεξί μέλος.



Το αποτέλεσμα φαίνεται στην επόμενη οθόνη.



Το διάγραμμα αυτό μπορούμε να μεταφέρουμε σε οποιαδήποτε εφαρμογή των Windows όπως πχ το Word. Στην συνέχεια κατασκευάζουμε τις αποδόσεις του γενικού δείκτη GEN που βάζουμε στην νέα μεταβλητή RGEN.

Line	Order No.	Customer	Product	Quantity	Unit	Unit Price	Amount
1	20001	Customer A	Product 1	10	Box	100	1000
2	20002	Customer B	Product 2	20	Box	150	3000
3	20003	Customer C	Product 3	15	Box	200	3000
4	20004	Customer D	Product 4	5	Box	300	1500
5	20005	Customer E	Product 5	10	Box	400	4000
6	20006	Customer F	Product 6	15	Box	500	7500
7	20007	Customer G	Product 7	20	Box	600	12000
8	20008	Customer H	Product 8	10	Box	700	7000
9	20009	Customer I	Product 9	5	Box	800	4000
10	20010	Customer J	Product 10	10	Box	900	9000
11	20011	Customer K	Product 11	15	Box	1000	15000
12	20012	Customer L	Product 12	20	Box	1100	22000
13	20013	Customer M	Product 13	10	Box	1200	12000
14	20014	Customer N	Product 14	5	Box	1300	6500
15	20015	Customer O	Product 15	10	Box	1400	14000
16	20016	Customer P	Product 16	15	Box	1500	22500
17	20017	Customer Q	Product 17	20	Box	1600	32000
18	20018	Customer R	Product 18	10	Box	1700	17000
19	20019	Customer S	Product 19	5	Box	1800	9000
20	20020	Customer T	Product 20	10	Box	1900	19000
21	20021	Customer U	Product 21	15	Box	2000	30000
22	20022	Customer V	Product 22	20	Box	2100	42000
23	20023	Customer W	Product 23	10	Box	2200	22000
24	20024	Customer X	Product 24	5	Box	2300	11500
25	20025	Customer Y	Product 25	10	Box	2400	24000
26	20026	Customer Z	Product 26	15	Box	2500	37500
27	20027	Customer AA	Product 27	20	Box	2600	52000
28	20028	Customer BB	Product 28	10	Box	2700	27000
29	20029	Customer CC	Product 29	5	Box	2800	14000
30	20030	Customer DD	Product 30	10	Box	2900	29000
31	20031	Customer EE	Product 31	15	Box	3000	45000
32	20032	Customer FF	Product 32	20	Box	3100	62000
33	20033	Customer GG	Product 33	10	Box	3200	32000
34	20034	Customer HH	Product 34	5	Box	3300	16500
35	20035	Customer II	Product 35	10	Box	3400	34000
36	20036	Customer JJ	Product 36	15	Box	3500	52500
37	20037	Customer KK	Product 37	20	Box	3600	72000
38	20038	Customer LL	Product 38	10	Box	3700	37000
39	20039	Customer MM	Product 39	5	Box	3800	19000
40	20040	Customer NN	Product 40	10	Box	3900	39000
41	20041	Customer OO	Product 41	15	Box	4000	60000
42	20042	Customer PP	Product 42	20	Box	4100	82000
43	20043	Customer QQ	Product 43	10	Box	4200	42000
44	20044	Customer RR	Product 44	5	Box	4300	21500
45	20045	Customer SS	Product 45	10	Box	4400	44000
46	20046	Customer TT	Product 46	15	Box	4500	67500
47	20047	Customer UU	Product 47	20	Box	4600	92000
48	20048	Customer VV	Product 48	10	Box	4700	47000
49	20049	Customer WW	Product 49	5	Box	4800	24000
50	20050	Customer XX	Product 50	10	Box	4900	49000
51	20051	Customer YY	Product 51	15	Box	5000	75000
52	20052	Customer ZZ	Product 52	20	Box	5100	102000
53	20053	Customer AA	Product 53	10	Box	5200	52000
54	20054	Customer BB	Product 54	5	Box	5300	26500
55	20055	Customer CC	Product 55	10	Box	5400	54000
56	20056	Customer DD	Product 56	15	Box	5500	82500
57	20057	Customer EE	Product 57	20	Box	5600	112000
58	20058	Customer FF	Product 58	10	Box	5700	57000
59	20059	Customer GG	Product 59	5	Box	5800	29000
60	20060	Customer HH	Product 60	10	Box	5900	59000
61	20061	Customer II	Product 61	15	Box	6000	90000
62	20062	Customer KK	Product 62	20	Box	6100	122000
63	20063	Customer LL	Product 63	10	Box	6200	62000
64	20064	Customer MM	Product 64	5	Box	6300	31500
65	20065	Customer NN	Product 65	10	Box	6400	64000
66	20066	Customer OO	Product 66	15	Box	6500	99000
67	20067	Customer PP	Product 67	20	Box	6600	132000
68	20068	Customer QQ	Product 68	10	Box	6700	67000
69	20069	Customer RR	Product 69	5	Box	6800	34000
70	20070	Customer SS	Product 70	10	Box	6900	69000
71	20071	Customer TT	Product 71	15	Box	7000	105000
72	20072	Customer UU	Product 72	20	Box	7100	142000
73	20073	Customer VV	Product 73	10	Box	7200	72000
74	20074	Customer WW	Product 74	5	Box	7300	36500
75	20075	Customer XX	Product 75	10	Box	7400	74000
76	20076	Customer YY	Product 76	15	Box	7500	111000
77	20077	Customer ZZ	Product 77	20	Box	7600	152000
78	20078	Customer AA	Product 78	10	Box	7700	77000
79	20079	Customer BB	Product 79	5	Box	7800	39000
80	20080	Customer CC	Product 80	10	Box	7900	79000
81	20081	Customer DD	Product 81	15	Box	8000	118000
82	20082	Customer EE	Product 82	20	Box	8100	156000
83	20083	Customer FF	Product 83	10	Box	8200	82000
84	20084	Customer GG	Product 84	5	Box	8300	41500
85	20085	Customer HH	Product 85	10	Box	8400	84000
86	20086	Customer II	Product 86	15	Box	8500	126000
87	20087	Customer KK	Product 87	20	Box	8600	162000
88	20088	Customer LL	Product 88	10	Box	8700	87000
89	20089	Customer MM	Product 89	5	Box	8800	44000
90	20090	Customer NN	Product 90	10	Box	8900	89000
91	20091	Customer OO	Product 91	15	Box	9000	129000
92	20092	Customer PP	Product 92	20	Box	9100	168000
93	20093	Customer QQ	Product 93	10	Box	9200	92000
94	20094	Customer RR	Product 94	5	Box	9300	46500
95	20095	Customer SS	Product 95	10	Box	9400	94000
96	20096	Customer TT	Product 96	15	Box	9500	138000
97	20097	Customer UU	Product 97	20	Box	9600	176000
98	20098	Customer VV	Product 98	10	Box	9700	97000
99	20099	Customer WW	Product 99	5	Box	9800	49000
100	20100	Customer XX	Product 100	10	Box	9900	99000
101	20101	Customer YY	Product 101	15	Box	10000	145000
102	20102	Customer ZZ	Product 102	20	Box	10100	182000
103	20103	Customer AA	Product 103	10	Box	10200	102000
104	20104	Customer BB	Product 104	5	Box	10300	51500
105	20105	Customer CC	Product 105	10	Box	10400	104000
106	20106	Customer DD	Product 106	15	Box	10500	159000
107	20107	Customer EE	Product 107	20	Box	10600	198000
108	20108	Customer FF	Product 108	10	Box	10700	107000
109	20109	Customer GG	Product 109	5	Box	10800	54000
110	20110	Customer HH	Product 110	10	Box	10900	109000
111	20111	Customer II	Product 111	15	Box	11000	155000
112	20112	Customer KK	Product 112	20	Box	11100	190000
113	20113	Customer LL	Product 113	10	Box	11200	112000
114	20114	Customer MM	Product 114	5	Box	11300	56500
115	20115	Customer NN	Product 115	10	Box	11400	114000
116	20116	Customer OO	Product 116	15	Box	11500	171000
117	20117	Customer PP	Product 117	20	Box	11600	212000
118	20118	Customer QQ	Product 118	10	Box	11700	117000
119	20119	Customer RR	Product 119	5	Box	11800	59000
120	20120	Customer SS	Product 120	10	Box	11900	119000
121	20121	Customer TT	Product 121	15	Box	12000	175000
122	20122	Customer UU	Product 122	20	Box	12100	210000
123	20123	Customer VV	Product 123	10	Box	12200	122000
124	20124	Customer WW	Product 124	5	Box	12300	61500
125	20125	Customer XX	Product 125	10	Box	12400	124000
126	20126	Customer YY	Product 126	15	Box	12500	187000
127	20127	Customer ZZ	Product 127	20	Box	12600	224000
128	20128	Customer AA	Product 128	10	Box	12700	127000
129	20129	Customer BB	Product 129	5	Box	12800	64000
130	20130	Customer CC	Product 130	10	Box	12900	129000
131	20131	Customer DD	Product 131	15	Box	13000	195000
132	20132	Customer EE	Product 132	20	Box	13100	230000
133	20133	Customer FF	Product 133	10	Box	13200	132000
134	20134	Customer GG	Product 134	5	Box	13300	66500
135	20135	Customer HH	Product 135	10	Box	13400	134000
136	20136	Customer II	Product 136	15	Box	13500	199000
137	20137	Customer KK	Product 137	20	Box	13600	238000
138	20138	Customer LL	Product 138	10	Box	13700	137000
139	20139	Customer MM	Product 139	5	Box	13800	69000
140	20140	Customer NN	Product 140	10	Box	13900	139000
141	20141	Customer OO	Product 141	15	Box	14000	205000
142	20142	Customer PP	Product 142	20	Box	14100	240000
143	20143	Customer QQ	Product 143	10	Box	14200	142000
144	20144	Customer RR	Product 144	5	Box	14300	71500
145	20145	Customer SS	Product 145	10	Box	14400	144000
146	20146	Customer TT	Product 146	15	Box	14500	216000
147	20147	Customer UU	Product 147	20	Box	14600	252000
148	20148	Customer VV	Product 148	10	Box	14700	147000
149	20149	Customer WW	Product 149	5	Box	14800	74000
150	20150	Customer XX	Product 150	10	Box	14900	149000
151	20151	Customer YY	Product 151	15	Box	15000	223000
152	20152	Customer ZZ	Product 152	20	Box	15100	260000
153	20153	Customer AA	Product 153	10	Box	15200	152000
154	20154	Customer BB	Product 154	5	Box	15300	76500
155	20155	Customer CC	Product 155	10	Box	15400	154000
156	20156	Customer DD	Product 156	15	Box	15500	231000
157	20157	Customer EE	Product 157	20	Box	15600	268000
158	20158	Customer FF	Product 158	10	Box	15700	157000
159	20159	Customer GG	Product 159	5	Box	15800	79000
160	20160	Customer HH	Product 160	10	Box	15900	159000
161	20161	Customer II	Product 161	15	Box	16000	235000
162	20162	Customer KK	Product 162	20	Box	16100	272000
163	20163	Customer LL	Product 163	10	Box	16200	162000
164	20164	Customer MM	Product 164	5	Box	16300	81500
165	20165	Customer NN	Product 165	10	Box	16400	164000
166	20166	Customer OO	Product 166	15	Box	16500	241000
167	20167	Customer PP	Product 167	20	Box	16600	278000
168	20168	Customer QQ	Product 168	10	Box	16700	167000
169	20169	Customer RR	Product 169	5	Box	16800	84000
170	20170	Customer SS	Product 170	10	Box	16900	169000
171	20171	Customer TT	Product 171	15	Box	17000	247000
172	20172	Customer UU	Product 1				

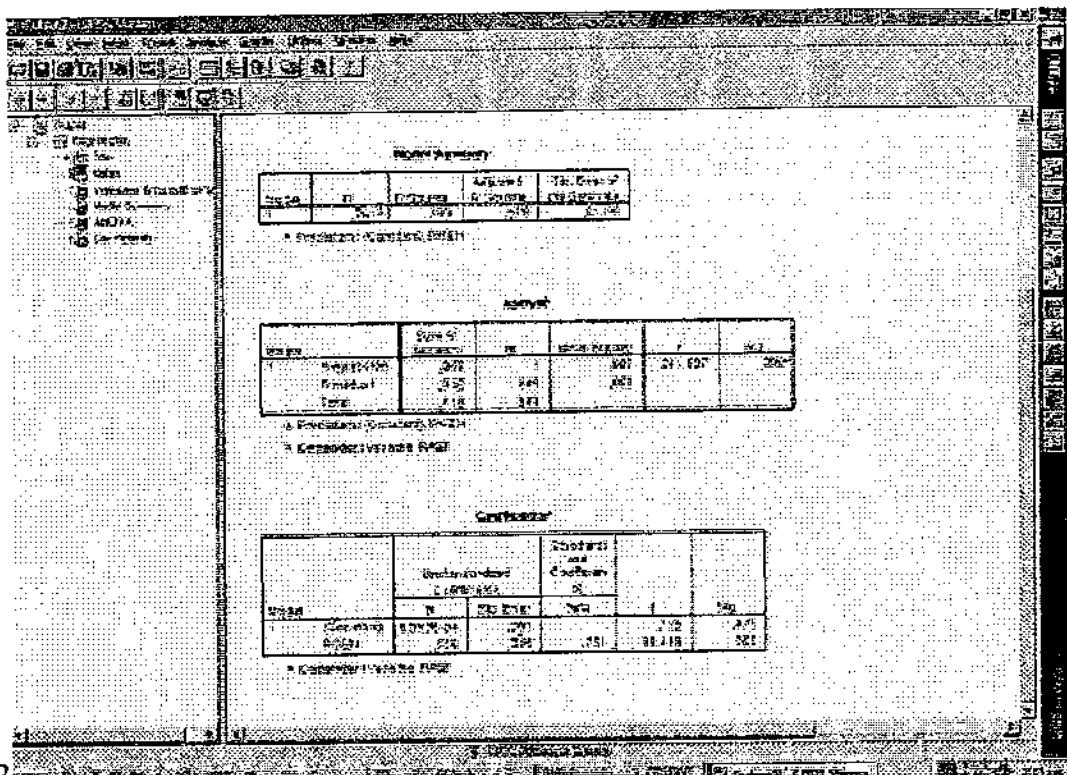
Για να εκτιμήσουμε το υπόδειγμα της αγοράς με παλινδρόμηση επιλέγουμε Analyze/Regression/Linear

A screenshot of a software application window. The main area displays a grid of data rows, each containing several columns of text. A context menu is open, centered over the second item in the first row of the grid. The menu has several options, some with icons. The background shows the rest of the application's interface.

