

## Tema 5

### Exercițiul 1

Considerăm  $T_1$  și  $T_2$ , doi estimatori nedeplasați ai parametrului  $\theta$  de varianțe  $V_1$  și respectiv  $V_2$ . Fie  $T_3$  estimatorul

$$T_3 = \alpha T_1 + (1 - \alpha) T_2.$$

- Arătați că estimatorul  $T_3$  este nedeplasat.
- Determinați constanta  $\alpha$  pentru care estimatorul  $T_3$  are varianța minimă.
- Presupunând că ipotezele teoremei Rao-Cramer sunt verificate, este posibil ca ambii estimatori  $T_1$  și  $T_2$  să fie eficienți?

### Exercițiul 2

Fie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  un eșantion de talie  $n$  dintr-o populație  $f_\theta(x)$  dată de:

- $f_\theta(x) = e^{-\theta} \frac{\theta^x}{x!}, x = 0, 1, 2, \dots, \theta > 0$
- $f_\theta(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-\frac{x^2}{2\theta}}, x \in \mathbb{R}, \theta > 0$
- $f_\theta(x) = \frac{1}{\theta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\theta}}, x > 0, \theta > 0$  iar  $\alpha > 0$  cunoscut

Pentru fiecare caz în parte determinați un estimator pentru  $\theta$  și studiați calitățile acestuia (deplasare, consistență, eficiență).

### Exercițiul 3

Fie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  un eșantion de talie  $n$  dintr-o populație  $\mathcal{U}([0, \theta])$  și vrem să estimăm parametrul  $\theta > 0$ .

- Determinați prin metoda momentelor un estimator  $\hat{\theta}_1$  al lui  $\theta$ .

Considerăm următorii estimatori:

$$\hat{\theta}_2 = 2\hat{F}_n^{-1}\left(\frac{1}{2}\right) \quad \text{și} \quad \hat{\theta}_3 = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$$

unde  $\hat{F}_n^{-1}$  este funcția cuantilă (inversa generalizată) asociată funcției de repartiție empirică.

- Explicați ideile care au condus la propunerea estimatorilor  $\hat{\theta}_2$  și  $\hat{\theta}_3$ .
- Determinați legile limită a estimatorilor  $\hat{\theta}_1$ ,  $\hat{\theta}_2$  și  $\hat{\theta}_3$ . Ce puteți spune despre proprietățile acestor estimatori?
- Comparați performanțele celor trei estimatori.
- Dați un interval de încredere (ne asimptotic) de nivel de încredere  $1 - \alpha$  pentru  $\theta$ .

## Exercițiul 4

Dintr-un total de 100 de persoane chestionate, 51 au declarat că vor vota cu candidatul Bugs Bunny la următoarele alegeri parlamentare. Dați un interval de încredere de nivel 95% pentru proporția  $p$ , de intenții de vot pentru acest candidat în populație. Aceeași întrebare dacă sondajul ar fi avut loc pentru un eșantion de 1000 de persoane. Câți electori ar trebui întrebați pentru a avea o precizie de cel puțin 2%?

## Exercițiul 5

Un producător de becuri anunță că durata medie a becurilor pe care le produce este de 170 de ore. Pentru a verifica această afirmație, un corp de control al protecției consumatorilor extrage aleator un eșantion de 100 de becuri dintr-un lot de fabricație și, după experimentare, constată că eșantionul are o durată medie de viață de 158 de ore cu o abatere standard de 30 de ore. Dacă presupunem că durata de viață a becurilor urmează o lege normală, putem deduce din această investigație că afirmația producătorului este falsă?

## Exercițiul 6

Pentru a estima precizia unui termometru, s-au realizat  $n = 100$  de măsurători independente a temperaturii dintr-un lichid menținut la temperatura constantă de 20 de grade Celsius. Observațiile  $x_1, x_2, \dots, x_{100}$  au condus la valoarea  $\sum_{i=1}^{100} x_i^2 = 40011$ . Construiți un interval de încredere de nivel de încredere de 95% pentru precizia termometrului, măsurată prin varianța  $\sigma^2$  a măsurătorilor.

