

Nume și prenume: DINOIU NADIA-STEFANIA  
Grupa: 311

Nota: \_\_\_\_\_

## Examen

12 Mai 2020

Țimpul de rezolvare al problemelor este de 2h. Pentru transmiterea soluțiilor în format PDF<sup>1</sup> în folderul vostru de pe Dropbox aveți 30 de minute timp suplimentar. Astfel, pentru dumneavoastră examenul începe la ora 14 și 58 minute și se termină la ora 17 și 28 minute.



Toate documentele, computerele personale, telefoanele mobile și/sau calculatoarele electronice de mână sunt autorizate. Orice modalitate de comunicare între voi este **strict interzisă**. Fiecare subiect valorează 10 puncte. Mult succes !

### Exercițiul 1

10p

Numărul de clienți pe zi de la ghișeul unei bănci poate fi modelat cu ajutorul unei variabile aleatoare  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ . Pentru a îmbunătății serviciile oferite, banca vrea să estimeze parametrul  $\lambda$  atât prin metoda momentelor cât și prin metoda verosimilității maxime. Pentru aceasta dispune de următorul eșantion înregistrat pe parcursul a două săptămâni:

X: 24 22 29 23 32 29 22 29 20 26 27 27 30 24

- Determinați estimatorul obținut prin metoda momentelor  $\bar{X}$  și estimatorul de verosimilitate maximă  $\hat{\lambda}$  și verificați dacă aceștia sunt deplasați, consistenti și eficienți. Determinați repartiția lor limită.
- Găsiți estimatorul de verosimilitate maximă pentru  $\mathbb{P}_\lambda(X_1 = 1 | X_1 > 0)$ . Este acesta consistent ?
- Verificați dacă estimatorul aflat la punctul b) este sau nu nedeplasat.

### Exercițiul 2 (asemănător cu ex 3, 12 mai 2018)

10p

Numărul de clienți care intră în magazinul Unirea zilnic poate fi modelat cu ajutorul unei variabile aleatoare repartizate Poisson de parametru  $\lambda$ , cunoscut. Odată intrat, un client cumpără produse în valoare de cel puțin 250 RON cu probabilitatea  $p$ . Pentru a estima  $p$  avem la dispoziție un eșantion  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{20}$  pentru 20 zile, reprezentând numărul de clienți, zilnic, care au efectuat cumpărături de cel puțin 250 RON:

Y: 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0

Propuneți un estimator pentru  $p$ , studiați proprietățile acestuia și dați o estimare plecând de la eșantionul dat (știind că  $\lambda = 20$ ).

### Exercițiul 3

10p

Fie  $X$  o v.a. de densitate

$$f_\theta(x) = \begin{cases} Ae^{-\frac{x}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

<sup>1</sup>Pentru a transforma pozele în format PDF puteți folosi, de exemplu, programul CamScanner

cu  $\theta > 0$  un parametru și  $A$  o constantă (care depinde de  $\theta$ ). Fie  $X_1, \dots, X_n$  un eșantion de talie  $n \in \mathbb{N}^*$  din populația  $X$ .

- Determinați constanta  $A$  și calculați estimatorul  $\tilde{\theta}$  a lui  $\theta$  obținut prin metoda momentelor.
- Determinați estimatorul de verosimilitate maximă  $\hat{\theta}$  a lui  $\theta$ , verificați dacă este deplasat, consistent și eficient și găsiți repartiția limită a acestuia.
- În cazul în care  $\theta = 4$  dorim să generăm 3 valori aleatoare din repartiția lui  $X \sim f_{\theta}(x)$ . Pentru aceasta dispunem de trei valori rezultate din repartiția uniformă pe  $[0, 1]$ :  $u_1 = 0.008$ ,  $u_2 = 0.321$  și  $u_3 = 0.582$ .

# Examen 12 mai 2020

Ex 1  $X \sim P(\lambda)$

a)  $\tilde{\lambda} = ?$ ;  $\hat{\lambda} = ?$  displasat, consistent, eficient?

