

19ο 13/12/2017

7.5] Έστω X_1, \dots, X_n ένα τυχαίο δείγμα από την
εξθετική f με παράμετρο $\theta > 0$. Να βρείτε την
επιτιμήτρια εστών μας την ΕΜΠ για το θ .

$X \sim \text{Exp}(\theta)$ δηλ X έχει πυκνότητα $\theta e^{-\theta x}$, $x \geq 0$

τότε $E(X) = \frac{1}{\theta}$.

$$\frac{1}{\theta} = \bar{X} \Rightarrow \hat{\theta} = \frac{1}{\bar{X}}$$

↑ ↑
εξθετική f δείγμα f εστών

$$L(\theta | x_1, \dots, x_n) = L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i | \theta) = \prod_{i=1}^n (\theta e^{-\theta x_i}) = \theta^n e^{-\theta \sum x_i}$$

$$\ell(\theta) = \log L(\theta) = n \log(\theta) - \theta \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\ell'(\theta) = \frac{n}{\theta} - \sum_{i=1}^n x_i = 0 \Rightarrow \frac{n}{\theta} = \sum x_i \Rightarrow \theta = \frac{n}{\sum x_i} = \frac{1}{\bar{x}}$$

$$\hat{\theta} = \frac{1}{\bar{x}}$$

(ίδια με αυτήν των ποσών).

$$\ell''(\theta) = \frac{-n}{\theta^2} < 0 \quad \text{οπότε} \quad \ell'(\theta) = 0 \Rightarrow \theta \text{ σημείο τερματισμού.}$$

7.4) $X_1, \dots, X_n \sim f(x|\theta) = \theta x^{\theta-1}, \quad 0 < x < 1 \quad (\theta > 0).$

Βρείτε ΕΜΠ και Σημειώματα ποσών για το θ .

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^v f(x_i | \theta) = \prod_{i=1}^v \theta x_i^{\theta-1} = \theta^v \left(\prod_{i=1}^v x_i \right)^{\theta-1}$$

$$l(\theta) = v \log \theta + (\theta-1) \log \prod_{i=1}^v x_i = v \log \theta + (\theta-1) \sum_{i=1}^v \log x_i$$

$$l'(\theta) = \frac{v}{\theta} + \sum_{i=1}^v \log x_i = 0 \Rightarrow \frac{v}{\theta} = -\sum \log x_i$$

$$\frac{\theta}{v} = \frac{1}{-\sum \log x_i}$$

EMΠ

$$\hat{\theta} = \frac{v}{-\sum \log x_i}$$

$$l''(\theta) = -\frac{v}{\theta^2} < 0.$$

$$E\left(\frac{v}{-\sum \log x_i}\right) = v E\left(\frac{1}{\sum (-\log x_i)}\right)$$

Έστω $X \sim f(x|\theta) = \theta x^{\theta-1}$. Θα βρω την συνάρτηση της

$$Y = -\log X, \quad Y \in (0, \infty)$$

$$\text{Για } y > 0, \quad F_Y(y) = P(-\log X \leq y) = P(\log X \geq -y)$$

$$= P(X \geq e^{-y}) = 1 - P(X < e^{-y})$$

$$= 1 - P(X \leq e^{-y}) \quad (X \text{ συνεχής})$$

$$F_Y(y) = 1 - F_X(e^{-y}) \Rightarrow f_Y(y) = -f_X(e^{-y}) \cdot (e^{-y})'$$

$$= e^{-y} f_X(e^{-y})$$

$$= e^{-y} \theta (e^{-y})^{\theta-1}$$

$$= \theta e^{-\theta y}, \quad y > 0$$

$-\log X \sim \text{Exp}(\theta)$. Άρα $-\log X_1, \dots, -\log X_n \sim \text{Exp}(\theta) \equiv \Gamma(1, \theta)$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^v (-\log x_i) \sim \Gamma(1 \dots + 1, \theta) = \Gamma(v, \theta)$$

$$W = \sum_{i=1}^v (-\log x_i) \Rightarrow f_W(w) = \frac{\theta^v}{\Gamma(v)} w^{v-1} e^{-\theta w}, \quad w > 0$$

$$E(\hat{\theta}) = E\left(\frac{v}{W}\right) = v E\left(\frac{1}{W}\right) = v \frac{\theta^v}{\Gamma(v)} \frac{\Gamma(v)}{\theta^{v-1}} \int_0^{\infty} \frac{1}{w} w^{v-1} e^{-\theta w} dw$$