## Exercițiul 7

Numărul de blocaje de trafic mai mari de un minut de pe linia tramvaiului 41, pe parcursul unei zile, se presupune că urmează o repartiție Poisson de medie necunoscută și ne propunem să estimăm acest parametru plecând de la un eșantion de talie 200 (s-au urmărit blocajele pe parcursul a 200 de zile). Momentele empirice calculate pe acest eșantion au condus la  $\bar{x}_{200} = 3$  și  $s_{200}^2 = 3.2$ . Determinați un interval de încredere de nivel de încredere de 95% pentru media numărului de blocaje.

## Tema 5

### Soluții

#### Exercițiul 1

a) Pentru a arăta că  $T_3$  este un estimator nedeplasat este suficient să verificăm că  $\mathbb{E}[T_3] = \theta$ . Observăm că

$$\mathbb{E}[T_3] = \mathbb{E}[\alpha T_1 + (1 - \alpha)T_2] = \alpha \mathbb{E}[T_1] + (1 - \alpha)\mathbb{E}[T_2] = \alpha\theta + (1 - \alpha)\theta = \theta.$$

b) Dacă notăm cu  $V_3 = V_3(\alpha) = \text{Var}(T_3)$ , atunci

$$V_3(\alpha) = \text{Var}(\alpha T_1 + (1 - \alpha)T_2) = \alpha^2 \text{Var}(T_1) + (1 - \alpha)^2 \text{Var}(T_2) = \alpha^2 V_1 + (1 - \alpha)^2 V_2.$$

Pentru a determina minimul funcției  $V_3(\alpha)$  rezolvăm ecuația  $\frac{dV_3}{d\alpha} = 0$  de unde găsim că  $2\alpha V_1 - 2(1 - \alpha)V_2 = 0$ , prin urmare  $\alpha = \frac{V_2}{V_1 + V_2}$  este punct critic. Cum  $\frac{d^2 V_3}{d\alpha^2} = 2(V_1 + V_2) > 0$ , deci  $V_3(\alpha)$  este convexă, deducem că valoarea minimă se atinge pentru  $\alpha = \frac{V_2}{V_1 + V_2}$  și aceasta este  $V_3 = \frac{V_1 V_2}{V_1 + V_2}$ .

c) Să presupunem prin reducere la absurd că ambii estimatori  $T_1$  și  $T_2$  sunt eficienți, ceea ce implică atingerea bornei Rao-Cramer, i.e.

$$V_1 = V_2 = \frac{1}{nI_1(\theta)}.$$

Cum din punctul b) am găsit că estimatorul  $T_3$ , de dispersie minimă are dispersia  $V_3 = \frac{V_1 V_2}{V_1 + V_2}$ , deducem că

$$V_3 = \frac{V_1 V_2}{V_1 + V_2} = \frac{V_1^2}{2V_1} = \frac{V_1}{2} < \frac{1}{nI_1(\theta)},$$

ceea ce contrazice teorema Rao-Cramer și prin urmare  $T_1$  și  $T_2$  nu pot fi simultan eficienți.

#### Exercițiul 2

a) Folosind metoda verosimilității maxime avem că funcția de verosimilitate este

$$L(\theta|x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_i) = e^{n\theta} \frac{\theta^{\sum_{i=1}^n x_i}}{x_1! x_2! \dots x_n!}$$

de unde, pentru a găsi maximul, rezolvăm ecuația  $\frac{\partial \log(L)}{\partial \theta} = -n + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta} = 0$  care conduce la  $\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}_n$ . Cum  $\frac{\partial^2 \log(L)}{\partial \theta^2} = -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta^2} < 0, \forall \theta > 0$  concluzionăm că  $\hat{\theta}_n = \bar{X}_n$  este estimatorul de verosimilitate maximă.

Cum pentru o variabilă aleatoare  $X \sim \text{Pois}(\theta)$  avem că  $\mathbb{E}[X] = \text{Var}(X) = \theta$ , deducem că  $\mathbb{E}[\hat{\theta}_n] = \theta$ , deci  $\hat{\theta}_n$  este un estimator nedeplasat, și  $\text{Var}(\hat{\theta}_n) = \frac{\theta}{n}$ .

Observăm că  $MSE_{\theta}(\hat{\theta}_n) = \frac{\theta}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$  din relația  $MSE_{\theta}(\hat{\theta}_n) = \text{Var}(\hat{\theta}_n) + b_{\theta}(\hat{\theta}_n)^2$ , de unde găsim că  $\hat{\theta}_n$  este un estimator consistent pentru  $\theta$ .

