

ΔΙΑΣΤΗΜΑΤΑ ΕΜΠΙΣΤΟΣΥΝΗΣ

$$X_1, \dots, X_n \sim f(x, \theta)$$

$1 - \alpha =$ επίπεδο σημαντικότητας ή βαθμός εμπιστοσύνης

Να προσδιοριστούν στατιστικές συναρτήσεις $L(\underline{x})$ και $U(\underline{x})$

$$\text{τ.ω. } P(L(\underline{x}) \leq \theta \leq U(\underline{x})) = 1 - \alpha$$

Π.Χ.

Με πιθανότητα 95%,

το κόμμα Α θα πάρει μεταξύ 35 και 45% των ψήφων

$$1 - \alpha = 95\% \Rightarrow \alpha = 5\% \text{ βαθμός εμπιστοσύνης}$$

Παράδειγμα

$$X_1, \dots, X_n \sim N(\mu; \sigma^2)$$

σ^2 γνωστό

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

$$P(z_1 \leq Z \leq z_2) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left(z_1 \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \leq z_2\right) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{z_1 \sigma}{\sqrt{n}} \leq \bar{X} - \mu \leq \frac{z_2 \sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left(\underbrace{\bar{X} - \frac{z_2 \sigma}{\sqrt{n}}}_{L(\underline{x})} \leq \mu \leq \underbrace{\bar{X} - \frac{z_1 \sigma}{\sqrt{n}}}_{U(\underline{x})}\right) = 1 - \alpha$$

$$\int_{h_1(\theta)}^{h_2(\theta)} f_T(t, \theta) dt = \int_{h_1(\theta)}^{h_2(\theta)} \frac{nt^{n-1}}{\theta^n} dt = 1 - (p_1 + p_2)$$

$$\Delta. \text{Ε.} \quad \left(\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$$

Εφαρμογή

$$n = 4$$

$$X_1, \dots, X_4 \sim N(\mu, 9)$$

$$\bar{X} = 2.7$$

$$\alpha = 5\%$$

95% Δ.Ε. για το μ

$$2.7 \pm z_{0.0025} \frac{3}{\sqrt{4}} \Rightarrow \Delta. \text{Ε.} \quad (-0.24, 5.64)$$

Το διάστημα εμπιστοσύνης δεν ορίζεται μονοσήμαντα
 Αν πάρω πάλι 95% Δ.Ε., αλλά $z_1 = z_{0.0465} = -1.68$ $z_2 = z_{0.0035} = 2.7$
 Το καινούριο Δ.Ε. είναι (-1.35, 5.22)

Αναζητώ Δ.Ε. ελαχίστου μήκους

Μέθοδοι Εύρεσης Διαστημάτων Εμπιστοσύνης

- I) Μέθοδος της Αντιστρεπτής Ποσότητας
- II) Γενική Μέθοδος
- III) Ασυμπτωτικά Διαστήματα Εμπιστοσύνης

Κατανομές

χ^2 Κατανομή

$$X_1, \dots, X_n \sim N(0, 1)$$

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi_n^2 \equiv G\left(\frac{n}{2}, 2\right)$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{2^{n/2} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} y^{n/2-1} e^{-y/2}, \quad y \geq 0$$

$$E(Y) = \alpha\beta = \frac{n}{2} \cdot 2 = n$$

$$\text{Var}(Y) = \alpha\beta^2 = \frac{n}{2} \cdot 2^2 = 2n$$

Αν $n=2$,

$$f_Y(y) = \frac{1}{2} e^{-y/2} = E\left(\frac{1}{2}\right) = \chi_2^2$$

$$M_Y(t) = \frac{1}{(1-2t)^{n/2}}, \quad t < \frac{1}{2}$$

Θεώρημα

$Y_1, \dots, Y_k \sim \chi_{n_i}^2$, $i=1, \dots, k$, ανεξάρτητες τυχαίες μεταβλητές

$$T = \sum_{i=1}^k Y_i \sim \chi_{\sum_{i=1}^k n_i}^2$$

απόδειξη:

