Curs: Statistică (2017 - 2018) Instructori: A. Amărioarei, S. Cojocea

Examen

11 Februarie 2018



Timp de lucru 2h. Toate documentele, computerele personale, telefoanele mobile și/sau calculatoarele electronice de mână sunt autorizate. Orice modalitate de comunicare între voi este **strict** interzisă. Aveți 3 subiecte, fiecare valorând 10 puncte. Mult succes!

Exercițiul 1

Fie X o variabilă aleatoare repartizată

$$\mathbb{P}_{\theta}(X=k) = A(k+1)\theta^k, \quad k \in \mathbb{N}$$

unde $\theta \in (0,1)$ un parametru necunoscut și $A \in \mathbb{R}$ este o constantă.

1. Determinați constanta A și calculați $\mathbb{E}[X]$ și Var(X).

Dorim să estimăm pe θ plecând de la un eșantion X_1, X_2, \dots, X_n de talie n din populația dată de repartiția lui X.

- 2. Determinați estimatorul $\tilde{\theta}$ a lui θ obținut prin metoda momentelor și calculați $\mathbb{P}_{\theta}(\tilde{\theta}=0)$.
- 3. Determinați estimatorul de verosimilitate maximă $\hat{\theta}$ a lui θ și verificați dacă acesta este bine definit.
- 4. Studiați consistența estimatorului $\tilde{\theta}$ și determinați legea lui limită.

Exercitiul 2

Fie X_1, X_2, \dots, X_n un eșantion de talie n din populația f_{θ} unde

$$f_{\theta}(x) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x-\theta}{\theta}} \mathbf{1}_{[\theta, +\infty)}(x)$$

cu $\theta > 0$, parametru necunoscut.

- 1. a) Determinați repartiția lui $\frac{X_1}{\theta} 1$.
 - b) Determinați estimatorul $\tilde{\theta}$ a lui θ obținut prin metoda momentelor și calculați eroarea pătratică medie a acestuia.
 - c) Găsiți legea limită a lui θ .
- 2. a) Determinați estimatorul $\hat{\theta}$ a lui θ obținut prin metoda verosimilității maxime.
 - b) Calculați eroarea pătratică medie a lui $\hat{\theta}$ și verificați dacă estimatorul este consistent.
 - c) Construiți un interval de încredere pentru θ de nivel de încredere $1-\alpha$.
 - d) Pe care dintre cei doi estimatori îl preferați?

Grupele: 301, 311 Pagina 1

Universitatea din București Facultatea de Matematică și Informatică

Curs: Statistică (2017 - 2018) Instructori: A. Amărioarei, S. Cojocea

Exercitiul 3

Fie X_1, X_2, \dots, X_n un eșantion de talie n din populația f_θ unde

$$f_{\theta}(x) = \frac{3}{(x-\theta)^4} \mathbf{1}_{[1+\theta,+\infty)}(x)$$

- 1. a) Calculați $\mathbb{E}_{\theta}[X_1]$, $Var_{\theta}(X_1)$ și funcția de repartiție $F_{\theta}(x)$ a lui X_1 .
 - b) În cazul în care $\theta = 2$ 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]: $u_1 = 0.25$, $u_2 = 0.4$ și $u_3 = 0.5$. Descrieți procedura.
- 2. a) Determinați estimatorul $\hat{\theta}_n^M$ a lui θ obținut prin metoda momentelor și calculați eroarea pătratică medie a acestui estimator. Care este legea lui limită ?
 - b) Găsiți un interval de încredere asimptotic de nivel de încredere de 95% pentru θ .
- 3. a) Exprimați în funcție de θ mediana repartiției lui X_1 și plecând de la aceasta găsiți un alt estimator $\hat{\theta}_n^Q$ al lui θ .
 - b) Determinați legea lui limită a lui $\hat{\theta}_n^Q$ și arătați că, asimptotic, acesta este mai bun decât $\hat{\theta}_n^M$.
 - c) Găsiți un interval de încredere asimptotic de nivel de încredere de 95% pentru $\theta.$
- 4. a) Determinați estimatorul de verosimilitate maximă $\hat{\theta}_n^{VM}$ a lui θ și verificați dacă este deplasat.
 - b) Calculați funcția de repartiție a lui $\hat{\theta}_n^{VM} \theta$.
 - c) Pe care dintre cei trei estimatori îl preferați?