11 Στην συνέχεια επιλέγουμε την εξαρτημένη και ερμηνευτικές μεταβλητές με την γνωστή διαδικασία μεταφοράς στο δεξί μέλος με το βελάκι και έχουμε την επόμενη οθόνη.

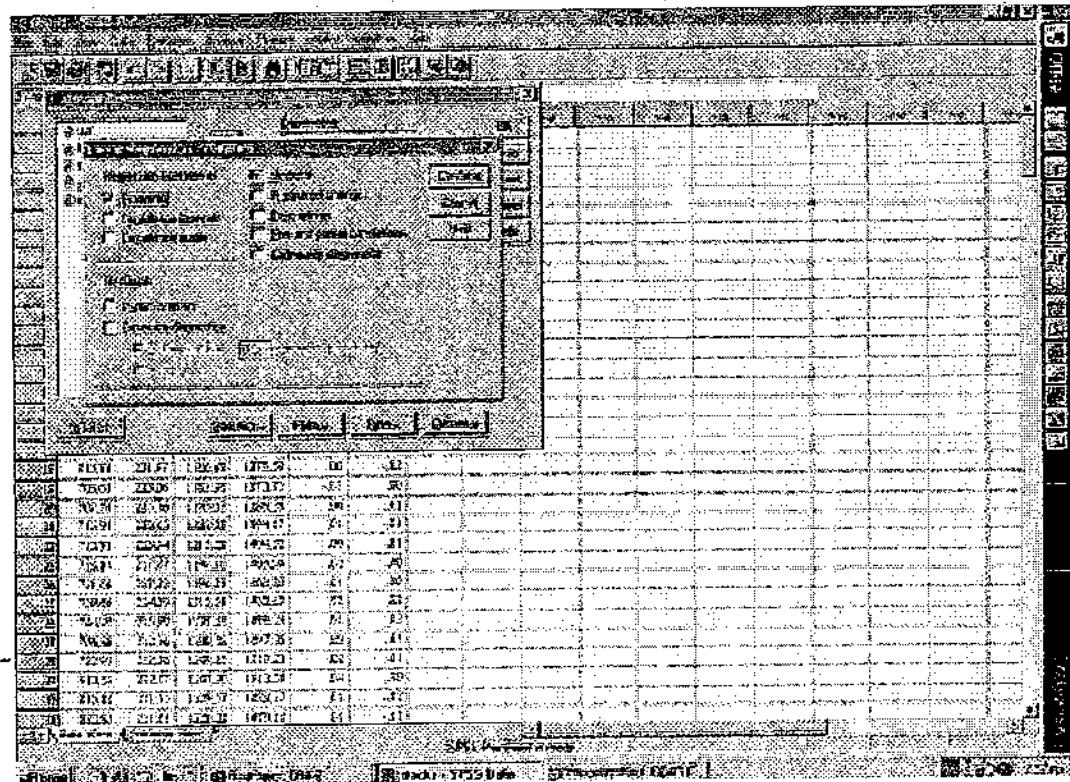
A screenshot of a software application window, similar to the one above. It features a grid of data rows. A context menu is open over the second item in the first row. The menu contains several options, some with icons. The background shows the rest of the application's interface.

12 Τα αποτελέσματα που δίνει το πακέτο φαίνονται στην επόμενη οθόνη.



13.

Στην επιλογή Statistics μπορούμε να επιλέξουμε διάφορες στατιστικές που θέλουμε να υπολογίσει το πακέτο.

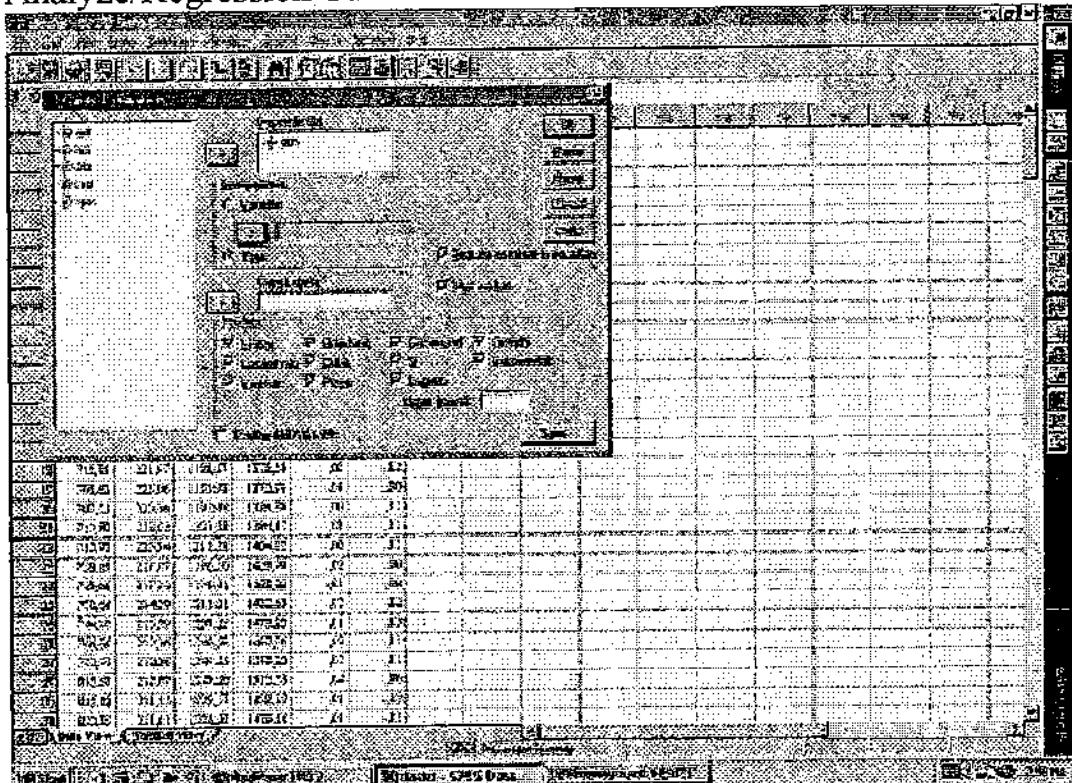


4

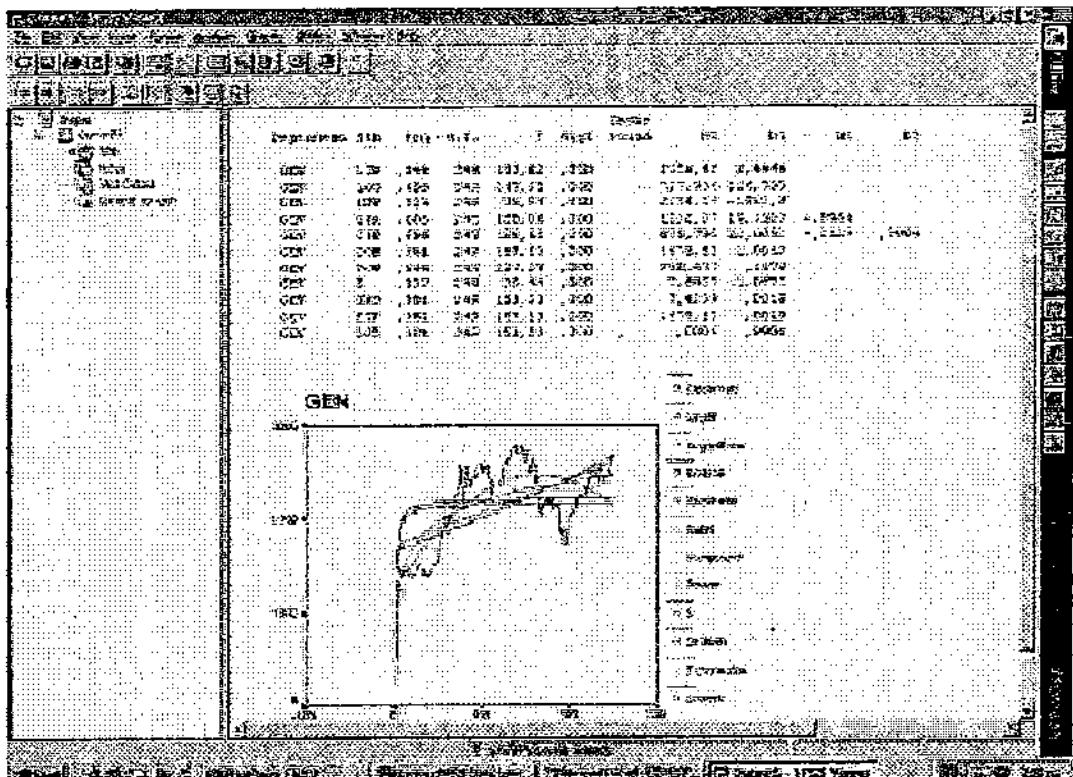
Αν θέλουμε μπορούμε να υπολογίσουμε διάφορες εξισώσεις τάσης της μορφής

$$y_t = f(t) + u_t$$

για διάφορες εξειδικεύσεις της συνάρτησης f , όπου t είναι μια τάση (αλλά μπορεί να είναι και οποιαδήποτε άλλη μεταβλητή). Ο τρόπος με τον οποίο επιτυγχάνουμετην εκτίμηση είναι με τις εντολές Analyze/Regression/Curve Estimation.



Στην οθόνη που εμφανίζεται επιλέγουμε όλα τα υποδείγματα που θέλουμε να εκτιμήσουμε και τσεκάρουμε την επιλογή Time για να δηλώσουμε ότι έχουμε εκτίμηση τάσης. Τα αποτελέσματα είναι στην επόμενη οθόνη.



15

Το πακέτο μας δίνει εκτιμήσεις όλων των παραμέτρων κάθε τάσης και παριστάνει γραφικά τις πραγματικές τιμές της σειράς μαζί με τις προσαρμοσμένες τιμές που προκύπτουν από το κάθε υπόδειγμα. Φυσικά δεν θα είναι όλες κατάλληλες ή ενδεχομένως καμιά να μην είναι κατάλληλη αφού απλές τάσεις δεν μπορούν να περιγράψουν σειρές που προκύπτουν σαν το αποτέλεσμα πολύπλοκων οικονομικών διαδικασιών.

Απλοί έλεγχοι στατιστικών υποθέσεων

Με το SPSS μπορούμε να διεξάγουμε τους γνωστούς στατιστικούς ελέγχους. Ας υποθέσουμε ότι έχουμε τους μισθούς ενός δείγματος 10 ατόμων και το φύλο τους (1 αν είναι γυναίκα και 0 αν είναι άνδρας).