Pentru a verifica dacă este sau nu eficient trebuie să calculăm Informația lui Fisher care conduce la:

$$I_n(\theta) = nI_1(\theta) = -n\mathbb{E}\left[\frac{\partial^2 \log f_\theta(X)}{\partial \theta^2}\right] = -n\mathbb{E}\left[-\frac{X}{\theta^2}\right] = \frac{n}{\theta} = \frac{1}{\text{Var}(\hat{\theta}_n)}.$$

Deoarece dispersia estimatorului  $\hat{\theta}_n$  este egală cu marginea din inegalitatea Rao-Cramer deducem că estimatorul este eficient.

- b) Observăm că densitatea din problemă corespunde cu a unei normale  $\mathcal{N}(0, \sqrt{\theta})$  iar funcția de verosimilitate este

$$L(\theta|x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_\theta(x_i) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}}\right)^n e^{-\frac{1}{2\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2}.$$

Rezolvând ecuația  $\frac{\partial \log(L)}{\partial \theta} = 0$  găsim că  $-\frac{n}{2\theta} + \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2$  de unde  $\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$  (momentul empiric de ordin doi). Proprietățile acestui estimator au fost văzute la curs.

- c) Observăm că densitatea de repartiție  $f_\theta(x) = \frac{1}{\theta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\theta}}$  corespunde unei repartiții Gamma. Prin metoda verosimilității maxime avem că funcția de verosimilitate este

$$L(\theta|x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_\theta(x_i) = \frac{1}{\theta^{n\alpha} \Gamma(\alpha)^n} \left(\prod_{i=1}^n x_i\right)^{\alpha-1} e^{-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i}$$

de unde logaritmul ei este

$$l(\theta|x_1, \dots, x_n) = \log L(\theta|x_1, \dots, x_n) = -n\alpha \log \theta - n \log \Gamma(\alpha) + (\alpha - 1) \sum_{i=1}^n \log x_i - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i$$

și rezolvând ecuația  $\frac{\partial \log(L)}{\partial \theta} = 0$  găsim că  $-\frac{n\alpha}{\theta} + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta^2} = 0$  de unde  $\hat{\theta}_n = \frac{\bar{X}_n}{\alpha}$  iar din faptul că funcția  $\frac{\partial \log(L)}{\partial \theta}$  este pozitivă la stânga soluției și negativă la dreapta concluzionăm că  $\hat{\theta}_n$  este estimatorul de verosimilitate maximă.

Pentru a determina calitățile acestui estimator vom folosi proprietățile repartiției Gamma și anume că  $\mathbb{E}[X] = \alpha\theta$  iar  $\text{Var}(X) = \alpha\theta^2$ . Prin urmare avem că

$$\mathbb{E}[\hat{\theta}_n] = \theta \quad \text{și} \quad \text{Var}(\hat{\theta}_n) = \frac{\theta^2}{n\alpha}$$

ceea ce arată că estimatorul  $\hat{\theta}_n$  este nedeplasat și consistent.

Informația lui Fisher pentru eșantionul  $X_1, X_2, \dots, X_n$  de talie  $n$  este  $I_n(\theta) = nI_1(\theta)$  și cum

$$I_1(\theta) = \mathbb{E}_\theta \left[ \left( \frac{\partial \log f_\theta(X)}{\partial \theta} \right)^2 \right] = -\mathbb{E}_\theta \left[ \frac{\partial^2 \log f_\theta(X)}{\partial \theta^2} \right]$$

iar  $\frac{\partial^2 \log f_\theta(X)}{\partial \theta^2} = \frac{\alpha}{\theta^2} - \frac{2X}{\theta^3}$  găsim că

$$I_1(\theta) = \frac{\alpha}{\theta^2}.$$

Prin urmare  $I_n(\theta) = \frac{n\alpha}{\theta^2}$  de unde deducem că estimatorul  $\hat{\theta}_n$  este eficient.