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = E\left(e^{t \sum_{i=1}^k Y_i}\right) = E\left(\prod_{i=1}^k e^{tY_i}\right) = \prod_{i=1}^k E(e^{tY_i}) = \prod_{i=1}^k \frac{1}{(1-2t)^{n_i/2}} = \frac{1}{(1-2t)^{\sum_{i=1}^k n_i/2}}$$

Έστω $X \sim N(0,1) \Rightarrow Y = X^2 \sim \chi_1^2$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(X^2 \leq y) = P(-\sqrt{y} \leq X \leq \sqrt{y}) = \Phi(\sqrt{y}) - \Phi(-\sqrt{y}), \quad y > 0$$

$$f_Y(y) = \frac{dF_Y(y)}{dy} = \frac{1}{2\sqrt{y}} [\phi(\sqrt{y}) - \phi(-\sqrt{y})] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^{-1/2} e^{-y/2} = \frac{1}{2^{1/2} \pi^{1/2}} y^{1/2-1} e^{-y/2}$$

$$\left(\Gamma(1/2) = \pi^{1/2}\right)$$

Θεώρημα

Έστω $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu; \sigma^2)$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

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

Τότε

$$1) \quad \bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$2) \quad \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

$$3) \quad \bar{X} \perp S^2$$

Παράδειγμα

X_1, \dots, X_6 τ.δ. $\sim N(0,1)$

$$Y = (X_1 + X_2 + X_3)^2 + (X_4 + X_5 + X_6)^2$$

$$X_1 + X_2 + X_3 \sim N(0,3)$$

$$\Rightarrow \frac{X_1 + X_2 + X_3}{\sqrt{3}} \sim N(0,1)$$

$$\Rightarrow \frac{(X_1 + X_2 + X_3)^2}{3} \sim \chi_1^2 \quad (1)$$

ομοίως,

$$\frac{(X_4 + X_5 + X_6)^2}{3} \sim \chi_1^2 \quad (2)$$

από (1) και (2)

$$\Rightarrow Y^* = \frac{Y}{3} \sim \chi_2^2$$

t Κατανομή

$$\left. \begin{array}{l} Y \sim N(0,1) \\ Z \sim \chi_n^2 \\ Y \perp Z \end{array} \right\} \Rightarrow t = \frac{Y}{\sqrt{Z/n}} \sim t_n$$

$$f_n(t) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\sqrt{\pi} \sqrt{n} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}} \quad n: \text{βαθμοί ελευθερίας}$$

Ιδιότητες της t κατανομής

- 1) Είναι συμμετρική
- 2) Είναι «σαν» κανονική, αλλά έχει πιο πολλή πιθανότητα στις άκρες

$$3) \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2}, \quad t \in \mathbb{R}$$

Για μεγάλα n , συγκλίνει στην κανονική

$$4) X \sim t_n$$

$$E(|X|^k) < \infty, \quad k < n$$

$$E(|X|^k) = \infty, \quad k \geq n$$

$n > 2$, $E(X) = 0$ (ολοκλήρωμα περιττής συνάρτησης γύρω από συμμετρικό άξονα)

$$\text{Var}(X) = \frac{n}{n-2}$$

$$5) X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

$$\bar{X} \perp S^2$$

$$\Rightarrow \left. \begin{array}{l} \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} \sim N(0,1) \\ \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{\frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma}}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} / (n-1)}} \sim t_{n-1}$$

$$\Rightarrow \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{S} \sim t_{n-1}$$

F Κατανομή

$$\left. \begin{array}{l} Y \sim \chi^2_m \\ Z \sim \chi^2_n \\ Y \perp Z \end{array} \right\} \Rightarrow F = \frac{\frac{Y}{m}}{\frac{Z}{n}} \sim F_{m;n}$$

$$f_{m;n}(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{1}{2}(m+n)\right)}{\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} m^{m/2} n^{n/2} \frac{x^{m/2-1}}{(mx+n)^{\frac{m+n}{2}}}, \quad x > 0$$

Παρατηρήσεις:

1) $F_{m;n} \neq F_{n;m}$

2) $X \sim F_{m;n} \Rightarrow \frac{1}{X} \sim F_{n;m}$

3) $t_n^2 \equiv F_{1;n}$

$$t_n^2 = \left(\frac{N(0,1)}{\sqrt{\chi_n^2/n}} \right)^2 = \frac{\chi_1^2/1}{\chi_n^2/n}$$

1) Εύρεση Διαστημάτων Εμπιστοσύνης με τη Μέθοδο της Αντιστρεπτής Ποσότητας

Αντιστρεπτή Ποσότητα

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ. } \sim f(x; \theta)$$

$$Q = Q(x; \theta)$$

Η κατανομή της είναι ανεξάρτητη του θ .