NO	NAME	SEX	AGE	DEATH DATE	CAUSE OF DEATH	RELATIONSHIP	ADDRESS	PHONE NUMBER
1	John Doe	M	55	2023-01-01	Cardiac Arrest	Son	123 Main St, Anytown, USA	555-1234
2	Jane Doe	F	50	2023-01-02	Cancer	Daughter	456 Elm St, Anytown, USA	555-2345
3	Bob Smith	M	60	2023-01-03	Stroke	Brother	789 Oak St, Anytown, USA	555-3456
4	Sarah Smith	F	58	2023-01-04	Heart Disease	Sister	543 Pine St, Anytown, USA	555-4321
5	David Johnson	M	45	2023-01-05	Car Accident	Son-in-Law	987 Cedar St, Anytown, USA	555-5432
6	Linda Johnson	F	43	2023-01-06	Stroke	Daughter-in-Law	654 Birch St, Anytown, USA	555-6543
7	Michael Williams	M	30	2023-01-07	Alzheimer's	Brother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-7654
8	Amy Williams	F	28	2023-01-08	Heart Failure	Sister	123 Chestnut St, Anytown, USA	555-8765
9	Robert Green	M	70	2023-01-09	Pneumonia	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-9876
10	Elizabeth Green	F	68	2023-01-10	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-0987
11	James White	M	52	2023-01-11	Heart Attack	Son	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
12	Sarah White	F	48	2023-01-12	Stroke	Daughter	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
13	William Black	M	65	2023-01-13	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
14	Emily Black	F	63	2023-01-14	Stroke	Mother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
15	Matthew Grey	M	40	2023-01-15	Heart Disease	Son	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
16	Anna Grey	F	38	2023-01-16	Stroke	Daughter	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
17	Christopher Grey	M	35	2023-01-17	Alzheimer's	Brother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
18	Elizabeth Grey	F	33	2023-01-18	Heart Failure	Sister	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
19	Robert Grey	M	55	2023-01-19	Pneumonia	Father	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
20	Elizabeth Grey	F	53	2023-01-20	Stroke	Mother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
21	James Grey	M	30	2023-01-21	Heart Attack	Son	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
22	Sarah Grey	F	28	2023-01-22	Stroke	Daughter	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
23	William Grey	M	65	2023-01-23	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
24	Emily Grey	F	63	2023-01-24	Stroke	Mother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
25	Matthew Grey	M	40	2023-01-25	Heart Disease	Son	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
26	Anna Grey	F	38	2023-01-26	Stroke	Daughter	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
27	Christopher Grey	M	35	2023-01-27	Alzheimer's	Brother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
28	Elizabeth Grey	F	33	2023-01-28	Heart Failure	Sister	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
29	Robert Grey	M	55	2023-01-29	Pneumonia	Father	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
30	Elizabeth Grey	F	53	2023-01-30	Stroke	Mother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
31	James Grey	M	30	2023-01-31	Heart Attack	Son	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
32	Sarah Grey	F	28	2023-02-01	Stroke	Daughter	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
33	William Grey	M	65	2023-02-02	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
34	Emily Grey	F	63	2023-02-03	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
35	Matthew Grey	M	40	2023-02-04	Heart Disease	Son	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
36	Anna Grey	F	38	2023-02-05	Stroke	Daughter	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
37	Christopher Grey	M	35	2023-02-06	Alzheimer's	Brother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
38	Elizabeth Grey	F	33	2023-02-07	Heart Failure	Sister	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
39	Robert Grey	M	55	2023-02-08	Pneumonia	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
40	Elizabeth Grey	F	53	2023-02-09	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
41	James Grey	M	30	2023-02-10	Heart Attack	Son	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
42	Sarah Grey	F	28	2023-02-11	Stroke	Daughter	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
43	William Grey	M	65	2023-02-12	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
44	Emily Grey	F	63	2023-02-13	Stroke	Mother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
45	Matthew Grey	M	40	2023-02-14	Heart Disease	Son	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
46	Anna Grey	F	38	2023-02-15	Stroke	Daughter	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
47	Christopher Grey	M	35	2023-02-16	Alzheimer's	Brother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
48	Elizabeth Grey	F	33	2023-02-17	Heart Failure	Sister	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
49	Robert Grey	M	55	2023-02-18	Pneumonia	Father	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
50	Elizabeth Grey	F	53	2023-02-19	Stroke	Mother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
51	James Grey	M	30	2023-02-20	Heart Attack	Son	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
52	Sarah Grey	F	28	2023-02-21	Stroke	Daughter	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
53	William Grey	M	65	2023-02-22	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
54	Emily Grey	F	63	2023-02-23	Stroke	Mother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
55	Matthew Grey	M	40	2023-02-24	Heart Disease	Son	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
56	Anna Grey	F	38	2023-02-25	Stroke	Daughter	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
57	Christopher Grey	M	35	2023-02-26	Alzheimer's	Brother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
58	Elizabeth Grey	F	33	2023-02-27	Heart Failure	Sister	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
59	Robert Grey	M	55	2023-02-28	Pneumonia	Father	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
60	Elizabeth Grey	F	53	2023-02-29	Stroke	Mother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
61	James Grey	M	30	2023-02-30	Heart Attack	Son	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
62	Sarah Grey	F	28	2023-02-31	Stroke	Daughter	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
63	William Grey	M	65	2023-03-01	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
64	Emily Grey	F	63	2023-03-02	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
65	Matthew Grey	M	40	2023-03-03	Heart Disease	Son	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
66	Anna Grey	F	38	2023-03-04	Stroke	Daughter	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
67	Christopher Grey	M	35	2023-03-05	Alzheimer's	Brother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
68	Elizabeth Grey	F	33	2023-03-06	Heart Failure	Sister	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
69	Robert Grey	M	55	2023-03-07	Pneumonia	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
70	Elizabeth Grey	F	53	2023-03-08	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
71	James Grey	M	30	2023-03-09	Heart Attack	Son	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
72	Sarah Grey	F	28	2023-03-10	Stroke	Daughter	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
73	William Grey	M	65	2023-03-11	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
74	Emily Grey	F	63	2023-03-12	Stroke	Mother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
75	Matthew Grey	M	40	2023-03-13	Heart Disease	Son	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
76	Anna Grey	F	38	2023-03-14	Stroke	Daughter	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
77	Christopher Grey	M	35	2023-03-15	Alzheimer's	Brother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
78	Elizabeth Grey	F	33	2023-03-16	Heart Failure	Sister	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
79	Robert Grey	M	55	2023-03-17	Pneumonia	Father	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
80	Elizabeth Grey	F	53	2023-03-18	Stroke	Mother	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
81	James Grey	M	30	2023-03-19	Heart Attack	Son	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
82	Sarah Grey	F	28	2023-03-20	Stroke	Daughter	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
83	William Grey	M	65	2023-03-21	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
84	Emily Grey	F	63	2023-03-22	Stroke	Mother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
85	Matthew Grey	M	40	2023-03-23	Heart Disease	Son	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
86	Anna Grey	F	38	2023-03-24	Stroke	Daughter	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
87	Christopher Grey	M	35	2023-03-25	Alzheimer's	Brother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
88	Elizabeth Grey	F	33	2023-03-26	Heart Failure	Sister	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
89	Robert Grey	M	55	2023-03-27	Pneumonia	Father	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
90	Elizabeth Grey	F	53	2023-03-28	Stroke	Mother	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919
91	James Grey	M	30	2023-03-29	Heart Attack	Son	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-1098
92	Sarah Grey	F	28	2023-03-30	Stroke	Daughter	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-2109
93	William Grey	M	65	2023-03-31	Chronic Obstructive Pulmonary Disease	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-3187
94	Emily Grey	F	63	2023-04-01	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-4176
95	Matthew Grey	M	40	2023-04-02	Heart Disease	Son	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-5064
96	Anna Grey	F	38	2023-04-03	Stroke	Daughter	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-6053
97	Christopher Grey	M	35	2023-04-04	Alzheimer's	Brother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-7042
98	Elizabeth Grey	F	33	2023-04-05	Heart Failure	Sister	789 Chestnut St, Anytown, USA	555-8031
99	Robert Grey	M	55	2023-04-06	Pneumonia	Father	543 Chestnut St, Anytown, USA	555-9020
100	Elizabeth Grey	F	53	2023-04-07	Stroke	Mother	234 Chestnut St, Anytown, USA	555-0919

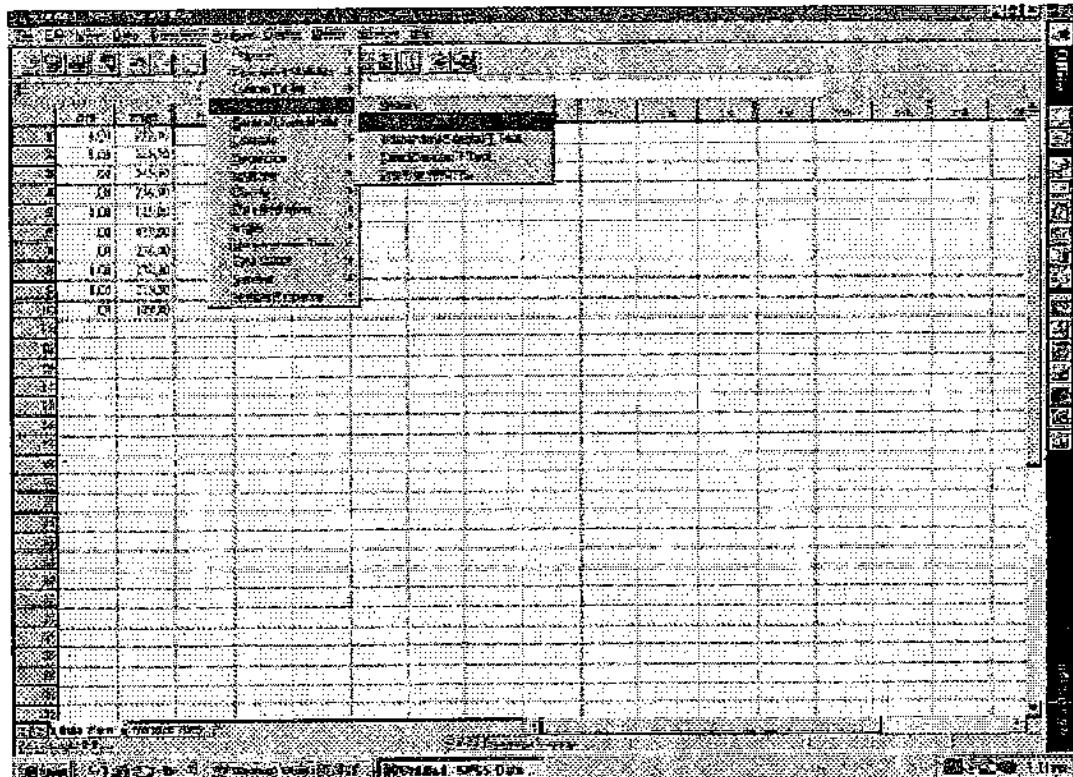
16

Σε πρώτη φάση θα θέλαμε να δώσουμε ονόματα στις μεταβλητές μας πράγμα που μπορούμε να επιτύχουμε αν κάνουμε διπλό κλικ στην σειρά και στην συνέχεια αλλάξουμε το όνομα στην επιλογή Name που εμφανίζεται (κάνοντας πάλι διπλό κλικ).

17

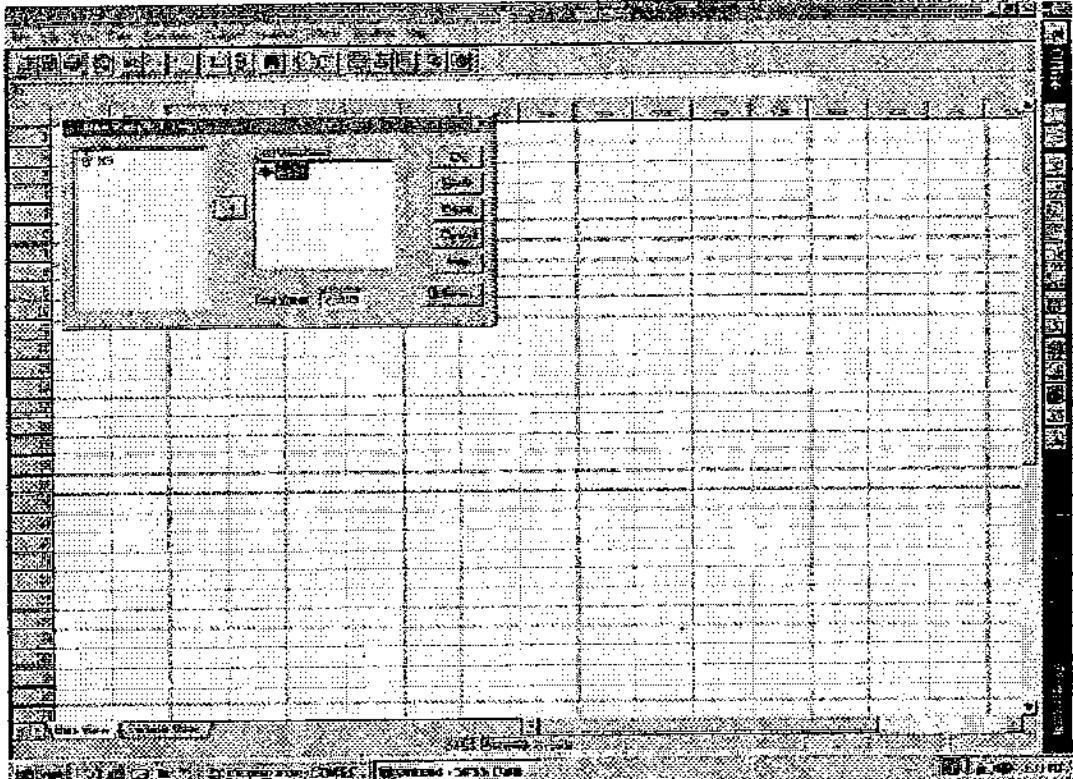
Με την επιλογή View/Data μπορούμε να επανέλθουμε στην αρχική οθόνη με τα στοιχεία.

Για να ελέγξουμε ότι ο μέσος του πληθυσμού (με την υπόθεση ότι έχουμε τυχαίο δείγμα) είναι 250,000 επιλέγουμε Analyze/Compare means/One sample t-test και έχουμε την επόμενη οθόνη.

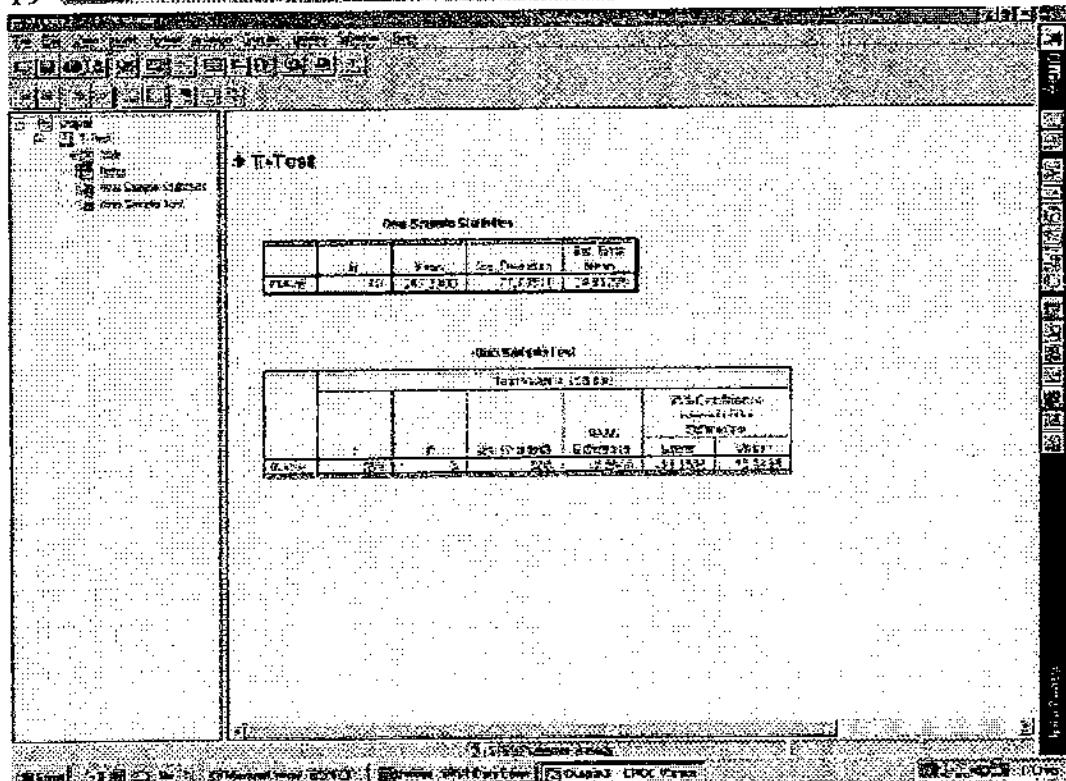


18

Στην συνέχεια επιλέγουμε την μεταβλητή που περιέχει το τυχαίο δείγμα και την τιμή του ελέγχου.