### Exercițiul 3

1. Deoarece  $\mathbb{E}_\theta[X] = \frac{\theta}{2}$  deducem că estimatorul  $\hat{\theta}_1$  pentru  $\theta$  obținut prin metoda momentelor este  $\hat{\theta}_1 = 2\bar{X}_n$ .
2. În ceea ce privește  $\hat{\theta}_2$  știm că funcția de repartiție a repartiției uniforme  $\mathcal{U}[0, \theta]$  este dată de  $F_\theta(x) = \frac{x}{\theta}$ , pentru  $x \in [0, \theta]$ . Se poate observa că  $\forall x \in [0, 1]$  avem  $F_\theta(x\theta) = x$  și  $F_\theta^{-1}(x) = x\theta$ , prin urmare mediana repartiției  $\mathcal{U}[0, \theta]$  este, aplicând definiția,  $F_\theta^{-1}(\frac{1}{2}) = \frac{\theta}{2}$ . Astfel putem defini estimatorul  $\hat{\theta}_2 = 2\hat{F}_n^{-1}(\frac{1}{2})$ , unde  $\hat{F}_n^{-1}$  este funcția cuantilă asociată funcției de repartiție empirică  $\hat{F}_n$  ce corespunde eșantionului de talie  $n$ ,  $X_1, \dots, X_n$ .

Deoarece  $F_\theta$  este strict crescătoare în  $\frac{\theta}{2}$ , aplicând teorema de convergență a cuantilelor empirice (a se vedea Laboratorul 5) deducem că

$$\hat{F}_n^{-1}\left(\frac{1}{2}\right) \xrightarrow{a.s.} \frac{\theta}{2}, \quad (\hat{x}_p(n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{a.s.} x_p)$$

de unde concluzionăm că  $\hat{\theta}_2 \xrightarrow{\mathbb{P}} \theta$ , deci  $\hat{\theta}_2$  este un estimator consistent pentru  $\theta$ .

În ceea ce privește estimatorul  $\hat{\theta}_3 = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$  observăm că funcția de repartiție a acestuia este

$$F_{\hat{\theta}_3}(x) = \mathbb{P}\left(\max_{1 \leq i \leq n} X_i \leq x\right) = \mathbb{P}(X_1 \leq x)^n = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{x^n}{\theta^n}, & x \in [0, \theta] \\ 1, & x > \theta \end{cases}$$

și în plus, cum  $\hat{\theta}_3 \leq \theta$  a.s. avem pentru  $\epsilon > 0$

$$\mathbb{P}\left(|\hat{\theta}_3 - \theta| > \epsilon\right) = \mathbb{P}\left(\theta - \hat{\theta}_3 > \epsilon\right) = F_{\hat{\theta}_3}(\theta - \epsilon) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0.$$

Altfel spus  $\hat{\theta}_3 \xrightarrow{\mathbb{P}} \theta$  și  $\hat{\theta}_3$  este un estimator consistent pentru  $\theta$ .

3. Conform *Teoremei Limită Centrale* avem că

$$\sqrt{n}(\hat{\theta}_1 - \theta) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, 4\text{Var}_\theta(X)) = \mathcal{N}\left(0, \frac{\theta^2}{3}\right).$$

Pentru estimatorul  $\hat{\theta}_2$  observăm că  $F_\theta$  este continuă pe  $[0, \theta]$ , prin urmare derivabilă pe acest interval și derivata sa este  $f_\theta(x) = \frac{1}{\theta} \mathbf{1}_{[0, \theta]}(x)$  de unde avem că  $f_\theta\left(\frac{\theta}{2}\right) = \frac{1}{\theta} > 0$ . Folosind încă o dată teorema de convergență a cuantilelor empirice (a se vedea Laboratorul 5) deducem că

$$\sqrt{n}\left(\hat{F}_n^{-1}\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{\theta}{2}\right) \xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(0, \frac{\frac{1}{2}\left(1 - \frac{1}{2}\right)}{\theta^{-2}}\right), \quad \left(\sqrt{n}(\hat{x}_p(n) - x_p) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} \mathcal{N}\left(0, \frac{p(1-p)}{f(x_p)^2}\right)\right)$$

de unde găsim că  $\sqrt{n}(\hat{\theta}_2 - \theta) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, \theta^2)$ .