$$= v \frac{\theta^v}{\Gamma(v)} \frac{\Gamma(v-1)}{\theta^{v-1}} \int_0^{\infty} \text{numerosas } \Gamma(v-1, \theta) dw \quad w^{v-2} = w^{(v-1)-1}$$

$$= v \frac{\theta \Gamma(v-1)}{(v-1)\Gamma(v-1)} = \frac{v}{v-1} \theta \quad (v \geq 2) \quad (\text{f' } \Gamma(v) = \infty \text{ για } v=1)$$

$$E(\hat{\theta}) = \frac{v}{v-1} \theta \Rightarrow E\left(\frac{v-1}{v} \hat{\theta}\right) = \theta \quad \text{δηλ. η } \frac{v-1}{-\sum \log x_i} \text{ είναι ατξρβλμν.}$$

Ευχρηστικά Ποσών

$$E(X) = \int_0^1 x \theta x^{\theta-1} dx = \theta \int_0^1 x^{\theta} dx = \frac{\theta}{\theta+1}$$

$$\frac{\theta}{\theta+1} = \bar{x} \Rightarrow \theta = (\theta+1) \bar{x}, \quad \theta(1-\bar{x}) = \bar{x},$$

$$\hat{\theta} = \frac{\bar{x}}{1-\bar{x}}$$

Ευχρηστικά Ποσών

Για την απόδειξη χρειαζομαι την ανισότητα Jensen:

$$\text{Αν } g \text{ κυρτή} \Rightarrow E g(\bar{x}) \geq g(\mu) \quad (\mu = E(x)).$$

$$g(x) = \frac{x}{1-x}, \quad 0 < x < 1 \quad \text{κυρτή} \quad g''(x) = \frac{2(x+1)}{(1-x)^2} > 0$$

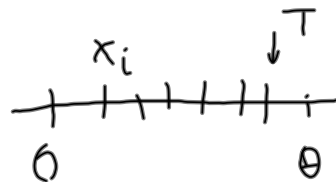
$$E(\hat{\theta}) = E(g(\bar{x})) > g(E\bar{x}) = g\left(\frac{\theta}{\theta+1}\right) = \frac{\frac{\theta}{\theta+1}}{1-\frac{\theta}{\theta+1}} = \theta$$

7.6] $\{ \text{Εξίσω } X_1, X_2, \dots, X_n \sim U(0, \theta), \theta > 0 \text{ άγνωστο.} \}$ Ομοιόμορφη με διάστημα $(0, \theta)$

Θέτουμε $T = T(X_1, \dots, X_n) = \max\{X_1, \dots, X_n\}$.

Να υπολογιστεί η τεροληψία $b(T)$ της T ως εκτιμητής του θ .

$$b(T) = E(T) - \theta.$$



Υπολογίζω την πυκνότητα $f_T(t)$.

$$F_T(t) = P(T \leq t) = P(\max_{i=1, \dots, n} \{X_i\} \leq t) = P(X_1 \leq t, X_2 \leq t, \dots, X_n \leq t)$$

$$\stackrel{\text{αξί.}}{=} P(X_1 \leq t) \cdot P(X_2 \leq t) \cdot \dots \cdot P(X_n \leq t) = F_{X_1}(t) \cdot \dots \cdot F_{X_n}(t)$$

$$\left[\begin{array}{l} F_{X_i}(t) = \frac{t}{\theta}, \quad 0 \leq t \leq \theta \\ \quad \quad \quad = 1, \quad t \geq \theta \end{array} \right] \quad \begin{array}{l} = \left(\frac{t}{\theta}\right)^n, \quad 0 \leq t \leq \theta \\ = 1, \quad t \geq \theta \end{array}$$

$$f_T(t) = F_T'(t) = \left[\left(\frac{t}{\theta} \right)^v \right]' = v \left(\frac{t}{\theta} \right)^{v-1} \cdot \frac{1}{\theta} = \frac{v}{\theta^v} t^{v-1}, \quad 0 < t < \theta.$$

$$E(T) = \int_0^{\theta} t f_T(t) dt = \frac{v}{\theta^v} \int_0^{\theta} t^v dt = \frac{v}{\theta^v} \cdot \frac{\theta^{v+1}}{v+1} = \frac{v}{v+1} \theta$$

$$b(T) = E(T) - \theta = \frac{v}{v+1} \theta - \theta = -\frac{1}{v+1} \theta \quad (\text{εξαρτησιμότητα της } T)$$

7.10] Έστω $X_1, \dots, X_n \sim N(0, \sigma^2)$ [$\theta = \sigma^2$ άγνωστο].

