

ΔΕ για την διασπορά σ^2 κανονικής κατανομής

Έστω X_1, X_2, \dots, X_n z.δ. από $N(\mu, \sigma^2)$

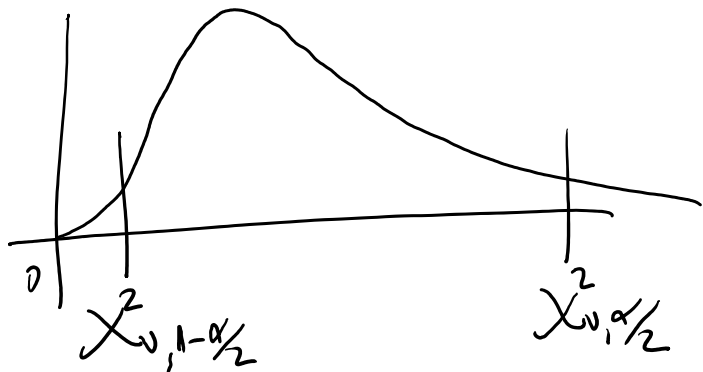
i) Έστω μ -γνωστό. Τότε: $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ (4.17)

Ζητάμε $Y(\hat{\sigma}^2, \sigma^2)$ z.λ. με κανονική κατανομή από παρατηρήσεις (σ^2)

Οπότε: $Z_i = \frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0,1) \Rightarrow \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma}\right)^2 \sim \chi_1^2$

Συνεπώς: $\sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \mu)^2}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$

Άρα: $Y(\hat{\sigma}^2, \sigma^2) = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} = \frac{n\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$



Άρα: $P(X_{n, 1-\alpha/2}^2 \leq \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \leq X_{n, \alpha/2}^2) = 1 - \alpha$

$$\Rightarrow P\left(\frac{1}{\chi^2_{v, \alpha/2}} \leq \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2} \leq \frac{1}{\chi^2_{v, 1-\alpha/2}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2}{\chi^2_{v, \alpha/2}} \leq \sigma^2 \leq \frac{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2}{\chi^2_{v, 1-\alpha/2}}\right) = 1 - \alpha$$

Ορίζεται το $100(1-\alpha)\%$ Δ.Ε για το σ^2 είναι:

$$\left[\frac{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2}{\chi^2_{v, \alpha/2}}, \frac{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2}{\chi^2_{v, 1-\alpha/2}} \right].$$

ii) Έστω μ -αγνώστο. Άρα: $S^2 = \frac{1}{v-1} \sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2$

Προσifatξη: $\frac{(v-1) \cdot S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{v-1}$

άρα: $\chi(\hat{S}^2, \sigma^2) = \frac{(v-1) \cdot S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{v-1}$

Διαφέρουσα απαιτούμενα για την εύρεση του Δ.Ε

ΠΑΡΑΤΗΡΗΣΗ Δε υπάρχουν βασισμένα ορισμοί

ορισμοί C_1 ή C_2 τ.ω.: $P(C_1 < \chi < C_2) = 1 - \alpha$.

Μνοστήθε $n \times$ να αίσθησε $G_2 = \chi^2_{\alpha/4}$

και $G_1 = \chi^2_{1-\frac{3\alpha}{4}}$

Ζωιδας διατήρησε G_1, G_2 z. w.

$$P(Y < G_1) = P(Y > G_2) = \frac{\alpha}{2}$$

Δ.Ε. για λόγο διασπορών

Έστω: x_1, x_2, \dots, x_n ζ.δ. από $N(\mu_x, \sigma_x^2)$

και: y_1, y_2, \dots, y_m ζ.δ. από $N(\mu_y, \sigma_y^2)$

Ζητάμε ΔΕ για το σ_x^2 / σ_y^2

i) μ_x, μ_y - γνωστά. Άρα:

$$\hat{\sigma}_x^2 = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_x)^2 \quad \text{ή} \quad \hat{\sigma}_y^2 = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (y_i - \mu_y)^2$$

ii) Έστω μ_x, μ_y - άγνωστα. Τότε:

$$S_x^2 = \frac{1}{n-1} \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad \text{ή} \quad S_y^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (y_i - \bar{y})^2$$

Γνωρίζουμε ότι: $\frac{(n-1) \cdot S_x^2}{\sigma_x^2} \sim \chi_{n-1}^2$

$$\text{ή} \quad \frac{(m-1) \cdot S_y^2}{\sigma_y^2} \sim \chi_{m-1}^2$$

λογοί:

$$\frac{\frac{(n-1) \cdot S_x^2}{\sigma_x^2 / n-1}}{(m-1) \cdot S_y^2} = \frac{S_x^2 / \sigma_x^2}{S_y^2} \sim F_{n-1, m-1} \quad (*)$$

$$\frac{\sigma_y^2 / (n-1)}{1/\sigma_y^2}$$

Zurück C_1, C_2 z. W.

$$P\left(C_1 \leq \frac{S_x^2 / \sigma_x^2}{S_y^2 / \sigma_x^2} \leq C_2\right) = 1 - \alpha \Rightarrow$$

$$\Rightarrow P\left(C_1 \leq \frac{S_x^2 / S_y^2}{\sigma_x^2 / \sigma_y^2} \leq C_2\right) = 1 - \alpha \Rightarrow$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{1}{C_2} \leq \frac{\sigma_x^2 / \sigma_y^2}{S_x^2 / S_y^2} \leq \frac{1}{C_1}\right) = 1 - \alpha$$