Grupele: 301, 311 Pagina 2

EXT:

Examen 11 feb 2018

$$P(x=\kappa) = \sum_{k=0}^{\infty} P_{\theta}(x=\kappa) = 1$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} A \cdot (k+1) \theta^{k} = A \cdot \underbrace{\sum (k+1) \theta^{k}}_{(1-\theta)^{2}} = A \cdot \underbrace{\frac{1}{(1-\theta)^{2}}}_{(1-\theta)^{2}} = A$$

$$\frac{A}{(1-\Theta)^2} = A \implies A = (1-\Theta)^2 \implies P_{\Theta}(X=K) = (1-\Theta)^2(K+1)\Theta^K$$

$$E[X] = \sum_{k=0}^{\infty} K P_{0}(X=K) = \sum_{k=0}^{\infty} K \cdot (X-\Theta)^{2} (K+\Lambda) \Phi^{K} = (X-\Theta)^{2} \sum_{k=0}^{\infty} K (K+\Lambda) \Phi^$$

$$= \left(1 - \Theta \right)^2 \cdot \lambda \oplus \cdot \frac{\left(1 - \Theta \right)^3}{1} = \frac{1 - \Theta}{1 - \Theta}$$

$$Von [X] = E[X^2] - (E[X])^2$$

$$E[x^{2}] = \sum_{k=0}^{\infty} k^{2} \cdot (1-\theta)^{2} (k+\lambda) \theta^{k} = (1-\theta)^{2} \cdot \sum_{k=0}^{\infty} k^{2} (k+\lambda) \theta^{k} = (1-\theta)^{2} \cdot \frac{4\theta+2\theta}{(1-\theta)^{4}} = \frac{4\theta^{2}+2\theta}{(1-\theta)^{4}}$$

$$V_{\text{on}} [x] = \frac{u \theta^2 + \lambda \theta}{(1 - \theta)^2} - \frac{(\lambda \theta)^2}{(1 - \theta)^2} = \frac{\lambda \theta}{1 - \theta^2}$$

1.2) $\widetilde{\phi} = ? \rightarrow \text{met. momentuler}$ $P_{\alpha}(\widetilde{\phi} = 0) = ?$

$$ECXJ = \frac{X}{X} \iff C=X \frac{1-\Theta}{X} = \frac{X}{X} \iff C=X \frac{X}{X} = \frac{X} = \frac{X}{X} = \frac{X}{X} = \frac{X}{X} = \frac{X}{X} = \frac{X}{X} = \frac{X}{X} =$$

$$=$$
) $\Theta = \frac{\widehat{X}}{\lambda + \widehat{X}}$

$$\Rightarrow \stackrel{\sim}{\theta} = \frac{\overline{x}}{2+\overline{x}}$$

$$P_{\Phi}(\widehat{\varphi} = 0) = P_{\Phi}(\widehat{\overline{x}} = 0) = P_{\Phi}(\widehat{x} = 0) = P_{\Phi}(\widehat{x} = 0) = P_{\Phi}(x = 0) = P_{\Phi$$

$$=A = (1-\Theta)^2$$

$$\widehat{\mathbf{A.3}}) \quad \widehat{\mathbf{O}} = ? \quad (E.V.M)$$

$$\angle (\chi_{i}, ..., \chi_{m}|\Phi) = \lim_{i=1}^{m} f_{\Phi}(\chi_{i}) = \lim_{i=1}^{m} (\Phi_{-1})^{2} \underbrace{f_{X_{i}}}_{A_{i}}(\chi_{X_{i}} + \lambda) = (\Phi_{-1})^{2} \underbrace{f_{X_{i}}}_{A_{i}}(\chi_{X_{$$

$$\frac{\partial \ln L(\partial | x)}{\partial \theta} = 0$$

$$2m\Theta + (\Theta - 1)\sum_{k=1}^{m} £ k = 0$$

$$2m\Theta + \Theta \sum_{i=1}^{m} x_i - \sum_{i=1}^{m} x_i = 0$$

$$\Phi\left(\lambda_{m} + \sum_{i=1}^{m} \mathfrak{X}_{i}\right) = \sum_{i=1}^{m} \mathfrak{X}_{i}$$

$$\Rightarrow \theta = \frac{\sum_{i=1}^{m} \xi_{i}}{\lambda_{m} + \sum_{i=1}^{m} \xi_{i}}$$

$$\widetilde{\mathcal{Z}}_{m} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \mathcal{X}_{i} \Rightarrow \sum_{i=1}^{m} \mathcal{X}_{i} = m \overline{\mathcal{X}}_{m}$$

$$\widehat{\Theta} = \frac{m \, \overline{\chi}_{m}}{2m + m \, \overline{\chi}_{m}} = \frac{\overline{\chi}_{m}}{2 + \overline{\chi}_{m}}$$