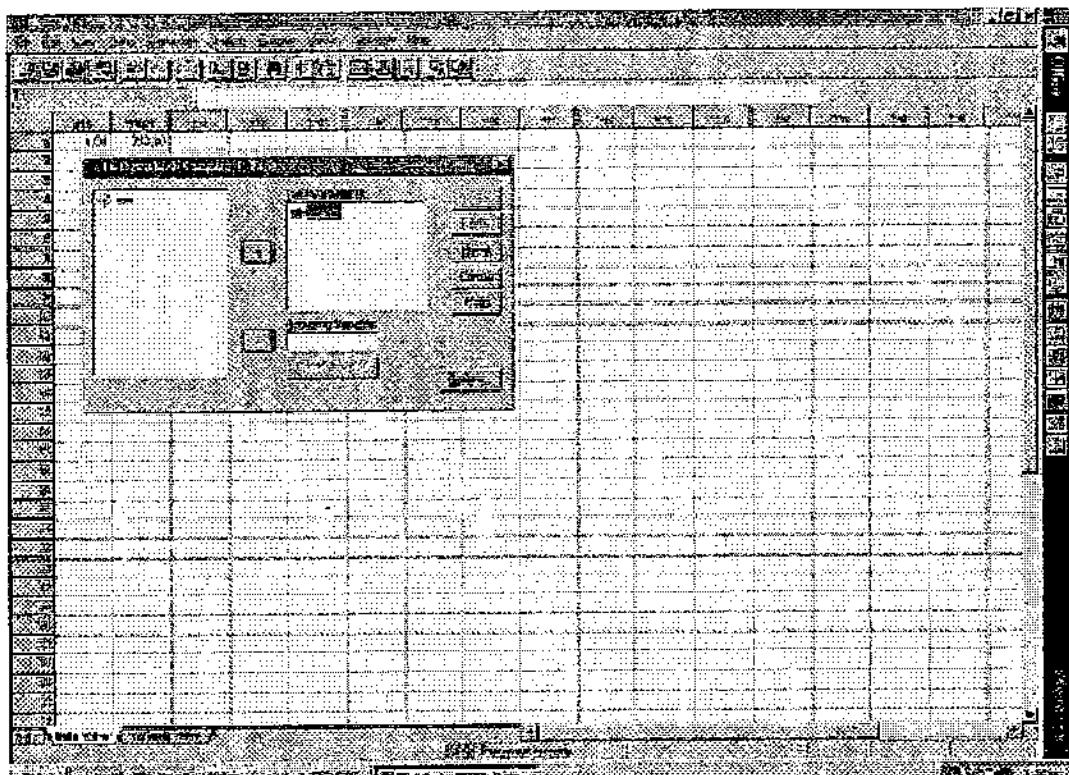
19



Όπως φαίνεται η στατιστική έχει 9 βαθμούς ελευθερίας (df) και η τιμή της είναι 0,703 με πιθανότητα 0,500 οπότε δεν μπορούμε να απορρίψουμε την μηδενική υπόθεση.

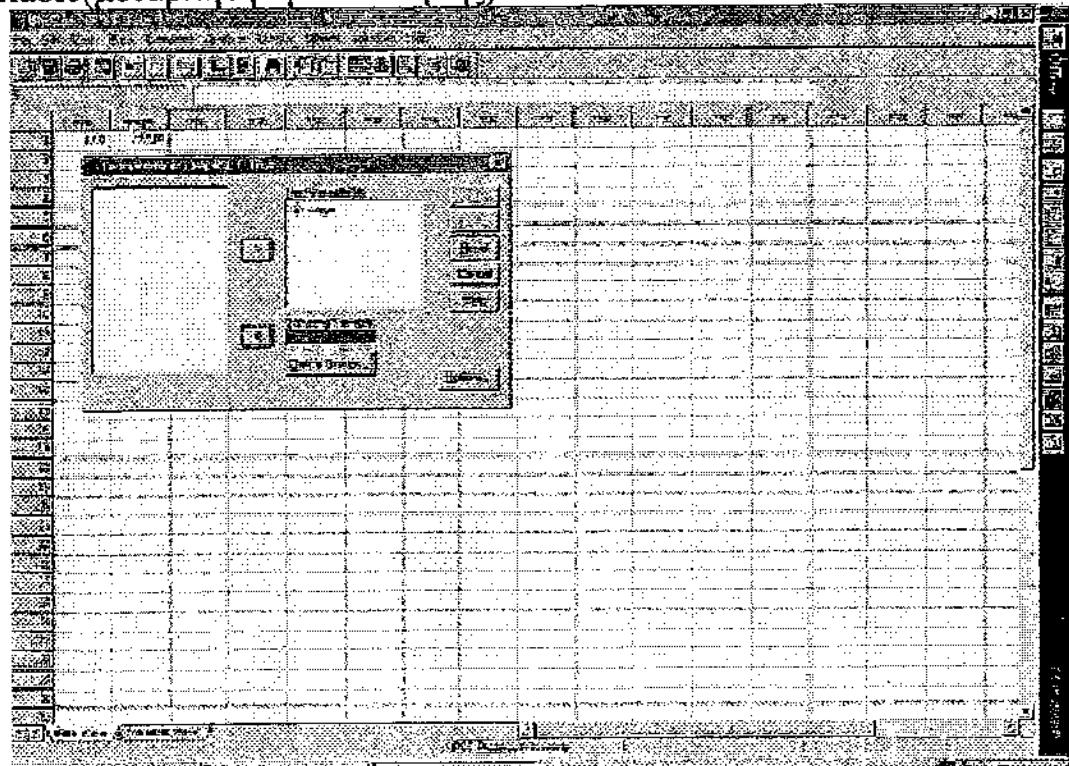
Για να ελέγξουμε την υπόθεση της ισότητας των μισθών ανδρών και γυναικών χρησιμοποιούμε την επίλογή

Analyze/Comparemeans/Independent samples t-test.
Καταρχήν σαν test variable επιλέγουμε την μεταβλητή wage.



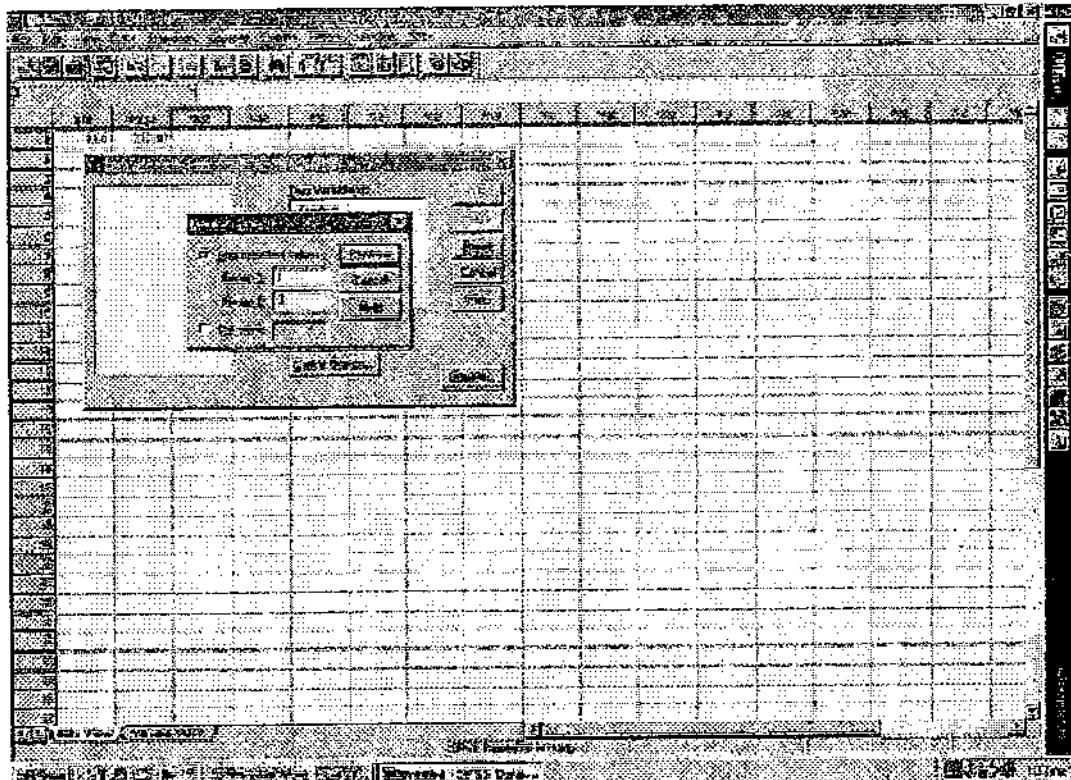
20

Στην συνέχεια επιλέγουμε την μεταβλητή sex σαν grouping variable(μεταβλητή ομαδοποίησης).

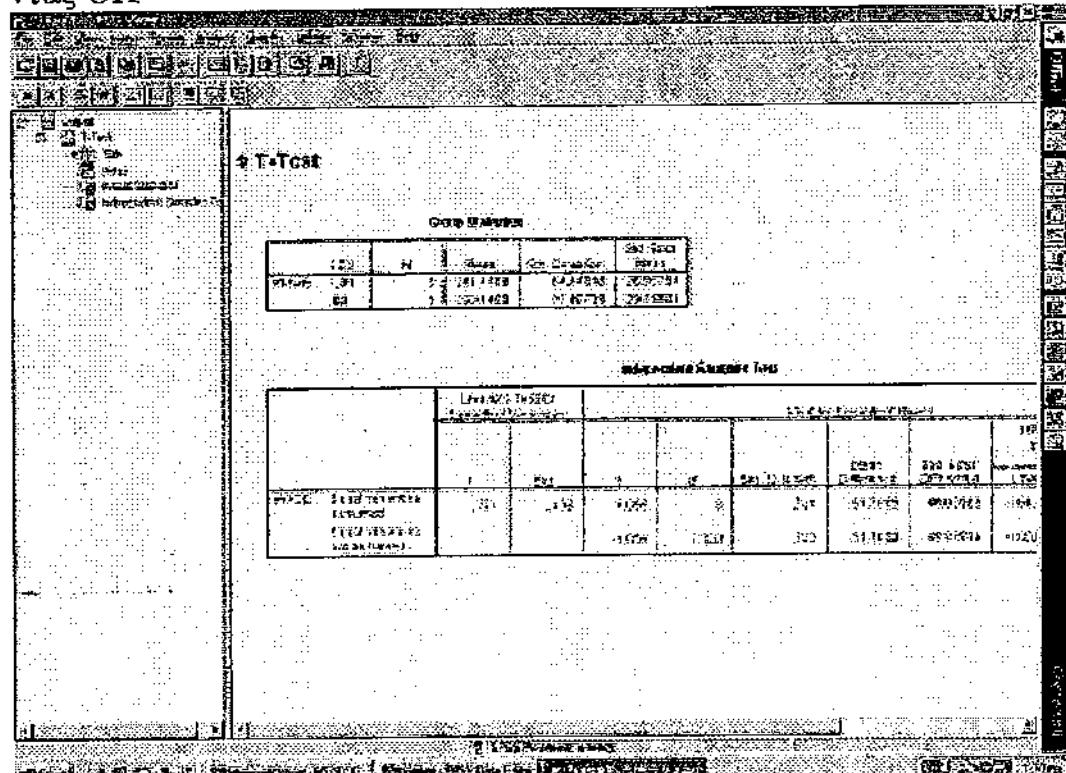


21
Στην συνέχεια πρέπει να ορίσουμε τις κατηγορίες με την επιλογή define

groups.



22 Με την επιλογή Continue έχουμε τα αποτελέσματα του ελέγχου επιλέγοντας OK.



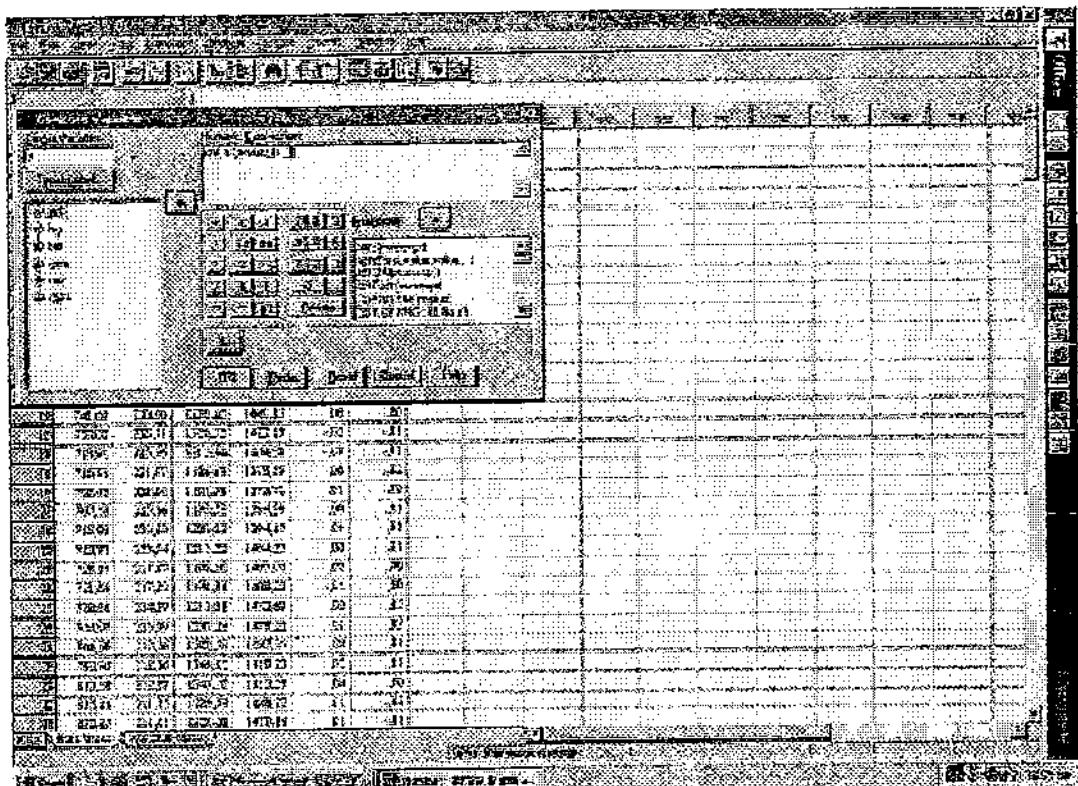
Στα αποτελέσματα αυτά η t στατιστική είναι $-1,059$ με την υπόθεση άνισων διακυμάνσεων και έχει πιθανότητα $0,323$ οπότε δεν μπορούμε να

απορρίψουμε την υπόθεση της ισότητας των μισθών. Επίσης έχουμε απευθείας και τον έλεγχο F ισότητας των διακυμάνσεων που είναι 0,771 με πιθανότητα 0,406 οπότε δεν μπορούμε να απορρίψουμε την υπόθεση της ισότητας των διακυμάνσεων. Θα παρατηρήσατε ότι οι βαθμοί ελευθερίας για τον t έλεγχο με άνισες διακυμάνσεις δεν είναι ακέραιος αριθμός (7,36). Αυτό οφείλεται στο ότι ο έλεγχος δυο μέσων με άνισες διακυμάνσεις είναι ένα δύσκολο στατιστικό πρόβλημα (γνωστό σαν πρόβλημα των Behrens-Fisher) που δεν έχει ακριβή λύση, δηλαδή η κατανομή της t στατιστικής δεν είναι γνωστή σε μικρά δείγματα οπότε χρησιμοποιείται σαν προσέγγιση η κατανομή Student-t με βαθμούς ελευθερίας που υπολογίζονται για να είναι καλή η προσέγγιση.

