

Ex 3

Q1) à 4)

$$\text{On a : } \hat{\Theta}_m = \frac{\bar{X}_m}{2}$$

- fortement consistante

$$\hat{\Theta}_m \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{\text{P.s.}} \Theta \quad (\Delta)$$

- asymptotiquement normal

$$\sqrt{m} (\hat{\Theta}_m - \Theta) \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{\text{L}} \mathcal{N}(0, \frac{\Theta^2}{4})$$

5) $\alpha \in (0, 1)$

IC asymptotique de niveau $1-\alpha$ du paramètre Θ .

↳ On cherche A_m, B_m quantités qui ne dépendent pas de Θ tq
connues

$$\lim_{m \rightarrow +\infty} P(\Theta \in [A_m, B_m]) = 1-\alpha$$

1ere solution (méthode du plug-in)

• On peut de $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\lambda} N(0, \frac{\theta^2}{4})$

Cela implique $\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\theta} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\lambda} N(0, 1) \quad (*)$

- θ est au dénominateur et au numérateur
On va utiliser la méthode du plug-in
c'est à dire remplacer θ (au dénominateur) par $\hat{\theta}_n$

On s'intéresse donc à $\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\hat{\theta}_n}$.

Prouvons que $\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\hat{\theta}_n} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\lambda} N(0, 1)$

- On a :

$$\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\hat{\theta}_n} = \underbrace{\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\theta}}_{(*) \downarrow 2} \underbrace{\frac{\theta}{\hat{\theta}_n}}_{\downarrow 1^P} \quad (\triangleright)$$

$N(0, 1)$

• Par le théorème de Slutsky

$\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\hat{\theta}_n} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\lambda} N(0, 1)$

[car $\hat{\theta}_n$ est constante]

• On a donc $\frac{2\sqrt{m}(\hat{\theta}_m - \theta)}{\hat{\theta}_m} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$



cela implique :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(-q_{1-\alpha/2} \leq \frac{2\sqrt{m}(\hat{\theta}_m - \theta)}{\hat{\theta}_m} \leq q_{1-\alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$

avec $q_{1-\alpha/2}$ le quantile de la loi $\mathcal{N}(0, 1)$ à droite $1 - \alpha/2$.

cela suffit
pas
vers
après

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\hat{\theta}_m - \frac{q_{1-\alpha/2}\hat{\theta}_m}{2\sqrt{m}} \leq \theta \leq \hat{\theta}_m + \frac{q_{1-\alpha/2}\hat{\theta}_m}{2\sqrt{m}}\right) = 1 - \alpha$$

$$IC_{1-\alpha} = \left[\hat{\theta}_m - \frac{q_{1-\alpha/2}\hat{\theta}_m}{2\sqrt{m}}, \hat{\theta}_m + \frac{q_{1-\alpha/2}\hat{\theta}_m}{2\sqrt{m}} \right]$$

2ème solution

$$2 \sqrt{m} \frac{(\hat{\theta}_m - \theta)}{\sigma} \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

$$= 2 \sqrt{m} \left(\frac{\hat{\theta}_m}{\sigma} - 1 \right) \quad (\theta_m \text{ apparaît plus que au dénominateur})$$

$$\text{Donc on a : } 2 \sqrt{m} \left(\frac{\hat{\theta}_m}{\sigma} - 1 \right) \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P} \left(-q_{1-\alpha/2} \leq 2 \sqrt{m} \left(\frac{\hat{\theta}_m}{\sigma} - 1 \right) \leq q_{1-\alpha/2} \right) = 1 - \alpha$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P} \left(-\frac{q_{1-\alpha/2}}{\delta_m 2 \sqrt{m}} + \frac{1}{\hat{\theta}_m} \leq \frac{1}{\sigma} \leq \frac{q_{1-\alpha/2}}{\delta_m 2 \sqrt{m}} + \frac{1}{\hat{\theta}_m} \right) = 1 - \alpha$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P} \left(\frac{\hat{\theta}_m}{\frac{q_{1-\alpha/2}}{2 \sqrt{m}} + 1} \leq \theta \leq \frac{\hat{\theta}_m}{-\frac{q_{1-\alpha/2}}{2 \sqrt{m}} + 1} \right) = 1 - \alpha$$

en supposant que

$$1 - \frac{q_{1-\alpha/2}}{2 \sqrt{m}} > 0 \text{ p.s. à partir d'un certain rang.}$$

