

Exe 3

(X_m) suite de v.a. centrées

de même variance σ^2

et t.qd $\forall i \neq j \quad \text{cov}(X_i, X_j) = \sigma^2 \alpha^{|i-j|}$

$$\alpha \in (0, 1) =]0, 1[$$

$$S_m = \sum_{i=1}^m X_i$$

$$\begin{aligned} \text{1)} \quad \mathbb{E}[S_m] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^m X_i\right] \\ &= \sum_{i=1}^m \mathbb{E}[X_i] \\ &= m \mathbb{E}[X_1] \\ &= 0 \end{aligned}$$

Linearité
de l' \mathbb{E}

les variables sont
toutes centrées
(donc m espérance
pour toutes les var)

$$2) \quad \text{Var}(S_m) \quad \text{Var}\left(\sum_{i=1}^m X_i\right)$$

Δ On a $\text{Var}\left(\sum_{i=1}^m X_i\right) = \sum_{i=1}^m \text{Var}(X_i)$

si les X_i sont indépendantes
donc pas ici ... ($\text{cor}(X_i, X_j) \neq 0$)

Δ Variance non linéaire

$$\text{Var}(S_m) = \underbrace{\sum_{i=1}^m \text{Var}(X_i)}_{\text{1er terme}} + \underbrace{\sum_{i \neq j} \text{cor}(X_i, X_j)}_{\text{2nd terme}}$$

Calcul du premier terme (facile)

$$\sum_{i=1}^m \text{Var}(X_i) = \sum_{i=1}^m \text{Var}(X_1) = m \sigma^2.$$

↑
les variables ont la m^e variance σ^2 .

ASTUCE 1

Calcul du second terme (difficile)

- on a une somme

$$\sum_{i \neq j}$$

mais 2 indices (i et j)

- il faut essayer de ramener à une double somme

$$\sum_{i=●} \sum_{j=●}$$

(en jouant sur les indices)
début / fin

Astuce 2

Remarquer que l'expression de $\text{Cov}(X_i, X_j)$
est asymétrique

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = \text{Cov}(X_j, X_i)$$

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X_i, X_j) &= \sigma^2 \alpha^{|j-i|} \\ &= \sigma^2 \alpha^{|i-j|}\end{aligned}$$

A appliquer l'essence 1

$$\sum_{i \neq j} \text{Cov}(X_i, X_j) =$$

Cov(X_i, X_j) symétrique

$$2 \sum_{i < j} \text{Cov}(X_i, X_j)$$

Si $i = 1, 2$ et $j = 1, 2$

dans cette somme on va compter les termes quand

$$\begin{cases} (i=1, j=2) \rightarrow \text{Cov}(X_1, X_2) \\ (i=2, j=1) \rightarrow \text{Cov}(X_2, X_1) \end{cases}$$

mais pas $(i=1, j=1)$, $(i=2, j=2)$

on va avoir

$$(i=1, j=2) \rightarrow \text{Cov}(X_1, X_2)$$

mais 2 fois

$$\sum_{i \neq j} \text{Cov}(x_i, x_j) = 2 \sum_{i < j} \text{Cov}(x_i, x_j)$$

$$= 2 \sum_{j=2}^n \sum_{i=1}^{j-1} \text{Cov}(x_i, x_j)$$

$$\begin{cases} i=1 \rightarrow m \\ j=1 \rightarrow m \end{cases}$$

$$|j-i| \quad j > i$$

$$= j - i$$

$$= 2 \sum_{j=2}^m \sum_{i=1}^{j-1} \sigma^2 \alpha^{|j-i|}$$

$$= 2 \sigma^2 \sum_{j=2}^m \alpha^j \left[\sum_{i=1}^{j-1} \alpha^{-i} \right]$$

