

Exo 3

$\Theta \in]0, 1[$; $\hat{\Theta}_m = \frac{\bar{X}_m}{2}$
Q1) à 4)

• fortement consistant

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

• asymptotiquement normal

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

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

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

↳ On cherche A_m, B_m quantiles connus qui ne dépendent pas de Θ tq

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

2^e solution (méthode du plug-in)

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

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

• θ est au dénominateur et au numérateur

On va utiliser la méthode du plug-in

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

• On a :

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

$\mathcal{N}(0, 1)$ \perp car $\hat{\theta}_n$ fortement consistant

• Par le théorème de Slutsky
 $\frac{2\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\hat{\theta}_n} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{L} \mathcal{N}(0, 1)$

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

cela implique :

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

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

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

$$IC_{1-\alpha} = \left[\hat{\theta}_n - \frac{q_{1-\alpha/2} \hat{\theta}_n}{2\sqrt{n}} ; \hat{\theta}_n + \frac{q_{1-\alpha/2} \hat{\theta}_n}{2\sqrt{n}} \right]$$

cela suffit
pour
vérifier
l'équation

2ème solution

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

$$= 2 \sqrt{n} \left(\frac{\hat{\theta}_n}{\theta} - 1 \right) \quad (\theta \text{ n'apparaît plus qu'au dénominateur})$$

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

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

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

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

en supposant que

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

6) EMV

$$L_X(\theta) = \prod_{i=1}^m f_{\theta}(X_i)$$

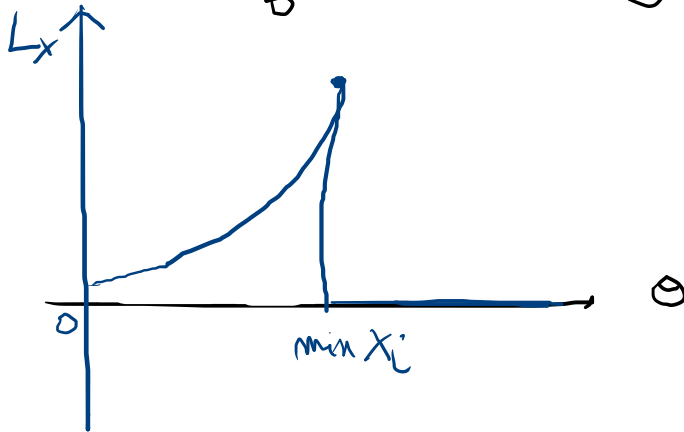
$$= \prod_{i=1}^m \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{X_i - \theta}{\theta}\right) \mathbb{1}_{[\theta; +\infty[}(X_i)$$

$$L_X \text{ vaut } 0 \text{ ou } \prod_{i=1}^m \frac{1}{\theta} \exp\left(-\frac{X_i - \theta}{\theta}\right)$$

L_X ne vaut pas 0 si $\forall i, X_i \geq \theta$ p.s.

$$\Leftrightarrow \min_i X_i \geq \theta \text{ p.s.}$$

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 $\min_i X_i \Rightarrow \hat{\theta}^{MV}$

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

• Mieux

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

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

$IP(\cap) = \prod$
 \uparrow
 si independence

Par independence des X_i

X_i de la suite

$$= 1 - IP\left(\forall i=1, \dots, m \quad X_i > x\right)$$

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

$$= 1 - \left(1 - IP(X \leq x)\right)^m$$

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

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

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

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

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

$$m(X_{(1)} - \theta) \underset{L}{\sim} \text{Exp}\left(\frac{1}{\sigma}\right)$$

FDR de $\text{Exp}\left(\frac{1}{\sigma}\right)$

g) ws en proba de $X_{(2)}$ Soit $\varepsilon > 0$.

$$IP(|X_{(2)} - \theta| > \varepsilon)$$

$$= IP(X_{(2)} - \theta > \varepsilon)$$

$$= IP(X_{(2)} > \varepsilon + \theta)$$

$$= 1 - IP(X_{(2)} \leq \varepsilon + \theta)$$

$$= 1 - F_{X_{(2)}}(\varepsilon + \theta)$$

$$= \exp\left(-\frac{n\varepsilon}{\theta}\right)$$

avec $\varepsilon + \theta > \theta$ car $\varepsilon > 0$.

$$\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

$$X_{(1)} \geq \theta \text{ p.s.}$$

↓

(par def de l'EMV question 6)

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

• Loi de $(X_{(1)} - \theta)$

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

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

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

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

↳ $X_{(1)}$ est donc biaisé.

b) $X_{(1)}$ asympt. biaisé ?

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

donc $X_{(1)}$ est asympt. sans biais

$$\min_{i=1, \dots, m} X_i \neq X_1$$

$$\vdots$$

$$X_m$$

X_i i.i.d

X_1 n'est pas la m^{ème} plus
 que $\min_{i=1, \dots, m} X_i$

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

12) Co en moyenne quadratique de $X_{(2)}$

→ Déf
(→ Markov)

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

décomposition
biais - variance

|| $\text{Var}(X_{(2)})$

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

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

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

12) IC pour θ - (non asymptotique)

$$\rightarrow A_m, B_m \\ \mathbb{P}(\theta \in [A_m, B_m]) = 1 - \alpha$$

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

• On a déjà la borne sup :

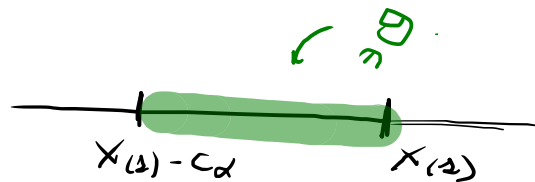
$$\theta \leq X_{(1)} \text{ p.s.}$$

• On cherche donc A_m tq

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

• On va chercher un A_m de la forme

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



On va chercher $c_\alpha > 0$,

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

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

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

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

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

$$= 1 - \alpha.$$

Donc

$$c_\alpha = \left(F_Z^{-1}\right)(1 - \alpha).$$

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

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

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

On a donc l'IC pour θ :

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

depend de θ ! on ne doit pas s'en mêler !

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

\hookrightarrow car $\alpha \in (0, 1)$.

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

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

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

13)

Premier IC

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

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

Deuxième IC

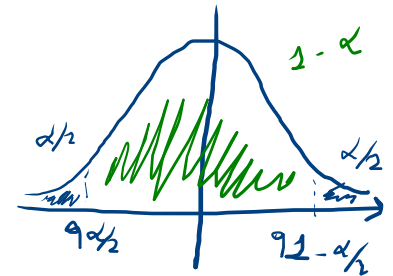
- non asymptotique
(voir Δn)

- l'estimateur associé
vitesse de CV + rapide en $\frac{1}{n}$

Démo

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

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



$q_{1-\alpha/2}$ ← indice

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

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

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

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

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

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