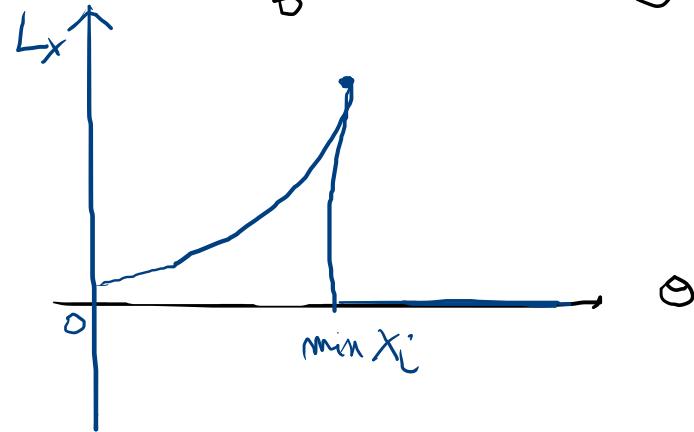
6) EMV

- $L_X(\theta) = \prod_{i=1}^n f_\theta(x_i)$
- $= \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{x_i - \theta}{\theta}\right) \mathbb{I}_{[\theta; +\infty[}(x_i)$
- L_X vaut 0 ou $\prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{x_i - \theta}{\theta}\right)$.

L_X ne vaut pas 0 si $\forall i \quad x_i > \theta$ p.s.

$$\Leftrightarrow \min_i x_i > \theta \text{ p.s.}$$

La fonction $\theta \mapsto \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{x_i - \theta}{\theta}\right)$ est strictement croissante sur $]\theta; \min_i x_i[$



L'unique maximum de L_x est atteint en $\min_i X_i$

Donc l'EMV est $\min_i X_i = \hat{\theta}^{MV}$

7) $\text{IP}(X \leq x) = \int_{-\infty}^x \hat{f}_{\theta}(x) dx$. soit on calcule de manière brutale

• Mieux

$$\begin{aligned}\text{IP}(X \leq x) &= \text{IP}(Y + \theta \leq x) \\ &= \text{IP}(Y \leq x - \theta) \\ &= F_Y(x - \theta) \quad \text{si } F_Y \text{ f.d.R d'une} \\ &\quad \exp(-\frac{x-\theta}{\theta}) \\ &= \left(1 - \exp\left(-\frac{(x-\theta)}{\theta}\right)\right) \mathbb{1}_{x>\theta}.\end{aligned}$$

$$\text{IP} \left(\min_{i=1, \dots, m} X_i \leq x \right) = 1 - \text{IP} \left(\min_{i=1, \dots, m} X_i > x \right)$$

$$\text{IP} \left(\prod_{i=1}^m X_i \leq x \right) = 1 - \text{IP} \left(\forall i=1, \dots, m \quad X_i > x \right)$$

Per
independencia
dels X_i

$$= 1 - \prod_{i=1}^m \text{IP} (X_i > x)$$

x_i de
les que x

$$= 1 - (1 - \text{IP}(X \leq x))^m$$

$$= 1 - \exp \left(-m \frac{(x-\theta)}{\sigma} \right) \mathbb{I}_{\{x > \theta\}}$$

8) $\text{Lai } m(X_{(1)} - \theta), \quad X_{(1)} \triangleq \min_{i=1, \dots, m} X_i -$

$$\text{IP} (m(X_{(1)} - \theta) \leq x) = \text{IP} (X_{(1)} \leq \frac{x}{m} + \theta)$$

FDR de $m(X_{(1)} - \theta)$

$$= \left(1 - \exp \left(-\frac{x}{\theta} \right) \right) \mathbb{I}_{\{x > 0\}}$$

$$m(X_{(1)} - \theta) \stackrel{d}{\sim} \exp(\frac{x}{\theta})$$

FDR de
 $\exp(\frac{x}{\theta})$

9) ω en proche de $X_{(1)}$ Soit $\varepsilon > 0$.

