

Έστω  $X_1, \dots, X_n$  τ.δ. από  $\mathcal{U}[0, 1+\theta]$ ,  $\theta \geq 0$

(i) Βρείτε με τη μέθοδο των ροπών κατάληξη εκκιμήτρια (δηλ. κοιτάμε περιορισμούς), όπως επίσης να βρείτε εκκιμήτρια που να είναι συνάρτηση του  $X_{(n)}$ .

(ii) Υπολογίστε τη μεροληψία τους και το ΜΤΣ (ΜΣΕ).

Λύση

(i) α)  $X \sim \mathcal{U}[0, 1+\theta]$ , άρα για τη μέθοδο ροπών, λύνουμε

$$E(X) = \bar{X} \Leftrightarrow \frac{1+\theta}{2} = \bar{X} \Leftrightarrow \theta = 2\bar{X} - 1.$$

Προσοχή! Θέλουμε  $\theta \geq 0 \Leftrightarrow 2\bar{X} - 1 \geq 0$ ,

έτσι μόνο θα έχουμε εκκιμήτρια, δηλ. με τιμές στο  $[0, +\infty)$  που είναι και το εύρος τιμών του  $\theta$ . Άρα η τελική απάντηση πρέπει να λάβει υπόψη της αυτόν τον περιορισμό.

Τελικά επιλέγουμε  $\bar{\theta} = \max\{2\bar{X} - 1, 0\}$  (γράφεται και  $(2\bar{X} - 1)^+$ )

Παρατήρηση

$$E(2\bar{X} - 1) = 2E(\bar{X}) - 1 = 2E(X) - 1 = 2\left(\frac{1+\theta}{2}\right) - 1 = \theta, \forall \theta \geq 0.$$

Θα είχε λοιπόν κάποιος την τάση να πεί ότι φαίνεται καλή εκκιμήτρια, αφού ~~είναι~~ είναι αμερόληπτη. Όμως λόγω του περιορισμού δεν είναι εκκιμήτρια, π.χ. για  $v=1$

παρατηρούμε ότι όλες οι πραγματοποιήσεις  $x$ , με  $0 < x < \frac{1}{2}$ , θα οδηγούσαν σε αρνητικές τιμές του  $\bar{\theta}$ , που δεν είναι επιφειτό.

(β) Αν  $\lambda = 1 + \theta$ , τότε  $\theta \geq 0 \Leftrightarrow \lambda \geq 1$ .

Είδαμε ότι η  $\frac{v+1}{v} X_{(v)}$  είναι αμφόρνηξη ευρυμήτριά του  $\lambda$ , που αντιστοιχεί σε  $\mathcal{U}[0, \lambda]$ , όταν  $\lambda > 0$ .

Άρα η  $\frac{v+1}{v} X_{(v)} - 1$  θα ήταν α.ε. του  $\theta = \lambda - 1$ ,

αν  $\theta \geq -1$ . Λόγω του περιφρισμού, πρέπει και εδώ

να εξασφαλίσουμε ότι  $\frac{v+1}{v} X_{(v)} - 1 \geq 0$ .

Τελικά επιλέγουμε  $\tilde{\theta} = \max \left\{ \frac{v+1}{v} X_{(v)} - 1, 0 \right\}$

(π.χ. για  $v=1$ , παρατηρείστε ότι θα είχαμε το ίδιο πρόβλημα με  $0 < x < \frac{1}{2}$ , όπως πριν για την αρχική γύση που προέκυψε από τη μέθοδο των ροπών)

(ii) Παρατηρείστε ότι η  $\bar{\theta} = \max \{ 2\bar{X} - 1, 0 \}$  και

η  $\tilde{\theta} = \max \left\{ \frac{v+1}{v} X_{(v)} - 1, 0 \right\}$  είναι ευρυμήτρες

τύπου  $\max \{ Y, 0 \}$ , όπου η  $Y$  είναι συνεχής τ.μ.

Εδώ το 0, (ένα μόνο σημείο) παίρνει θετική πιθανότητα

αφού  $P(Y < 0) > 0$ , και έτσι οι  $\bar{\theta}$  και  $\tilde{\theta}$  είναι

μικτές τ.μ. (έχουν διακριτό και συνεχές μέρος).

