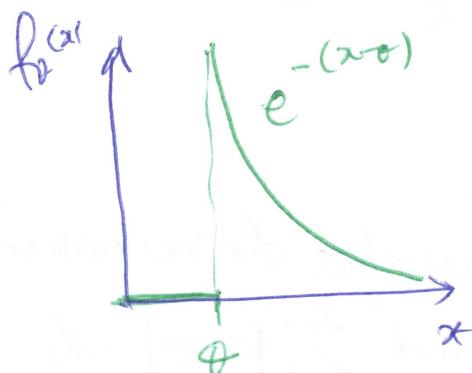


Expo' Fie $x_1, x_2, \dots, x_n \sim f_\theta$

$$f_\theta(x) = e^{-\frac{(x-\theta)}{\theta}}, x \geq \theta, \theta > 0$$

Funcția de recunoaștere:

$$\begin{aligned} L(\theta | x) &= \prod_{i=1}^n f_\theta(x_i) = \prod_{i=1}^n e^{-\frac{(x_i-\theta)}{\theta}} \cdot \prod_{i=1}^n \mathbb{I}_{[\theta, +\infty)}(x_i) \\ &= e^{-\sum_{i=1}^n (x_i - \theta)} \cdot \prod_{i=1}^n \prod_{[\theta, +\infty)}(x_i) \\ &= e^{n\theta - \sum_{i=1}^n x_i} \cdot \underbrace{\prod_{[\theta, +\infty)}(x_1) \times \prod_{[\theta, +\infty)}(x_2) \times \dots \times \prod_{[\theta, +\infty)}(x_n)}_{\text{1, } x_1 > \theta, x_2 > \theta, \dots, x_n > \theta} \end{aligned}$$



$$= \begin{cases} 1, & x_1 > \theta, x_2 > \theta, \dots, x_n > \theta \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1, & \min_i(x_i) > \theta \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

Dacă

$$L(\theta | x) = e^{n\theta - \sum_{i=1}^n x_i} \cdot \prod_{[\theta, +\infty)}(\min_i(x_i))$$

Dacă $\theta > \min_i(x_i) \Rightarrow L(\theta | x) > 0$

$$\theta < \min_i(x_i) \Rightarrow L(\theta | x) = e^{-\sum_{i=1}^n x_i + n\theta}$$

Osc. că $\frac{\partial \ln L(\theta | x)}{\partial \theta} = n \neq 0$ (Dacă? - fără nu este derivabil)

Observăm că pentru $\theta < \min_{i=1}^n (x_i)$ funcția $L(\theta|x)$, cu $L(\theta|x) = e^{-\sum_{i=1}^n |x_i|}$ este crescătoare (în θ) deoarece și atinge $\hat{\theta}_n = \min_{i=1}^n (x_i)$

Așa că $\hat{\theta}_n = \min_{i=1}^n (x_i)$ este estimatul de verosimilitate maximă

Ex: (Estimarea de verosimilitate maximă nu este unică)

Îți $x_1, x_2, \dots, x_n \sim f_\theta$ cu

$$f_\theta(x) = e^{-\frac{|x-\theta|}{2}}, x \in \mathbb{R} \quad (\text{Repartiție Laplace})$$

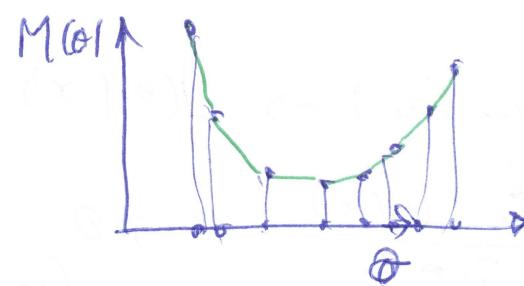
Funcția de verosimilitate:

$$\begin{aligned} L(\theta|x_1, \dots, x_n) &= \prod_{i=1}^n f_\theta(x_i) = \prod_{i=1}^n e^{-\frac{|x_i-\theta|}{2}} \\ &= e^{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n |x_i-\theta|} \end{aligned}$$

