

17/04/2019

Μέθοδος Ποινών: Έστω τ.δ.  $x_1, \dots, x_n$  από π.π.δ.  $f(x, \theta)$ ,

$$\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}^r, \text{ όπου } \theta = (\theta_1, \dots, \theta_r) \in \mathbb{R}^r$$

Παράμετρος Ποινών:  $b_k = E(x^k) \stackrel{\text{def}}{=} \begin{cases} \int x^k f(x, \theta) dx, & \text{χ.ω.π.π.} \\ \sum_x x^k f(x, \theta), & \text{χ.δ.ο.κ.} \end{cases} =$

$$= b_k(\theta) = b_k(\theta_1, \dots, \theta_r)$$

Δειγμοκρατικές Ποινές:  $m_k \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k, \quad k=1, 2, \dots \quad (\text{π.χ. } m_1 = \bar{x})$

Για τις παράμετρος ποινές και τις δειγμοκρατικές έχουμε το ελμς:

①  $E(m_k) = b_k, \quad \forall k=1, 2, \dots$

Απόδ.

$$E(m_k) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(x_i^k) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int x_i^k f(x_i, \theta) dx_i.$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n b_k = \frac{1}{n} n b_k = b_k //$$

②  $m_k \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} b_k, \quad \forall k=1, 2, \dots$   
(εξασφ. πιθανότητα)

(Αυτό αποδεικνύεται με τον ορισμό νόμο των μεγάλων αριθμών.)

Τα ① & ② μαζί δίνουν ότι:  $b_k \approx m_k, \quad \forall k=1, 2, \dots$

\* Για  $b_k = m_k, \quad \forall k=1, 2, \dots$  έχω βάλει κάποιες ετικέτες. Σωστά περιμένα η ετικέτα με  $r$  ογκίστας. Τότε ετικέτες ότες και οι παραβλεπόμενοι που έχω!

Πρόσδοκος: Εφίγων 6m τω  $b_k(\theta_1, \dots, \theta_r) = m_k$ , για  $k=1, \dots, r$

Παράδειγμα: Εστω τ.δ.  $x_1, \dots, x_n$  από  $N(\mu, \sigma^2)$ ,  
 $\mu, \sigma^2$ : άγνωστα. Να βρεθούν οι εκτιμητές ποσών  
τω  $\mu, \sigma^2$ .

Λύση

Οι εκτιμητές ποσών τω  $\mu$  και  $\sigma^2$  θα βρεθούν  
από την λύση:  $b_1 = m_1$   
 $b_2 = m_2$ .

Θα πωσω ότι  $b_1 \stackrel{op}{=} E(x) = \mu$ .

$$b_2 \stackrel{op}{=} E(x^2) = \text{Var}(x) + (E(x))^2 = \sigma^2 + \mu^2.$$

$$\text{Ετσι } b_1 = m_1 \stackrel{op}{=} \frac{1}{n} \sum x_i = \bar{x}$$

$$\sigma^2 + \mu^2 \stackrel{op}{=} \frac{1}{n} \sum x_i^2 \Rightarrow \sigma^2 = \frac{1}{n} \sum x_i^2 - \bar{x}^2.$$

$\Rightarrow$  Άρα οι εκτιμητές ποσών τω  $\mu, \sigma^2$  είναι  $\hat{\mu} = \bar{x}$ .

$$\underline{\underline{\text{και}}} \quad \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum x_i^2 - \bar{x}^2 = \frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2.$$

Παρατηρεί λοιπόν ότι οι εκτ. ποσών εμπίπτουν  $b_i$   
εμπ.

Παράδειγμα: Έστω τ.δ.  $x_1, \dots, x_n$  από  $U(0, \theta)$ .

Νοί βρεθούν οι εκτιμητές ποσών τμς  $\theta$ .

Λύση

Οι εκτιμητές ποσών τμς  $\theta$ , θα προκύψουν από την λύση  $b_1 = m_1$ .

$$b_1 = E(x) = \frac{\theta + 0}{2} = \frac{\theta}{2}$$

$$m_1 = \frac{1}{n} \sum x_i = \bar{x}$$

$$\frac{\theta}{2} = \bar{x} \Rightarrow \theta = 2\bar{x}$$

Άρα ο εκτιμητής ποσών τμς  $\theta$  θα είναι  $\hat{\theta} = 2\bar{x}$ .  
Ο ΕΛΠ  $\frac{n+1}{n} x_{(n)}$ .

Παράδειγμα: Έστω τ.δ.  $x_1, \dots, x_n$  από  $G(a, b)$ .

Νοί βρεθούν οι εκτιμητές ποσών τω  $a, b$ .