Τότε η Q ονομάζεται αντιστρεπτή ποσότητα.

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ. } \sim N(\mu; \sigma^2)$$

Αντιστρεπτές Ποσότητες

$$(a) \text{ Για την παράμετρο } \mu \begin{cases} \sigma^2 \text{ γνωστο} \rightarrow \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} \sim N(0,1) \\ \sigma^2 \text{ αγνωστο} \rightarrow \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{S} \sim t_{n-1} \end{cases}$$

(συναρτήσεις των δεδομένων με κατανομές ανεξάρτητες των μ)

$$(b) \text{ Για την παράμετρο } \sigma^2 \begin{cases} \mu \text{ γνωστο} \rightarrow \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2 \\ \mu \text{ αγνωστο} \rightarrow \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \end{cases}$$

(συναρτήσεις των δεδομένων με κατανομές ανεξάρτητες των σ^2)

Παράδειγμα 1

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ. } \sim N(\mu; \sigma^2)$$

σ^2 γνωστό

Να υπολογιστεί Δ.Ε. $(1-a)\%$, ελαχίστου μήκους, για την παράμετρο μ

$$Q(x; \mu) = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$$

Αναζητώ q_1 και q_2 τ.ω. $P(q_1 \leq Q \leq q_2) = 1 - a$

$$\Rightarrow P\left(q_1 \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \leq q_2\right) = 1 - a$$

$$\Rightarrow P\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} q_2 \leq \mu \leq \bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} q_1\right) = 1 - a$$

$$\text{Μήκος Δ.Ε.} = L = \left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} q_1 \right) - \left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} q_2 \right) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} (q_2 - q_1)$$

Ελαχιστοποιώ την συνάρτηση L

με τον περιορισμό $P(q_1 \leq Q \leq q_2) = 1 - a$

Θεωρώ το q_2 συνάρτηση του q_1 χωρίς βλάβη της γενικότητας, δηλαδή $q_2 = q_2(q_1)$

Παραγωγίζω την L ως προς q_1

$$\frac{\partial L}{\partial q_1} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \left(\frac{dq_2}{dq_1} - 1 \right) \quad (1)$$

και από την $P(q_1 \leq Q \leq q_2) = 1 - a$

$$\Rightarrow \Phi(q_2) - \Phi(q_1) = 1 - a$$

Παραγωγίζω ως προς q_1

$$\phi(q_2) \frac{dq_2}{dq_1} - \phi(q_1) = 0$$

$$\Rightarrow \frac{dq_2}{dq_1} = \frac{\phi(q_1)}{\phi(q_2)} \quad (2)$$

Από τις (1) και (2),

$$\frac{\partial L}{\partial q_1} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \left(\frac{\phi(q_1)}{\phi(q_2)} - 1 \right) = 0$$

$$\Rightarrow \phi(q_1) = \phi(q_2)$$

$$\Rightarrow \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\sigma^2 q_1^2} = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\sigma^2 q_2^2}$$

$$\Rightarrow q_1 = q_2 \quad \text{ή} \quad q_1 = -q_2$$

αφού έχουμε διάστημα για να ορίζεται πρέπει $q_1 = -q_2$ για Δ.Ε. ελαχίστου μήκους

Άρα $\left(\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$ Δ.Ε. $(1-a)\%$ ελαχίστου μήκους για το μ

Εφαρμογή 1

90% Δ.Ε.

$$(1-a)\% = 90\% \Rightarrow a = 0.1$$

$$\Rightarrow z_{\alpha/2} = z_{0.1/2} = z_{0.05} = 1.645$$

$$\Delta.Ε. \quad \bar{X} \pm 1.645 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Εφαρμογή 2

95% Δ.Ε.