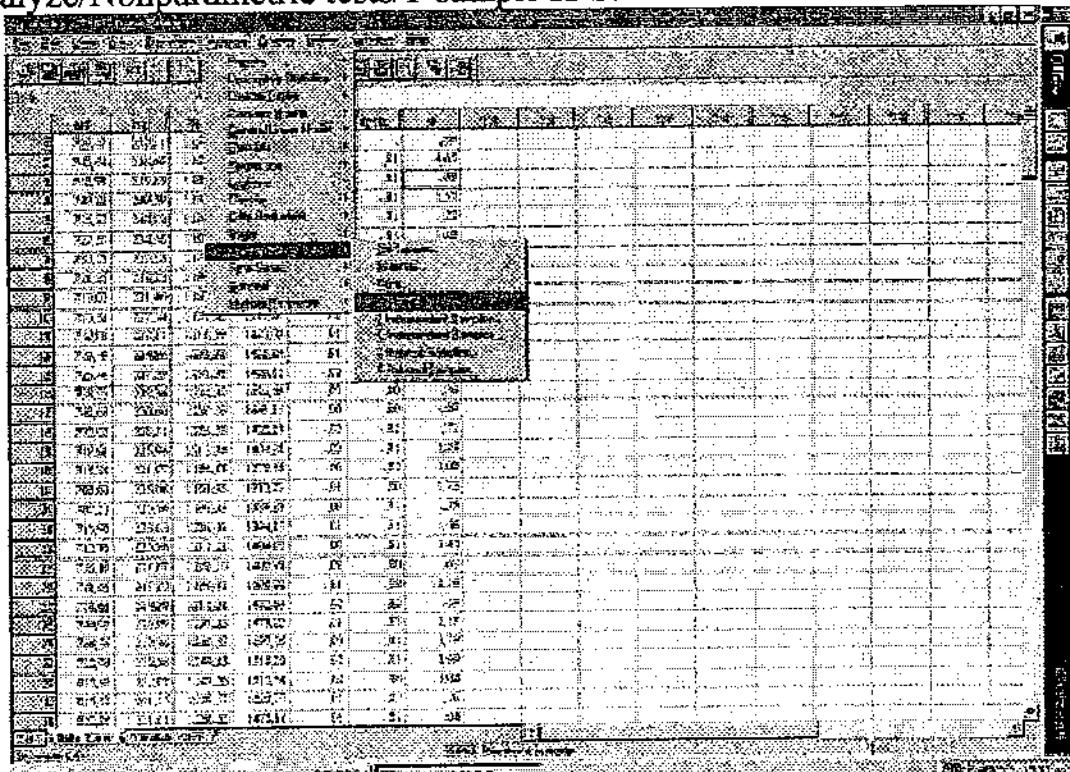
Τυχαίοι αριθμοί

Το SPSS διαθέτει μια μεγάλη επιλογή κατανομών από τις οποίες μπορούμε να έχουμε τυχαίους αριθμούς. Ας υποθέσουμε ότι έχουμε ανοίξει το αρχείο stocks.xls και θέλουμε να δημιουργήσουμε μια σειρά U τυχαιών αριθμών από την κανονική κατανομή με μέσο $\mu = 1$ και τυπική απόκλιση 2. Για να παράγουμε μια ακολουθία τυχαίων αριθμών την οποία μπορούμε να έχουμε και κάποια επόμενη φορά πρέπει να σταθεροποιήσουμε τις παραμέτρους της γεννήτριας τυχαίων αριθμών με την εντολή Transform/Random number seed και στην συνέχεια δίνουμε έναν ακέραιο, πχ 12.

Για να παράγουμε τους τυχαίους αριθμούς, επιλέγουμε Transform/Compute και στην συνέχεια επιλέγουμε την συνάρτηση RV.NORMAL. Αρκετές άλλες συναρτήσεις είναι διαθέσιμες στην κατηγορία RV, όπως πχ κατανομή γάμμα, βήτα, Cauchy κλπ. Στην συνέχεια επιλέγουμε τις παραμέτρους της κανονικής κατανομής και έχουμε την ακόλουθη οθόνη.



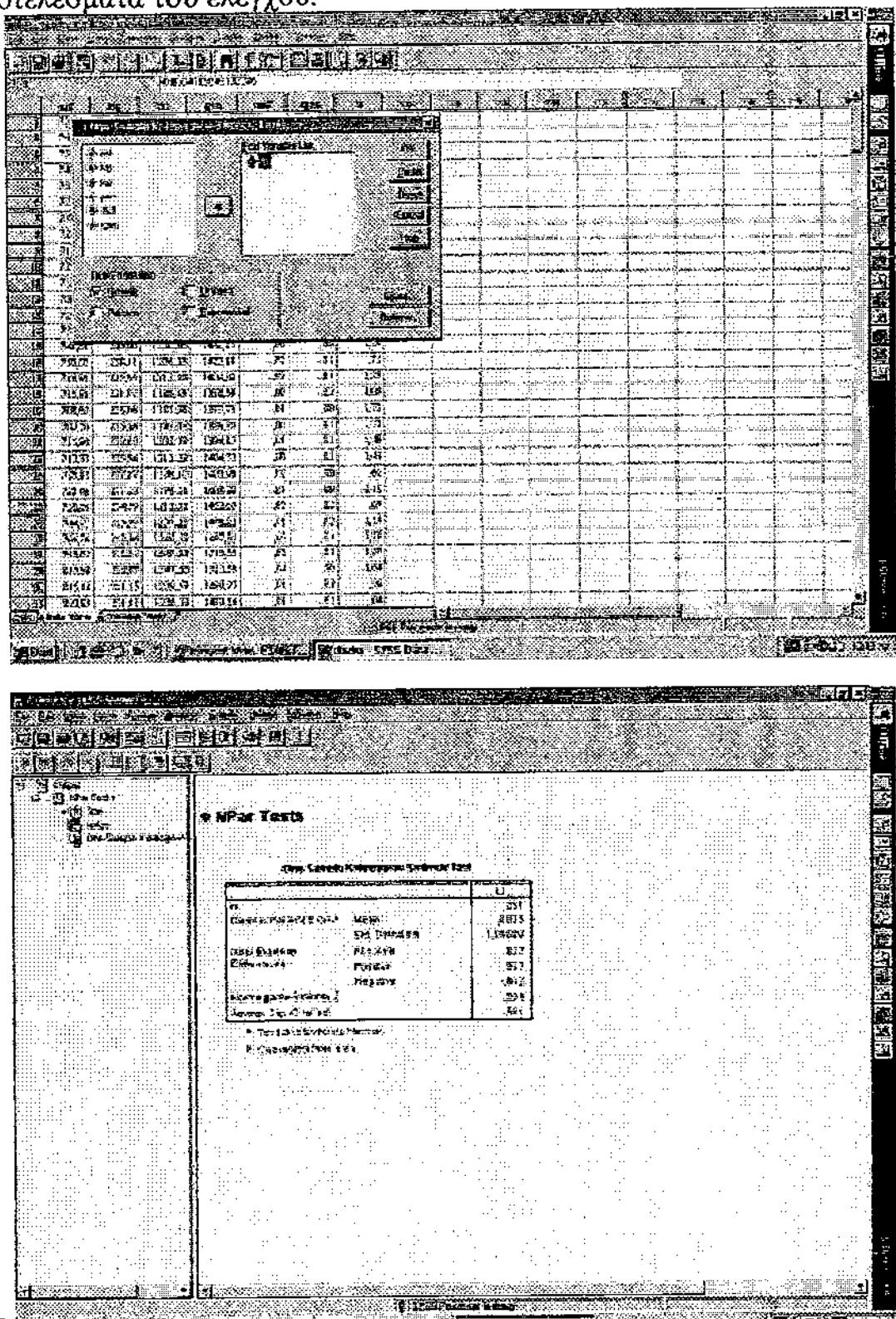
Ένας έλεγχος που μπορεί να χρησιμοποιηθεί για να ελέγξουμε την υπόθεση ότι ένα δείγμα προέρχεται από μια ορισμένη κατανομή είναι ο έλεγχος Kolmogorov-Smirnov που είναι διαθέσιμος στο μενού Analyze/Nonparametric tests/1-sample K-S.



24

Στην συνέχεια επιλέγουμε τις κατανομές που θέλουμε και οι οποίες μπορεί να είναι η κανονική, εκθετική, Poisson και ομοιόμορφη και έχουμε τα

αποτελέσματα του ελέγχου.

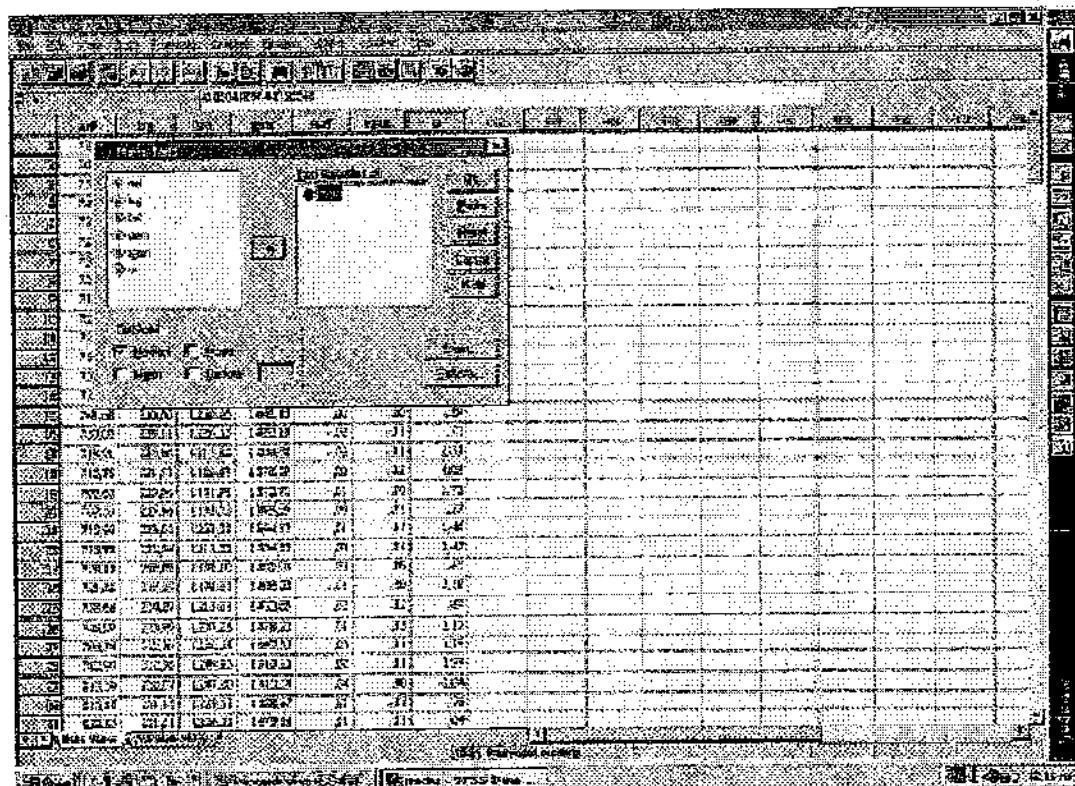


25

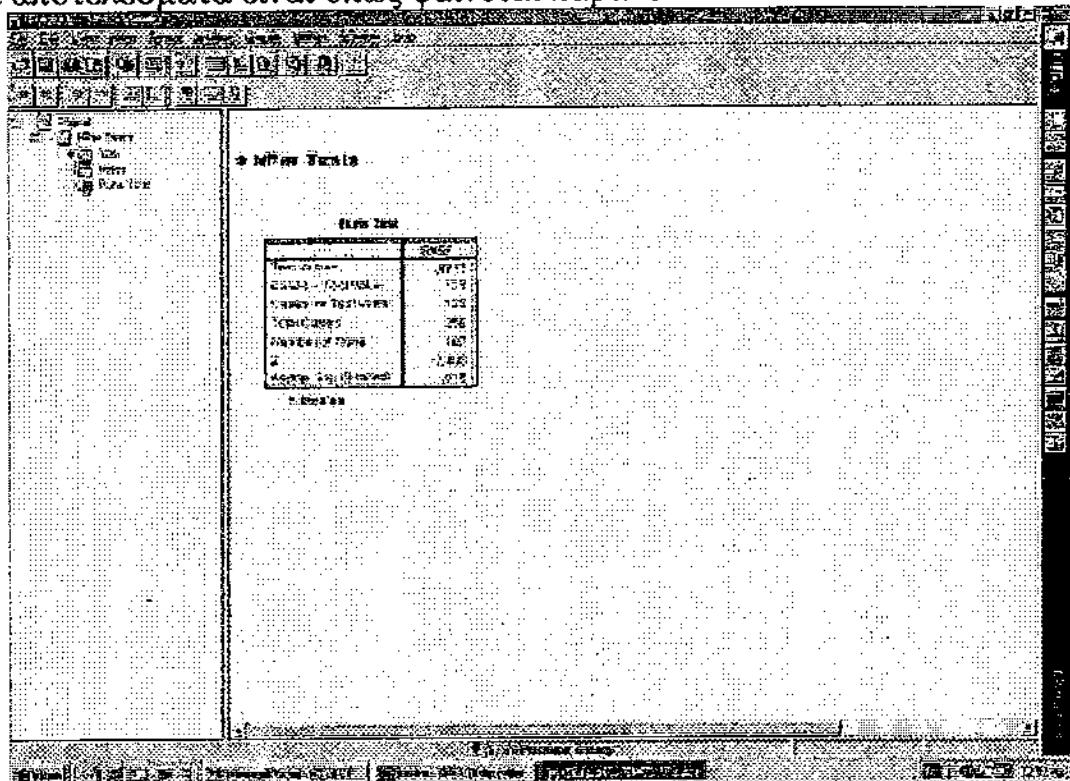
Από την πιθανότητα του ελέγχου ($0,961$) είναι σαφές ότι η υπόθεση της κανονικότητας δεν μπορεί να απορριφθεί.

Ένας άλλος χρήσιμος έλεγχος είναι ο έλεγχος ανεξαρτησίας σε μια χρονολογική σειρά που βασίζεται στα λεγόμενα runs, δηλαδή τις μεταβολές προσήμου της σειράς.

Ο έλεγχος είναι διαθέσιμος στο μενού Analyze/Nonparametric tests/Runs. Για να ελέγξουμε τις αποδόσεις των ασφαλειών για τυχαιότητα χρησιμοποιούμε τις επιλογές αυτές και έχουμε την ακόλουθη οθόνη.