Fie  $X_1, \dots, X_m$  un esantion de talie  $m$  dintr-o pop Poisson de param  $\lambda > 0$

$X \sim \text{Pois}(\lambda)$

Dim teorie ştim că  $P(X=x) = \frac{\lambda^x e^{-\lambda}}{x!}$ ,  $x > 0$

Par 1: scriu funcția de verosimilitate:

$$L(\lambda | \lambda) = \prod_{i=1}^m P(X=x_i) = \prod_{i=1}^m \frac{\lambda^{x_i} e^{-\lambda}}{x_i!} = (e^{-\lambda})^m \prod_{i=1}^m \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} = e^{-\lambda m} \cdot \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^m x_i}}{\prod_{i=1}^m x_i!}$$

Par 2: Logaritmez:

$$\ln L(\lambda | \lambda) = \ln e^{-\lambda m} + \ln \lambda^{\sum_{i=1}^m x_i} - \ln \prod_{i=1}^m x_i! = -\lambda m + \sum_{i=1}^m x_i \ln \lambda - \sum_{i=1}^m \ln(x_i!)$$

Par 3+4: Derivez, egalez cu 0 și rezolvăm ec de verosimilitate

$$\frac{\partial \ln L(\lambda | \lambda)}{\partial \lambda} = 0 \Rightarrow \frac{\partial \ln L(\lambda | \lambda)}{\partial \lambda} = -m + \sum_{i=1}^m x_i \cdot \frac{1}{\lambda}$$

$$\frac{-m\lambda + \sum_{i=1}^m x_i}{\lambda} = 0 \Rightarrow -m\lambda + \sum_{i=1}^m x_i = 0 \Rightarrow m\lambda = \sum_{i=1}^m x_i$$

$$\lambda = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i \Rightarrow \hat{\lambda} = \bar{X}_m$$

$\tilde{\lambda} = ?$  (Met Mom)

$E[X] = \bar{X}_m$  Dim teorie ştim că  $E[X] = \lambda$

$$\Rightarrow \lambda = \bar{X}_m \Rightarrow \tilde{\lambda} = \bar{X}_m$$

Deoarece  $\hat{\lambda}$  este obținut prin M.V.M.  $\Rightarrow \hat{\lambda}$  este asim eficient și consistent  $\Rightarrow$  și  $\tilde{\lambda}$  este la fel pt că  $\hat{\lambda} = \tilde{\lambda} = \bar{X}_m$

$$E[\hat{\lambda}] = E[\bar{X}_m] = E\left[\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i\right] = \frac{1}{m} E\left[\sum_{i=1}^m x_i\right] = \frac{1}{m} \cdot m \cdot E[X] = \lambda$$

$\Rightarrow \hat{\lambda}$  e nediplasat  $\Rightarrow \tilde{\lambda}$  nediplasat pt că  $\hat{\lambda} = \tilde{\lambda}$

b)  $\hat{\lambda} = ?$  pt  $P_\lambda(X_1=1 | X_1 > 0)$

$X_1 \sim P(\lambda)$

$$P_\theta(X_1=1 | X_1 > 0) = \frac{P(X_1=1) \cap P(X_1 > 0)}{P(X_1 > 0)}$$

$$\text{sau } \frac{P(X_1=1, X_1 > 0)}{P(X_1 > 0)}$$

$$= \frac{P(X_1=1)}{1 - P(X_1 \leq 0)} \rightarrow \text{asta e intersectia pt că } X > 0 \text{ în Poisson}$$

$$= \frac{P(X_1=1)}{1 - P(X=0)} = \frac{\lambda^1 e^{-\lambda}}{1 - \frac{\lambda^0 e^{-\lambda}}{0!}} = \frac{\lambda e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} = \frac{\lambda e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}}$$

$$g(\lambda) \stackrel{\text{not}}{=} \frac{e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}}$$

