

[Enc. 1] X_1, \dots, X_n i.i.d. ~ $\mathcal{Exp}(1)$

$$1) Y_n = \max(X_1, \dots, X_n) - \ln n.$$

$$F_{Y_n}(x) = \mathbb{P}(Y_n \leq x) = \mathbb{P}(\max(X_1, \dots, X_n) \leq x + \ln n)$$

$$= \mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n \{X_i \leq x + \ln n\}\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i \leq x + \ln n) =$$

les X_i ont
la même loi

$$= \left(F_{X_1}(x + \ln n)\right)^n, \quad \begin{array}{l} \text{avec } F_{X_1} \text{ la fct. de répart. de } X_1 \\ \text{les } X_i \text{ sont indépendantes} \end{array}$$

$$= \begin{cases} \left(1 - e^{-(x + \ln n)}\right)^n, & \text{si } x + \ln n \geq 0 \\ 0, & \text{si } x + \ln n < 0 \end{cases} \quad \left[F_{X_1}(x) = \begin{cases} 1 - e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{si } x < 0 \end{cases}\right]$$

$$= \begin{cases} \left(1 - \frac{e^{-x}}{n}\right)^n, & \text{si } x \geq -\ln n \\ 0, & \text{si } x < -\ln n \end{cases}$$

2) Étudier la convergence de $F_{Y_n}(x)$.
Soit $x \in \mathbb{R}$ fixé. Alors $\exists n_0$ t.g. $\forall n \geq n_0 : x \geq -\ln n$

$$\text{(car } -\ln n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} -\infty \text{)}$$

$$\Rightarrow \forall n \geq n_0 : F_{Y_n}(x) = \left(1 - \frac{e^{-x}}{n}\right)^n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} e^{-e^{-x}}.$$

Donc $\forall x \in \mathbb{R}$, $F_{Y_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} e^{-e^{-x}}$

ce qui entraîne la convergence en loi de Y_n vers une variable Y de fct. de répartition $F_Y(x) = e^{-e^{-x}}$ $\forall x \in \mathbb{R}$.

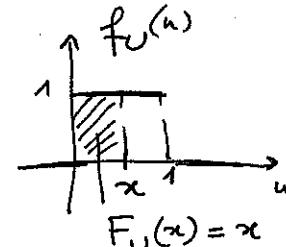
$$3) f_Y(x) = F'_Y(x) = e^{-e^{-x}} \cdot (-e^{-x})'$$

$$= e^{-e^{-x}} \cdot e^{-x} = \underline{\exp\{-x - e^{-x}\}}, \quad \underline{\forall x \in \mathbb{R}}.$$

Exerc. 2 $U \sim U([0,1])$, $x \in \mathbb{R}$.

1) $X = \begin{cases} 1, & \text{si } U \leq x \\ 0, & \text{si } U > x \end{cases} \Rightarrow X$ suit une loi Bernoulli de param. $p = P(X=1) = P(U \leq x)$.

On a $p = P(U \leq x) = F_U(x) = \int_{-\infty}^x f_U(u) du$,



avec $f_U(u) = \begin{cases} 1, & \text{si } u \in [0,1] \\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$

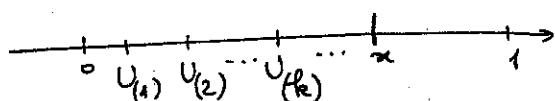
On obtient $F_U(x) = \begin{cases} 0, & \text{si } x < 0 \\ x, & \text{si } x \in [0,1] \\ 1, & \text{si } x > 1 \end{cases}$ (la fct. de répartition de la loi $U([0,1])$)

Comme $x \in [0,1]$, on a $p = P(U \leq x) = x$.

donc $X \sim \text{Bernoulli}(x)$.

2) a) Si on définit $X_i = \begin{cases} 1, & \text{si } U_i \leq x \\ 0, & \text{si } U_i > x \end{cases}$,

alors $Y = \sum_{i=1}^n X_i$, avec X_i indép. et de même loi Bernoulli(x).
 $\hookrightarrow Y \sim \text{Binomiale}(n, x)$.



b) i) $\{U_{(k)} \leq x\} = \{Y \geq k\}$.

ii) $P(U_{(k)} \leq x) = P(Y \geq k) = \sum_{j=k}^n C_n^j x^j (1-x)^{n-j}$,

car $Y \sim \text{Binomiale}(n, x)$.

et $\{Y \geq k\} = \bigcup_{j=k}^n \{Y=j\}$

$\hookrightarrow F_{U_{(k)}}(y) = P(U_{(k)} \leq y) = \begin{cases} \sum_{j=k}^n C_n^j y^j (1-y)^{n-j}, & \text{si } y \in [0,1] \\ 0, & \text{si } y \leq 0 \\ 1, & \text{si } y \geq 1 \end{cases}$ (réunion disjointe)

iii) $f_{U_{(k)}}(y) = F'_{U_{(k)}}(y)$.