(α) Ν.Α.Ο. η $T_1 = \frac{1}{v} \sum_{i=1}^v X_i^2$ είναι ανεξάρτητη εκτίμηση της διασποράς σ^2 , αλλά η $\sqrt{T_1}$ δεν είναι ανεξάρτητη για τον γνωστό απόλυτο σ .

(β) Ν.Α.Ο. η $T_3 = \frac{1}{v} \sqrt{\frac{\pi}{2}} \sum_{i=1}^v |X_i|$ είναι ανεξάρτητη για το σ .

$$(a) E(T_1) = E\left(\frac{1}{v} \sum_{i=1}^v X_i^2\right) = \frac{1}{v} \sum_{i=1}^v E(X_i^2)$$

$$\left. \begin{array}{l} X_i \sim N(0, \sigma^2) \\ E(X_i) = 0 \\ \text{Var}(X_i) = \sigma^2 \end{array} \right\} \Rightarrow E(X_i^2) = \text{Var}(X_i) + [E(X_i)]^2 = \sigma^2 + 0^2 = \sigma^2$$

$$E(T_1) = \frac{1}{v} \sum_{i=1}^v \sigma^2 = \frac{1}{v} \cdot v \sigma^2 = \sigma^2 \quad (\text{αφ'ερ'οδ'ι'οτ'η}).$$



$(\sqrt{x})'' < 0$
 π.σ. κοίλη

Jensen: $Eg(x) \leq g(Ex)$
 όταν g κοίλη

$$\text{Άρα } E\sqrt{T_1} < \sqrt{ET_1} = \sqrt{\sigma^2} = \sigma.$$

$$T_1 = \frac{\sigma^2}{v} \cdot \gamma_v \quad \gamma_v \sim \chi_v^2 \equiv \Gamma\left(\frac{v}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

$$\sqrt{T_1} = \frac{\sigma}{\sqrt{v}} \sqrt{\gamma_v} \quad E\sqrt{T_1} = \frac{\sigma}{\sqrt{v}} E\sqrt{\gamma_v} = \frac{\sigma}{\sqrt{v}} \int_0^{\infty} \sqrt{y} \frac{(1/2)^{v/2}}{\Gamma(v/2)} y^{v/2-1} e^{-y/2} dy$$

$$E\sqrt{T_1} = \frac{\sigma}{\sqrt{v}} \frac{\sqrt{2} \Gamma(\frac{v+1}{2})}{\Gamma(\frac{v}{2})} \quad \frac{\sqrt{2} \Gamma(\frac{v+1}{2})}{\sqrt{v} \Gamma(\frac{v}{2})} < 1 \quad v=1,3,\dots$$

Άρτιότυπα είναι n

$$\frac{\sqrt{v} \Gamma(\frac{v+2}{2})}{\sqrt{2} \Gamma(\frac{v+1}{2})} \sqrt{T_1} \quad (\gamma_1 \alpha \gamma_0 \sigma)$$

$$(b) \quad T_3 = c_v \sum_{i=1}^v |X_i| \quad X_i \sim N(0, \sigma^2) \Rightarrow \frac{X_i - 0}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

$$\frac{X_i}{\sigma} = Z_i \Rightarrow X_i = \sigma Z_i \quad Z_i \sim N(0, 1)$$

$$T_3 = c_v \cdot \sigma \cdot \sum_{i=1}^v |Z_i|$$

$$Z \sim N(0, 1), \quad E|Z| = ? \quad E|Z| = \int_{-\infty}^{\infty} |z| \varphi(z) dz = 2 \int_0^{\infty} z \varphi(z) dz$$

$$\varphi(z) = c e^{-z^2/2} \quad \log \varphi(z) = \log c - \frac{z^2}{2}$$

$$(\log \varphi(z))' = -z$$

$$\frac{\varphi'}{\varphi} = -z \quad \varphi' = -z \varphi(z)$$

$$z \varphi(z) = -\varphi'(z)$$

$$\int_0^{\infty} z \varphi(z) dz = \int_0^{\infty} (-\varphi'(z)) dz = -\varphi(\infty) + \varphi(0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-0^2/2}$$

$$\Rightarrow \int_0^{\infty} z \varphi(z) dz = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \Rightarrow E|Z| = 2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$E|Z_i| = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \quad i=1, 2, \dots, v, \quad E(T_3) = c_v \cdot \sum_{i=1}^v E|Z_i| = v c_v \cdot \sqrt{\frac{2}{\pi}} = 6$$

$$c_v = \frac{1}{v} \sqrt{\frac{\pi}{2}} \quad \text{d.h.} \quad \boxed{T_3 = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \frac{1}{v} \sum_{i=1}^v |X_i|} \quad \text{α φ φ. γ'α το 6.}$$

