

ΑΚΑΔΗΜΑΪΚΟΝ ΕΤΟΣ 1957—1958	ΜΑΡΤΙΟΣ — ΑΠΡΙΛΙΟΣ 1958	Η' ΤΟΜΟΣ	ΑΡΙΘ. ΤΕΥΧΟΥΣ 7-8
-------------------------------	-------------------------	-------------	-----------------------------

Η ΘΕΜΕΛΙΩΣΙΣ ΤΩΝ ΚΡΙΤΗΡΙΩΝ ΣΗΜΑΝΤΙΚΟΤΗΤΟΣ ΤΩΝ ΠΟΛΥΠΛΗΘΩΝ ΔΕΙΓΜΑΤΩΝ ΔΙΑ ΤΗΣ ΓΕΝΝΗΤΡΙΑΣ ΣΥΝΑΡΤΗΣΕΩΣ ΡΟΠΩΝ

Υπό Κ. Α. ΑΘΑΝΑΣΙΑΔΟΥ

Γενικά. 1. Κατά κανόνα, σχεδόν, ἀπαράβατον εἰς τὴν Στατιστικὴν σήμερον ἐπιδιώκομεν νὰ ἐξακριβώσωμεν τὴν Δομὴν (structure) ἑνὸς συνόλου—πληθυσμοῦ—μῆϊς ἰδιότητος, ποσοτικῶς ἐκφραζομένης, ἐπαγωγικῶς, συναρτήσῃ ὠρισμένης παραμέτρου δείγματος, κατὰ τύχην ληφθέντος ἀπὸ τοῦ συνόλου τούτου—ἀπὸ τοῦ πληθυσμοῦ ὡς εἴθισται τὸ σύνολον νὰ ἀποκαλῆται. Ἡ Δομὴ τοῦ πληθυσμοῦ ἐξακριβοῦται τῶρα διὰ τῆς συγκρίσεως τῆς παραμέτρου τοῦ δείγματος καὶ τῆς ἀντιστοίχου ὁμοειδοῦς παραμέτρου τοῦ πληθυσμοῦ, βάσει τῆς ὑποθέσεως μηδέν¹, ὁπότε, ἂν τὸ δείγμα, ὅπερ διαθέτομεν, ἔχει ληφθῆ ἀπὸ τοῦ ὑπ' ὄψει πληθυσμοῦ, ἢ διαφορὰ τῶν δύο ὁμοειδῶν παραμέτρων πρέπει νὰ εἶναι στατιστικῶς ἀσήμαντος, τουτέστιν νὰ ἔχη μεγάλην πιθανότητα (μείζονα δεδομένης συμβατικῆς τοιαύτης, παρ. χάριν 5% ἢ 1%) νὰ ἔχη προέλθει ἐκ τῆς καθαρᾶς τύχης (Random).

Ἐάν ὅθεν ἔχει ληφθῆ ὡς ἐπίπεδον σημαντικότητος τὸ 5%, τοῦτο σημαίνει ὅτι ἂν ἐνεργήσωμεν ἀπείρους τὸ πλῆθος λήψεις, ἰσοπληθῶν δειγμάτων, μόνον εἰς τὰ 5% ἐκ τούτων ἢ τιμὴ τῆς παραμέτρου τῶν δειγμάτων θὰ εἶναι μείζονα κατὰ πολὺ τῆς τοιαύτης τῆς παραμέτρου τοῦ πληθυσμοῦ καὶ ἐπειδὴ εἶναι τοῦτο δύσκολον δι' ἑνὸς μόνου δείγματος νὰ ἐκτιμηθῆ, ἢ ἄγνωστος παράμετρος τοῦ πληθυσμοῦ, διότι εἰς τοῦτο κατατείνομεν ἐπαγωγικῶς, συναρτήσῃ

¹ Γενικῶς ὁ ὅρος οὗτος ἀναφέρεται πρὸς ὠρισμένην τινὰ ὑπόθεσιν ἣτις τελεῖ ὑπὸ ἐλέγχου, ἐν ἀντιθέσει πρὸς τὴν παραλλαγὴν αὐτῆς ἣτις ἔχει προκύψει ἐκ τῶν γεγονότων. Ἐάν π.χ. ἡ παράμετρος τοῦ δείγματος εἶναι Θ ἐλέγχεται ἢ πιθανότης νὰ ἔχη προκύψει τὸ δείγμα τοῦτο ἐκ πληθυσμοῦ ἔχοντος ὁμώνυμον παράμετρον τὴν Θ₀, δηλ. ἐάν ἡ διαφορὰ Θ - Θ₀ ἔχη μεγάλην πιθανότητα, μείζονα τῆς συμβατικῆς τοιαύτης 5% ἢ 1% νὰ ἔχη προέλθει ἐκ τῶν τυχαίων κυμάνσεων τῆς δειγματοληψίας, ἢ τοῦναντίον νὰ ἔχη μικρότεραν τοιαύτην πιθανότητα. Κατὰ τὴν τελευταίαν ταύτην περίπτωσιν εἶναι πᾶν ἀπίθανον ἢ τοιαύτη διαφορὰ νὰ ὀφείλεται εἰς μόνην τὴν τύχην. Κατὰ συνέπειαν τεκμαίρεται ὅτι τὸ ὑπ' ὄψει δείγμα δὲν ἔχει προέλθει ἐκ τοῦ ὑπ' ὄψει πληθυσμοῦ, διότι ἡ διαφορὰ τῶν ὁμωνύμων παραμέτρων εἶναι στατιστικῶς σημαντικὴ. Κατ' ἀκολουθίαν ἡ δομὴ τοῦ δείγματος εἶναι διάφορος τῆς δομῆς τοῦ ὑπ' ὄψει πληθυσμοῦ, ἣν ἐπιδιώκομεν νὰ γνωρίσωμεν, συναρτήσῃ τῆς τοιαύτης τοῦ δείγματος, συνοψιζομένης εἰς τὴν ὑπ' ὄψει παράμετρον.