• Soit $y \in [0,1]$. $\Rightarrow f_{U_{(k)}}(y) = \sum_{j=k}^n C_n^j \left(j y^{j-1} (1-y)^{n-j} - (n-j) y^j (1-y)^{n-j-1} \right)$

$$\begin{aligned}
 \Rightarrow f_{U(k)}(y) &= \sum_{j=k}^n \frac{n!}{j!(n-j)!} \cdot j y^{j-1} (1-y)^{n-j} - \\
 &\quad - \sum_{j=k}^n \frac{n!}{j!(n-j)!} (n-j) y^j (1-y)^{n-j-1} \\
 &= \sum_{j=k}^n \frac{n!}{(j-1)!(n-j)!} y^{j-1} (1-y)^{n-j} - \sum_{j=k}^{n-1} \frac{n!}{j!(n-j-1)!} y^j (1-y)^{n-j-1} \\
 &\stackrel{i=j-1}{=} \sum_{i=k-1}^{n-1} \frac{n!}{i!(n-i-1)!} y^i (1-y)^{n-i-1} - \sum_{j=k}^{n-1} \frac{n!}{j!(n-j-1)!} y^j (1-y)^{n-j-1} \\
 &= \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} y^{k-1} (1-y)^{n-k} \quad \left(\text{car tous les autres termes s'annulent, comme ils apparaissent dans les deux sommes} \right)
 \end{aligned}$$

• pour $y \notin]0,1[$, $f_{U(k)}(y) = 0$.

$$c) U_{(1)} = \min(U_1, \dots, U_m) \rightarrow U_{(1)} = \max(U_1, \dots, U_m)$$

$$\begin{aligned}
 F_{U_{(1)}}(y) &= \sum_{j=1}^n C_n^j y^j (1-y)^{n-j} = \underbrace{\sum_{j=0}^n C_n^j y^j (1-y)^{n-j}}_{\substack{\\ 1}} - C_n^0 y^0 (1-y)^n \\
 &= \begin{cases} 1 - (1-y)^n & \text{si } y \in]0,1[\\ 0 & \text{si } y \leq 0 \\ 1 & \text{si } y \geq 1 \end{cases}
 \end{aligned}$$

$$\hookrightarrow f_{U_{(1)}}(y) = \begin{cases} n(1-y)^{n-1}, & \text{si } y \in]0,1[\\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
 F_{U_{(m)}}(y) &= \sum_{j=n}^n C_n^j y^j (1-y)^{n-j} = C_n^n y^n (1-y)^{n-n} = \begin{cases} y^n, & \text{si } y \in]0,1[\\ 0, & \text{si } y \leq 0 \\ 1, & \text{si } y \geq 1 \end{cases}
 \end{aligned}$$

$$\hookrightarrow f_{U_{(m)}}(y) = \begin{cases} ny^{n-1}, & \text{si } y \in]0,1[\\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$$

Exercice 3

$$\text{Partie I : } 1) \quad f_X(x) = \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|x-\mu|}{b}\right).$$

$$f_X \text{ densité} \Leftrightarrow \begin{cases} f_X \geq 0 & (\text{OK}) \\ \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1 \end{cases}$$

ch. var.
[y = x - \mu]

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx &= \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{|x-\mu|}{b}\right) dx = \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy \\ &= \frac{1}{2b} \cdot 2 \int_0^{\infty} \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy && \text{fct. paire} \\ &= \left[-\exp\left(-\frac{y}{b}\right)\right]_0^{\infty} = 1 - 0 = \boxed{1} \end{aligned}$$

$\hookrightarrow f_X$ densité de probabilité.

$$2) \quad E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} x \exp\left(-\frac{|x-\mu|}{b}\right) dx$$

$$\begin{aligned} \text{ch. var.} \\ [y = x - \mu] \quad &= \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} (y + \mu) \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy \\ &= \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} y \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy + \mu \cdot \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy \end{aligned}$$

fct. impaire

" 1 (voir la question 1)