Τα αποτελέσματα είναι όπως φαίνεται παρακάτω.



27
Ο έλεγχος αυτός είναι έλεγχος Z. Η τιμή της στατιστικής είναι -2,408 και έχει πιθανότητα 0,016. Αυτό σημαίνει ότι σε επίπεδο σημαντικότητας 5% μπορούμε να απορρίψουμε την υπόθεση ότι η σειρά είναι τυχαία, αλλά σε επίπεδο 1% δεν μπορούμε να την απορρίψουμε. Δεν έχουμε λοιπόν επαρκή στοιχεία για να λάβουμε μια οριστική απόφαση. Αυτό είναι ένα συμπέρασμα που βρίσκεται σε συμφωνία με όσα ξέρουμε για τις χρηματοοικονομικές χρονολογικές σειρές στις οποίες δεν είναι σαφές αν υπάρχει δομή με βάση την οποία μπορούν να προβλεφθούν.

Προβλέψεις με την μέθοδο Box-Jenkins

To SPSS είναι ιδιαίτερα καλό στην χρησιμοποίηση των υποδειγμάτων ARIMA για την διεξαγωγή προβλέψεων σε χρονολογικές σειρές. Τα υποδείγματα Box-Jenkins ή ARIMA (autoregressive integrated moving average) είναι υποδείγματα που χρησιμοποιούνται εκτεταμένα για τις προβλέψεις χρονολογικών σειρών. Ο σκοπός των υποδειγμάτων είναι να πραγματοποιήσουν προβλέψεις για μια χρονολογική σειρά Y_t με βάση μόνον τις παρελθούσες τιμές της σειράς και χωρίς άλλη πληροφόρηση διαρθρωτικής μορφής. Πχ δεν χρειάζεται να έχουμε πληροφόρηση σχετικά με το ποιες ερμηνευτικές μεταβλητές επηρεάζουν την Y_t . Η βασική αρχή των υποδειγμάτων είναι ότι η σειρά Y_t πρέπει αν είναι στάσιμη (stationary) δηλαδή να μην υπάρχει προφανής τάση στα επίπεδα ή στην διακύμανση της μεταβλητής. Αν η

σειρά δεν είναι στάσιμη στα επίπεδα θα πρέπει να πάρουμε πρώτες διαφορές, δηλαδή να σχηματίσουμε την σειρά

$$DY_t = Y_t - Y_{t-1}$$

και να εφαρμόσουμε τα υπόδειγματα ARIMA στην νέα σειρά. Αν ούτε και η

είναι στάσιμη παίρνουμε δεύτερες διαφορές

$$D^2Y_t = DY_t - DY_{t-1} = Y_t - 2Y_{t-1} + Y_{t-2}$$

κλπ μέχρι να επιτύχουμε στασιμότητα την οποία κρίνουμε διαγραμματικά. Γενικά τηντάξη διαφορών την οποία πρέπει να επιβάλλουμε για να έχουμε στασιμότητα την συμβολίζουμε με d .

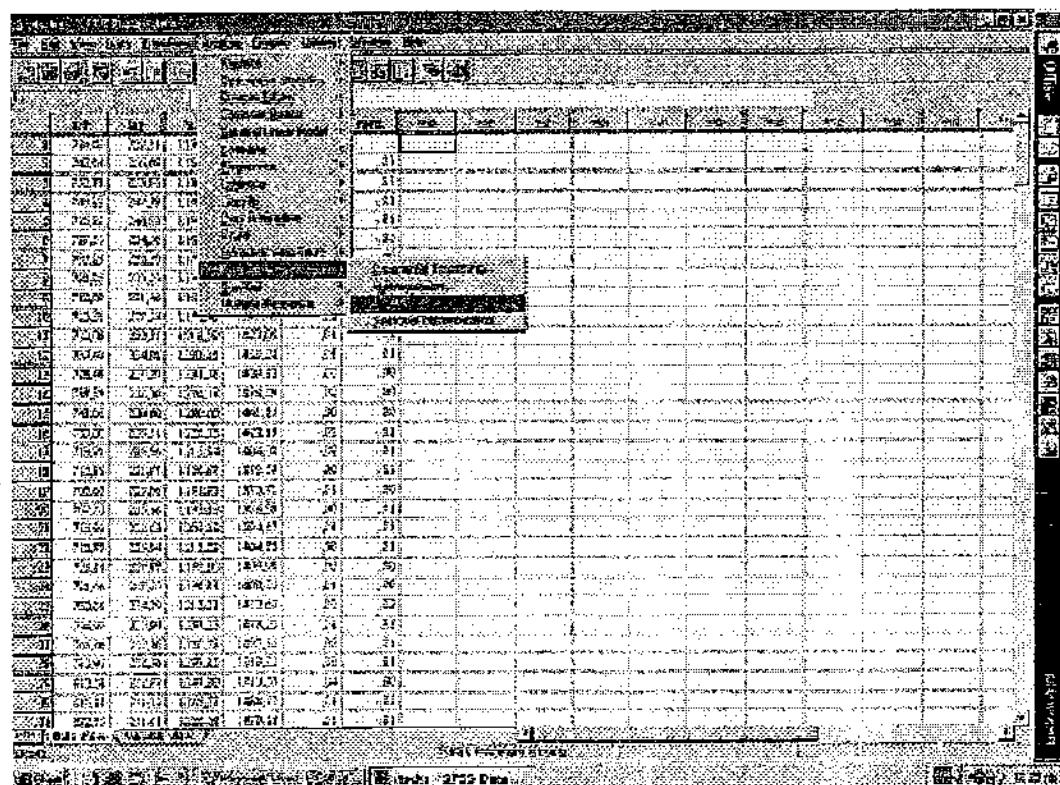
Το υπόδειγμα ARIMA(p,d,q) έχει την μορφή

$$z_t = \beta_0 + \beta_1 z_{t-1} + \beta_2 z_{t-2} + \dots + \beta_p z_{t-p} + e_t + \alpha_1 e_{t-1} + \alpha_2 e_{t-2} + \dots + \alpha_q e_{t-q}$$

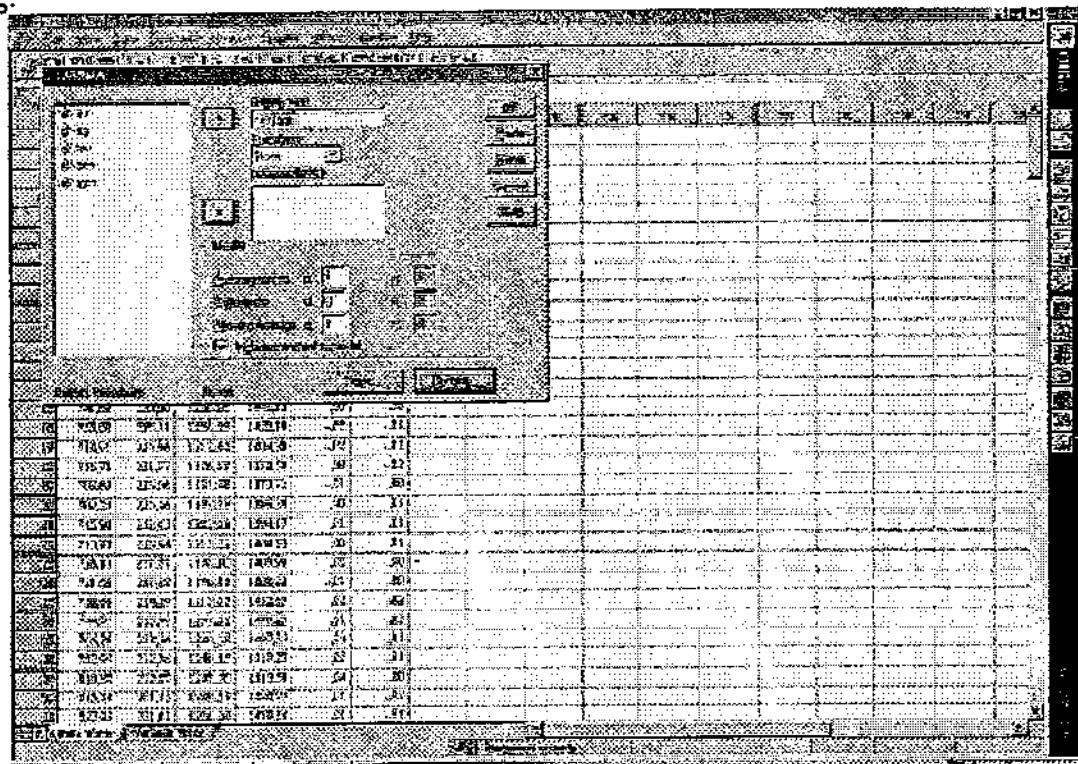
$$z_t = D^d Y_t$$

όπου β_i γνωστοί σαν αυτοπαλίνδρομοι (autoregressive) συντελεστές και α_i είναι γνωστοί σαν συντελεστές κινητού μέσου (moving average).

Για να εκτιμήσουμε ένα υπόδειγμα ARIMA επιλέγουμε τα μενού Analyze/Time Series/ARIMA.

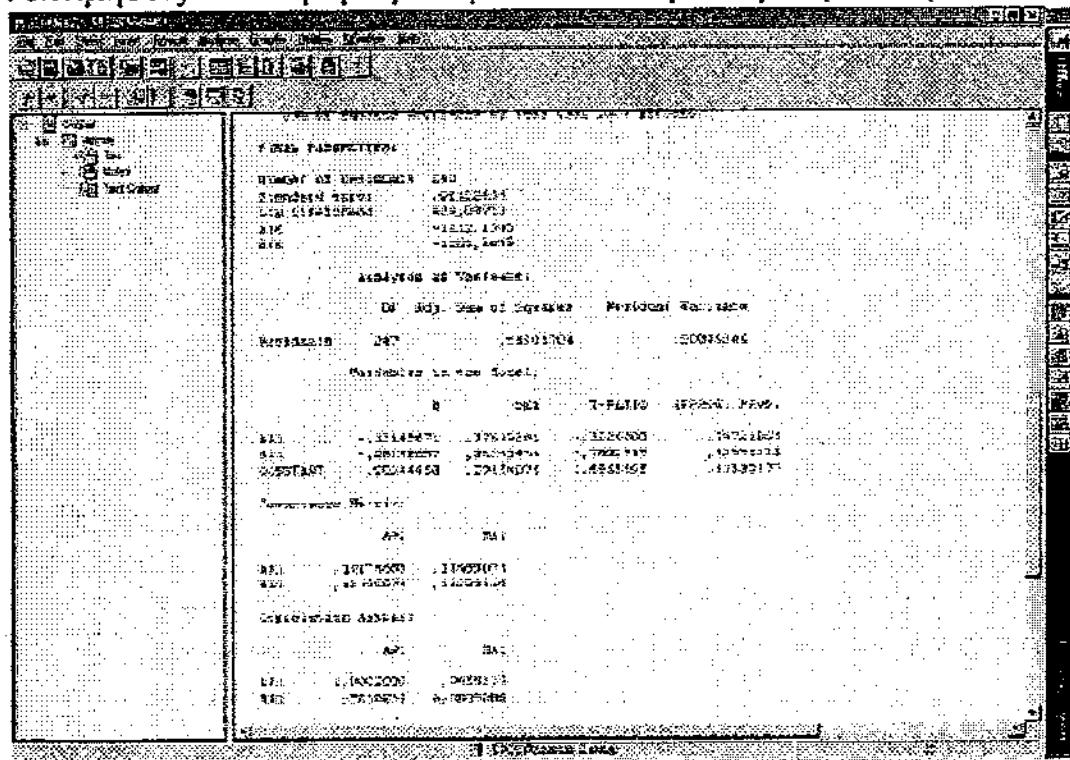


Για να εκτιμήσουμε το υπόδειγμα ARIMA(1,0,1) δίνουμε τις εξής επιλογές.



29

Οι εκτιμήσεις των παραμέτρων φαίνονται στην επόμενη οθόνη.



3

0

Οι εκτιμήσεις αυτές δεν έχουν κάποια διαρθρωτική ερμηνεία αλλά είναι σαφές ότι τόσο ο όρος AR όσο και ο όρος MA δεν είναι στατιστικά σημαντικοί αφού οι t στατιστικές είναι πολύ μικρές. Αν επιστρέψουμε στην κύρια οθόνη θα δούμε ότι

έχουν δημιουργηθεί ορισμένες νέες σειρές που έχουν ως εξής
 \hat{fit}_1 είναι οι προσαρμοσμένες τιμές της ARIMA παλινδρόμησης ή προβλέψεις

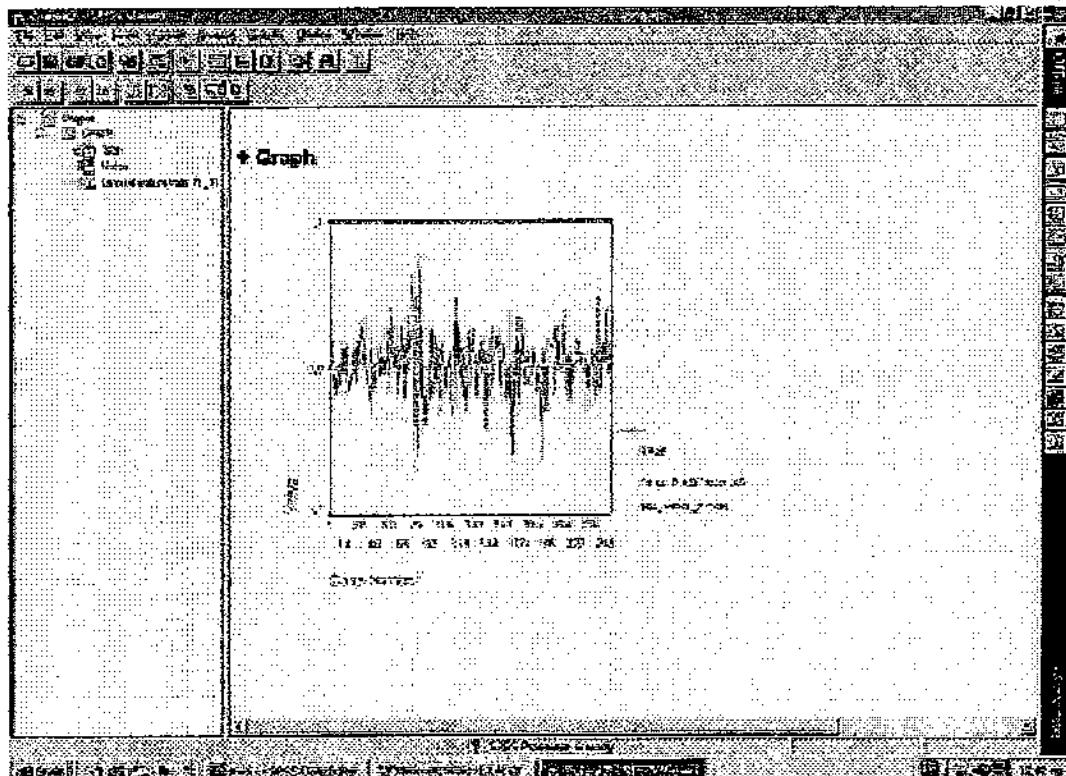
\hat{err}_1 τα σφάλματα (οι πραγματικές τιμές μείον τις προσαρμοσμένες)

\hat{lcl}_1 κατώτερο 95% όριο των προβλέψεων

\hat{ucl}_1 95% όριο των προβλέψεων

\hat{sep}_1 είναι το τυπικό σφάλμα των προβλέψεων.