Care este căscătoare atunci funcția de verosimilitate $L(\theta|x)$ este maximă (în θ) atunci când $\sum_{i=1}^n |x_i-\theta|$ este minim

$$\underset{\theta \in \mathbb{R}}{\operatorname{argmax}} L(\theta|x) = \underset{\theta \in \mathbb{R}}{\operatorname{argmin}} \sum_{i=1}^n |x_i-\theta|$$

Teorema $M(\theta) = \sum_{i=1}^n |x_i-\theta|$ - continuă și lipsă de puncte



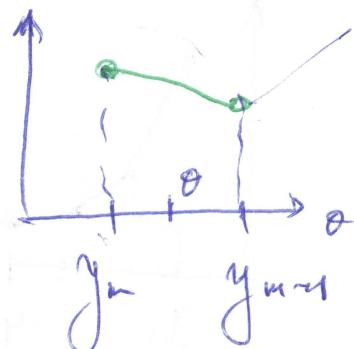
Fie y_1, y_2, \dots, y_n valori liezi x_1, x_2, \dots, x_n ordonati crescător astfel y_1 este $\min(x_i)$, $y_n = \max(x_i)$

$$\text{Atunci } M(\theta) = \sum_{i=1}^n |x_i - \theta| = \sum_{i=1}^n |y_i - \theta|$$

Dacă $y_m < \theta \leq y_{m+1}$ atunci

cum $y_i \leq y_m$ pt $i \leq m$

$$\text{arem } |y_i - \theta| = \theta - y_i$$



Cum $y_j \geq y_{m+1}$, $m+1 \leq j \leq n$

$$|y_j - \theta| = y_j - \theta$$

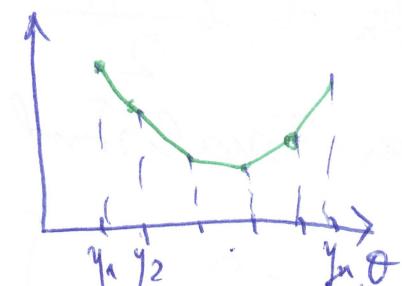
$$|y_j - \theta| = y_j - \theta$$

$$\begin{aligned} M(\theta) &= \sum_{i=1}^n |y_i - \theta| = \sum_{i=1}^m |y_i - \theta| + \sum_{i=m+1}^n |y_i - \theta| \\ &= \sum_{i=1}^m (\theta - y_i) + \sum_{i=m+1}^n (y_i - \theta) \end{aligned}$$

fiecărui θ
nu va fi

$$\frac{d}{d\theta} M(\theta) = m - (n-m) = 2m-n$$

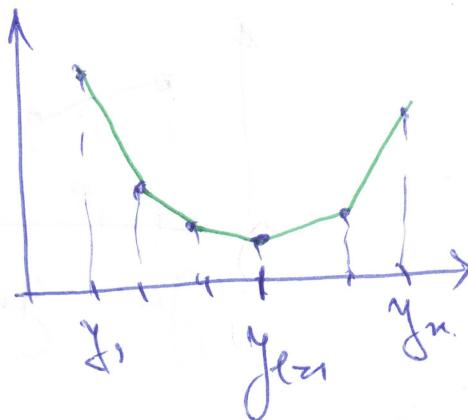
$$\frac{d}{d\theta} M(\theta) \geq 0 \Leftrightarrow m \geq \frac{n}{2}$$



Dacă $m < \frac{n}{2} \Rightarrow M'(\theta) < 0 \Rightarrow M$ este descrescătoare.