$$\begin{aligned} & \text{IP}(|X_{(1)} - \theta| > \varepsilon) && X_{(1)} \geq \theta \text{ p.s.} \\ &= \text{IP}(X_{(1)} - \theta > \varepsilon) && \downarrow \quad (\text{par déf de l'EMV} \\ &= \text{IP}(X_{(1)} > \varepsilon + \theta) && \text{question 6}) \\ &= 1 - \text{IP}(X_{(1)} \leq \varepsilon + \theta) \\ &= 1 - F_{X_{(1)}}(\varepsilon + \theta) \\ &= \exp\left(-\frac{m\varepsilon}{\theta}\right) && \text{avec } \varepsilon + \theta > \theta \text{ car } \varepsilon > 0 \end{aligned}$$

$\xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{} \theta$

10) a) $\frac{X_{(1)} - \theta}{\sqrt{n}}$ biaisé ?
 $E[X_{(1)} - \theta]$?

• Loi de $(X_{(1)} - \theta)$

$$\begin{aligned} P(X_{(1)} - \theta \leq x) &= P(X_{(1)} \leq x + \theta) \\ &= 1 - \exp\left(-\frac{m}{\theta}x\right) \quad \forall \{x > 0\} \end{aligned}$$

donc $(X_{(1)} - \theta) \sim \text{Exp}\left(\frac{m}{\theta}\right)$.

• $E[X_{(1)} - \theta] = \frac{\theta}{m}$

$\hookrightarrow X_{(1)}$ est donc biaisé.

b) $X_{(1)}$ asymptotiquement biaisé ?

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} E[X_{(1)} - \theta] = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\theta}{m} = 0$$

donc $X_{(1)}$ est asymptotiquement biaisé

$\min_{i=1, \dots, m} X_i \neq \bar{X}_m$
 X_i i.i.d

X_1 moins la m^e fct
que $\min_{i=1, \dots, m} X_i$

$\min X_i = f(X_1, \dots, X_m)$

11) σ en moyenne quadratique de $X_{(1)}$ $\xrightarrow[\text{Merker}]{\text{Def}}$

$$\mathbb{E}\left[(X_{(1)} - \theta)^2 \right] = \mathbb{E}[X_{(1)} - \theta]^2 + \text{Var}(X_{(1)} - \theta)$$

↑

décomposition
biais - variance

$\text{Var}(X_{(1)})$

$$= \frac{\theta^2}{n^2} + \underbrace{\text{Var}(X_{(1)} - \theta)}_{\hookrightarrow \text{variance de } \text{Exp}\left(\frac{n}{\theta}\right)}$$

$$= \frac{\theta^2}{n^2} + \frac{\theta^2}{n^2}$$

$$= \frac{2\theta^2}{n^2} .$$

22) IC pour θ - (non asymptotique) $\rightarrow A_m, B_m$
 $IP(\theta \in [A_m, B_m]) = 1-\alpha$

On va se baser sur $X_{(1)} = \min_{i=1,\dots,m} X_i$

• On a déjà la borne sup :

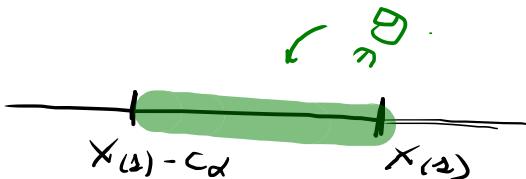
$$\theta \leq X_{(1)} \text{ P.S}$$

• On cherche donc A_m tq

$$IP(\theta \in [A_m, X_{(1)}]) = 1-\alpha$$

• On va chercher un A_m de la forme

$$A_m = X_{(1)} - c_\alpha \text{ où } c_\alpha > 0$$



On va chercher $c_\alpha > 0$,

$$\mathbb{P}(X_{(1)} - c_\alpha \leq \theta \leq X_{(2)}) = 1 - \alpha$$

$$\Leftrightarrow \mathbb{P}(X_{(1)} - c_\alpha \leq \theta) = 1 - \alpha$$

$$\begin{cases} n(X_{(1)} - \theta) \\ X_{(1)} - \theta \\ X_{(2)} \end{cases}$$

$$\mathbb{P}(X_{(1)} - c_\alpha \leq \theta) = \mathbb{P}(X_{(1)} - \theta \leq c_\alpha)$$