των δεδομένων του δείγματος, καθορίζομεν δύο όρια: *Ἐν μέγιστον* καὶ *ἐν ἐλάχιστον*, μεταξύ των οποίων θὰ περιλαμβάνεται, μετὰ δεδομένης πιθανότητας, ἡ τιμὴ τῆς ἀγνώστου παραμέτρου τοῦ πληθυσμοῦ. Τὰ ὅρια ταῦτα καλοῦνται *διάστημα ἐμπιστοσύνης*, *ὅρια ἢ περιοχὰι παραδοχῆς* (Fiducial limits ἢ Confidence limits καὶ Regions of acceptance). Ἐὰν ὅθεν συμβατικῶς θεωρηθῆ τὸ διάστημα ἐμπιστοσύνης 95%, τοῦτο σημαίνει ὅτι ἂν λάβωμεν ἄπειρα τὸ πλῆθος, ἰσοπληθῆ ὅμως δείγματα ἀπὸ τινος πληθυσμοῦ, εἰς τὰ 95% τούτων ἡ ἀγνωστος τιμὴ τῆς παραμέτρου τοῦ πληθυσμοῦ θὰ περιλαμβάνεται ἐντὸς των, *a priori*, καθορισθέντων ὁρίων καὶ μόνον εἰς τὰ 5% θὰ κεῖται ἐκτὸς τοῦ διαστήματος ἐμπιστοσύνης αὐτοῦ καὶ δὴ εἰς τὰ 2,5% θὰ εἶναι κατωτέρα τοῦ ἐλάχιστου ὁρίου καὶ εἰς τὰ 2,5% μείζων τοῦ μείζονος ὁρίου.

2. Ἡ θεμελίωσις των κριτηρίων σημαντικότητος των *πολυπληθῶν δειγμάτων* ἐδράζεται ἐπὶ τοῦ καλουμένου *κεντρικοῦ ὁρικοῦ θεωρήματος*, καθ' ὃ, ἐὰν ἀπὸ τινος *ἄπειρον* πληθυσμοῦ (ἐννοεῖται ιδιότητός τινος ποσοτικῶς ἐκφραζομένης) λάβωμεν *ἄπειρα* κατ' ἀριθμόν, ἰσοπληθῆ ὅμως δείγματα, τότε ἡ κατανομή μιᾶς καὶ τῆς αὐτῆς ὅμως παραμέτρου των καθ' ἕκαστον δειγμάτων ἀκολουθεῖ τὸν Νόμον τοῦ Gauss - Laplace, μὲ μέσον τὴν ἀντίστοιχον παράμετρον τοῦ πληθυσμοῦ καὶ διακύμανσιν ταύτης, συνδεομένην δι' ὠρισμένης σχέσεως πρὸς τὴν διακύμανσιν τοῦ πληθυσμοῦ. Τὸ θεώρημα τοῦτο ἰσχύει, ἀσχέτως ἂν ὁ πληθυσμὸς ἀκολουθῆ ἢ ὄχι τὸν Νόμον των Gauss - Laplace, μὲ μόνον περιορισμὸν νὰ εἶναι *ἄπειρος*, τὰ δείγματα *ἄπειρα τὸ πλῆθος* καὶ τὸ *μέγεθος ἐκάστου δείγματος* νὰ εἶναι ὅσον τὸ δυνατὸν μεγαλύτερον, τείνον πρὸς τὸ ἄπειρον.

3. Κατόπιν των ἀνωτέρω ἐλαχίστων προεισαγωγικῶν ἐννοιῶν, ἐρχόμεθα τώρα εἰς τὴν ἐννοιαν τῆς *γεννητρίας συναρτήσεως ῥοπῶν* (Moment generating function) (*).

Ἀρχικῶς ἡ γεννήτρια συνάρτησις εἶχε τὴν ἀκόλουθον μορφήν:

$$\Gamma(\theta) = \Gamma(\theta, \varphi) = \sum \varphi(x_i) \theta^{x_i} \quad (\text{δι' ἄσυνεχῆ τυχαῖα μεταβλητά}),$$

ὅπου $\varphi(x_i)$ ἡ πυκνότης πιθανότητος καί:

$$\Gamma(\theta) = \int_R \varphi(x) \theta^x dx \quad (\text{διὰ συνεχῆ τυχαῖα μεταβλητά}),$$

τῆς ὀλοκληρώσεως ἐκτενομένης καθ' ὅλην τὴν τάξιν R των δυνατῶν τιμῶν τῆς x .

Ἐὰν νῦν τεθῆ: $\theta = e^t$, τότε:

$$\Gamma(e^t) = E(e^{tx}) = \sum \varphi(x) e^{tx} \quad \text{ἢ} \quad \int_R \varphi(x) e^{tx} dx$$

(ἀναλόγως ἂν πρόκειται περὶ ἀσυνεχῶν ἢ συνεχῶν τυχαίων μεταβλητῶν),

(*) Ἡ ἐννοια τῆς γεννητρίας συναρτήσεως φαίνεται ὅτι τὸ πρῶτον εἰσήχθη ὑπὸ τοῦ Cauchy εἰς πλεῖστα ὑπομνήματα ὑποβληθέντα εἰς τὴν Ἀκαδημίαν των Ἐπιστημῶν τὸ 1853. Βραδύτερον τὴν μαθηματικὴν ἐλπίδα τῆς e^{tx} , δηλ. $E(e^{tx})$ ὁ H. Poincaré ἐκάλεσε *χαρακτηριστικὴν συνάρτησιν* (H. Poincaré, Calcul des probabilités, 1912, σελ. 206). Ὁ ὁρισμὸς οὗτος τοῦ Poincaré ἐτροποποιήθη βραδύτερον ὑπὸ τοῦ P. Levy, τὸ 1923, κληθείσης ὡς *χαρακτηριστικῆς συναρτήσεως* τῆς $E(e^{tx})$ (Calcul des probabilités, σελ. 161), ὅπου $i = \sqrt{-1}$. Ἡ $E(e^{itx})$ ἐμφανίζει ἐναντι τῆς $E(e^{tx})$ ὠρισμένα ἀναλυτικὰ πλεονεκτήματα, ἰδίως κατὰ τὴν ἐφαρμογὴν τοῦ θεωρήματος ἀντιστροφῆς τοῦ Fourier.