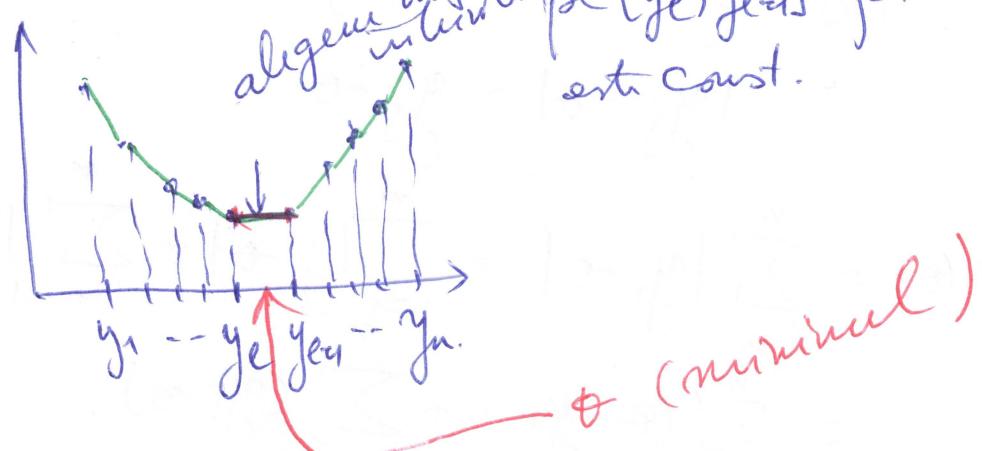
$m > \frac{n}{2} \Rightarrow M'(\theta) > 0 \Rightarrow M$ este crescătoare

Dacă nu este împar, $n = 2l + 1 \Rightarrow \frac{n}{2} = l + \frac{1}{2}$
 și atunci pt $\alpha < y_{l+1}$ fct. $M(\alpha)$ este ↓
 $\alpha > y_{l+1}$ fct. $M(\alpha)$ este ↑.



In acest caz
 arătăm $\sum_{i=1}^n |x_i - \alpha| = y_{l+1}$.
 $l+1 = \frac{n-1}{2} + 1 = \frac{n+1}{2}$.

Dacă este împar, $n = 2l$ atunci



$$\hat{\alpha}_n = \frac{y_{l+1} + y_{l+2}}{2} = \frac{y_{n/2} + y_{n/2+1}}{2}$$

~~De~~ Finalizare

$$\hat{\alpha}_n = \begin{cases} y_{\frac{n+1}{2}}, & \text{dacă } n \text{ este împar} \\ \frac{y_{n/2} + y_{n/2+1}}{2}, & \text{dacă } n \text{ este par} \end{cases}$$

mediana egantimului

Intervale de încrengătire

Obs: Deoarece până acum, în practica de estimare punctuală am determinat probabilistic de la un eșantion o valoare căt mai apropiată de parametrul necunoscut care a generat observațiile, în acestă secțiune ne propunem să găsim un interval de valori astfel încât probabilitatea ca acest interval să contrăaducătă valoarea parametrului să fie căt mai mare.

Def. Trei $x_1, x_2, \dots, x_n \sim f_\theta$, $\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$ și $\alpha \in (0, 1)$ în funcții $A_\alpha, B_\alpha : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ar

$$A_\alpha(x_1, \dots, x_n) \leq B_\alpha(x_1, \dots, x_n) \quad \text{, } H(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}$$

Intervalul $[A_\alpha(x_1, \dots, x_n), B_\alpha(x_1, \dots, x_n)]$ s.n. interval de încredere pt. θ cu coeficientul de încredere $1-\alpha$:

$$\mathbb{P}_\theta([A_\alpha(x_1, \dots, x_n), B_\alpha(x_1, \dots, x_n)]) \geq 1-\alpha \quad \forall \theta \in \Theta$$

Obs: Intervalul $\underline{[A_\alpha(x_1, \dots, x_n), B_\alpha(x_1, \dots, x_n)]}$ este un interval alăturat! Nu θ este alăturat! bilateral

Obs: În practică $\alpha = 0.05$ și atunci $1-\alpha = 0.95$

Obs: Este posibil să fim interesati de intervale unilateral de tipul $(-\infty, B_\alpha(x_1, \dots, x_n)]$ sau $[A_\alpha(x_1, \dots, x_n), +\infty)$

Obs: Dacă sună observații x_1, x_2, \dots, x_n într-un jăsimin $A_\theta(x_1, \dots, x_n)$ și $B_\theta(x_1, \dots, x_n)$ rezolvă menținerea și în acastă zonă de interval de inexactă de măsură de inclusă $1-\alpha$ p.f.

$$IC(\theta) = [A_\theta(x_1, \dots, x_n), B_\theta(x_1, \dots, x_n)]$$

Metoda probabilității:

Def: Fie $x_1, x_2, \dots, x_n \sim f_\theta$, $\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$. O funcție $g: \mathbb{R}^n \times \Theta \rightarrow \mathbb{R}$ se numește sătăcă pînă la θ dacă

- Repartitia lui $g(x_1, \dots, x_n, \theta)$ nu depinde de θ
- Există oia $u_1 \leq u_2$, $u_1, u_2 \in \mathbb{R}$ inecuația

$$u_1 \leq g(x_1, \dots, x_n, \theta) \leq u_2$$

se poate scrie ca θ și conduceind la soluție

$$a(x_1, \dots, x_n) \leq \theta \leq b(x_1, \dots, x_n)$$

Def: Fie $p \in (0, 1)$. Se numește cuantilă de ordin p aranjată fct. de rep. F , valoarea x_p care verifică

$$x_p = F^{-1}(p) = \inf \{x \mid F(x) \geq p\}$$

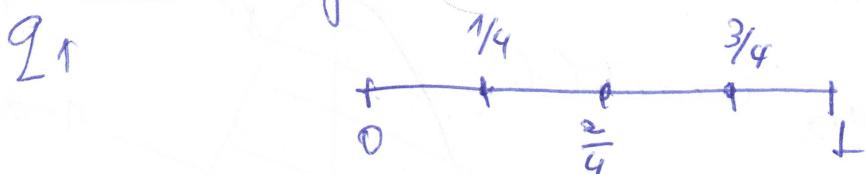
Obs: Cuantile de ordin p este acea valoare punctuală care $p\%$ dintr-oib. sunt mai mici decât ea și $(1-p)\%$ dintr-oib. sunt mai mari

-7-

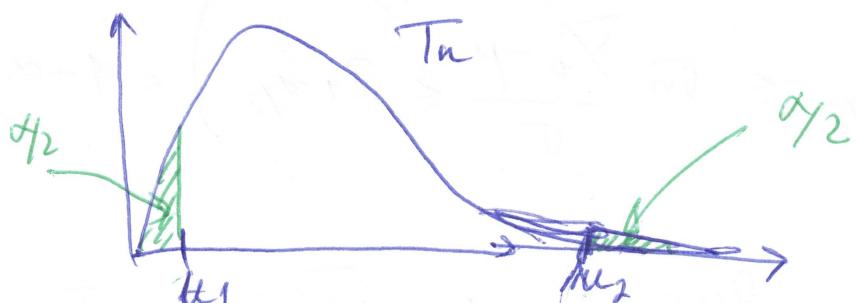
Dacă $p = 1/2$ atunci quartilele de ordin $1/2$ sunt mediane

$x_{1/2}$ - mediana (Q_2) : $P(X \leq x_{1/2}) = P(X > x_{1/2}) = 1/2$

Dacă $p = 1/4$ (resp $3/4$) atunci quartilele de ordin $1/4$ sunt
prima quartilă (resp. a 3-a quartilă)



Idea: - construim un estimator pt θ , T_n , pt care
 să știm cum este repartizat (nu depende de θ)



- construim u_1 și u_2 quartilele de ordin $1/2$ și resp $1/2$
- intervalul de incedere va fi

$$P([u_1, u_2] \geq \theta) = 1-\alpha$$

Intervale de incedere pt populații normale

a) Int. de incedere pt media unei pop. normale atunci când varianta este cunoscută

Teorema: $X_1, X_2, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$ cu μ - necunoscut, σ^2 - cunoscut