$$(1-a)\% = 95\% \Rightarrow a = 0.05$$

$$\Rightarrow z_{\alpha/2} = z_{0.05/2} = z_{0.025} = 1.96$$

$$\Delta.Ε. \quad \bar{X} \pm 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \quad \text{Πιο μεγάλο Δ.Ε. γιατί είμαστε πιο ακριβείς}$$

Παράδειγμα 2

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ. } \sim f(x; \theta) = e^{-(x-\theta)}, \quad x \geq \theta$$

$$\min_{i=1, \dots, n} X_i = Y_1 < Y_2 < Y_3 < \dots < Y_n = \max_{i=1, \dots, n} X_i$$

1) Να δειχθεί ότι η $Q = 2n(Y_1 - \theta)$ είναι αντιστρεπτή ποσότητα

Αρκεί να βρω την κατανομή της Q

Η κατανομή της Y_1 είναι $f_{Y_1}(y_1) = ne^{-n(y_1-\theta)}$, $y_1 \geq \theta$

$$Q = 2n(Y_1 - \theta) \Rightarrow Y_1 = \frac{Q}{2n} + \theta$$

$$\frac{dy_1}{dq} = \frac{1}{2n}$$

$$f_Q(q) = ne^{-n\left(\frac{q}{2n} + \theta - \theta\right)} \frac{1}{2n} = \frac{1}{2} e^{-q/2}, \quad q > 0$$

$$\Rightarrow f_Q(q) = E\left(\frac{1}{2}\right) \text{ ανεξάρτητη του } \theta$$

Άρα η Q είναι αντιστρεπτή ποσότητα

2) Από την Q θα υπολογίσω Δ.Ε. ελαχίστου μήκους για το θ

Αναζητώ q_1 και q_2 τ.ω. $P(q_1 \leq Q \leq q_2) = 1 - a$

$$P(q_1 \leq 2n(Y_1 - \theta) \leq q_2) = 1 - a$$

$$\Rightarrow P\left(y_1 - \frac{q_2}{2n} \leq \theta \leq y_1 - \frac{q_1}{2n}\right) = 1 - a$$

$$\text{Μήκος Δ.Ε.} = L = \left(y_1 - \frac{q_1}{2n}\right) - \left(y_1 - \frac{q_2}{2n}\right) = \frac{1}{2n}(q_2 - q_1)$$

Ελαχιστοποιώ την συνάρτηση L

με τον περιορισμό $P(q_1 \leq Q \leq q_2) = 1 - a$

Θεωρώ το q_2 συνάρτηση του q_1 χωρίς βλάβη της γενικότητας, δηλαδή $q_2 = q_2(q_1)$

Παραγωγίζω την L ως προς q_1

$$\frac{\partial L}{\partial q_1} = \frac{1}{2n} \left(\frac{dq_2}{dq_1} - 1 \right) \quad (1)$$

και από την $P(q_1 \leq Q \leq q_2) = 1 - a$

$$\Rightarrow \int_{q_1}^{q_2} \frac{1}{2} e^{-q/2} dq = 1 - a \Rightarrow \left(-e^{-q/2} \right)_{q_1}^{q_2} = 1 - a \Rightarrow e^{-q_1/2} - e^{-q_2/2} = 1 - a$$

Παραγωγίζω ως προς q_1

$$\Rightarrow \frac{d}{dq_1} \left(e^{-q_1/2} - e^{-q_2/2} \right) = 0 \Rightarrow -\frac{1}{2} e^{-q_1/2} + \frac{1}{2} e^{-q_2/2} \frac{dq_2}{dq_1} = 0 \Rightarrow \frac{dq_2}{dq_1} = e^{-1/2(q_1 - q_2)} \quad (2)$$

Από τις (1) και (2),

$$\frac{\partial L}{\partial q_1} = \frac{1}{2n} \left(e^{-1/2(q_1 - q_2)} - 1 \right) > 0 \quad \text{διότι} \quad q_1 < q_2 \Rightarrow (q_1 - q_2) < 0 \Rightarrow -\frac{1}{2}(q_1 - q_2) > 0$$

$$\Rightarrow e^{-1/2(q_1 - q_2)} > 0 \text{ αύξουσα}$$

Άρα ελαχιστοποιείται όταν $q_1 = 0$

$$\text{Άρα } \int_0^{q_2} \frac{1}{2} e^{-q/2} dq = 1 - a \Rightarrow \left(-e^{-q/2} \right)_0^{q_2} = 1 - a \Rightarrow e^{-q_2/2} = a \Rightarrow q_2 = -2 \log a$$