Se cere un estimator de verosim. maximă pt  $g(\lambda)$

! Avem o teoremă: Dacă  $\hat{\lambda}$  este EVM pt  $\lambda$  atunci pt (\*) funcție  $g$  avem că  $g(\hat{\lambda})$  este EVM pt  $g(\lambda)$

$$\Rightarrow \hat{\lambda} \text{ EVM pt } \lambda \Rightarrow g(\hat{\lambda}) \text{ EVM pt } g(\lambda)$$

$$g(\hat{\lambda}) = \frac{\hat{\lambda} \cdot e^{-\hat{\lambda}}}{1 - e^{-\hat{\lambda}}} = \frac{\bar{x}_m \cdot e^{-\bar{x}_m}}{1 - e^{-\bar{x}_m}} \stackrel{\text{not}}{=} g(\hat{\lambda}) \text{ (este estimatorul lui } g(\lambda))$$

**Teorema aplicațiilor continue (T.A.C.)**

$$X_m \xrightarrow{P} X \text{ atunci } g(X_m) \xrightarrow{P} g(X)$$

$$X_m \xrightarrow{P} X \text{ și } X_m \xrightarrow{a.s.} X$$

$$\Rightarrow \text{dacă } \bar{x}_m \xrightarrow{P} \lambda \text{ atunci și } g(\bar{x}_m) \xrightarrow{P} g(\lambda)$$

$$\text{adică } g(\hat{\lambda}) \xrightarrow{P} g(\lambda) \Rightarrow g(\hat{\lambda}) \text{ e consistent}$$

**Ex 3:**

$$f_{\theta}(x) = \begin{cases} A e^{-\frac{x}{\theta}} & ; x \geq 0 \\ 0, \text{ în rest} \end{cases} \quad \begin{matrix} \theta > 0 \\ A = ct \end{matrix}$$

$X_1, \dots, X_m$  un eșantion de talie  $m \in \mathbb{N}^*$  din populația  $X$ .

a)  $A = ?$ ,  $\theta = ?$  (M.Mem.)

$$f_{\theta}(x) = \text{densitate} \Rightarrow \int_0^{\infty} A \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx = 1 \text{ (condiție de normare)}$$

$$\int_0^{\infty} A \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx = A \int_0^{\infty} e^{-\frac{x}{\theta}} dx = A \cdot (-\theta) \int_0^{\infty} \left(-\frac{1}{\theta}\right) e^{-\frac{x}{\theta}} dx = -A\theta e^{-\frac{x}{\theta}} \Big|_0^{\infty} = -A\theta (e^{-\infty} - e^0) = -A\theta (0 - 1) = A\theta$$

$$\Rightarrow A\theta = 1 \Rightarrow A = \frac{1}{\theta}$$

$$\Rightarrow f_{\theta}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & , x \geq 0 \\ 0, \text{ în rest} \end{cases}$$

Pt met. momentelor te va calculăm media teoretică  $E[X]$

$$E[X] = \int_0^{\infty} x \cdot f_{\theta}(x) dx = \int_0^{\infty} x \cdot \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx = \frac{1}{\theta} \underbrace{\int_0^{\infty} x \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx}_{\text{gamma}}$$

Sch de var:

$$\frac{x}{\theta} = t \Rightarrow x = \theta \cdot t$$

$$x_1 = 0 \Rightarrow t_1 = 0$$

$$x_2 = \infty \Rightarrow t_2 = \infty$$

$$dx = \theta dt$$

$$E[X] = \frac{1}{\theta} \int_0^{\infty} \underbrace{\theta \cdot t}_x e^{-t} \underbrace{\theta dt}_{dx} = \theta \int_0^{\infty} t \cdot e^{-t} dt = \Gamma(a)$$

$$a-1=1 \Rightarrow a=2$$

$$\Rightarrow E[X] = \theta \Gamma(2)$$

$\Rightarrow E[X] = \bar{x}_m$  Condiția M.M. (media teoretică = media de selecție)

$$\theta \Gamma(2) = \bar{x}_m \Rightarrow \theta = \frac{\bar{x}_m}{\Gamma(2)} \Rightarrow \tilde{\theta}_m = \frac{\bar{x}_m}{\Gamma(2)}$$

$$\tilde{\theta} \text{ nucleu plasat: } E[\tilde{\theta}_m] = E\left[\frac{\bar{x}_m}{\Gamma(2)}\right] = \frac{1}{\Gamma(2)} E[\bar{x}_m] = \frac{1}{\Gamma(2)} E[X] = \frac{1}{\Gamma(2)} \bar{x}_m = \tilde{\theta}_m$$

$$* \Gamma(a) = \int_0^{\infty} x^{a-1} e^{-x} dx$$

b)  $\hat{\theta}_m = ?$  (M.V.M)