Aceea înseamnă \bar{X}_n , estimatorul pt medie, verifică

$$X_n \sim N(\mu, \sigma^2/n)$$

-8-

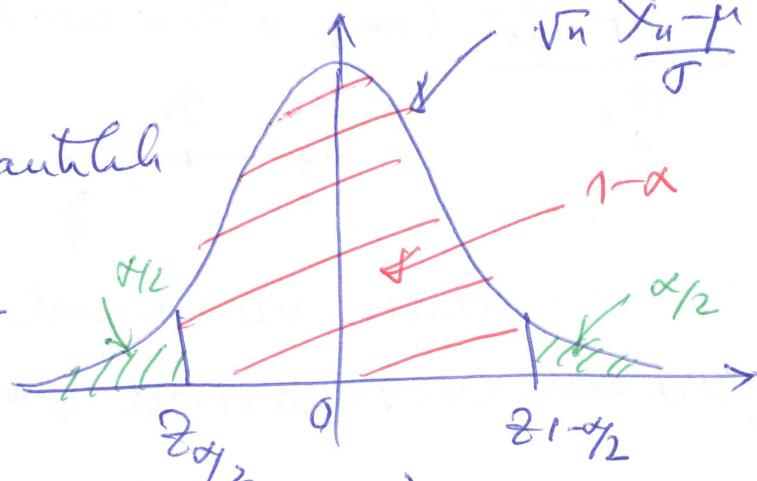
$$\Rightarrow \text{dim } \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

Fruchter $g(x_n - \bar{x}_n, \mu) = \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma}$ est. o. fct. pnt
 $\underbrace{T_n}_{\sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma}}$

Re $z_{\alpha/2}$ o. $z_{1-\alpha/2}$ cunthh.

alordin $\alpha/2$ o. resp. $1-\alpha/2$

dim $N(0, 1)$



$$P_\mu \left(z_{\alpha/2} \leq \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma} \leq z_{1-\alpha/2} \right) = 1 - \alpha$$

$$(2) P_\mu \left(\bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X}_n + z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) \text{ el.}$$

In cond. nuci. proz. normale $z_{\alpha/2} = -z_{1-\alpha/2}$ (dim. simetria)

$$\boxed{IC^{1-\alpha}(\mu) = \left[\bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]}$$

b) Dat. de înăudire pentru media unei progr. normale
atunci cond. răuăstă este neașteptată

Fie $x_1, x_2, \dots, x_n \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 -neașteptate

Indicele care are locul ca statistică

$$T_n = \sqrt{n} \frac{\bar{x}_n - \mu}{S_n} \sim t_{n-1} \quad (\text{t-Student})$$

Funcția $g(x_1, \dots, x_n, \mu) = \sqrt{n} \cdot \frac{\bar{x}_n - \mu}{S_n}$ este o funcție foarte

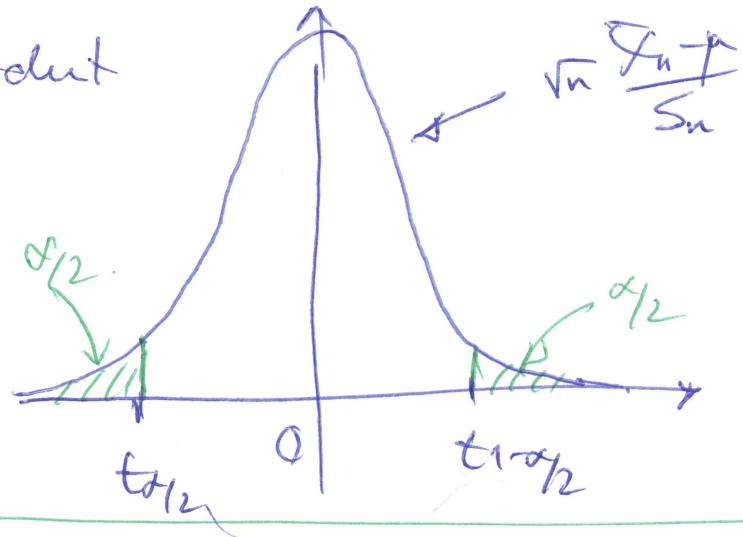
pl. $\alpha \in (0, 1)$ și $t_{\alpha/2}$ și $t_{1-\alpha/2}$ quantilele de ordin $\alpha/2$ și resp.
 $1-\alpha/2$ din rep. Student cu n-1 grade de libertate

Atunci

$$P_\mu \left(t_{\alpha/2} \leq \sqrt{n} \frac{\bar{x}_n - \mu}{S_n} \leq t_{1-\alpha/2} \right) = 1 - \alpha$$

În simetria rep. Student

$$t_{\alpha/2} = -t_{1-\alpha/2}$$



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