Δ.Ε. $(1-a)\%$,ελαχίστου μήκους, για το θ είναι το $\left(y_1 + \frac{\log a}{n}, y_1 \right)$, $0 < a < 1$

Παράδειγμα 3

$$\left. \begin{array}{l} X_1, \dots, X_n \sim N(\mu_X, \sigma_X^2) \\ Y_1, \dots, Y_m \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2) \end{array} \right\} \text{Τυχαία δείγματα}$$

$$X \perp Y$$

Πρέπει να θεωρήσω $\mu_X - \mu_Y$ για εκτίμηση διαφοράς μέσω δρών
Αναζητώ $(1-a)\%$ Δ.Ε. για την παράμετρο $\mu_X - \mu_Y$

1) σ_X^2, σ_Y^2 γνωστά

$$\left. \begin{array}{l} \bar{X} \sim N\left(\mu_X, \frac{\sigma_X^2}{n}\right) \\ \bar{Y} \sim N\left(\mu_Y, \frac{\sigma_Y^2}{m}\right) \\ \bar{X} \perp \bar{Y} \end{array} \right\} \Rightarrow \bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_X - \mu_Y, \frac{\sigma_X^2}{n} + \frac{\sigma_Y^2}{m}\right)$$

$$\text{Αντιστρεπτή ποσότητα } \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_X - \mu_Y)}{\sqrt{\frac{\sigma_X^2}{n} + \frac{\sigma_Y^2}{m}}} \sim N(0,1) \quad (1)$$

$$\text{Δ.Ε. } (1-a)\% \text{ ελαχίστου μήκους } \bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_X^2}{n} + \frac{\sigma_Y^2}{m}}$$

2) σ_X^2, σ_Y^2 άγνωστα, $\sigma_X^2 = \sigma_Y^2 = \sigma^2$

$$\text{Από την (1)} \Rightarrow \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_X - \mu_Y)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}} \sim N(0,1) \quad (2)$$

$$\left. \begin{array}{l} \frac{(n-1)S_X^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \\ \frac{(m-1)S_Y^2}{\sigma^2} \sim \chi_{m-1}^2 \\ S_X^2 \perp S_Y^2 \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{(n-1)S_X^2 + (m-1)S_Y^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n+m-2}^2 \quad (3)$$

Από (2) και (3)

$$\Rightarrow \frac{\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_X - \mu_Y)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}}}{\sqrt{\frac{(n-1)S_X^2 + (m-1)S_Y^2}{\sigma^2}} / n+m-2} = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_X - \mu_Y)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}} \sim t_{n+m-2}$$

όπου $S_p^2 = \frac{(n-1)S_X^2 + (m-1)S_Y^2}{n+m-2}$, $E(S_p^2) = \sigma^2$

p : pooled (δηλ. S_p^2 αμερόληπτη εκτιμήτρια του σ^2)

Δ.Ε. $(1-a)\%$ ελαχίστου μήκους $\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{n+m-2; \alpha/2} S_p \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}$

3) Δ.Ε. για την παράμετρο $\frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2}$, $\sigma_X^2 \neq \sigma_Y^2$

$$\left. \begin{array}{l} \frac{(n-1)S_X^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \\ \frac{(m-1)S_Y^2}{\sigma^2} \sim \chi_{m-1}^2 \\ S_X^2 \perp S_Y^2 \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{\frac{(n-1)S_X^2}{\sigma_X^2} / (n-1)}{\frac{(m-1)S_Y^2}{\sigma_Y^2} / (m-1)} \sim F_{n-1; m-1}$$

$$\Rightarrow \frac{\sigma_Y^2 S_X^2}{\sigma_X^2 S_Y^2} \sim F_{n-1; m-1}$$

$$\Rightarrow \frac{\sigma_X^2 S_Y^2}{\sigma_Y^2 S_X^2} \sim F_{m-1; n-1}$$

$$F_{m-1; n-1; 1-\alpha/2} \leq \frac{\sigma_X^2 S_Y^2}{\sigma_Y^2 S_X^2} \leq F_{m-1; n-1; \alpha/2}$$

$$\Rightarrow \frac{S_X^2}{S_Y^2} F_{m-1; n-1; 1-\alpha/2} \leq \frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2} \leq \frac{S_X^2}{S_Y^2} F_{m-1; n-1; \alpha/2}$$