Εκτίμηση με διάστημα εμπιστοσύνης

Στόχος: Να κατασκευάσω ένα διάστημα εμπιστοσύνης (δ.ε.) ως φορέας $[L(x_1, \dots, x_n), U(x_1, \dots, x_n)]$

ώστε οι U, L να είναι ανεξάρτητες από άγνωστες παραμέτρους, $L \leq U$, και $P(L \leq \theta \leq U) = 1 - \alpha$.

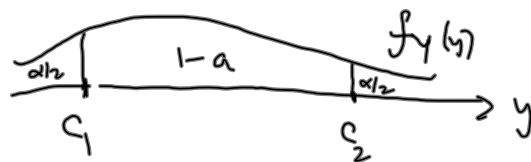
Τότε το $[L, U]$ καλείται δ.ε. για το θ με σωστή εστία εμπιστοσύνης (=σ.ε.) $1 - \alpha$.

Το α συνήθως είναι $5\% = 0.05$ ή $0.01 = 1\%$ οπότε
πλησιάζει για 95% ή 99% δ.ε.

Τεχνική: Έστω T μια επιφάνεια του θ , και $g(T, \theta)$ μια συνάρτηση που εξαρτάται και από την T , και από το άγνωστο θ .

Αποιώστε η τ.φ. $Y = g(T, \theta)$ να έχει μια γνωστή κατανομή που δεν εξαρτάται από το θ .

Έστω F_Y αυτή η κατανομή, και εσείς να έχετε ότι η Y έχει πυκνότητα $f_Y(y) = F_Y'(y)$.



Οι σταθμείς $c_1 < c_2$ υπολογίζονται από $F_Y(c_1) = \frac{\alpha}{2}$, $F_Y(c_2) = 1 - \frac{\alpha}{2}$.

$$\text{Ώστε } P[c_1 \leq Y \leq c_2] = 1 - \alpha$$

$$P[c_1 \leq g(T, \theta) \leq c_2] = 1 - \alpha$$

Αν οι ανισότητες $c_1 \leq g(T, \theta) \leq c_2$

μπορούν να ληθούν ως προς θ , και προκύψει

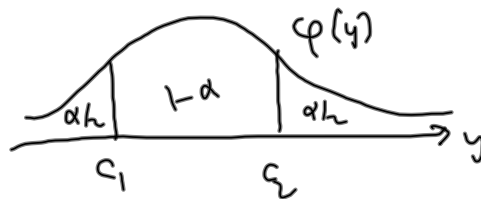
$$c_1 \leq g(T, \theta) \leq c_2 \Leftrightarrow L(T, c_1) \leq \theta \leq U(T, c_2),$$

Ώστε το $[L, U]$ είναι το επιθυμητό δ.ε.

Παράδειγμα: Έστω $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta, 1)$ $\theta \in \mathbb{R}$.

Τότε $\bar{X} \sim N(\theta, \frac{1}{n}) \Rightarrow \bar{X} - \theta \sim N(0, \frac{1}{n}) \Rightarrow \sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \sim N(0, 1)$

$T = \bar{X}$, $g(T, \theta) = \sqrt{n}(\bar{X} - \theta) = Y \sim N(0, 1)$



$$c_2 = z_{\alpha/2} \quad c_1 = -z_{\alpha/2}$$

$$P(-z_{\alpha/2} \leq \sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \leq z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

$$-z_{\alpha/2} \leq \sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow \bar{X} - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} \leq \theta \leq \bar{X} + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}$$

$$\text{Το δ.ε. } \left[\bar{X} - \frac{1}{\sqrt{V}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{1}{\sqrt{V}} z_{\alpha/2} \right]$$

είναι $(1-\alpha)$ -δ.ε. για το $\theta = \mu$ με $N(0,1)$.