$$\begin{aligned} \eta \quad E(e^{tx}) &= \int_R \left(1 + tx + \frac{t^2 x^2}{2!} + \frac{t^3 x^3}{3!} + \dots \right) \varphi(x) dx \\ &= \int_R \varphi(x) dx + t \int_R \varphi(x) x dx + \frac{t^2}{2!} \int_R \varphi(x) x^2 dx + \frac{t^3}{3!} \int_R \varphi(x) x^3 dx + \dots \\ &= 1 + tv_1 + \frac{t^2}{2!} v_2 + \frac{t^3}{3!} v_3 + \dots, \text{ διότι } \int \varphi(x) dx = 1, \end{aligned}$$

ἀλλὰ v_1, v_2, v_3, \dots είναι αἱ ροπαι 1ης, 2ας, 3ης, ... τάξεως περὶ τὴν αὐθαίρετον ἀρχὴν $x = 0$. Ἡ μαθηματικὴ ἐλπίς τῆς (e^{tx}) καλεῖται *γεννήτρια συνάρτησις ροπῶν*, ἀρκεῖ ὅπως τὸ ἄθροισμα ἢ τὸ ὀλοκλήρωμα συγκλίνει καθ' ὀλην τὴν τάξιν τοῦ t . Βάσει τῶν ἄνω προκύπτει ὅτι ἡ ροπή t τάξεως περὶ τὴν αὐθαίρετον ἀρχὴν $x = 0$ εἶναι ὁ συντελεστὴς τοῦ $t^r/r!$ δηλ. τὸ v_r .

4. Δυνάμεθα, συνεπῶς, εἰς τὸ ὀλοκλήρωμα νὰ καλῶμεν τὸ $\varphi(x) dx$ *πυκνότητα πιθανότητος* τοῦ τυχαίου μεταβλητοῦ x καὶ νὰ θεωρῶμεν τὸ E ὡς *γραμμικὸν ἐκτελεστήν* (Linear operator). Ἦδη ζητήσωμεν τὴν γεννήτριαν συνάρτησιν ροπῶν τῆς κατανομῆς τῶν Gauss-Laplace. Πρὸς τοῦτο θέτομεν :

$$\begin{aligned} \varphi(x) &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad \text{ὅτε :} \\ E(e^{tx}) &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{tx} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{e^{t\mu}}{\sigma\sqrt{\sigma\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{t(x-\mu) - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \end{aligned}$$

$$\eta \quad E(e^{tx}) = \frac{e^{t\mu}}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2} + t(x-\mu)} dx$$

$$\begin{aligned} \text{ἀλλὰ : } -\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2} + t(x-\mu) &= -\frac{1}{2\sigma^2} \left[(x-\mu)^2 - 2t\sigma^2(x-\mu) + \sigma^4 t^2 - \sigma^4 t^2 \right] \\ &= -\frac{(x-\mu-t\sigma^2)^2}{2\sigma^2} + \frac{\sigma^2 t^2}{2} \end{aligned}$$

συνεπῶς :

$$E(e^{tx}) = \frac{e^{t\mu + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(x-\mu-t\sigma^2)^2}{2\sigma^2}} dx = e^{t\mu + \frac{\sigma^2 t^2}{2}} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = e^{t\mu + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$$

δηλ. ἡ γεννήτρια συνάρτησις ροπῶν τῆς : $\varphi(x) = \frac{e}{\sigma\sqrt{2\pi}}$ εἶναι ἡ e

7. 8. 4

δηλ. ή x κατανέμεται κανονικῶς μὲ μέσον τὸ μ καὶ διακύμανσιν σ^2 . Ἐὰν τῶρα θεωρήσωμεν τὴν ἡμιαναλλοίωτον (Semi-invariant) τῆς x, αὕτη ὡς γνωστὸν δίδεται ὑπὸ: $\log [E(e^{tx})] = K(x) = \mu t + \frac{\sigma^2 t^2}{2}$, ἐξ οὗ συνάγεται ὅτι

$K_1 = \mu$ καὶ $K_2 = \sigma^2$, $K_3 = K_4 = \dots = 0$. Συνήθως θέτομεν $M(t) = E(e^{tx})$, ὅτε $K(x) = \log M(t)$, τῆς $K(x)$ ἀναπτυσσομένης εἰς σειρὰν τῆς μορφῆς

$$K(x) = t_1 K_1 + \frac{t^2}{2!} K_2 + \frac{t^3}{3!} K_3 + \dots$$

I θεώρημα 4 §. Ἐὰν τὰ ἀνεξάρτητα τυχαῖα μεταβλητὰ x_i ($i=1, 2, 3, \dots, n$) κατανέμονται κανονικῶς (δηλ. ή κατανομή ἑνὸς ἐκάστου τούτων εἶναι ή τοῦ Gauss-Laplace), μὲ μέσους μ_i καὶ διακυμάνσεις σ_i^2 , τότε τὸ ἀθροισμὰ των κατανέμεται, ἐπίσης, κανονικῶς μὲ μέσον $\mu = \sum \mu_i$ καὶ διακύμανσιν $\sigma^2 = \sum \sigma_i^2$

Πράγματι: $E\left(e^{t \sum x_i}\right) = \prod E\left(e^{x_i t}\right)$ ἀλλὰ $E\left(e^{x_i t}\right) = e^{\mu_i t + \frac{\sigma_i^2 t^2}{2}}$

Ἐπομένως: $E\left(e^{t \sum x_i}\right) = \prod \left(e^{\mu_i t + \frac{\sigma_i^2 t^2}{2}} \right) = e^{t \sum \mu_i + \frac{t^2}{2} \sum \sigma_i^2} = e^{\mu t + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$

ὅπου: $\mu = \sum \mu_i$ καὶ: $\sigma^2 = \sum \sigma_i^2$.