Somme de suite géométrique
de raison α^{-1}

Astuce 3

Somme d'une suite géométrique

$$\sum_{k=m}^m u_k = \text{1er terme} \times \frac{1 - \text{raison}}{1 - \text{raison}^{\text{nbre terme}}}$$

$$= u_m \cdot \frac{1 - q^{m-m+1}}{1 - q}$$

$$\begin{aligned}\sum_{i+j} \text{Car}(x_i, x_j) &= 2\sigma^2 \sum_{j=2}^m 2^j \alpha^{-j} \frac{1 - \alpha^{-(j-1)}}{1 - \alpha^{-1}} \\ &= 2\sigma^2 \sum_{j=2}^m 2^{j-1} \frac{1 - \alpha^{1-j}}{1 - \alpha^{-1}}\end{aligned}$$

$$\sigma^2 = 2\sigma^2 \sum_{j=2}^n \alpha^j \alpha^{-1} \frac{1 - \alpha^{j-1}}{1 - \alpha^{-1}}$$

$\alpha^0 = 1$

$$= 2\sigma^2 \sum_{j=2}^m \frac{\alpha^{j-1} - \alpha^{j-1-j+1-\frac{1}{2}}}{1 - \alpha^{-1}}$$

$$= 2\sigma^2 \sum_{j=2}^m \frac{\alpha^{j-1} - 1}{1 - \frac{1}{\alpha}} \rightarrow \frac{\alpha - 1}{\alpha}$$

$$= 2\sigma^2 \frac{\alpha}{\underbrace{\alpha - 1}_{x-1}} \underbrace{\sum_{j=2}^m \alpha^{j-1}}_{x-1} - 1 = 2\sigma^2 \frac{\alpha}{1-\alpha} \sum_{j=2}^m 1 - \alpha^{j-1}$$

$$= 2 \frac{\sigma^2 \alpha}{1-\alpha} \left((m-1) - \sum_{j=2}^m \alpha^{j-1} \right)$$

$$= \frac{2\sigma^2 \alpha}{1-\alpha} \left((m-1) - \alpha^{-1} \sum_{j=2}^m \alpha^j \right)$$

$$2 \sum_{i < j} \cos(x_i, x_j) = \frac{2\alpha\sigma^2}{1-\alpha} \left((m-1) + \alpha^{-1}\alpha^2 \frac{1-\alpha^{m-1}}{1-\alpha} \right)$$

$$= \frac{2\alpha\sigma^2}{1-\alpha} \left((m-1) + \alpha \frac{1-\alpha^{m-1}}{1-\alpha} \right)$$

Dans

$$\text{Var}(S_m) = \text{ce que on voulait}$$

3) W en may gned. $\frac{S_m}{m} \xrightarrow{L^2} S$

$$E \left[\left(\frac{S_m}{m} - S \right)^2 \right]$$

Astuce 4

[Totter $S = 0$]

Astuce 5

[U kieker $E \left[(X_m - E[X_m])^2 \right] = \text{Var}(X_m)$]

$$\text{Si } \frac{s_m}{m} \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$$

$$\mathbb{E} \left[\left(\frac{s_m}{m} \right)^2 \right] \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{} 0$$

$$\mathbb{E} \left[\left(\frac{s_m}{m} \right)^2 \right] = \mathbb{E} \left[\left(\frac{s_m}{m} - \underbrace{\mathbb{E} \left[\frac{s_m}{m} \right]}_0 \right)^2 \right] \quad \text{question 1}$$

$$= \text{Var} \left(\frac{s_m}{m} \right)$$

$$= \frac{1}{n^2} \text{Var}(s_m) \quad \downarrow \quad \text{question 2}$$

$$= \frac{1}{n^2} \left(m\sigma^2 + \frac{2\alpha\sigma^2((n-1)}{1-\alpha} + \alpha \frac{1-\alpha^{n-1}}{1-\alpha} \right) \quad n \xrightarrow{\alpha \in (0,1)} 0$$

$\sim \frac{1}{n^2}$

$\sim \frac{1}{n^2}$

$\sim \frac{1}{n^2}$

Exo 6

• $Y \sim \text{Exp}(1)$

densité f tq $\forall x \in \mathbb{R}$, $f(x) = \exp(-x) \mathbf{1}_{\mathbb{R}^+}(x)$

• $X = Y + \Theta$

densité $f_\theta(x) = \exp(-(x-\theta)) \mathbf{1}_{[\theta; +\infty[}(x)$

1)