Λύση

Οι εκτιμητές ποσών  $a, b$  θα προκύψουν από λύση ως προς  $a, b$  των εξισώσεων:

$$b_1 = m_1 = \frac{1}{n} \sum x_i = \bar{x}$$

$$b_2 = m_2 = \frac{1}{n} \sum x_i^2$$

$$b_1 = E(x) = a + b$$

$$b_2 = E(x^2) = \text{Var}(x) + (E(x))^2 = a^2 + b^2$$

Προκύπτει από το παραπάνω ότι  $a + b = \bar{x}$ .

$$a^2 + b^2 = \frac{1}{n} \sum x_i^2 \Rightarrow$$

$$\hat{a} = \frac{\bar{x}^2}{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\hat{b} = \frac{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2}{\bar{x}}$$

\* Παρατηρείται ότι οι ΕΛΠ  $\hat{a}, \hat{b}$  είναι αναμετατρέψιμοι.

## ΚΕΦΑΛΑΙΟ 9 :

### Διαστήματα Ενιστοσύμης:

Έστω τ.δ.  $X_1, \dots, X_n$  από πληθυσμό  $f(x, \theta)$ ,  $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$ .

Μελετήθηκε ως τύπος την εκτίμηση σε εμπείρο.  
Προβλεπόμενη να προσδιοριστεί για στατική ερωτηματολόγιο  $T = T(X_1, \dots, X_n)$  η οποία εκτελεί (προσγγίζει) την άγνωστη παράμετρο  $\theta$ .

π.χ: Αν το  $X_1, \dots, X_n$  είναι από  $N(\mu, \sigma^2)$

το  $\bar{X}$  είναι ΑΟΕΔ, ΕΥΠ, ροήω - τμς  $\mu$ .

Ορισμός: Έστω τ.δ.  $X_1, \dots, X_n$  από  $f(x, \theta)$ ,  $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$ .

και  $L = L(X)$  και  $U = U(X)$  2 στατιστικές συναρτήσεις με  $L < U$ . Το δ.ε. για την παράμετρο  $\theta$  (ή γενικότερα για  $g(\theta)$ ) με βαθμό ενιστοσύμης (β.ε.)  $100(1-\alpha)\%$  ορίζεται:

$$P(L(X) < \theta < U(X)) = 1 - \alpha, \quad 0 < \alpha < 1.$$

Παρατηρήσεις: α) Το  $\alpha$  επιλέγεται, στην πράξη να είναι

$\alpha = 0,05$  ή  $0,01$  ή  $0,1$ .

β) Αν  $X_1, \dots, X_n$  είναι η παρατηρητέα τιμή του τ.δ.  $X_1, \dots, X_n$ , τότε το  $(1-\alpha)100\%$  δ.ε. για την  $\theta$  είναι το  $(L(x), U(x))$  και η ερώτηση του δ.ε. είναι η ίδια:

« Αν ενοφθαίσει την διαφθορά 100 φορές περίπου  $100(1-\alpha)\%$  φορές η άγνωστη  $\theta$  να βρίσκεται στο  $(L(x), U(x))$  »

γ) Έως ότου να βρω περιπτώσεις του ενός δ.ε. για την  $\theta$  (ή την  $g(\theta)$ ) με β.ε.  $100(1-\alpha)\%$ .

Ποιο από αυτά είναι το καλύτερο;  
→ Δείνω που έχει το μικρότερο μήκος.

Ερώτηση: Πως μπορεί να κατασκευασθεί δ.ε.;  
→ Απάντηση: Μέθοδος αντίστροφης ποσοτήτων.

Ορισμός: (Αντίστροφης Ποσοτήτων)

Έστω τ.δ.  $X_1, \dots, X_n$  από πληθυσμό  $f(x, \theta), \theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$ .

Ολοκληρώσει αντίστροφης ποσοτήτων και ελπίσμων  $Q = Q(x, \theta)$  του τ.δ.  $\underline{x} = (x_1, \dots, x_n)$  και της παραμετρώ  $\theta$ . που η κατανομή της  $Q$  δεν εξαρτάται από την  $\theta$ .

Περιγραφή της μεθόδου της αντίστροφης ποσοτήτων:

Έστω  $Q = Q(x, \theta)$  η αντίστροφη ποσότητα και έστω  $f_Q$  η κατανομή της  $Q$  η οποία  $f_Q$  δεν εξαρτάται από το  $\theta$ .



Αν  $f_Q$  η κατανομή της  $Q$  και αν  $a_1, a_2$  είναι αντίστοιχα,  $\exists a_1, a_2$  αυθαίρετα της  $\Theta$  με  $a_1 < a_2$  και τ.ω  $P(a_1 < Q < a_2) = \int_{a_1}^{a_2} f_Q(q) dq = 1 - \alpha, \theta \in \Theta$ .