Για να κάνουμε ένα διάγραμμα των θεωρητικών και πραγματικών τιμών μπορούμε να επιλέξουμε το μενού Graph/Line ως εξής.

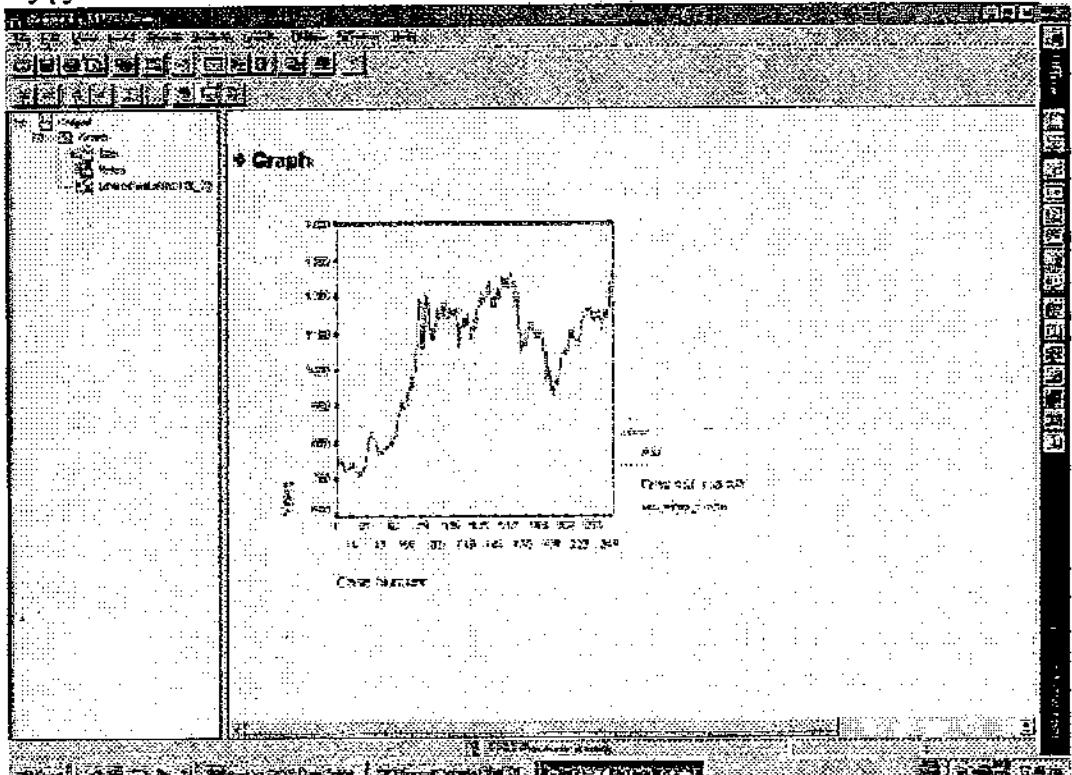


Ένα άλλο υπόδειγμα που θα μπορούσαμε να χρησιμοποιήσουμε είναι το ARIMA(2,1,2) για την αρχική σειρά των ασφαλειών. Στην περίπτωση αυτή θα δώσουμε απευθείας την σειρά των τιμών και θα ορίσουμε $d = 1$ αντί να δώσουμε την σειρά σε πρώτες διαφορές.

Date Entered	Name	Date		Period		Status	Comments
		Entered	Entered	Entered	Entered		
2023-01-01	John Doe	2023-01-01	2023-01-01	2023-01-01	2023-01-01	Active	
2023-01-02	Jane Smith	2023-01-02	2023-01-02	2023-01-02	2023-01-02	Active	
2023-01-03	Bob Johnson	2023-01-03	2023-01-03	2023-01-03	2023-01-03	Active	
2023-01-04	Sarah Williams	2023-01-04	2023-01-04	2023-01-04	2023-01-04	Active	
2023-01-05	David Lee	2023-01-05	2023-01-05	2023-01-05	2023-01-05	Active	
2023-01-06	Emily Davis	2023-01-06	2023-01-06	2023-01-06	2023-01-06	Active	
2023-01-07	Michael Brown	2023-01-07	2023-01-07	2023-01-07	2023-01-07	Active	
2023-01-08	Amy Green	2023-01-08	2023-01-08	2023-01-08	2023-01-08	Active	
2023-01-09	Christopher White	2023-01-09	2023-01-09	2023-01-09	2023-01-09	Active	
2023-01-10	Olivia Blue	2023-01-10	2023-01-10	2023-01-10	2023-01-10	Active	
2023-01-11	William Red	2023-01-11	2023-01-11	2023-01-11	2023-01-11	Active	
2023-01-12	Frances Green	2023-01-12	2023-01-12	2023-01-12	2023-01-12	Active	
2023-01-13	Matthew Blue	2023-01-13	2023-01-13	2023-01-13	2023-01-13	Active	
2023-01-14	Elizabeth Red	2023-01-14	2023-01-14	2023-01-14	2023-01-14	Active	
2023-01-15	James Green	2023-01-15	2023-01-15	2023-01-15	2023-01-15	Active	
2023-01-16	Sarah Blue	2023-01-16	2023-01-16	2023-01-16	2023-01-16	Active	
2023-01-17	David Red	2023-01-17	2023-01-17	2023-01-17	2023-01-17	Active	
2023-01-18	Emily Green	2023-01-18	2023-01-18	2023-01-18	2023-01-18	Active	
2023-01-19	Michael Blue	2023-01-19	2023-01-19	2023-01-19	2023-01-19	Active	
2023-01-20	Olivia Red	2023-01-20	2023-01-20	2023-01-20	2023-01-20	Active	
2023-01-21	Christopher Green	2023-01-21	2023-01-21	2023-01-21	2023-01-21	Active	
2023-01-22	Elizabeth Blue	2023-01-22	2023-01-22	2023-01-22	2023-01-22	Active	
2023-01-23	Matthew Red	2023-01-23	2023-01-23	2023-01-23	2023-01-23	Active	
2023-01-24	Frances Green	2023-01-24	2023-01-24	2023-01-24	2023-01-24	Active	
2023-01-25	James Blue	2023-01-25	2023-01-25	2023-01-25	2023-01-25	Active	
2023-01-26	Sarah Red	2023-01-26	2023-01-26	2023-01-26	2023-01-26	Active	
2023-01-27	David Green	2023-01-27	2023-01-27	2023-01-27	2023-01-27	Active	
2023-01-28	Emily Blue	2023-01-28	2023-01-28	2023-01-28	2023-01-28	Active	
2023-01-29	Michael Red	2023-01-29	2023-01-29	2023-01-29	2023-01-29	Active	
2023-01-30	Olivia Green	2023-01-30	2023-01-30	2023-01-30	2023-01-30	Active	
2023-01-31	Christopher Blue	2023-01-31	2023-01-31	2023-01-31	2023-01-31	Active	
2023-02-01	Elizabeth Red	2023-02-01	2023-02-01	2023-02-01	2023-02-01	Active	
2023-02-02	Matthew Green	2023-02-02	2023-02-02	2023-02-02	2023-02-02	Active	
2023-02-03	Frances Blue	2023-02-03	2023-02-03	2023-02-03	2023-02-03	Active	
2023-02-04	James Red	2023-02-04	2023-02-04	2023-02-04	2023-02-04	Active	
2023-02-05	Sarah Green	2023-02-05	2023-02-05	2023-02-05	2023-02-05	Active	
2023-02-06	David Blue	2023-02-06	2023-02-06	2023-02-06	2023-02-06	Active	
2023-02-07	Emily Red	2023-02-07	2023-02-07	2023-02-07	2023-02-07	Active	
2023-02-08	Michael Green	2023-02-08	2023-02-08	2023-02-08	2023-02-08	Active	
2023-02-09	Olivia Blue	2023-02-09	2023-02-09	2023-02-09	2023-02-09	Active	
2023-02-10	Christopher Red	2023-02-10	2023-02-10	2023-02-10	2023-02-10	Active	
2023-02-11	Elizabeth Green	2023-02-11	2023-02-11	2023-02-11	2023-02-11	Active	
2023-02-12	Matthew Blue	2023-02-12	2023-02-12	2023-02-12	2023-02-12	Active	
2023-02-13	Frances Red	2023-02-13	2023-02-13	2023-02-13	2023-02-13	Active	
2023-02-14	James Green	2023-02-14	2023-02-14	2023-02-14	2023-02-14	Active	
2023-02-15	Sarah Blue	2023-02-15	2023-02-15	2023-02-15	2023-02-15	Active	
2023-02-16	David Red	2023-02-16	2023-02-16	2023-02-16	2023-02-16	Active	
2023-02-17	Emily Green	2023-02-17	2023-02-17	2023-02-17	2023-02-17	Active	
2023-02-18	Michael Blue	2023-02-18	2023-02-18	2023-02-18	2023-02-18	Active	
2023-02-19	Olivia Red	2023-02-19	2023-02-19	2023-02-19	2023-02-19	Active	
2023-02-20	Christopher Green	2023-02-20	2023-02-20	2023-02-20	2023-02-20	Active	
2023-02-21	Elizabeth Blue	2023-02-21	2023-02-21	2023-02-21	2023-02-21	Active	
2023-02-22	Matthew Red	2023-02-22	2023-02-22	2023-02-22	2023-02-22	Active	
2023-02-23	Frances Green	2023-02-23	2023-02-23	2023-02-23	2023-02-23	Active	
2023-02-24	James Blue	2023-02-24	2023-02-24	2023-02-24	2023-02-24	Active	
2023-02-25	Sarah Red	2023-02-25	2023-02-25	2023-02-25	2023-02-25	Active	
2023-02-26	David Green	2023-02-26	2023-02-26	2023-02-26	2023-02-26	Active	
2023-02-27	Emily Blue	2023-02-27	2023-02-27	2023-02-27	2023-02-27	Active	
2023-02-28	Michael Red	2023-02-28	2023-02-28	2023-02-28	2023-02-28	Active	
2023-02-29	Olivia Green	2023-02-29	2023-02-29	2023-02-29	2023-02-29	Active	
2023-02-30	Christopher Blue	2023-02-30	2023-02-30	2023-02-30	2023-02-30	Active	
2023-02-31	Elizabeth Red	2023-02-31	2023-02-31	2023-02-31	2023-02-31	Active	
2023-03-01	Matthew Green	2023-03-01	2023-03-01	2023-03-01	2023-03-01	Active	
2023-03-02	Frances Blue	2023-03-02	2023-03-02	2023-03-02	2023-03-02	Active	
2023-03-03	James Red	2023-03-03	2023-03-03	2023-03-03	2023-03-03	Active	
2023-03-04	Sarah Green	2023-03-04	2023-03-04	2023-03-04	2023-03-04	Active	
2023-03-05	David Blue	2023-03-05	2023-03-05	2023-03-05	2023-03-05	Active	
2023-03-06	Emily Red	2023-03-06	2023-03-06	2023-03-06	2023-03-06	Active	
2023-03-07	Michael Green	2023-03-07	2023-03-07	2023-03-07	2023-03-07	Active	
2023-03-08	Olivia Blue	2023-03-08	2023-03-08	2023-03-08	2023-03-08	Active	
2023-03-09	Christopher Red	2023-03-09	2023-03-09	2023-03-09	2023-03-09	Active	
2023-03-10	Elizabeth Green	2023-03-10	2023-03-10	2023-03-10	2023-03-10	Active	
2023-03-11	Matthew Blue	2023-03-11	2023-03-11	2023-03-11	2023-03-11	Active	
2023-03-12	Frances Red	2023-03-12	2023-03-12	2023-03-12	2023-03-12	Active	
2023-03-13	James Green	2023-03-13	2023-03-13	2023-03-13	2023-03-13	Active	
2023-03-14	Sarah Blue	2023-03-14	2023-03-14	2023-03-14	2023-03-14	Active	
2023-03-15	David Red	2023-03-15	2023-03-15	2023-03-15	2023-03-15	Active	
2023-03-16	Emily Green	2023-03-16	2023-03-16	2023-03-16	2023-03-16	Active	
2023-03-17	Michael Blue	2023-03-17	2023-03-17	2023-03-17	2023-03-17	Active	
2023-03-18	Olivia Red	2023-03-18	2023-03-18	2023-03-18	2023-03-18	Active	
2023-03-19	Christopher Green	2023-03-19	2023-03-19	2023-03-19	2023-03-19	Active	
2023-03-20	Elizabeth Blue	2023-03-20	2023-03-20	2023-03-20	2023-03-20	Active	
2023-03-21	Matthew Red	2023-03-21	2023-03-21	2023-03-21	2023-03-21	Active	
2023-03-22	Frances Green	2023-03-22	2023-03-22	2023-03-22	2023-03-22	Active	
2023-03-23	James Blue	2023-03-23	2023-03-23	2023-03-23	2023-03-23	Active	
2023-03-24	Sarah Red	2023-03-24	2023-03-24	2023-03-24	2023-03-24	Active	
2023-03-25	David Green	2023-03-25	2023-03-25	2023-03-25	2023-03-25	Active	
2023-03-26	Emily Blue	2023-03-26	2023-03-26	2023-03-26	2023-03-26	Active	
2023-03-27	Michael Red	2023-03-27	2023-03-27	2023-03-27	2023-03-27	Active	
2023-03-28	Olivia Green	2023-03-28	2023-03-28	2023-03-28	2023-03-28	Active	
2023-03-29	Christopher Blue	2023-03-29	2023-03-29	2023-03-29	2023-03-29	Active	
2023-03-30	Elizabeth Red	2023-03-30	2023-03-30	2023-03-30	2023-03-30	Active	
2023-03-31	Matthew Green	2023-03-31	2023-03-31	2023-03-31	2023-03-31	Active	
2023-04-01	Frances Blue	2023-04-01	2023-04-01	2023-04-01	2023-04-01	Active	
2023-04-02	James Red	2023-04-02	2023-04-02	2023-04-02	2023-04-02	Active	
2023-04-03	Sarah Green	2023-04-03	2023-04-03	2023-04-03	2023-04-03	Active	
2023-04-04	David Blue	2023-04-04	2023-04-04	2023-04-04	2023-04-04	Active	
2023-04-05	Emily Red	2023-04-05	2023-04-05	2023-04-05	2023-04-05	Active	
2023-04-06	Michael Green	2023-04-06	2023-04-06	2023-04-06	2023-04-06	Active	
2023-04-07	Olivia Blue	2023-04-07	2023-04-07	2023-04-07	2023-04-07	Active	
2023-04-08	Christopher Red	2023-04-08	2023-04-08	2023-04-08	2023-04-08	Active	
2023-04-09	Elizabeth Green	2023-04-09	2023-04-09	2023-04-09	2023-04-09	Active	
2023-04-10	Matthew Blue	2023-04-10	2023-04-10	2023-04-10	2023-04-10	Active	
2023-04-11	Frances Red	2023-04-11	2023-04-11	2023-04-11	2023-04-11	Active	
2023-04-12	James Green	2023-04-12	2023-04-12	2023-04-12	2023-04-12	Active	
2023-04-13	Sarah Blue	2023-04-13	2023-04-13	2023-04-13	2023-04-13	Active	
2023-04-14	David Red	2023-04-14	2023-04-14	2023-04-14	2023-04-14	Active	
2023-04-15	Emily Green	2023-04-15	2023-04-15	2023-04-15	2023-04-15	Active	
2023-04-16	Michael Blue	2023-04-16	2023-04-16	2023-04-16	2023-04-16	Active	
2023-04-17	Olivia Red	2023-04-17	2023-04-17	2023-04-17	2023-04-17	Active	
2023-04-18	Christopher Green	2023-04-18	2023-04-18	2023-04-18	2023-04-18	Active	
2023-04-19	Elizabeth Blue	2023-04-19	2023-04-19	2023-04-19	2023-04-19	Active	
2023-04-20	Matthew Red	2023-04-20	2023-04-20	2023-04-20	2023-04-20	Active	
2023-04-21	Frances Green	2023-04-21	2023-04-21	2023-04-21	2023-04-21	Active	
2023-04-22	James Blue	2023-04-22	2023-04-22	2023-04-22	2023-04-22	Active	
2023-04-23	Sarah Red	2023-04-23	2023-04-23	2023-04-23	2023-04-23	Active	
2023-04-24	David Green	2023-04-24	2023-04-24	2023-04-24	2023-04-24	Active	
2023-04-25	Emily Blue	2023-04-25	2023-04-25	2023-04-25	2023-04-25	Active	
2023-04-26	Michael Red	2023-04-26	2023-04-26	2023-04-26	2023-04-26	Active	
2023-04-27	Olivia Green	2023-04-27	2023-04-27	2023-04-27	2023-04-27	Active	
2023-04-28	Christopher Blue	2023-04-28	2023-04-28	2023-04-28	2023-04-28	Active	
2023-04-29	Elizabeth Red	2023-04-29	2023-04-29	2023-04-29	2023-04-29	Active	
2023-04-30	Matthew Green	2023-04-30	2023-04-30	2023-04-30	2023-04-30	Active	
2023-05-01	Frances Blue	2023-05-01	2023-05-01	2023-05-01</			