• On a $\int_0^{\infty} y \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy$ converge

(on peut même la calculer facilement, directement on en remarquant

En plus,

$y \mapsto y \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right)$
fct. impaire

que $\frac{1}{b} \int_0^{\infty} y \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy$ est la moyenne de la loi $\text{Exp}(1/b)$, donc vaut b)

$$\hookrightarrow \int_{-\infty}^{\infty} y \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy = \underline{0}$$

$$\hookrightarrow \underline{E(X) = \mu}.$$

$$3) \underline{\text{Var}(X)} = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X))^2] = \stackrel{5}{\mathbb{E}[(X - \mu)^2]} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 \cdot f_X(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 \cdot \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|x - \mu|}{b}\right) dx$$

$$(y = x - \mu) \underset{\text{fct. paire}}{\Rightarrow} = \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{\infty} y^2 \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy = \frac{1}{2b} \cdot 2 \cdot \int_0^{\infty} y^2 \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy$$

$$= \int_0^{\infty} y^2 \cdot \frac{1}{b} \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy \quad \text{la densité de la loi } \text{Expo}\left(\frac{1}{b}\right)$$

$$= \mathbb{E}(Y^2), \text{ avec } Y \sim \text{Expo}\left(\frac{1}{b}\right)$$

$$= \text{Var}(Y) + (\mathbb{E}(Y))^2 = b^2 + b^2 = \boxed{2b^2}$$

(On a utilisé le résultat que si $Y \sim \text{Expo}(\lambda)$, alors $\mathbb{E}(Y) = 1/\lambda$, $\text{Var}(Y) = 1/\lambda^2$)

On aurait pu obtenir le résultat final aussi avec un calcul direct d'intégrale (IPP).

$$4) F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

$$= \int_{-\infty}^x \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|t - \mu|}{b}\right) dt \stackrel{y = t - \mu}{=} \int_{-\infty}^{x-\mu} \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|y|}{b}\right) dy$$

- Si $x \leq \mu$: $F_X(x) = \frac{1}{2b} \int_{-\infty}^{x-\mu} \exp\left(\frac{y}{b}\right) dy = \left[\frac{1}{2} \exp\left(\frac{y}{b}\right)\right]_{-\infty}^{x-\mu}$

$$= \frac{1}{2} \exp\left(\frac{x-\mu}{b}\right)$$

- Si $x > \mu$: $F_X(x) = \int_{-\infty}^0 \frac{1}{2b} \exp\left(\frac{y}{b}\right) dy + \int_0^{x-\mu} \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{y}{b}\right) dy$

$$= \left[\frac{1}{2} \exp\left(\frac{y}{b}\right)\right]_{-\infty}^0 + \frac{1}{2} \left(1 - \exp\left(-\frac{x-\mu}{b}\right)\right)$$

$$= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} - \frac{1}{2} \exp\left(-\frac{x-\mu}{b}\right)$$

$$= 1 - \frac{1}{2} \exp\left(-\frac{x-\mu}{b}\right).$$

$\hookrightarrow F_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} \exp\left(\frac{x-\mu}{b}\right), & \text{si } x \leq \mu \\ 1 - \frac{1}{2} \exp\left(-\frac{x-\mu}{b}\right), & \text{si } x > \mu \end{cases}$

Partie II :

5) $\mu = 0 \Rightarrow f_X(x) = \frac{1}{2b} \exp\left(-\frac{|x|}{b}\right), \forall x \in \mathbb{R}.$

Trouver la fct. de répartition de $|X|$:

$$F_{|X|}(y) = \mathbb{P}(|X| \leq y) = \begin{cases} \mathbb{P}(-y \leq X \leq y), & \text{si } y \geq 0 \\ 0, & \text{si } y < 0 \end{cases}$$

$\hookrightarrow \text{si } y \geq 0 : F_{|X|}(y) = F_X(y) - F_X(-y)$

avec F_X calculée
procédurément

$$\begin{aligned} &= \left(1 - \frac{1}{2} \exp\left(-\frac{y}{b}\right)\right) - \left(\frac{1}{2} \exp\left(-\frac{-y}{b}\right)\right) \\ &= 1 - \exp\left(-\frac{y}{b}\right). \end{aligned}$$

$\hookrightarrow F_{|X|}(y) = \begin{cases} 1 - \exp\left(-\frac{y}{b}\right), & \text{si } y \geq 0 \\ 0, & \text{si } y < 0 \end{cases}$

On reconnaît la fct. de répartition de la loi $\text{Expo}\left(\frac{1}{b}\right)$.