Πρόβλημα 9:  $1-\alpha = P(a_1 < Q(x, \theta) < a_2)$

\* Ένα πρόβλημα να λύσω την ανισότητα ως προς  $\theta$ , θα λυτοαίτητο:  $1-\alpha = P(L < \theta < U)$

Εφόσον άνω και κάτω όριοι, τότε στο όριο δ-ε το  $(L, U)$  είναι το  $100(1-\alpha)\%$  δ.ε για  $\theta$ .

Παράδειγμα: Έστω τ.δ.  $x_1, \dots, x_n$  από  $N(\mu, \sigma^2)$ , όπου  $\sigma^2$  γνωστό. Να βρεθεί το  $100(1-\alpha)\%$  δ.ε για την  $\mu$ .

Λύση

Θέσω  $Q = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$  και γινώσκω ότι  $n$

απόια  $N(0,1)$   $(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-1/2 \cdot x^2})$  δεν ελπίσεται από το  $\mu$ .

Από  $n$   $Q \sim N(0,1)$  είναι ανεξάρτητη μεταβλητή.

Αλλά  $Q$  ανεξάρτητη  $\exists a_1, a_2$  με  $a_1 < a_2$  με  $-\infty < a_1 < a_2 < \infty$

τ.ω  $P(a_1 < Q < a_2) = 1-\alpha \Rightarrow$

$$1-\alpha = P(a_1 < Q < a_2) = P\left(a_1 < \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < a_2\right) = P\left(\bar{x} - a_2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} - a_1 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

Από την \* και τα όρια του δ.ε. \* είναι  $100(1-\alpha)\%$  δ.ε για την  $\mu$ . είναι:

$\left(\bar{x} - a_2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + a_1 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$   $\left\{ \begin{array}{l} \text{Υπάρκων πάντα τέτοια } a_1, a_2 \text{ να} \\ \text{αποτεί δ.ε. για την } \mu. \text{ λοιπότε} \\ \text{αυτά είναι εκείνο να έχει} \\ \text{ελάχιστο μήκος.} \end{array} \right.$

Τύπο θα βρω το διάνυσμα με το ελάχιστο μήκος  
ή όπως τα  $a_1, a_2$  με  $a_1 < a_2$  και  $\int_{a_1}^{a_2} f_{\theta}(a) da = 1 - \alpha$   
που σημαίνει σε  $\delta$ -ε ελάχ. μήκος.

Μεμβρανώδη σημασία θα βω να ελαχιστοποιώ το  
μήκος  $l = \bar{x} - a_1 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} - (\bar{x} - a_2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$  ή  $l = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} (a_2 - a_1)$

υπό το  $\int_{a_1}^{a_2} f_{\theta}(a) da = 1 - \alpha$  ή, επειδή  $Q \sim N(0,1)$

$$\int_{a_1}^{a_2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-1/2 \cdot q^2} da = \Phi(a_2) - \Phi(a_1) = 1 - \alpha$$

\* Ζητά ελαχιστοποίηση ως προς  $a_1, a_2$  του

$$l = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} (a_2 - a_1) \text{ υπό } \Phi(a_2) - \Phi(a_1) = 1 - \alpha$$

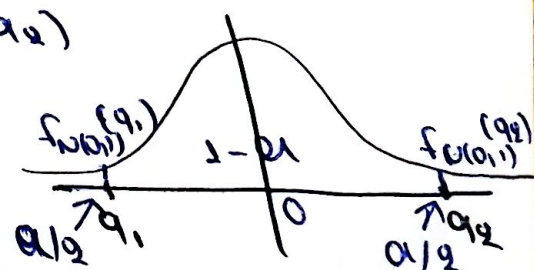
Οπότε  $\frac{dl}{da_1} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \left( \frac{da_2}{da_1} - 1 \right) = 0$

$$\frac{d}{da_1} (\Phi(a_2) - \Phi(a_1)) = 0 \Rightarrow$$

$$\frac{da_2}{da_1} \frac{d\Phi(a_2)}{da_2} - \frac{d}{da_1} \Phi(a_1) = 0 \Rightarrow \frac{da_2}{da_1} f_{N(0,1)}(a_2) = f_{N(0,1)}(a_1)$$
  
$$\Rightarrow \frac{da_2}{da_1} = \frac{f_{N(0,1)}(a_1)}{f_{N(0,1)}(a_2)} \quad (2)$$

Από (1) & (2) :  $\frac{dl}{da_1} = 0 \Rightarrow \frac{da_2}{da_1} = 1 \Rightarrow \frac{f_{N(0,1)}(a_1)}{f_{N(0,1)}(a_2)} = 1$

$$\Rightarrow f_{N(0,1)}(a_1) = f_{N(0,1)}(a_2)$$



Επιπλέον  $P(N(0,1) > a_2) = \alpha/2$

↓  
 από ορισμό αντίστοιχων  
 ελαστοστικών σημείων της  $N(0,1)$ .