Ἡ ἔκφρασις: $e^{t \sum x_i + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$ εἶναι ή γεννήτρια συνάρτησις ροπῶν τῆς τυχαίας μεταβλητῆς $X = \sum x_i$, ἐχούσης μέσον $\mu = \sum \mu_i$ καὶ διακύμανσιν $\sigma^2 = \sum \sigma_i^2$.

II θεώρημα 5 §. Ἐὰν X κατανέμεται κανονικῶς μὲ μέσον \bar{x} καὶ διακύμανσιν σ_x^2 καὶ Y κατανέμεται, ἐπίσης, κανονικῶς μὲ μέσον \bar{y} καὶ διακύμανσιν σ_y^2 , τότε: $Z = X \pm Y$ κατανέμεται, ἐπίσης, κανονικῶς μὲ μέσον: $\bar{z} = \bar{x} \pm \bar{y}$ καὶ διακύμανσιν πάντοτε: $\sigma_z^2 = \sigma_x^2 + \sigma_y^2$.

Πράγματι, ἔχομεν:

$$E\left(e^{zt}\right) = E\left(e^{(X \pm Y)t}\right) = E\left(e^{xt}\right) E\left(e^{\pm yt}\right)$$

$$= e^{\bar{x}t + \frac{\sigma_x^2 t^2}{2}} \cdot e^{\pm \bar{y}t + \frac{\sigma_y^2 t^2}{2}} = e^{(\bar{x} \pm \bar{y})t + \frac{\sigma_x^2 + \sigma_y^2}{2} t^2}$$

Ἡ ἀνωτέρω ἔκφρασις εἶναι ή γεννήτρια συνάρτησις ροπῶν μιᾶς κανονικῆς κατανομῆς ἐχούσης ὡς μέσον: $\bar{z} = \bar{x} \pm \bar{y}$ καὶ ὡς διακύμανσιν: $\sigma_z^2 = \sigma_x^2 + \sigma_y^2$.

III θεώρημα 6 §. Ἐὰν τὰ ἀνεξάρτητα μεταβλητὰ x_i ($i=1, 2, 3, \dots, n$) κατανέμονται κανονικῶς περὶ κοινὸν μέσον μ καὶ κοινὴν διακύμανσιν σ^2 , τότε ὁ μέσος αὐτῶν κατανέμεται, ἐπίσης, κανονικῶς μὲ μέσον μ καὶ διακύμανσιν: σ^2/n .

Πράγματι, ζητήσωμεν τὴν γεννήτριαν συνάρτησιν ροπῶν τοῦ: \bar{x} . Θὰ ἔχωμεν:

$$E\left(e^{\bar{x}t}\right) = E\left(e^{(x_1 + x_2 + \dots + x_n)/n}\right) = E\left(e^{x_1 t/n}\right) E\left(e^{x_2 t/n}\right) \dots E\left(e^{x_n t/n}\right)$$

$$\text{ἀλλὰ: } E\left(e^{\bar{x}t}\right) = PE\left(e^{\frac{xt}{i}n}\right). \text{ Ὡς γνωστὸν ὁμῶς } E\left(e^{\frac{xt}{i}n}\right) = e^{\frac{\mu t}{n} + \frac{\sigma^2 t^2}{2n}}$$

Ἐπομένως:

$$E\left(e^{\bar{x}t}\right) = \Pi\left(e^{\frac{\mu t/n + \sigma^2 t^2}{2n}}\right) = e^{\frac{\mu t + \sigma^2 t^2}{2n}}$$

ἥτις εἶναι ἡ γεννήτρια συνάρτησις ροπῶν κανονικῆς κατανομῆς, ἐχούσης μέσον τὸ μ καὶ διακύμανσιν σ^2/n . Τὰ ἀνωτέρω ἐδειχθησαν βάσει τῆς ὑποθέσεως ὅτι x_i εἶναι ἀνεξάρτητα κανονικὰ μεταβλητά, ἔχοντα μέσον τὸ: μ καὶ διακύμανσιν: σ^2 . Οἱ μέσοι, ἐπομένως, τῶν ἐκ n ἰσοπληθῶν δειγμάτων, κατανέμονται, ἐπίσης, κανονικῶς μὲ μέσον τὸ: μ (μέσον τοῦ πληθυσμοῦ) καὶ διακύμανσιν: σ^2/n , ὅπου σ^2 ἡ διακύμανσις τοῦ πληθυσμοῦ καὶ n τὸ μέγεθος τοῦ δείγματος.

IV Θεώρημα 7 §. Ἐὰν ὁ μέσος δείγματος ἐκ n_1 , εἶναι \bar{x}_1 καὶ ἡ διακύμανσις σ_1^2 καὶ ὁ μέσος δείγματος ἐκ n_2 , εἶναι \bar{x}_2 καὶ ἡ διακύμανσις σ_2^2 , τότε ἡ διαφορὰ $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$, ἀπείρων δμοίων πρὸς τὰ ἀνωτέρω δειγμάτων, κατανέμεται, ἐπίσης, κανονικῶς, μὲ μέσον τὸ: $\mu_1 - \mu_2$ καὶ διακύμανσιν: $\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$.

Πράγματι:

$$E\left(e^{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2)t}\right) = E\left(e^{\bar{x}_1 t}\right) E\left(e^{-\bar{x}_2 t}\right) = e^{\mu_1 t + \frac{\sigma_1^2}{n_1} \cdot \frac{t^2}{2}} e^{-\mu_2 t + \frac{\sigma_2^2}{n_2} \cdot \frac{t^2}{2}},$$

δηλ.:
$$E\left(e^{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2)t}\right) = e^{(\mu_1 - \mu_2)t + \left(\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right) \frac{t^2}{2}},$$

ἥτις εἶναι ἡ γεννήτρια συνάρτησις ροπῶν κατανομῆς ἐχούσης μέσον τὸ: $\mu_1 - \mu_2$ καὶ διακύμανσιν: $\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$.