Pentru final să studiem convergența estimatorului  $\hat{\theta}_3$ . Pentru că nu avem un rezultat de tipul limită centrală pentru  $\hat{\theta}_3$ , ne uităm la convergența simplă a funcției sale de repartiție și avem că pentru  $x \in \mathbb{R}$  (alegerea lui  $n$  de mai jos în loc de  $\sqrt{n}$  apare din analiză)

$$\mathbb{P}\left(n(\theta - \hat{\theta}_3) \leq x\right) = \mathbb{P}\left(\hat{\theta}_3 \geq \theta - \frac{x}{n}\right) = 1 - F_{\hat{\theta}_3}\left(\theta - \frac{x}{n}\right) = \begin{cases} 1, & x \geq n\theta \\ 1 - \left(1 - \frac{x}{n\theta}\right)^n, & x \in [0, n\theta] \end{cases}$$

Observăm că

$$\left(1 - \frac{x}{n\theta}\right)^n = e^{n \log\left(1 - \frac{x}{n\theta}\right)} \sim e^{-\frac{nx}{n\theta}} \quad (\text{am folosit } \log(1-x) \sim -x \text{ pentru } x \rightarrow 0)$$

și că

$$\mathbf{1}_{[0, n\theta]}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbf{1}_{\mathbb{R}_+}(x) \quad \text{și} \quad \mathbf{1}_{[n\theta, \infty)}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0,$$

de unde obținem că

$$\mathbb{P}\left(n(\theta - \hat{\theta}_3) \leq x\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

altfel spus  $n(\theta - \hat{\theta}_3) \xrightarrow{d} \mathcal{E}\left(\frac{1}{\theta}\right)$ .

În concluzie  $\hat{\theta}_1$  și  $\hat{\theta}_2$  sunt asimptotic normal repartizați pe când  $\hat{\theta}_3$  este repartizat exponențial. Dacă folosim rezultatul de la curs (atunci când am vorbit de metoda Delta) avem că toți cei trei estimatori se încadrează în contextul existenței unui șir  $v_n \rightarrow \infty$  astfel ca

$$v_n(X_n - a) \xrightarrow{d} X$$

de unde (plin aplicarea *Teoremei lui Slutsky*) rezulta că  $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} a$ , ceea ce conduce la consistența celor trei estimatori (acest rezultat l-am obținut și la punctul 2.).

4. Observăm că viteza de convergență pentru  $\hat{\theta}_3$  este de  $\frac{1}{n}$ , pe când cea pentru  $\hat{\theta}_1$  și  $\hat{\theta}_2$  este de  $\frac{1}{\sqrt{n}}$ . Prin urmare preferăm pe  $\hat{\theta}_3$ . De asemenea putem observa că estimatorul  $\hat{\theta}_1$  are o varianță asimptotică mai mică decât cea a lui  $\hat{\theta}_2$ , deci între cei doi estimatori l-am alege pe  $\hat{\theta}_1$ .
5. Pentru a găsi un interval de încredere pentru  $\theta$  vom folosi estimatorul cel mai bun,  $\hat{\theta}_3$ . Știm că  $\mathbb{P}(\hat{\theta}_3 \leq \theta) = 1$  iar  $\mathbb{P}(\hat{\theta}_3 \leq x) = \frac{x^n}{\theta^n}$  pentru  $x \in [0, \theta]$ . Astfel avem că

$$\mathbb{P}(x \leq \hat{\theta}_3 \leq \theta) = 1 - \frac{x^n}{\theta^n}$$

și considerând  $\alpha \in [0, 1]$  astfel ca  $1 - \frac{x^n}{\theta^n} = 1 - \alpha$  deducem că  $x = \theta\alpha^{\frac{1}{n}}$  și

$$\mathbb{P}\left(\theta\alpha^{\frac{1}{n}} \leq \hat{\theta}_3 \leq \theta\right) = 1 - \alpha$$

adică

$$\mathbb{P}\left(\hat{\theta}_3 \leq \theta \leq \frac{\hat{\theta}_3}{\alpha^{\frac{1}{n}}}\right) = 1 - \alpha.$$

În concluzie, un interval de încredere pentru  $\theta$  de nivel de încredere  $1 - \alpha$  este  $\left[\hat{\theta}_3, \hat{\theta}_3\alpha^{-\frac{1}{n}}\right]$ .