Verif că e pet de maxim adică

$$\frac{\partial^{2} \ln L(\phi | x)}{\partial \phi^{2}} \Big|_{\phi = \hat{\phi}} \angle 0$$

$$\left(\frac{-2m}{(\Theta-1)^2} - \frac{1}{-\Phi^2} \sum_{i=1}^m \chi_i\right) \Big|_{\Phi = \widehat{\Phi}} = -\left(\frac{2m}{(\Phi-1)^2} + \frac{1}{\Phi^2} \sum_{i=1}^m \chi_i\right) \Big|_{\Phi = \widehat{\Phi}} \quad \text{for each}$$

2.1
$$f_{\theta}(x) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x-\theta}{\theta}} \qquad f_{(\theta,\infty)}(x)$$

a)
$$f_{\Theta}(\xi) = \begin{cases} \frac{1}{\Phi} e^{-\frac{\xi-\Theta}{\Phi}}, & \xi \in (\Theta, \infty) \\ 0, & \text{in next} \end{cases}$$

$$P\left(\frac{X_{1}}{\Theta} - 1 \le \mathcal{X}\right) = P\left(X_{1} \le \Theta(\mathcal{X} + 1)\right) = F_{X_{1}}\left(\Theta(\mathcal{X} + 1)\right) = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \\ \frac{\Theta(\mathcal{X} + 1)}{\Phi} \end{cases} = \begin{cases} \frac{\Theta(\mathcal{$$

$$\overline{f}_{X_{1}}\left(\Theta(X+\Lambda)\right) = \int_{0}^{\Theta(X+\Lambda)} \frac{1}{\Phi} e^{-\frac{\Lambda - \Phi}{\Phi}} du = \frac{1}{\Phi} \int_{0}^{\Theta(X+\Lambda)} e^{-\frac{\Lambda - \Phi}{\Phi}} du$$

$$\left(\frac{-\mu - \Phi}{\Phi}\right)^{2} = \frac{-\lambda}{\Phi}$$

$$\left(\frac{-\mu - \Phi}{\Phi}\right)^{2} = -e$$

$$\left(\frac{\mu - \Phi}{\Phi}\right)^{2} =$$

$$= \int_{X_{0}}^{-1} \left(\Theta(x + 1) \right) = \begin{cases} 1 - e^{-x}, & x > \theta \\ 0, & \text{in Next} \end{cases}$$

li)
$$\widetilde{+}$$
 =? -> met. mem erearea patratica medie =?

$$E[x] = \Re$$
Subarra baxinina wranc = ;

$$E[x] = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot \int_{-\infty}^{\infty} (x) \, dx = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot \frac{\Delta}{4} \cdot e^{-\frac{\Delta}{2}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot e^{-\frac{\Delta}{2}} dx$$

$$\frac{-\cos \alpha}{e}$$

$$\frac{-\cos \alpha}{2}$$

$$\frac{-$$

5ch de voor:

$$\frac{\Theta}{\Sigma - \Theta} = t = 0$$
 $\Sigma - \Theta = t \Theta$

$$=\sum_{x} E[x] = \frac{1}{\theta} \int_{0}^{\infty} \underbrace{(k\theta + \theta)}_{x} e^{-t} \underbrace{dt}_{x} = \int_{0}^{\infty} (k\theta + \theta) e^{-t} dt = \int_{0}^{\infty} t\theta e^{-t} dt + \int_{0}^{\infty} e^{-t} dt = \int_{0}^{\infty} t\theta e^{-t} dt =$$

$$= \Theta \left\lceil (2) + \Theta \right\rceil (1) = \Theta \left(\lceil (2) + \lceil (1) \rceil \right) = 2 \Theta$$

$$M(\alpha) = (\alpha - 1)$$

$$\int (2) = (2-1)! = 1$$

$$\int_{\Gamma} (v) = (v - v) = 0 = 0$$

$$\Rightarrow$$
 $\lambda\theta = \overline{\xi} \Rightarrow \frac{\sim}{\lambda} = \frac{\overline{\xi}}{\lambda}$

Etoonea patrotica modie (MSE) Lo mean sequere ester.