V Θεώρημα 8 §. Ἐὰν πρόκειται τώρα περὶ διωνυμιακῆς κατανομῆς, τότε, ὡς γνωστὸν, $\bar{x} = np$ καὶ $\sigma = \sqrt{npq}$. Ἐπομένως θέτοντες: $\tau = \frac{x - \bar{x}}{\sigma} = \frac{x - np}{\sqrt{npq}}$

$$\eta \quad \tau = \frac{\frac{x}{n} - p}{\sqrt{\frac{pq}{n}}} = \frac{p' - p}{\sqrt{\frac{pq}{n}}}, \quad \left(p' = \frac{x}{n}\right)$$

τοῦ τ κατανεμομένου κανονικῶς μὲ μέσον τὸ p καὶ διακύμανσιν $\sqrt{\frac{pq}{n}}$.

Πράγματι:

$$E\left(e^{\frac{xt}{n}}\right) E\left(e^{-p't}\right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \frac{pq}{n}}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{p't - \frac{n}{2pq} (p' - p)^2} dp'$$

$$= \frac{e^{pt}}{\sqrt{2\pi \frac{pq}{n}}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{(p'-p)t} e^{-\frac{n}{2pq} (p'-p)^2} dp'$$

$$\text{άλλα} - \frac{n}{2pq} \left[(p'-p)^2 - \frac{2pqt}{n} (p'-p) + \frac{p^2q^2t^2}{n^2} - \frac{p^2q^2t^2}{n^2} \right] =$$

$$= -\frac{x}{2pq} \left[\left(p'-p - \frac{pqt}{n} \right)^2 \right] + \frac{pqt}{2n} \text{ δηλ.}$$

$$E \left(e^{p't} \right) = e^{pt + \frac{pq}{n} \cdot \frac{t^2}{2}}$$

ήτις είναι ή γενήτρια συνάρτησις ροπῶν κανονικῆς κατανομῆς, με μέσον p και διακύμανσιν pq/n .

VI θεώρημα 9 §. Ἐάν εἷς τι δείγμα ή ἀναλογία εἶναι p'_1 και ή διακύμανσις p_1q_1/n και εἷς ἄλλο δείγμα ή ἀναλογία εἶναι p'_2 και ή διακύμανσις p_2q_2/n , τότε ή διαφορά: $p'_1 - p'_2$, κατανέμεται κανονικῶς με μέσον: $(p_1 - p_2)$ και διακύμανσιν: $\left(\frac{p_1q_1}{n_1} + \frac{p_2q_2}{n_2} \right)$

πράγματι,

$$E \left(e^{(p'_1 - p'_2)t} \right) = E \left(e^{p'_1 t} \right) E \left(e^{-p'_2 t} \right) = e^{p_1 t + \frac{p_1q_1}{n_1} \cdot \frac{t^2}{2}} e^{-p_2 t + \frac{p_2q_2}{n_2} \cdot \frac{t^2}{2}}$$

$$\text{δηλ. } E \left(e^{(p'_1 - p'_2)t} \right) = e^{(p_1 - p_2)t + \left(\frac{p_1q_1}{n_1} + \frac{p_2q_2}{n_2} \right) \frac{t^2}{2}}$$

ήτις είναι ή γενήτρια συνάρτησις ροπῶν κανονικῆς κατανομῆς ἐχούσης μέσον τήν διαφοράν: $(p_1 - p_2)$ και διακύμανσιν: $\left(\frac{p_1q_1}{n_1} + \frac{p_2q_2}{n_2} \right)$

10 §. Ὁ ἐλεγχος τῆς σημαντικότητος γίνεται εὐκόλως πλέον διότι, ἂν πρόκειται νά ἐλεγχθῆ ή ὑπόθεσις ὅτι: $\bar{x} \neq 0$ ἔναντι τῆς ὑποθέσεως ὅτι $\mu = 0$, θά τεθῆ:

$$t = \frac{\bar{x} - \mu}{s/\sqrt{n}} = \frac{(\bar{x} - 0)\sqrt{n}}{s}, \text{ ὅπου } s^2 \text{ ή ἀμερόληπτος} - \text{δηλ.}$$

ή ἄνευ σφάλματος - ἐκτίμησις τοῦ σ^2 τοῦ πληθυσμοῦ (*), τοῦ \bar{x} ὑποτιθεμένου τυχαίου μεταβλητοῦ, με μέσον τὸ μ και διακύμανσιν σ^2/n .

Ἐάν ὅθεν ληφθῆ ὡς ἐπίπεδον σημαντικότητος τὸ $\alpha = 0,05$ ὅτε και $t > 1,96$ (*) ήτις ἀντιστοιχεῖ εἰς $\alpha = 0,05$, τότε ἀπορρίπτεται ή ὑπόθεσις ὅτι $\bar{x} = 0$ και γίνεται δεκτὴ ή ὑπόθεσις ὅτι \bar{x} διαφέρει σημαντικῶς τοῦ μηδενός.

(*) Ἀμερόληπτος ὑπὸ τήν ἔννοιαν ὅτι $E(s^2) = \sigma^2$ και $s^2 = \frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n-1}$ ὅπου n τὸ μέγεθος τοῦ δείγματος και ὅπου E παριστᾷ τήν μαθηματικὴν ἐλπίδα τῶν s^2 ὄλων τῶν ἐκ n ἰσοπληθῶν δειγμάτων, ἅτινα ἔχουν ληφθῆ, κατὰ τρόπον τυχαῖον ἐκ τοῦ ἰδίου πληθυσμοῦ, ἔχοντος διακύμανσιν σ^2 .