Astuce 1 X r.v. sur \mathbb{R}

$$\boxed{\text{IP}(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(y) dy}$$

$$\checkmark \text{ si } Y \stackrel{\text{D}}{\sim} \text{Exp}(\theta)$$

$$F_Y(x) = P(Y \leq x) = \int_{-\infty}^x e^{-t} D_{\text{Exp}(\theta)}(t) dt$$

$$= \int_0^x e^{-t} dt = 1 - e^{-x}.$$

Autre 2

Utiliser la fdt de Y pour calculer celle de X

$$F_X(x) = P(X \leq x) = P(Y + \Theta \leq x) \quad \rightarrow \quad = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

plus gérée

$$= P(Y \leq x - \Theta)$$

$$= F_Y(x - \Theta)$$

$$= (1 - e^{-(x - \Theta)}) \quad \begin{cases} x - \Theta > 0 \\ x > \Theta \end{cases}$$

$$2) Z_m = \min_{i=1,\dots,m} X_i \quad X_i \stackrel{d}{\sim} X$$

FdR de Z_m ?

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

Astuce 3

Utiliser

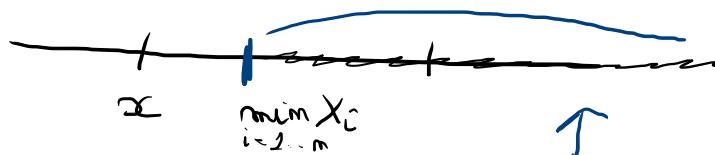
$$\text{IP}\left(\min_{i=1,\dots,m} X_i \leq x\right) = 1 - \text{IP}\left(\min_{i=1,\dots,m} X_i > x\right)$$

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

On veut x
comme
utiliser
 $\text{IP}(X_i \leq x)$

Astuce 4

Si le minimum des X_i est supérieur à α



↑
tous les X_i sont
relativement supérieurs
à α !

Astuce 5

L'astuce 4) donne $IP(\min_{i=1...n} X_i > \alpha) = IP(\forall i, X_i > \alpha)$

Utiliser maintenant que les X_i sont indépendants

$\forall x \geq 0$

$$F_{2m}(x) = 1 - P(\min_{i=1, \dots, m} X_i > x)$$

$$= 1 - P(\forall i, X_i > x)$$

$$= 1 - P\left(\bigcap_{i=1}^m [X_i > x]\right) \quad \text{ } \begin{matrix} \nearrow \\ X_i \text{ indépendants} \end{matrix}$$

$$= 1 - \prod_{i=1}^m P(X_i > x) \quad \text{ } \begin{matrix} \nearrow \\ X_i \text{ même loi que } X \end{matrix}$$

$$= 1 - P(X > x)$$

$$= 1 - \prod_{i=1}^m 1 - P(X \leq x)$$

$$= 1 - \prod_{i=1}^m 2(1 - e^{-(x-\theta)})$$

$$= 1 - e^{-m(x-\theta)}.$$

$P(X = \infty) = 0$
$X \text{ continue}$

3) Z_m converge en proba vers Θ . Soit $(\varepsilon > 0)$

$$P(|Z_m - \Theta| > \varepsilon) = P(Z_m - \Theta > \varepsilon) = P(Z_m > \varepsilon + \Theta)$$

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

$$\underline{X_i > \Theta \text{ p.s.}}$$

$$\underline{\frac{1}{m} Z_m > \Theta \text{ p.s.}}$$



$$= 1 - P(Z_m \leq \varepsilon + \Theta)$$

$$= 1 - F_{Z_m}(\varepsilon + \Theta)$$

$$= e^{-m\varepsilon}$$

$\xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{}$ 0

X_i à valeurs dans

$$[\Theta; +\infty[$$

$$4) \text{ Si } m(Z_m - \theta) \sim \text{Exp}(-1)$$

On veut la loi de $m(Z_m - \theta)$.

J'ai la f.d.R \Leftrightarrow J'ai la loi

$$\begin{aligned} P(m(Z_m - \theta) \leq x) &= P\left(Z_m \leq \frac{x}{m} + \theta\right) \\ &= 1 - \exp\left(-m\left(\frac{x}{m} + \theta\right) - \theta\right) \\ &= (1 - \exp(-x))^{-\frac{1}{m}} \end{aligned}$$

C'est bien la f.d.R d'une $\text{Exp}(1)$.