## Exercițiul 4

Pentru a determina un interval de încredere de nivel de încredere  $1 - \alpha$  pentru proporția  $p$  de intenții de vot pentru candidatul Bugs Bunny la alegerile parlamentare să observăm că suntem în contextul unui interval de încredere pentru o proporție. Fie  $X_1, \dots, X_n$  variabilele aleatoare care descriu intenția de vot a celor  $n = 100$  de candidați eșantionați, cu  $X_i \sim \mathcal{B}(p)$ .

Am văzut că un interval de încredere, de tip Wald, pentru  $p$  este dat de

$$IC_1^{1-\alpha}(p) = \left[ \hat{p}_n - z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\hat{p}_n(1-\hat{p}_n)}{n}}, \hat{p}_n + z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\hat{p}_n(1-\hat{p}_n)}{n}} \right]$$

unde  $\hat{p}_n = \bar{X}_n$  este estimatorul de verosimilitate maximă a lui  $p$  iar  $z_{1-\frac{\alpha}{2}}$  este cuantila de ordin  $1 - \frac{\alpha}{2}$  a repartiției normale standard. Înlocuind cu valorile din ipoteza problemei,  $n = 100$ ,  $\alpha = 0.05$  și respectiv  $\sum_{i=1}^n X_i = 51$ , găsim că

$$IC_1^{0.95}(p) = [0.412, 0.607].$$

În cazul în care am fi avut un eșantion de talie  $n = 1000$  și 510 alegători (pentru a păstra proporția  $\hat{p}_{1000} = 0.51$ ) ar fi declarat că îl preferă pe candidatul Bugs Bunny atunci intervalul ar fi devenit

$$IC_1^{0.95}(p) = [0.479, 0.540].$$

Am văzut la curs că un alt interval de încredere pentru  $p$ , de nivel de încredere  $1 - \alpha$ , se obține rezolvând după  $p$  inecuația din interiorul probabilității

$$\mathbb{P} \left( -z_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{p}_n - p}{\sqrt{\frac{\hat{p}_n(1-\hat{p}_n)}{n}}} \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right) \approx 1 - \alpha$$

care conduce la

$$IC_2^{1-\alpha}(p) = \left[ \frac{\hat{p}_n + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n}}{1 + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n}} - \frac{1}{1 + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n}} \sqrt{\frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n} \hat{p}_n(1-\hat{p}_n) + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^4}{4n^2}}, \frac{\hat{p}_n + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n}}{1 + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n}} + \frac{1}{1 + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n}} \sqrt{\frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n} \hat{p}_n(1-\hat{p}_n) + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^4}{4n^2}} \right]$$

iar numeric pentru  $n = 100$

$$IC_2^{0.95}(p) = [0.413, 0.605]$$

iar pentru  $n = 1000$

$$IC_2^{0.95}(p) = [0.479, 0.540].$$

## Exercițiul 5

Pentru a construi un interval de încredere de nivel de încredere  $1 - \alpha$  pentru media  $\mu$  a unei populații normale de abatere standard necunoscută  $\sigma$  vom folosi statistica  $T_n = \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n}$  care știm că este repartizată  $t$ -Student cu  $n - 1$  grade de libertate.

Un interval de încredere bilateral pentru  $\mu$  este

$$IC_1^{1-\alpha}(\mu) = \left[ \bar{x}_n - t_{1-\frac{\alpha}{2}}^{n-1} \frac{s_n}{\sqrt{n}}, \bar{x}_n + t_{1-\frac{\alpha}{2}}^{n-1} \frac{s_n}{\sqrt{n}} \right]$$

care pentru  $n = 100$ ,  $\alpha = 0,01$ ,  $\bar{x}_n = 158$  și  $s_n = 30$  devine

$$IC_1^{0.99}(\mu) = \left[ 158 - 2.626 \frac{30}{\sqrt{100}}, 158 + 2.626 \frac{30}{\sqrt{100}} \right] = [150.12, 165.87]$$

și cum valoarea anunțată de producător este în afara acestui interval concluzionăm că reclama este falsă.

Dacă ne interesăm la un interval de încredere de nivel de încredere  $1 - \alpha$  unilateral spre stânga atunci am avea că

$$\mathbb{P}(T_n > t) = \mathbb{P}\left(\sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n} > t\right) = 1 - \alpha$$

de unde

$$IC_2^{1-\alpha}(\mu) = \left[ 0, \bar{x}_n - t_{\alpha}^{n-1} \frac{s_n}{\sqrt{n}} \right] = \left[ 0, 158 + 2,364 \frac{30}{\sqrt{100}} \right] = [0, 165,09]$$

prin urmare afirmația producătorului este falsă.