$(1-a)\%$ Δ.Ε. για το $\frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2}$ $\left(\frac{S_X^2}{S_Y^2} F_{m-1; n-1; 1-\alpha/2}, \frac{S_X^2}{S_Y^2} F_{m-1; n-1; \alpha/2} \right)$

$(1-a)\%$ Δ.Ε. για το $\frac{\sigma_Y}{\sigma_X}$ $\left(\sqrt{\frac{S_X^2}{S_Y^2} F_{m-1; n-1; 1-\alpha/2}}, \sqrt{\frac{S_X^2}{S_Y^2} F_{m-1; n-1; \alpha/2}} \right)$

Παράδειγμα 4

Έστω τυχαίο δείγμα

$$(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$$

από τη Διδιάστατη Κανονική κατανομή

$$E(X_i) = \mu_X \quad \text{Var}(X_i) = \sigma_X^2 \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$E(Y_i) = \mu_Y \quad \text{Var}(Y_i) = \sigma_Y^2$$

ρ = συντελεστής συσχέτισης

Αναζητώ $(1-a)\%$ Δ.Ε. για την παράμετρο $\mu_X - \mu_Y$

$$\text{Ορίζω } D_i := X_i - Y_i$$

$$\Rightarrow \bar{D} = \bar{X} - \bar{Y}$$

$$S_D^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (D_i - \bar{D})^2$$

$$(1-a)\% \text{ Δ.Ε. } \bar{D} \pm t_{n-1; a/2} \frac{S_D}{\sqrt{n}}$$

Άσκηση

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ.} \sim f(x; \theta_1; \theta_2) = \frac{\theta_2}{\theta_1} x^{\theta_2-1} e^{-\frac{x^{\theta_2}}{\theta_1}} \quad , \quad x > 0, \quad \theta_1, \theta_2 > 0$$

θ_2 γνωστό

$$1) \text{ Να δείχθει ότι η } Q = \frac{2 \sum_{i=1}^n X_i^{\theta_2}}{\theta_1} \text{ είναι αντιστρεπτή ποσότητα για το } \theta_1$$

$$\text{Έστω } Q = \sum_{i=1}^n Y_i \quad ,$$

$$Y_i = 2 \frac{X_i^{\theta_2}}{\theta_1} \Rightarrow X = \left(\frac{\theta_1 Y}{2} \right)^{1/\theta_2}$$

$$\frac{dx}{dy} = \frac{1}{\theta_2} \left(\frac{\theta_1 y}{2} \right)^{1/\theta_2 - 1} \frac{\theta_1}{2}$$

$$f_Y(y) = f_X(x) \left| \frac{dx}{dy} \right| = \frac{\theta_2}{\theta_1} \left[\left(\frac{\theta_1 y}{2} \right)^{1/\theta_2} \right]^{\theta_2 - 1} e^{-\frac{\left(\frac{\theta_1 y}{2} \right)^{\theta_2}}{\theta_1}} \frac{\theta_1}{2\theta_2} \left(\frac{\theta_1 y}{2} \right)^{1/\theta_2 - 1} = \frac{1}{2} e^{-y/2} \quad , \quad y > 0$$

$$Y \sim \chi_2^2 \Rightarrow Y_i \sim \chi_2^2$$

$$\text{Άρα } Q = \sum_{i=1}^n Y_i \sim \chi_{2n}^2$$

2) Να δοθεί ένα $(1-a)\%$ Δ.Ε. για το θ_1

$$\chi^2_{2n; 1-a/2} \leq \frac{2 \sum_{i=1}^n X_i^{\theta_2}}{\theta_1} \leq \chi^2_{2n; a/2}$$

$$\frac{2 \sum_{i=1}^n X_i^{\theta_2}}{\chi^2_{2n; a/2}} \leq \theta_1 \leq \frac{2 \sum_{i=1}^n X_i^{\theta_2}}{\chi^2_{2n; 1-a/2}}$$