$\hookrightarrow |X| \sim \text{Expo}\left(\frac{1}{b}\right).$

6) $X \sim \text{Expo}(\lambda), Y \sim \text{Ber}\left(\frac{1}{2}\right), X$ et Y indép.
 $Z = X(2Y-1)$.

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \mathbb{P}(Z \leq z) = \mathbb{P}(Z \leq z, Y=0) + \mathbb{P}(Z \leq z, Y=1) \\ &= \mathbb{P}(-X \leq z, Y=0) + \mathbb{P}(X \leq z, Y=1) \end{aligned}$$

$\xrightarrow{\substack{X \perp\!\!\!\perp Y \\ (\text{indép.})}} = \mathbb{P}(-X \leq z) \underbrace{\mathbb{P}(Y=0)}_{1/2} + \mathbb{P}(X \leq z) \underbrace{\mathbb{P}(Y=1)}_{1/2}$

$$= \frac{1}{2} \left(\mathbb{P}(X \geq -z) + \mathbb{P}(X \leq z) \right)$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{2} \left(1 + (1 - e^{-\lambda z}) \right) = 1 - \frac{1}{2} e^{-\lambda z}, & \text{si } z \geq 0 \\ \frac{1}{2} (e^{\lambda z} + 0) = \frac{1}{2} e^{\lambda z}, & \text{si } z < 0 \end{cases}$$

(car $\mathbb{P}(X \leq z) = F_X(z) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda z}, & \text{si } z \geq 0 \\ 0, & \text{si } z < 0 \end{cases}$)

On a trouvé $F_Z(z) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{2} e^{-\lambda z}, & \text{si } z \geq 0 \\ \frac{1}{2} e^{\lambda z}, & \text{si } z < 0 \end{cases}$

On reconnaît (voir la question 4) la fct. de répartition de la loi $\text{Lap}(0, \frac{1}{\lambda})$.
 $\hookrightarrow z \sim \text{Lap}(0, \frac{1}{\lambda})$.

Partie III : 7) $\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ estimateur de $E(X) = \mu$.

8) Oui, l'estimateur \bar{X}_n est consistent,
 car $\bar{X}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathbb{P}} E(X_1) = \mu$, par la loi des grands nombres.

9) Oui, l'estimateur \bar{X}_n est sans biais,
 car $E(\bar{X}_n) = \frac{1}{n} E(X_1 + \dots + X_n) = \frac{1}{n} \cdot n E(X_1) = E(X_1) = \mu$.

10) Par le Théorème Central Limite (TCL) :

$$\frac{\sqrt{n} (\bar{X}_n - E(X_1))}{\sqrt{\text{Var}(X_1)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{Loi}} N(0, 1)$$

Ici $E(X_1) = \mu$, $\text{Var}(X_1) = 2b^2$ (calculé précédemment)

$$\hookrightarrow \frac{\sqrt{n} (\bar{X}_n - \mu)}{\sqrt{2} b} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{Loi}} N(0, 1).$$

11) b connue

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sqrt{2} b} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{Loi}} N(0,1)$$

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

$$\approx \mathbb{P}\left(-z_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq Z \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) = 1-\alpha$$

avec $Z \sim N(0,1)$.

Pour $1-\alpha = 0,95$
on trouve avec la table $z_{1-\frac{\alpha}{2}} = z_{0,975} = 1,96$.

$$\Rightarrow \mathbb{P}\left(\bar{X}_n - \frac{\sqrt{2} b}{\sqrt{n}} \cdot 1,96 \leq \mu \leq \bar{X}_n + \frac{\sqrt{2} b}{\sqrt{n}} \cdot 1,96\right) \approx 0,95$$

↪ un IC pour μ de niveau de confiance asymptotique 0,95
est $\left[\bar{X}_n \pm \frac{\sqrt{2} b}{\sqrt{n}} \cdot 1,96\right]$.

12) Si b est inconnue \Rightarrow on ne peut plus construire
l'IC comme dans la question précédente.

On doit remplacer $\text{Var}(X_i) = 2b^2$ par son
estimation $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\bar{X}_i - \bar{X}_n)^2$.

On trouve un IC pour μ de niveau de confiance
asymptotique 0,95

$$\left[\bar{X}_n \pm \frac{S_n}{\sqrt{n}} \cdot 1,96\right].$$