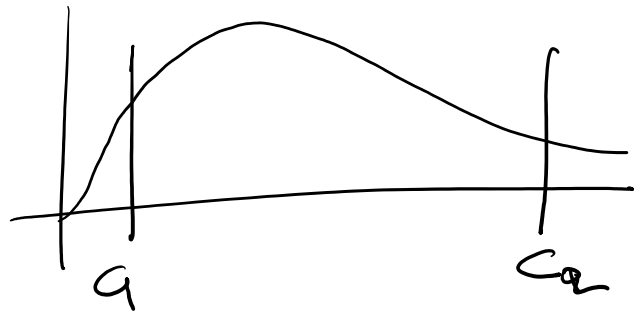
$$\Rightarrow P\left(\frac{S_x^2 / S_y^2}{C_2} \leq \frac{\sigma_x^2}{\sigma_y^2} \leq \frac{S_x^2 / S_y^2}{C_1}\right) = 1 - \alpha$$

also:

$$C_1 = F_{n-1, m-1, 1-\frac{\alpha}{2}}$$

oder

$$C_2 = F_{n-1, m-1, \frac{\alpha}{2}}$$



⊛ Der Kropfgröße ist fixiert näher:

$$\frac{\frac{(\mu-1)S_y^2}{\sigma_y^2} / \mu-1}{\frac{(\mu-1) \cdot S_x^2}{\sigma_x^2} / \mu-1} = \frac{\sigma_x^2 / \sigma_y^2}{S_x^2 / S_y^2} \sim F_{\mu-1, \mu-1}$$

Übers: $P(C_1' \leq \frac{\sigma_x^2 / \sigma_y^2}{S_x^2 / S_y^2} \leq C_2') = 1 - \alpha$

$$\Rightarrow P\left(C_1' \cdot \frac{S_x^2}{S_y^2} \leq \frac{\sigma_x^2}{\sigma_y^2} \leq C_2' \cdot \frac{S_x^2}{S_y^2}\right) = 1 - \alpha$$

also: $C_1' = F_{\mu-1, \mu-1, 1-\alpha/2}$

oder $C_2' = F_{\mu-1, \mu-1, \alpha/2}$

ΔΕ. για ποσοστά

Έστω X_1, X_2, \dots, X_n z.σ. από Bernoulli(p) με n -παρατηρήσεις. Να κατασκευαστεί ΔΕ για το p .

Η ΕΜΜ για το p είναι: $\hat{p} = \bar{X} = \frac{\sum X_i}{n} = \bar{p}$

Επίσης: $Y = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Bin}(n, p)$.

Από ΚΕΘ (έστω $n > 30$): $= \frac{Y - E(Y)}{\sqrt{V(Y)}} =$

$= \frac{Y - np}{\sqrt{np(1-p)}} \sim N(0,1) \rightarrow$ γινώσκων κατανομή

Ερώση: $P(-z_{\alpha/2} \leq \frac{Y - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$

$\Rightarrow P(-z_{\alpha/2} \leq \frac{\frac{Y}{n} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$

$$\Rightarrow P\left(\frac{Y}{n} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{P(1-P)}{n}} \leq P \leq \frac{Y}{n} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{P(1-P)}{n}}\right) = 1-\alpha$$

ΠΑΡΑΤΗΡΗΣΗ Επειδή η άγνωστη παραμέτρος P εμφανίζεται στα άκρα ως διαμετρικώς ανεκδοκωστής της απ' αυτής ως P με μια εμπειρία ως $\hat{P} = \frac{Y}{n}$ (εάν n -λογιστεί).

Τότε το Δ.Ε. είναι:

$$\frac{Y}{n} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{Y/n \cdot (1-Y/n)}{n}}$$

ΔΕ για διαφορά δύο παραμέτρων

Εάν $Y_1 \sim \text{Bin}(n_1, P_1)$ με n_1, n_2 -γινώσκων
 $Y_2 \sim \text{Bin}(n_2, P_2)$ Y_1, Y_2 ανεξ.

Ζητάμε Δ.Ε. για το: $P_1 - P_2$

Εξάρα: $E(Y_1) = n_1 P_1$, $V(Y_1) = n_1 P_1 (1 - P_1)$
 $E(Y_2) = n_2 P_2$, $V(Y_2) = n_2 P_2 (1 - P_2)$

App: m a. b. $\frac{y_1}{n_1} - \frac{y_2}{n_2}$ Est: $\hat{p}_1 - \hat{p}_2$

$$E\left[\frac{y_1}{n_1} - \frac{y_2}{n_2}\right] = E\left[\frac{y_1}{n_1}\right] - E\left[\frac{y_2}{n_2}\right] = p_1 - p_2$$

$$V\left[\frac{y_1}{n_1} - \frac{y_2}{n_2}\right] = V\left[\frac{y_1}{n_1}\right] + V\left[\frac{y_2}{n_2}\right] = \frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}$$

Ans. KO Θ :

$$\frac{\left(\frac{y_1}{n_1} - \frac{y_2}{n_2}\right) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}} \sim N(0,1) \quad (\text{Approximation})$$

To construct a D.E. interval:

$$\left(\frac{y_1}{n_1} - \frac{y_2}{n_2}\right) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\frac{y_1}{n_1}(1-\frac{y_1}{n_1})}{n_1} + \frac{\frac{y_2}{n_2}(1-\frac{y_2}{n_2})}{n_2}}$$