MSE
$$(\tilde{\Theta}) = Von(\tilde{\Theta}) + \underbrace{u_{\tilde{\Phi}}^{2}(\tilde{\Theta}, \tilde{\Phi})}_{\text{distribute}}$$

$$\operatorname{Von}\left(\widetilde{\Theta}\right) = \operatorname{Von}\left(\frac{\widetilde{\mathfrak{X}}}{2}\right) = \frac{1}{4}\operatorname{Von}\left(\widetilde{\mathfrak{X}}\right) = \frac{1}{4}\operatorname{Von}\left(\frac{1}{m}\sum_{i=1}^{m}\mathfrak{X}_{i}\right) = \frac{1}{4}\cdot\frac{1}{m^{2}}\cdot\operatorname{mVon}[x] = \frac{1}{4m^{2}}\operatorname{Von}[x]$$

Don Von
$$[x] = E[x^2] - (E[x])^2$$

$$E[x^2] = \int_{\theta}^{\infty} \mathcal{X}^2 \cdot f(x) dx = \int_{\theta}^{\infty} \mathcal{X}^2 \frac{1}{\theta} e^{-\frac{(x-\theta)}{\theta}} dx = \int_{\theta}^{\infty} \int_{\theta}^{\infty} \mathcal{X}^2 e^{-\frac{(x-\theta)}{\theta}} dx$$

Sch. de von:

$$\frac{\mathcal{K}-\Theta}{\Phi} = t$$
 => $\mathcal{K} = \Theta(t+1)$

$$x_a = \infty \Rightarrow t_a = \infty$$

$$\begin{array}{lll}
& \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}} \\
& = \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}} \\
& = \underset{\leftarrow}{\text{A}} = \underset{\leftarrow}{\text{A}}$$

$$= \Theta^{2} \left(\Gamma(3) + 2\Gamma(2) + \Gamma(1) \right) = \Theta^{2} \left(2! + 2 \cdot 1! + 0! \right) = 5 \Theta^{2}$$

$$Von [X] = 5\theta^2 - (2\theta)^2 = \theta^2$$

$$\sqrt{\text{on}} \left[\frac{2}{9} \right] = \frac{1}{4m} \theta^2$$

Calculit distoriuma: le (2,0)

$$\begin{split} & L\left(\frac{\partial^{2}}{\partial x}, \frac{\partial x}{\partial y}\right) = E\left[\frac{\partial^{2}}{\partial x}\right] - \Phi = E\left[\frac{\partial^{2}}{\partial x}\right] - \Phi = \frac{1}{2} E$$

=) MSE
$$(\tilde{\Theta}) = \text{Von}(\tilde{\Theta}) = \frac{1}{4m} \theta^2$$

2.2) a)
$$\widehat{\Phi} = ? (M \vee M)$$

(1) Soin functia de versimilitate

$$-\left(\begin{array}{c} \frac{x_{i}}{\theta} - \frac{\theta}{\theta} \end{array}\right) = x_{i} + 1$$

 $L(\mathfrak{X}, \theta) = \frac{m}{11} + (\mathfrak{X}i, \theta) = \frac{m}{i=1} + e^{-\frac{\mathfrak{X}}{\theta}} = \frac{1}{\theta} = \frac{1}{\theta}$

2) Logarit mez

$$\ln L(\mathcal{X}, \theta) = \lim_{n \to \infty} \frac{1}{\theta^n} + \lim_{n \to \infty} e^{\left(-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n \mathcal{X}_i\right) + m} = -\lim_{n \to \infty} e^{\left(-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n \mathcal{X}_i\right) + m} = -\lim_{n \to \infty} e^{\left(-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n \mathcal{X}_i\right) + m} = -\lim_{n \to \infty} e^{\left(-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n \mathcal{X}_i\right) + m}$$

3 Serivez partial

$$\frac{\partial \ln L(\mathfrak{X}, \theta)}{\partial \theta} = -m \cdot \frac{1}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{k=1}^{\infty} \mathfrak{X}_k$$

(4) Rez ec de veroximilitate

$$\frac{\partial \ln L(\mathcal{E}, \theta)}{\partial \theta} = 0$$

$$\frac{\partial \ln L(\mathcal{E}, \theta)}{\partial \theta} = 0 \quad (=) \quad -m\theta + \sum_{i=1}^{m} \chi_i = 0$$

$$\frac{m}{2}$$

$$m = \sum_{i=1}^{\infty} \mathcal{L}_i \implies \Phi = \frac{\sum_{i=1}^{\infty} \mathcal{L}_i}{m} \implies \widehat{\Phi} = \widehat{\mathcal{L}}$$