(*) Διὰ $t = \pm 1,96$ τὸ ἐμβαδὸν τῆς καμπύλης διὰ τιμὰς τοῦ t μεγαλυτέρας τοῦ 1,96 κατ' ἀπόλυτον τιμὴν και πρὸς τὰ πέρατα κατὰ τὰς δύο ἔννοιαις αὐτῆς εἶναι ἀκριβῶς 5%, δηλαδή 2,5% διὰ $t = +1,96$ και 2,5% διὰ $t = -1,96$.

Ἐάν πάλιν πρόκειται νά ἐλεγχθῆ ἡ ὑπόθεσις ὅτι: $\bar{x}_1 = \bar{x}_2$, σχηματίζεται ὁ λόγος:

$$t = \frac{(\bar{x}_1 - \mu_1) - (\bar{x}_2 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} = \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

$\approx \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$, [τῆς διαφορᾶς $(\bar{x}_1 - \bar{x}_2)$ ὑποτιθεμένης τυχαίας μεταβλητῆς με μέσον τὸ $(\mu_1 - \mu_2)$ καὶ διακύμανσιν $(\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2})$]

βάσει τῆς ὑποθέσεως μηδέν, δηλ. ὅτι $\mu_1 = \mu_2$, ἤτοι ὅτι τὰ δείγματα ἔχουν ληφθῆ ἀπὸ τὸν ἴδιον πληθυσμὸν, ἔχοντα μέσον: $\mu = \mu_1 = \mu_2$. Ἐπειδὴ δὲ εἶναι ἄγνωστα τὰ: σ_1^2 καὶ σ_2^2 , ἀντικαθίστανται ταῦτα ὑπὸ τῶν ἀμερολήπτων ἐκτιμήσεων αὐτῶν s_1^2 καὶ s_2^2 . Ἐάν ὅθεν $\alpha = 0,05$ καὶ $\pm t < 1,96$, γίνεται δεκτὴ ἡ ὑπόθεσις ὅτι $\bar{x}_1 = \bar{x}_2$, δηλ. ὅτι τὰ δύο δείγματα ἔχουν ληφθῆ ἀπὸ τὸν ἴδιον πληθυσμὸν με μέσον $\mu = \mu_1 = \mu_2$, τῆς διαφορᾶς τῶν μέσων τότε τῶν δειγμάτων $(\bar{x}_1 - \bar{x}_2)$ οὔσης *στατιστικῶς ἀσημάντου*, δηλ. δυναμένης νά ἔχη προέλθει ἐκ μόνον τῶν τυχαίων κυμάνσεων τῆς δειγματοληψίας.

11 §. Ἐξυπακούεται ὅτι εἰς ὅλας τὰς ἀνωτέρω περιπτώσεις ἡ διακύμανσις τοῦ πληθυσμοῦ σ^2 , ἐξ οὗ τὸ δεῖγμα ἔχει ληφθῆ, παραμένει ἄγνωστος. Αὕτη, κατ' ἀκολουθίαν, εἰς τοὺς σχετικούς τύπους, ἀντικαθίσταται ὑπὸ τῆς διακυμάνσεως τοῦ δείγματος s^2 , δεδομένης ὑπὸ: $s^2 = \frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n-1}$ καὶ ἀποτελοῦσης ἐκτίμησιν τῆς σ^2 ἀνευ σφάλματος (unbiased estimation). Τὸ τελευταῖον ἀποδεικνύεται ἀπλοῦστατα ὡς ἑξῆς:

$$\text{Ὡς γνωστὸν διὰ τὴν κατανομὴν τοῦ: } \chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} = \frac{vs^2}{\sigma^2}$$

ἰσχύει ὁ ἀναλυτικὸς νόμος:

$$f(\chi^2)d(\chi^2) = \frac{e^{-\chi^2/2}}{2^{v/2} \Gamma(v/2)} \cdot \frac{d(\chi^2)}{\chi^2}, \quad (\text{διότι αὕτη εἶναι } \gamma \text{ μεταβλητὸν με παραμετρον } v/2).$$

$$= \frac{e^{-vs^2/2\sigma^2}}{2^{v/2} \Gamma(v/2)} \cdot \frac{d(vs^2)}{vs^2}$$

$$f(s^2) d(s^2) = \frac{1}{\Gamma(v/2)} \cdot \left(\frac{v}{2\sigma^2}\right)^{v/2} e^{-vs^2/2\sigma^2} (s^2)^{v/2-1} d(s^2).$$

Ἀλλὰ εἶναι γνωστὸν ἐπίσης ὅτι: $E(\chi^2) = v$ καὶ $V(\chi^2) = 2v$ (ὅπου $V(\chi^2)$ ἡ διακύμανσις τοῦ χ^2). Ἐπομένως ἐκ τῆς σχέσεως $\chi^2 = \frac{vs^2}{\sigma^2}$ λαμβάνομεν:

$$s^2 = \frac{\sigma^2 \chi^2}{v} \quad \eta \quad E(s^2) = \frac{\sigma^2 E(\chi^2)}{v} = \frac{\sigma^2 v}{v} = \sigma^2$$

δηλ. ἡ μαθηματικὴ ἐλπίς ὅλων τῶν s^2 ἰσοῦται πρὸς σ^2 .

Ὁμοίως ἔχομεν:

$$V(s^2) = \frac{\sigma^4 V(\chi^2)}{v^2} = \frac{\sigma^4 2v}{v^2} = \frac{2\sigma^4}{v} = \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

ή τελευταία ισχύει διὰ κατανομάς, δι' ἧς ἡ τετάρτη ἡμιαναλλοιώτος $K_4 = 0$.
Εἰς τὰς κατανομάς ταύτας, ὡς γνωστόν, περιλαμβάνεται καὶ ἡ κανονικὴ κατα-
νομή ὡς ἐδείχθη εἰς § 3.