Θα υπολογίσουμε πρώτα τη μεροληψία τους  $b(\bar{\theta})$  και  $b(\tilde{\theta})$

(αναμένουμε θετική μεροληψία, αφού  $E_{\theta}(Y) = \theta$ ,  $\forall \theta \geq 0$

και η  $Z = \max \{ 0, Y \} \geq Y \Rightarrow \underline{E_{\theta}(Z) \geq E_{\theta}(Y), \forall \theta \geq 0}$ )

[τα επιχειρήματα αυτά μας βοηθούν να ελέγχουμε τα τελικά αποτελέσματα],

Ξεκινάμε με τη  $\tilde{\theta}$ .

Έχουμε δείξει ότι  $f_{X(v)}(x; \lambda) = \frac{v x^{v-1}}{\lambda^v}$ ,  $0 \leq x \leq \lambda$ ,

άρα  $f_{X(v)}(x; \theta) = \frac{v \cdot x^{v-1}}{(1+\theta)^v}$ ,  $0 \leq x \leq 1+\theta$ .

Έχουμε  $\frac{v+1}{v} x - 1 \geq 0 \Leftrightarrow x \geq \frac{v}{v+1}$ . Άρα

$E(\tilde{\theta}) = \int_{\frac{v}{v+1}}^{\lambda} \underbrace{\left(\frac{v+1}{v} x - 1\right)}_{g(x)} \underbrace{\frac{v \cdot x^{v-1}}{\lambda^v}}_{f_{X(v)}(x)} dx =$

$\frac{v}{\lambda^v} \left[ \int_{\frac{v}{v+1}}^{\lambda} \frac{v+1}{v} x^v dx - \int_{\frac{v}{v+1}}^{\lambda} x^{v-1} dx \right] =$

$= \frac{v}{\lambda^v} \left[ \frac{v+1}{v} \left[ \frac{x^{v+1}}{v+1} \right]_{\frac{v}{v+1}}^{\lambda} - \left[ \frac{x^v}{v} \right]_{\frac{v}{v+1}}^{\lambda} \right] =$

$\frac{v}{\lambda^v} \left[ \frac{1}{v} \left( \lambda^{v+1} - \left(\frac{v}{v+1}\right)^{v+1} \right) - \frac{1}{v} \left( \lambda^v - \left(\frac{v}{v+1}\right)^v \right) \right]$

$= \dots = \lambda - 1 + \frac{1}{v+1} \left(\frac{v}{v+1}\right)^v \frac{1}{\lambda^v} \stackrel{1+\theta=\lambda}{=} \theta + \frac{1}{v+1} \left(\frac{v}{v+1}\right)^v \frac{1}{(1+\theta)^v}$

$\Rightarrow b(\tilde{\theta}) = E(\tilde{\theta}) - \theta = \frac{1}{v+1} \left(\frac{v}{v+1}\right)^v \frac{1}{(1+\theta)^v} > 0$

και πράγματι είναι φθίνουσα συνάρτηση του  $\theta$ , και το οποίο πάλι θα περιμέναμε, αφού όταν  $\theta \uparrow$ , τότε  $P(\tilde{\theta}=0) \downarrow$ , με αποτέλεσμα  $E(\tilde{\theta})$  να προσεγγίζει το  $\theta$ .

\*.  $E(X^+) = \int_0^{+\infty} x f_x(x) dx$ , αν  $X$  έχει σ.π.π.

Ερώτηση: Πως μπορούμε να υπολογίσουμε  $E(\max\{X, c\})$  ?  
για  $c \in \mathbb{R}$  και όχι κατ'ανάγκη 0 ?