II) Γενική Μέθοδος Εύρεσης Διαστημάτων

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ. } \sim f(x; \theta)$$

T εκτιμήτρια της θ

Κατανομή της T $f_T(t, \theta)$

Αναζητώ συναρτήσεις $h_1(\theta)$ και $h_2(\theta)$

$$\text{τ.ω. } P(h_1(\theta) \leq T \leq h_2(\theta)) = 1 - (p_1 + p_2) \quad (1)$$

όπου $0 \leq p_1 + p_2 \leq 1$

$$0 \leq p_1 + p_2 \leq a$$

Παράδειγμα 1

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ. } \sim U(0; \theta)$$

$$T = \max X_i$$

T επαρκής και πλήρης και ΕΜΠ

$$f_T(t, \theta) = \frac{n}{\theta} \left(\frac{t}{\theta} \right)^{n-1}, \quad 0 \leq t \leq \theta$$

$$= \frac{nt^{n-1}}{\theta^n}, \quad 0 \leq t \leq \theta$$

Αναζητώ $h_1(\theta)$ και $h_2(\theta)$

$$\int_{h_1(\theta)}^{h_2(\theta)} f_T(t, \theta) dt = \int_{h_1(\theta)}^{h_2(\theta)} \frac{nt^{n-1}}{\theta^n} dt = 1 - (p_1 + p_2) \quad \text{από την (1)}$$

$$\int_0^{h_1(\theta)} \frac{nt^{n-1}}{\theta^n} dt = p_1 \Rightarrow \frac{(h_1(\theta))^n}{\theta^n} = p_1 \Rightarrow h_1(\theta) = \theta p_1^{1/n}$$

$$\int_{h_2(\theta)}^{\theta} \frac{nt^{n-1}}{\theta^n} dt = p_2 \Rightarrow \frac{(\theta - h_2(\theta))^n}{\theta^n} = p_2 \Rightarrow h_2(\theta) = \theta(1 - p_2)^{1/n}$$

Με πιθανότητα $1 - (p_1 + p_2)$

$$\theta p_1^{1/n} \leq T \leq \theta(1 - p_2)^{1/n}$$

$$\Rightarrow \frac{p_1^{1/n}}{T} \leq \frac{1}{\theta} \leq \frac{(1 - p_2)^{1/n}}{T}$$

$$\Rightarrow T(1 - p_2)^{-1/n} \leq \theta \leq T p_1^{-1/n}$$

Αναζητώ τώρα Δ.Ε. $(1 - a)\%$

$$p_1 + p_2 = a$$

$$L = T p_1^{-1/n} - T(1 - p_2)^{-1/n} = T \left[p_1^{-1/n} - (1 - p_2)^{-1/n} \right] = T \left\{ p_1^{-1/n} - [1 - (a - p_1)]^{-1/n} \right\}$$

$$= T \left[p_1^{-1/n} - (1 - a + p_1)^{-1/n} \right]$$

$$\frac{\partial L}{\partial p_1} = T \left[-\frac{1}{n} p_1^{-1/n-1} + \frac{1}{n} (1 - a + p_1)^{-1/n-1} \right] = -\frac{T}{n} \left[p_1^{-1/n-1} - (1 - a + p_1)^{-1/n-1} \right]$$

$$p_1 \leq (1-a) + p_1 \Rightarrow p_1^{-1/n-1} \geq (1-a+p_1)^{-1/n-1}$$

$$\Rightarrow \frac{\partial L}{\partial p_1} \leq 0 \Rightarrow L \searrow$$

$$0 \leq p_1 + p_2 \leq 1$$

$$p_1 + p_2 = a \Rightarrow p_2 = a - p_1$$

$$0 \leq p_1 \leq p_1 + p_2 = a \Rightarrow 0 \leq p_1 \leq a$$

Άρα

$$\left. \begin{array}{l} 0 \leq p_1 \leq a \\ p_1 + p_2 = a \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{array}{l} p_1 = a \\ p_2 = 0 \end{array}$$