WSE =?

$$Von\left(\widehat{\theta}\right) = Von\left(\overline{x}\right) = Von\left(\frac{1}{m}\sum_{i=1}^{m}x_{i}\right) = \frac{1}{m^{2}} m Von[x] = \frac{1}{m} Von[x] = \frac{1}{m} \left(E[x^{2}] - \left(E[x^{2}]\right)^{2}\right)$$

$$= \frac{1}{m} \left[5\theta^{2} - (2\theta)^{2}\right] = \frac{\theta^{2}}{m}$$

E[x²] ni E[x] munt cale la @. => Von [x] e acceani.

$$(\mathcal{L}_{\Phi}(\widehat{\varphi}, \Phi)) = E(\widehat{\varphi}) - \Phi = E[X] - \Phi = E(\frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} x_i) - \Phi = \frac{1}{m} \cdot mE[X] - \Phi = 2$$

$$= 2 \cdot \Phi - \Phi = \Phi \neq 0 \Rightarrow \text{ ordinates } \text{ depart}$$

$$MSE = \text{Vor}(\widehat{\varphi}) + U_{\Phi}^{2}(\widehat{\varphi}, \Phi) = \frac{1}{m} + \Phi^{2} = \frac{\Phi^{2}(1+m)}{m}$$

Am folosit Mit Verosim. Maxime => $\hat{\sigma}$ este consistent si aximplotic eficient.

Exercitive 3:

Fie $X_1, ..., X_m$ un examtion de talie m din pop unde $f_{\Theta}(x) = \frac{3}{(x-\Theta)^n} \cdot \frac{1}{(x-\Theta)^n} \cdot \frac{1}{(x-\Theta)^n} \cdot \frac{3}{(x-\Theta)^n} \cdot \frac{3}{(x$

1. a)
$$E_{\theta}[x_{i}] = ?$$

 $Var_{\theta}[x_{i}] = ?$
 $E_{\theta}(x) = ?$ a lui x_{i}

$$\begin{aligned}
&= 3 \int_{1+\Theta}^{\infty} \frac{1}{(x-\Theta)^{3}} dx + 3\Theta \int_{1+\Theta}^{\infty} \frac{1}{(x-\Theta)^{4}} dx = 3 \frac{(x-\Theta)^{-2}}{2} \Big|_{1+\Theta}^{\infty} + 3\Theta \frac{(x-\Theta)^{-3}}{3} \Big|_{1+\Theta}^{\infty} = \\
&= -\frac{3}{2} \left(\frac{1}{(x-\Theta)^{3}} \right)^{2} \Big|_{1+\Theta}^{\infty} - \Theta \left(\frac{1}{(x-\Theta)^{3}} \right) \Big|_{1+\Theta}^{\infty} = \frac{-3}{2} \left((0-1) \right) - \Theta \left((0-1) \right) = \frac{3}{2} + \Theta
\end{aligned}$$

$$|\nabla \Delta x_{\theta}(x_{1})|^{2} = |\nabla \xi^{2}|^{2} - |\nabla \xi^{2}|^{2} - |\nabla \xi^{2}|^{2} + |\nabla$$

$$= \frac{3}{1+0} \int_{1+0}^{\infty} \frac{1}{(x-\theta)^{2}} dx + 6\theta \int_{1+0}^{\infty} \frac{x-\theta+\theta}{(x-\theta)^{4}} - 3\theta^{2} \int_{1+0}^{\infty} \frac{1}{(x-\theta)^{4}} dx = \frac{3}{1+0} \int_{1+0}^{\infty} \frac{1}{(x-\theta)^{4}} dx + \frac{3}{1+0} \int_{1+0}^{\infty} \frac{1}{(x-\theta)^{4}} dx = \frac{3}{1+0} \int_{1+0}^{\infty} \frac{1}{(x-$$

$$\frac{1}{\sqrt{1-y^{2}}} = 1 - y = 3$$

$$\frac{1}{\sqrt{1-y^{2}}} = \frac{1}{\sqrt{1-y^{2}}} + 2$$
Se applied pre M1 > M2 = 0,4 M2 = 0,4 M3 = 0,5
$$\frac{1}{(x-0)^{3}} = \frac{1}{\sqrt{1-y^{2}}} = \frac$$