Προαιρετική εργασία 1: (i) (όποιος θέλει μου φέρνει την εργασία)  
• Υπολογίστε το  $MSE(\tilde{\theta})$  (αριθμής έκφραση)

Για τη  $\bar{\theta}$  είναι πιο δύσκολος ο υπολογισμός της μεροληψίας

Σας δίνω τη σ.π.π. της κατανόμης του Bates, που είναι η κατανόμη του  $\bar{X}$ , από ανεξ + ισον.  $U(0,1)$  (ομοιομορφία στο  $(0,1)$ )

$$f_{\bar{X}}(x) = \frac{v}{2(v-1)!} \sum_{k=0}^v (-1)^k \binom{v}{k} (vx-k)^{v-1} \text{sgn}(vx-k), \quad (*)$$

όπου  $\text{sgn}(vx-k) = \begin{cases} -1 & , \text{αν } vx < k \\ 0 & , \text{αν } vx = k \\ 1 & , \text{αν } vx > k. \end{cases}$

Προαιρετική εργασία 1 (ii)

Ζητείται έκφραση για το  $b(\bar{\theta})$ , ως συνάρτηση του  $\theta$ .

Προερ. εργασία 1 (iii)

[υποδειξη: χρησιμ. πρώτα το  $\lambda$ ]  
+ ελέγξτε ότι για  $v=1$ , ότι συμπίπτει με  $b(\tilde{\theta})$ .

Υπολογίστε  $MSE(\bar{\theta})$  για  $v=2$ , και στη συνέχεια.  
(ανεξάρτητα της έκφρασης \*)

Χρησιμοπ. την (\*) για εύρεση τύπου του  $MSE(\bar{\theta})$  για αυθαίρετο  $v$ .

Προερ. εργασία 1 (iv)

Σχεδιάστε τα γράφημα των  $b(\bar{\theta})$ ,  $MSE(\bar{\theta})$

και  $b(\tilde{\theta})$ ,  $MSE(\tilde{\theta})$ , με τη βοήθεια λογισμικού της έρεσκέιας σας, για  $v=1, 2, 5, 10$ .

Ασκ. 17

Εστω  $X_1, \dots, X_n$  τ.δ. από  $N(\mu, \sigma^2)$ .  
Βρείτε εκτιμητήρια του  $\sigma^2$  της μορφής  $c \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ ,  
με το μικρότερο ΜΤΣ. (Υπόδ: χρησιμ. την Ασκ. 10).

Λύση

Έχει δείχσει στην Ασκ. 10 ότι  $Var(S^2) = \sigma^4 \left( \frac{\gamma_2}{v} + \frac{2}{v-1} \right)$ .

Όμως  $X_1, \dots, X_n$  τ.δ.  $N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \gamma_2 = 0$ .

Άρα  $Var(S^2) = \frac{2\sigma^4}{v-1}, v \geq 2$ .

Αν  $u = c \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ , τότε  $u = (v-1) c \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = c(v-1)S^2$ .

Άρα  $Var(u) = c^2(v-1)^2 Var(S^2) = 2c^2(v-1)\sigma^4$ .

Επιπλέον  $MSE(u) = Var(u) + b^2(u) = 2c^2(v-1)\sigma^4 + (E(u) - \sigma^2)^2 = 2c^2(v-1)\sigma^4 + [c(v-1)E(S^2) - \sigma^2]^2$   
 $= 2c^2(v-1)\sigma^4 + (c(v-1) - 1)^2 \sigma^4$   
 $= [2c^2(v-1) + c^2(v-1)^2 - 2c(v-1) + 1] \sigma^4$   
 $= \left\{ [(v-1)^2 + 2(v-1)]c^2 - 2(v-1)c + 1 \right\} \sigma^4$   
 $= \left\{ (v-1)(v+1)c^2 - 2(v-1)c + 1 \right\} \sigma^4$

Για να ελαχιστοποιήσουμε το  $MSE(u)$  αρκεί να ελαχιστ. το  $f(c)$ .

Έχουμε λοιπόν ως δευτεροβάθμια ότι  $c^* = \frac{2(v-1)}{2(v-1)(v+1)}$

$\Rightarrow c^* = \frac{1}{v+1}$ , και άρα

$u^* = \frac{1}{v+1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

Παρατήρηση  
Προσέξτε ότι για να διαφοροποιήσετε τη μορφή, οδηγούσε σε  $c' = \frac{1}{v-1}$  ενώ εδώ για το MSE,  $c'' = \frac{1}{v+1}$  !