$(1-a)\%$ Δ.Ε. ελαχίστου μήκους για το θ από την $U(0;\theta)$ $\left(T, Ta^{-1/n}\right)$

III) Ασυμπτωτικά Διαστήματα Εμπιστοσύνης

(I) Κεντρικό Οριακό Θεώρημα(Κ.Ο.Θ.)

$$\left. \begin{array}{l} X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ.} \\ E(X_i) = \mu \\ \text{Var}(X_i) = \sigma^2 \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{D} N(0,1)$$

Προσεγγιστικά Δ.Ε.

1) σ^2 γνωστό

$$(1-a)\% \text{ Δ.Ε. για το } \mu \quad \bar{X} \pm z_{a/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

2) σ^2 άγνωστο

$$(1-a)\% \text{ Δ.Ε. για το } \mu \quad \bar{X} \pm z_{a/2} \frac{S}{\sqrt{n}} \quad (z_{a/2} \text{ γιατί όταν } n \rightarrow \infty \quad t_n \rightarrow N(0,1))$$

(II) Εκτιμήτρια Μεγιστης Πιθανοφάνειας

$$X_1, \dots, X_n \text{ τ.δ.} \sim f(x; \theta)$$

$$\frac{\hat{\theta} - \theta}{\sigma(\hat{\theta})} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{D} N(0,1)$$

$$\sigma^2(\hat{\theta}) = \frac{1}{nI(\theta)}$$

$$(1-a)\% \text{ Δ.Ε. για το } \theta \quad \hat{\theta} \pm z_{a/2} \sigma(\hat{\theta})$$

Παράδειγμα 1

$$X_1, \dots, X_n \sim E(\theta)$$

$$f(x; \theta) = \theta e^{-\theta x}, \quad x > 0$$

$$\hat{\theta} = \frac{1}{\bar{X}} \text{ Ε.Μ.Π.}$$

$$I(\theta) = \frac{1}{\theta^2}$$

$$\sigma^2(\hat{\theta}) = \frac{1}{n \frac{1}{\theta^2}} = \frac{\theta^2}{n}$$

$$\sigma^2(\hat{\theta}) = \frac{\hat{\theta}^2}{n} = \frac{1}{n\bar{X}^2}$$

$$\text{Άρα } (1-a)\% \text{ Δ.Ε. για το } \theta \quad \frac{1}{\bar{X}} \pm z_{a/2} \frac{1}{\bar{X}\sqrt{n}}$$

Παράδειγμα2

(α) Σε δείγμα 200 ατόμων, 80 ψηφίζουν υπέρ του Α. Να βρεθεί 95% Δ.Ε. για το ποσοστό του Α.

X = ο αριθμός των ατόμων που ψηφίζουν υπέρ του Α

$X \sim Bin(200, p)$

$$\text{Ε.Μ.Π. } \hat{p} = \frac{X}{n} = \frac{80}{200} = \frac{2}{5}$$

$$I(p) = \frac{n}{p(1-p)}$$

$$\sigma^2(p) = \frac{p(1-p)}{n}$$

$$\text{Άρα } (1-a)\% \text{ Δ.Ε. για το } p \quad \hat{p} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

Αντικαθιστώντας, Δ.Ε. (0.33, 0.47)

(β) Να βρεθεί ένα Δ.Ε. για τη διαφορά $(p_1 - p_2)$

όταν $X \sim Bin(n_1, p_1)$

$Y \sim Bin(n_2, p_2)$

$X \perp Y$

$$\hat{p}_1 = \frac{X}{n_1} \quad \frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1}}} \xrightarrow{D} N(0,1)$$

$$\hat{p}_2 = \frac{Y}{n_2} \quad \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{\sqrt{\frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}} \xrightarrow{D} N(0,1)$$

$$\text{Άρα } \hat{p}_1 - \hat{p}_2 \xrightarrow{D} N\left(p_1 - p_2, \frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}\right)$$

$(1-a)\%$ Δ.Ε. για το $(p_1 - p_2)$

$$\hat{p}_1 - \hat{p}_2 \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{n_2}}$$