$a_2 = z_{\alpha/2}$ .

Οπότε  $a_1 = -a_2 = -z_{\alpha/2}$ .

Το δ.ε. για την  $\mu$  ελαχίστων βηκούς προκύπτει  
 από το  $(\bar{x} - a_2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + a_1 \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$ .

Για  $a_2 = z_{\alpha/2}$  και  $a_1 = -z_{\alpha/2}$  είναι:

$(\bar{x} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$

Παράδειγμα: Έστω τ.δ.:  $X_1, \dots, X_n$  από  $N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma^2$ : άγνωστο

Να κατασκευάσετε δ.ε. για  $\mu$  με β.ε.  $100(1-\alpha)\%$ .

Λύση

Αντιγραμμή νομοτύπου:  $Q = \frac{\bar{x} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$

και τms  $Q$ , σύμφωνα με  $F_{n-1}$ , δεν αφορά το  $\mu$ .

Από @ αντίγραμμή,  $\exists a_1, a_2, -\infty < a_1 < a_2 < +\infty$ , ουσ. τms

$\mu$ . τ.ω:  $1-\alpha = P(a_1 < Q < a_2) = \int_{a_1}^{a_2} f_{t_{n-1}}(q) dq$ .

$\Rightarrow 1-\alpha = P(a_1 < Q < a_2) = P(a_1 < \frac{\bar{x} - \mu}{S/\sqrt{n}} < a_2)$

$= P(\bar{x} - a_2 \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} - a_1 \frac{S}{\sqrt{n}})$



Από ορίσμο του δ.ε., ένα δ.ε για να be B.E. 100(1-α)%. είναι το  $(\bar{x} - a_2 \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + a_1 \frac{s}{\sqrt{n}})$

Αναζητά δ.ε. be ελαχ. μήκος, δηλ αναζητά  $a_1, a_2$  που ελαχ. το  $l = \frac{s}{\sqrt{n}} (a_2 - a_1)$  υπό

$$1 - \alpha = \int_{a_1}^{a_2} f_{t_{n-1}}(q) dq \text{ ή } 1 - \alpha = F_{t_{n-1}}(a_2) - F_{t_{n-1}}(a_1) \quad (*)$$

$$\frac{dl}{da_1} = \frac{s}{\sqrt{n}} \left( \frac{da_2}{da_1} - 1 \right)$$

Από τnv  $(*)$  :  $\frac{d}{da_1} (F_{t_{n-1}}(a_2) - F_{t_{n-1}}(a_1)) = 0$

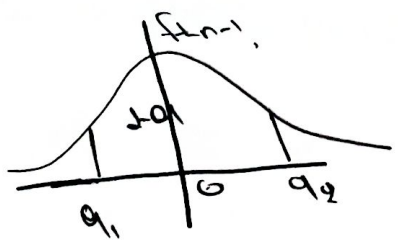
$$\Rightarrow \frac{da_2}{da_1} \frac{dF_{t_{n-1}}(a_2)}{da_2} = \frac{d}{da_1} F_{t_{n-1}}(a_1) = 0$$

$$\Rightarrow \frac{da_2}{da_1} f_{t_{n-1}}(a_2) - f_{t_{n-1}}(a_1) = 0$$

$$\Rightarrow \frac{da_2}{da_1} = \frac{f_{t_{n-1}}(a_1)}{f_{t_{n-1}}(a_2)} \quad (**)$$

Από τnv  $(**)$  :  $\frac{dl}{da_1} = 0 \Rightarrow \frac{da_2}{da_1} = 1$

$$\Rightarrow \frac{f_{t_{n-1}}(a_1)}{f_{t_{n-1}}(a_2)} = 1 \Rightarrow \boxed{f_{t_{n-1}}(a_1) = f_{t_{n-1}}(a_2)}$$



Για να ικανοποιηθούν αυτοί θα πρέπει  $q_1 = -q_2$ .

Aπο  $P(t_{n-1} > q_2) = \alpha/2$ .

$q_2 = t_{n-1, \alpha/2}$

Aπο το  $q_1, q_2$  που ελαχιστοποιούν το κρικος  $L$

είναι  $q_2 = t_{n-1, \alpha/2}, q_1 = -t_{n-1, \alpha/2}$ .

Aπο το δ.ε. για την  $\mu$  με β.ε.  $100(1-\alpha)\%$  ελαχιστο

κρινων είναι:

$(\bar{x} - t_{n-1, \alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + t_{n-1, \alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}})$