$$= F_Z(c_\alpha) \quad \text{si } Z \sim \text{Exp}\left(\frac{m}{\theta}\right)$$

$$= 1 - \alpha.$$

Donc

$$c_\alpha = \boxed{F_Z^{-1}(1 - \alpha)}$$

$$F_Z(c_\alpha) = 1 - \alpha \Leftrightarrow 1 - \exp\left(-\frac{m c_\alpha}{\theta}\right) = 1 - \alpha$$

$$\Leftrightarrow \exp\left(-\frac{m c_\alpha}{\theta}\right) = \alpha$$

$$\Leftrightarrow c_\alpha = -\frac{\theta}{m} \ln(\alpha)$$

On a donc l'IC pour θ :

$$\left[X_{(1)} + \frac{\theta \ln(\alpha)}{n} ; X_{(2)} \right]$$

depend de θ ! on ne doit pas oublier le θ !

$$1-\alpha = \mathbb{P} \left(X_{(2)} + \frac{\theta \ln(\alpha)}{n} \leq \theta \right) \quad \text{car } \alpha \in (0, 1)$$

$$= \mathbb{P} \left(X_{(2)} \leq \theta \left(1 + \frac{\ln(\alpha)}{n} \right) \right)$$

$$= \mathbb{P} \left(X_{(2)} \left(1 + \frac{\ln(\alpha)}{n} \right)^{-1} \leq \theta \right).$$

$$IC_{1-\alpha} = \left[X_{(1)} \left(1 + \frac{\ln(\alpha)}{n} \right)^{-1} ; X_{(2)} \right].$$

13)

Premier IC

- asymptotique ($n \rightarrow +\infty$)
- l'estimateur associé $\frac{\bar{X}_n}{\sqrt{n}}$

(vitesse de convergence en $\frac{1}{\sqrt{n}}$)

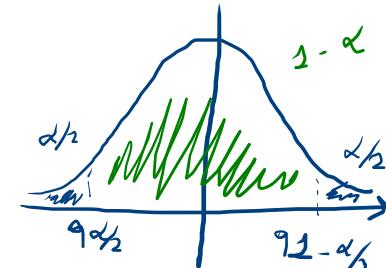


- non asymptotique (vers Λ_n)
- l'estimateur associé
vitesse de convergence + rapide en $\frac{1}{n}$

Démo

$X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ implique :

$$\mathbb{P}(-q_{1-\alpha/2} \leq X \leq q_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$$



$q_{1-\alpha/2}$ ← indice

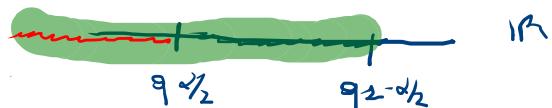
(PAS BESOIN DE L'ECRIBE
SUR VOS COPIES !)

$q_{1-\alpha/2}$ est le quantile de $\mathcal{N}(0, 1)$ d'ordre $1 - \alpha/2$.

Il vérifie donc $\mathbb{P}(X \leq q_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha/2$ par définition du quantile
 $= F_X(q_{1-\alpha/2})$ fonction de répartition de $\mathcal{N}(0, 1)$.

Pour obtenir $1 - \alpha$, il faut encadrer X avec :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(q_{\alpha/2} \leq X \leq q_{1-\alpha/2}) &= \mathbb{P}(X \leq q_{1-\alpha/2}) - \mathbb{P}(X \leq q_{\alpha/2}) \\ &= F_X(q_{1-\alpha/2}) - F_X(q_{\alpha/2}) \\ &= 1 - \frac{\alpha}{2} - \frac{\alpha}{2} = 1 - \alpha. \end{aligned}$$



$q_{\alpha/2} = -q_{1-\alpha/2}$ car $\mathcal{N}(0, 1)$ symétrique