## Exercițiul 6

Cum măsurătorile pot fi presupuse ca un eșantion de talie  $n$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  dintr-o populație  $\mathcal{N}(\mu = 20, \sigma^2)$  considerăm ca estimator al varianței estimatorul

$$\hat{\sigma}_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \mu^2$$

iar din  $\frac{n\hat{\sigma}_0^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$  deducem că un interval de încredere bilateral pentru  $\sigma^2$  de nivel de încredere  $1 - \alpha$  este

$$IC_1^{1-\alpha}(\sigma^2) = \left[ \frac{n\hat{\sigma}_0^2}{\chi_{n,1-\frac{\alpha}{2}}^2}, \frac{n\hat{\sigma}_0^2}{\chi_{n,\frac{\alpha}{2}}^2} \right].$$

Înlocuind cu valorile din ipoteză,  $n = 100$ ,  $\alpha = 0.05$ ,  $\mu = 20$  și  $\sum_{i=1}^{100} x_i^2 = 40011$  găsim că

$$IC_1^{0.95}(\sigma^2) = \left[ \frac{100\hat{\sigma}_0^2}{\chi_{100,0.975}^2}, \frac{100\hat{\sigma}_0^2}{\chi_{100,0.025}^2} \right] = \left[ \frac{100 \cdot 0.11}{129.56}, \frac{100 \cdot 0.11}{74.22} \right] = [0.0849, 0.1482].$$

Dacă ne uităm după un interval de încredere unilateral, de nivel de încredere  $1 - \alpha$ , la stânga atunci

$$IC_2^{1-\alpha}(\sigma^2) = \left[ 0, \frac{n\hat{\sigma}_0^2}{\chi_{n,\alpha}^2} \right] = \left[ 0, \frac{100 \cdot 0.11}{77.929} \right] = [0, 0.1411].$$

## Exercițiul 7

Fie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  eșantionul de talie  $n = 200$  din populația  $Pois(\theta)$  care descriu numărul de blocaje de trafic mai mari de un minut pe linia tramvaiului 41. Pentru a găsi un interval de încredere pentru  $\theta$  să ne aducem aminte că estimatorul de verosimilitate maximă pentru  $\theta$  este  $\bar{X}_n$  și aplicând Teorema Limită Centrală avem



$$\sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \theta}{\sqrt{\theta}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, 1).$$

Un interval de încredere de tip Wald pentru  $\theta$ , de nivel de încredere  $1 - \alpha$ , este obținut prin înlocuirea la numitor a lui  $\theta$  cu estimatorul său  $\bar{X}_n$ , deci

$$\mathbb{P} \left( -z_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \theta}{\sqrt{\bar{X}_n}} \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right) \approx 1 - \alpha$$

de unde

$$IC_{Wald}^{1-\alpha}(\theta) = \left[ \bar{X}_n - z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\bar{X}_n}{n}}, \bar{X}_n + z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\bar{X}_n}{n}} \right].$$

Înlocuind cu valorile din ipoteză,  $n = 200$ ,  $\alpha = 0.05$  și  $\bar{x}_{200} = 3$  obținem  $IC_{Wald}^{0.95}(\theta) = [2.759, 3.240]$ .

Un alt interval de încredere pentru  $\theta$ , de nivel de încredere  $1 - \alpha$ , se poate obține rezolvând inecuația din probabilitate

$$\mathbb{P} \left( -z_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \theta}{\sqrt{\theta}} \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right) \approx 1 - \alpha$$

după  $\theta$ .

În acest caz găsim că

$$IC_2^{1-\alpha}(\theta) = \left[ \bar{X}_n + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n} - \sqrt{\frac{\bar{X}_n z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n} + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^4}{4n^2}}, \bar{X}_n + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n} + \sqrt{\frac{\bar{X}_n z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n} + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^4}{4n^2}} \right]$$

și înlocuind cu valorile din ipoteză rezultă  $IC_2^{0.95}(\theta) = [2.769, 3.249]$ .