31

Όπως θα δείτε οι όροι $2 AR$ και $2 MA$ είναι στατιστικά σημαντικοί και οι προβλέψεις της αρχικής σειράς σε σχέση με τις πραγματοποιήσεις έχουν ως εξής.

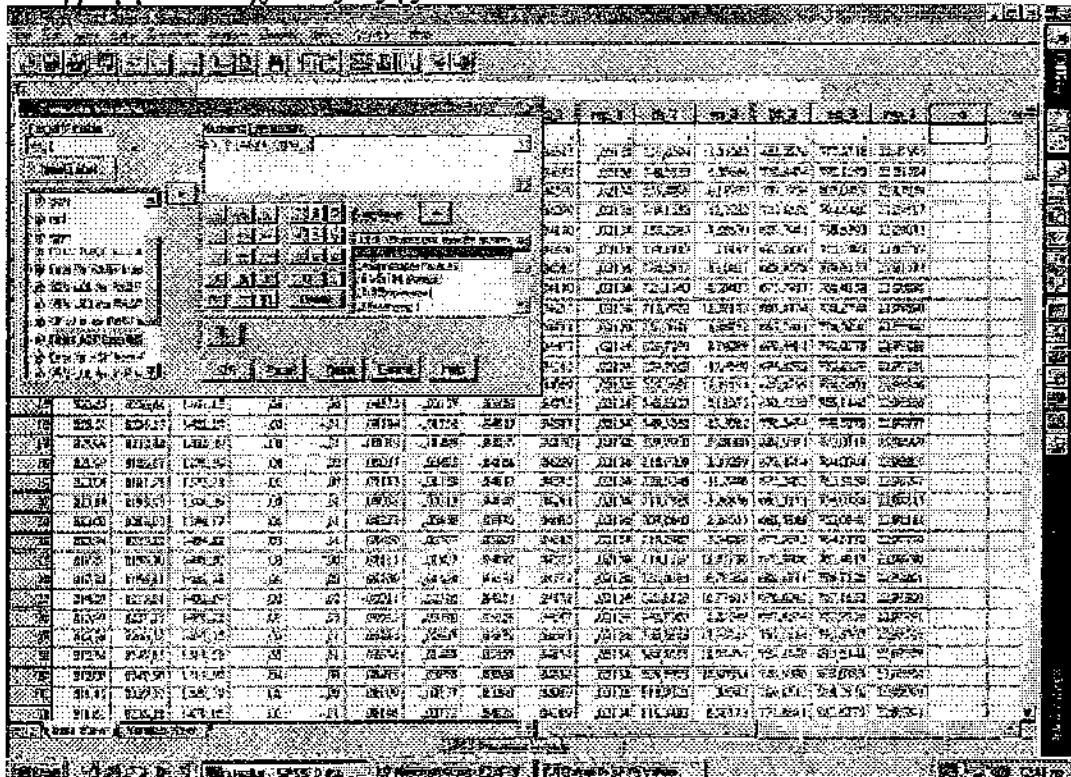


32

Η καλή προσαρμογή είναι παραπλανητική και θα πρέπει να δούμε πως το υπόδειγμα συμπεριφέρεται σε όρους αποδόσεων. Για τον σκοπό αυτό πρέπει να δημιουργήσουμε την σειρά αποδόσεων που αντιστοιχεί στην

σειρά fit_2 ως εξής.

Το διάγραμμα θα έχει ως εξής.



33

Παραγοντική ανάλυση

Πολλές φορές έχουμε έναν αριθμό μεταβλητών X_1, X_2, \dots, X_m , πχ τιμές διαφόρων αγαθών και θέλουμε να διενκολύνουμε την ανάλυση με το να αντικαταστήσουμε αυτές τις σειρές με λιγότερες, πχ μία ή δυο. Σε περίπτωση που έχουμε πχ τιμές είναι λογικό να προσπαθήσουμε να τις αντικαταστήσουμε με μια σειρά που να παριστάνει κάποιον «δείκτη τιμών». Η προφανής λύση στο πρόβλημα είναι να θεωρήσουμε μια σειρά που είναι ο μέσος όρος, δηλαδή

$$Y_t = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m X_i, \quad t = 1, 2, \dots, T$$

Το θέμα είναι ότι η σειρά αυτή μπορεί να μην είναι πολύ αντιπροσωπευτική και να πρέπει να θεωρήσουμε έναν διαφορετικό γραμμικό συνδυασμό των σειρών ή ίσως να μην είναι δυνατόν να περιγράψουμε ικανοποιητικά όλες τις σειρές με μια αλλά να χρειάζονται δυο ή ίσως περισσότερες. Στην παραγοντική ανάλυση (factor analysis) το πρόβλημα είναι να βρούμε έναν γραμμικό συνδυασμό των σειρών, έστω

$$Y_t = \sum_{i=1}^m a_i X_i$$

ο οποίος να εξηγεί όσο το δυνατόν περισσότερο την διακύμανση των

σειρών. Στην συνέχεια μπορούμε να βρούμε έναν άλλο γραμμικό συνδυασμό

$$Y_{t2} = \sum_{i=1}^m b_i X_{it}$$

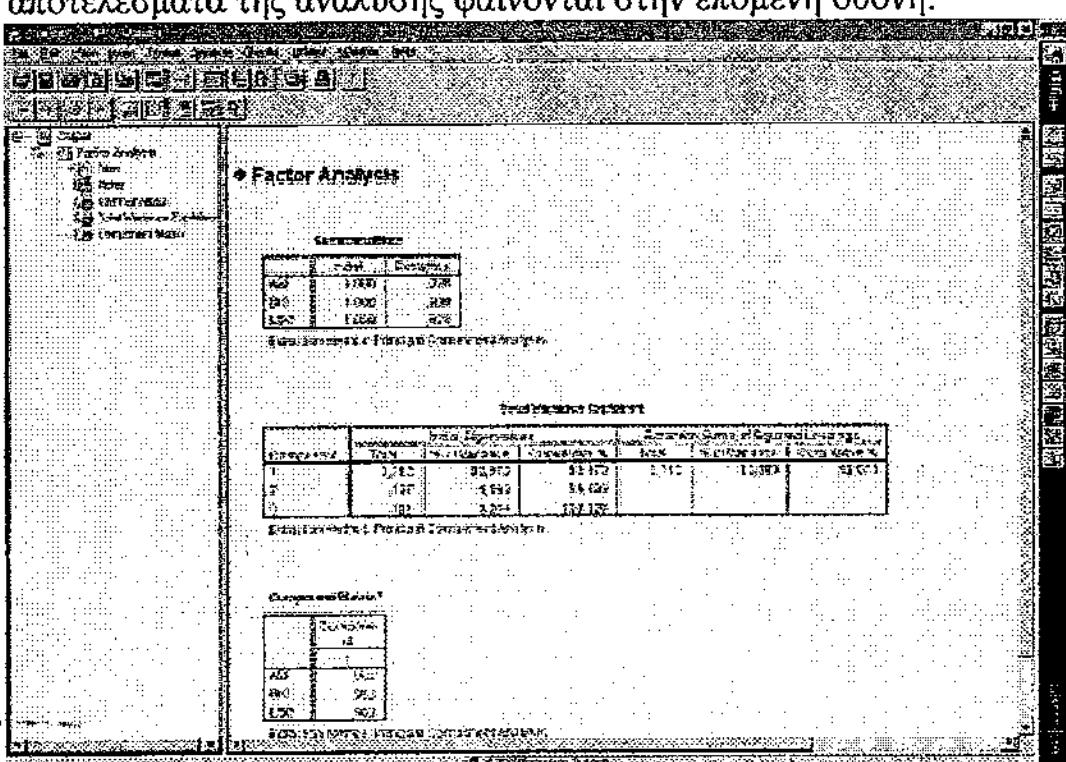
που εξηγεί όσο το δυνατόν περισσότερο από την διακύμανση που απομένει με τον περιορισμό ότι η $2 t Y$ είναι ασυσχέτιστη με την $1 t Y$. Παρόμοια μπορούμε να

κατασκευάσουμε m γραμμικούς συνδυασμούς Y_1, \dots, Y_m . Σαν παράδειγμα ας θεωρήσουμε τις σειρές τιμών asf, bio και lsg.

Με το μενού Analyze/Data reduction/Factor μπορούμε να διεξάγουμε την παραπάνω ανάλυση.

Στην συνέχεια επιλέγουμε τις σειρές που θέλουμε να αναλύσουμε, δηλαδή τις X μεταβλητές.

35 Τα αποτελέσματα της ανάλυσης φαίνονται στην επόμενη οθόνη.



36 Τα αποτελέσματα που μας ενδιαφέρουν βρίσκονται στον πίνακα "Total variance explained". Η στήλη με τίτλο "% variance" μας δίνει το ποσοστό της διακύμανσης που ερμηνεύει η κάθε συνιστώσα Y. Πχ η πρώτη συνιστώσα 1 Y ερμηνεύει το 92,073% της διακύμανσης των τριών σειρών.

Χρησιμοποιώντας την δεύτερη συνιστώσα αυξάνεται κατά 4,5%. Αυτή η μικρή αύξηση μας λέει ότι μπορούμε να σταματήσουμε στην μια συνιστώσα. Ο πίνακας με τίτλο “Component matrix” μας δίνει τους συντελεστές i α της πρώτης συνιστώσας, δηλαδή αυτή είναι

$$Y_1 = 0,962X_1 + 0,953X_2 + 0,963X_3$$

Οι συντελεστές αυτοί είναι όλοι κοντά στην μονάδα οπότε η πρώτη συνιστώσα δεν είναι παρά το άθροισμα των σειρών. Οι συντελεστές i α μπορούν να κανονικοποιηθούν με διάφορους τρόπους, οπότε μπορούμε να πούμε ότι η πρώτη συνιστώσα δεν είναι παρά ο απλός μέσος των σειρών. Γενικότερα αυτό δεν θα ισχύει και οι συνιστώσες δεν μπορούν να ερμηνευθούν εύκολα σε οικονομικούς όρους. Για τον λόγο αυτό εφαρμόζονται διάφορες περιστροφές (rotations) του διανύσματος των συντελεστών με σκοπό την ευκολότερη ερμηνεία τους. Τέτοιες περιστροφές όπως πχ η λεγόμενη varimax είναι κατευθείαν διαθέσιμες στις επιλογές του SPSS.

ΒΙΒΛΙΟΓΡΑΦΙΑ

- 1) Στατιστική Επιχειρήσεων
Douglas + Clark
- 2) Μέθοδοι και Μοντέλα Ανάλυσης Δεδομένων
Γ. Μαυρομάτης
- 3) Στατιστική για Οικονομολόγους
Δ. Χατζηνικολάου
- 4) Στατιστική με το SPSS
Denis Howitt and Duncan Crammer
- 5) Εφαρμογές της Στατιστικής
Δ. Αθανασίου και Β. Μπένος