12 §. Σημειωτέον ὅτι :

$$f(s) ds = \frac{2}{\Gamma(v/2)} \left(\frac{v}{2\sigma^2} \right)^{v/2} e^{-vs^2/2\sigma^2} s^{v-1} ds.$$

$$\text{Ἐπομένως : } E(s) = \frac{2}{\Gamma(v/2)} \left(\frac{v}{2\sigma^2} \right)^{v/2} \int_0^\infty s e^{-vs^2/2\sigma^2} s^{v-1} ds.$$

$$= \frac{2}{\Gamma(v/2)} \left(\frac{v}{2\sigma^2} \right)^{v/2} \int_0^\infty e^{-vs^2/2\sigma^2} s^v ds.$$

$$\text{θέτομεν : } \frac{vs^2}{2\sigma^2} = t, s = \frac{\sigma\sqrt{2}}{\sqrt{v}} \sqrt{t}, ds = \frac{\sigma\sqrt{2}}{\sqrt{v}} \cdot \frac{t^{-1/2} dt}{2}$$

καὶ $s^v = \frac{\sigma^v 2^{v/2} t^{v/2}}{v^{v/2}}$, ἔπομένως :

$$E(s) = \frac{2}{\Gamma(v/2)} \left(\frac{v}{2\sigma^2} \right)^{v/2} \frac{\sigma^v \sigma \sqrt{2} 2^{v/2}}{\sqrt{v} 2 v^{v/2}} \int_0^\infty e^{-t} t^{v/2-1/2} dt$$

$$= \left(\frac{2\sigma^2}{v} \right)^{1/2} \frac{\Gamma\left(\frac{v+1}{2}\right)}{\Gamma(v/2)} \quad \eta \quad v = n-1.$$

$$\text{Δηλαδή : } E(s) = \left(\frac{2\sigma^2}{n-1} \right)^{1/2} \frac{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)} \simeq \sigma \sqrt{\frac{n-3/2}{n-1}}.$$

Ἐπειδὴ δέ : $E(s^2) = \sigma^2$, θὰ ἔχωμεν :

$$V(s) = E(s^2) - [E(s)]^2, \text{ (ὅπου } V \text{ ἡ διακύμανσις τοῦ } s)$$

$$= \sigma^2 - \frac{2\sigma^2}{n-1} \left[\frac{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)} \right]^2 \simeq \frac{\sigma^2}{2n}, \text{ ὅπου } \simeq \text{ παριστᾷ τὸ περίπου ἴσον.}$$

Ἐπομένως ἡ διακύμανσις τοῦ s δίδεται ὑπὸ $\frac{\sigma^2}{2n}$, ὑπὸ τὴν προϋπόθεσιν
ὅτι τὰ δειγμάτια εἶναι ἄπειρα καὶ τὸ μέγεθος ἐκάστου δείγματος $n \rightarrow \infty$.

13 §. Ἐπομένως διὰ νὰ ἐλεγχθοῦν τὰ s_1 καὶ s_2 διὰ δειγμάτων ἐκ n_1 καὶ n_2
στηριζόμεθα, *mutatis mutandis*, εἰς τὴν ἄποψιν ὅτι οἱ πληθυσμοὶ εἶναι *κανο-
νικοί*, ἐκ τῶν ὁποίων τὰ δειγμάτια ἔχουν ληφθῆ, καὶ ὅτι ἡ διαφορὰ : $s_1 - s_2$
κατανέμεται ἐπίσης κανονικῶς μὲ διακύμανσιν ἴσην πρὸς $s^2 = \frac{s_1^2}{2n_1} + \frac{s_2^2}{2n_2}$,

όπότε σχηματίζομεν καί πάλιν τόν λόγον $t = \frac{s_1 - s_2}{s}$ καί ἀναλόγως τῆς τιμῆς τοῦ t , εἰς διδόμενον ἐπίπεδον σημαντικότητος α , εἴτε ἀποδεχόμεθα τήν ἄποψιν ὅτι: $s_1 = s_2$, δηλ. ὅτι τὰ δύο δείγματα ἔχουν ληφθῆ ἀπό τόν ἴδιον πληθυσμόν, εἴτε ἀπορρίπτομεν αὐτήν. Ἡ χρησιμοποίησις τώρα τῆς μέσης ἀποκλίσεως τετραγώνου ἐνδείκνυται ὅταν θέλομεν νά διακριβώσωμεν τήν ὁμοιογένειαν τῶν καθ' ἕκαστον μετρήσεων εἰς τὰ δείγματα, δεδομένου ὅτι ἡ διασπορά τῶν τιμῶν τῆς μεταβλητῆς περὶ τόν μέσον αὐτῆς μετρεῖται ὑπὸ τῆς μέσης ἀποκλίσεως τετραγώνου.

14 §. Ὅσον ἀφορᾷ τώρα τήν διακύμανσιν τοῦ συντελεστοῦ συσχέτισεως r , ἀποδεικνύεται ὅτι αὕτη ἰσοῦται πρὸς $\sigma_r^2 = \frac{(1-\rho^2)^2}{n}$ ἢ $\sigma_r^2 = \frac{(1-\rho^2)^2}{n-1}$ *, ὑπὸ τήν προϋπόθεσιν ὅμως ὅτι $n > 500$ καί ρ εἶναι ἐγγύτατα τοῦ μηδενός. Ἡ ὑποκατάστασις τοῦ ρ ὑπὸ τοῦ r τοῦ δείγματος καί δὴ ὅταν $r \rightarrow |1|$ καί $n < 500$ ἀγχι κατὰ κανόνα εἰς *ἐσφαλμένην ἐκτίμησιν* τῆς μ . ἀποκλίσεως τετραγώνου τοῦ r , διότι ἡ κατανομή τῶν r , κατὰ κανόνα, δὲν εἶναι συμμετρική, δηλ. δὲν ἀκολουθεῖ τὸν νόμον Gauss-Laplace, παρὰ μόνον, ὡς ἦδη ἐλέχθη, ὅταν $\rho \rightarrow 0$ καί n εἶναι ὑπερμέτρως μέγας ἀριθμός.