Pos 1: Scriu funcția de verosimilitate

$$L(x|\theta) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x_i}{\theta}} = \frac{1}{\theta^n} \prod_{i=1}^n e^{-\frac{x_i}{\theta}} = \frac{1}{\theta^n} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta}}$$

Pos 2: logaritmezi.

$$\begin{aligned} \ln L(x|\theta) &= \ln \frac{1}{\theta^n} e^{-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i} = \ln \frac{1}{\theta^n} + \ln e^{-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i} = -\ln \theta^n - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i = \\ &= -n \ln \theta - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i \end{aligned}$$

Pos 3: Derivezi în rap cu  $\theta$

$$\frac{\partial \ln L(x|\theta)}{\partial \theta} = -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i$$

Pos 4: Rezolv ec de verosimilitate

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L(x|\theta)}{\partial \theta} = 0 &\Rightarrow -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i = 0 \\ -\theta n + \sum_{i=1}^n x_i &= 0 \Rightarrow \theta n = \sum_{i=1}^n x_i \Rightarrow \theta = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \\ &\Rightarrow \theta = \bar{x}_n \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \hat{\theta}_m = \bar{x}_n$$

$\hat{\theta}$  este asimptotic eficient și consistent pt că e obținut cu M.V.M.

c)  $\theta = 4$  dorim să generăm 3 valori aleatoare din  $X \sim f_{\theta}(x)$

$$U[0,1]: \mu_1 = 0,008; \mu_2 = 0,321; \mu_3 = 0,582$$

$$\theta = 4 \Rightarrow f_4(x) = \begin{cases} \frac{1}{4} e^{-\frac{x}{4}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{în rest} \end{cases}$$

Aplic mat. inversei  $\rightarrow$  aplic th de universalitate a rep uniforme

Afla  $F_4(x)$

$$\begin{aligned} F_4(x) &= P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_4(t) dt = \int_0^x \frac{1}{4} e^{-\frac{t}{4}} dt = \frac{1}{4} \int_0^x e^{-\frac{t}{4}} dt = \frac{1}{4} \cdot (-4) \cdot \left[ e^{-\frac{t}{4}} \right]_0^x = \\ &= -e^{-\frac{x}{4}} \Big|_0^x = -e^{-\frac{x}{4}} + e^0 = -e^{-\frac{x}{4}} + 1 = 1 - e^{-\frac{x}{4}} \\ \Rightarrow F_4(x) &= 1 - e^{-\frac{x}{4}} \end{aligned}$$

$$F_4(x) = y \Rightarrow 1 - e^{-\frac{x}{4}} = y \Rightarrow 1 - y = e^{-\frac{x}{4}} \quad \text{logaritmezi}$$

$$\Rightarrow \ln(1-y) = -\frac{x}{4} \Rightarrow 4 \ln(1-y) = -x \Rightarrow x = -4 \ln(1-y) \Rightarrow F_4^{-1}(y) = -4 \ln(1-y)$$

Deci este suficient să aplicăm  $F_4^{-1}(y)$  pe cele 3 valori  $\mu_1, \mu_2$  și  $\mu_3$

$$F_4^{-1}(\mu_1) = -4 \ln(1 - 0,008) = -4 \ln 0,992$$

$$F_4^{-1}(\mu_2) = -4 \ln(1 - 0,321) = -4 \ln \dots$$

$$F_4^{-1}(\mu_3) = -4 \ln(1 - 0,582) = -4 \ln \dots$$