Διὰ τὸν ἔλεγχον ὁδὸν τῆς σημαντικότητος τοῦ r ἀνεξαρτήτως τοῦ μεγέθους τῶν δειγμάτων εἰσάγεται ὁ μετασχηματισμὸς τοῦ Fisher: $Z = \frac{1}{2} \log \frac{1+r}{1-r} =$

1,15129 $\log \frac{1+r}{1-r}$, ὁ ὁποῖος προκύπτει ὡς κάτωθι:

15 §. Ὑποθέτομεν ὅτι τὸ μεταβλητὸν x ἔχει κατανομὴν τοιαύτην ὥστε: $E(x) = \mu$ καί διακύμανσιν: $V(x) = f(\mu)$ ὥστε $f(\mu)$ δὲν εἶναι σταθερά. Ἐπιδιώκομεν τώρα νά προσδιορίσωμεν μίαν νέαν μεταβλητὴν y , συνάρτησιν τοῦ x , δι' ἧς ἡ διακύμανσις νά εἶναι *ἀνεξάρτητος τοῦ μ* . Ἐστὼ, συνεπῶς, $y = \varphi(x)$, τότε θὰ ἔχωμεν ἀναπτύσσοντες κατὰ τὸν τύπον τοῦ Taylor καί περιοριζόμενοι εἰς τοὺς δύο πρώτους ὅρους

$$y = \varphi(\mu) + (x - \mu) \varphi'(\mu), \text{ ὅπου } \varphi' \text{ ἡ παράγωγος τοῦ } \varphi$$

Ἄλλά: $E(y) = E[\varphi(\mu) + \varphi'(\mu) E(x - \mu)] = \varphi(\mu)$, διότι $E(x - \mu) = 0$

Ἐπομένως: $y - \varphi(\mu) = (x - \mu) \varphi'(\mu)$

$$\text{ἢ } E[y - \varphi(\mu)]^2 = V(y) = [\varphi'(\mu)]^2 E(x - \mu)^2 = V(x) [\varphi'(\mu)]^2 = f(\mu) [\varphi'(\mu)]^2$$

* Ἐάν τεθῆ: $V(y) = c^2$, σταθερά, τότε

$$\varphi'(\mu) = c / \sqrt{f(\mu)} \quad \text{ἢ } \varphi(\mu) = c \int \frac{dm}{\sqrt{f(m)}}$$

τούτου τεθέντος, ἔχομεν:

$$f(m) = \frac{1 - \rho^2}{\sqrt{n-1}}$$

* M. Kendall «The advanced theory of statistics», τόμος I σελίς 211 καί ρ ὁ συντελεστὴς συσχέτισεως τοῦ πληθυσμοῦ.

$$\text{ἄρα: } \varphi(\mu) = c \int \frac{\sqrt{n-1}}{1-\rho^2} d\rho = \int \frac{d\rho}{1-\rho^2} = \frac{1}{2} \int \left(\frac{1}{1+\rho} + \frac{1}{1-\rho} \right) d\rho$$

(τιθεμένου $c = \frac{1}{\sqrt{n-1}}$)

$$\text{δηλ.: } \varphi(\mu) = \frac{1}{2} \int \frac{d\rho}{1+\rho} + \frac{1}{2} \int \frac{d\rho}{1-\rho} = \frac{1}{2} \log(1+\rho) - \frac{1}{2} \log(1-\rho) = \frac{1}{2} \log \frac{1+\rho}{2-\rho}$$

$$\text{ἢ } \varphi(\mu) = Z = \frac{1}{2} \log \frac{1+\rho}{1-\rho}$$

16 §. Ὅσον ἀφορᾷ τῶρα τὸ z τοῦτο κατανέμεται κατὰ προσέγγισιν κανονικῶς. Πράγματι διὰ δείγματα ληφθέντα ἀπὸ ἀσυσχέτιστον κανονικὸν πληθυσμόν, ἡ κατανομή τοῦ r εἶναι:

$$d\rho = \frac{(1-r^2)^{\frac{1}{2}} (n-4) dr}{B(1/2, 1/2(n-2))} *$$

Ἐκ τοῦ ἄνω μετασχηματισμοῦ ὁμῶς τοῦ Fisher ἔχομεν: $2z = \log \frac{1+r}{1-r}$

$$\text{ἢ τέλος: } r = \frac{e^{2z} - 1}{e^{2z} + 1} = \text{εφ}hz. \text{ Ἐπομένως: } dr = \text{τεμ} h^2 z dz.$$

$$\text{Κατὰ συνέπειαν: } 1-r^2 = 1-\text{εφ}hz = \frac{1}{\text{συν}hz} = \frac{1}{2} = \text{τεμ}hz^2 \text{ καὶ ἄρα: } d\rho = \frac{\text{τεμ}hz^{n-2} dz}{B(1/2, 1/2(n-2))}$$

$$\text{τεμ}hz = \frac{1}{\text{συν}hz} = \frac{2}{e^z + e^{-z}} = \frac{2}{1+z+z^2/2 + \dots + 1 - z + z^2/2 - \dots} = \frac{1}{1+z^2/2 + \dots} = e^{-z^2/2}$$

$$- \frac{1}{2} (n-2) z^{2E} dz$$

$$\text{ἔπομένως: } d\rho = \frac{e^{-z^2/2} dz}{B(1/2, \frac{n-2}{2})} = ce^{-z^2/2} (n-2) dz$$

δηλ. ἡ κατανομή τοῦ z εἶναι κατὰ προσέγγισιν κανονικὴ μὲ διακύμανσιν:

$$\sigma_z^2 = \frac{1}{n-2}. \text{ Ὁ Fisher ὁμῶς ἔδειξεν ὅτι καλυτέρα προσέγγις ἐπιτυγχάνεται}$$

$$\text{ὅταν: } \sigma_z^2 = \frac{1}{n-3}$$

* Ἴδε M. Kendall op. cit. σελίς 342.