

Examen de moyenne durée

Probabilité 2

Exercice: 1 (06 points)

On considère une suite de v.a.r. indépendantes équiréparties $(X_n)_{n \geq 1}$. On suppose que $\mathbb{E}(X_1) = 0$ et $\text{Var}(X_1) = \sigma^2$ et on note $\phi(t)$ la fonction caractéristique de X_1 . On considère la nouvelle v.a.r :

$$Y_n := \frac{1}{\sqrt{n}}(X_1 + \dots + X_n).$$

- 01,50 p5
02 p5
(01,50+01) p5
1. Écrire la fonction caractéristique de Y_n , $\Phi_n(t)$, en fonction de ϕ , t et n .
 2. Montrer que, lorsque $x \rightarrow 0$, on a $\phi(x) = 1 - \frac{1}{2}\sigma^2 x^2 + o(x^2)$.
 3. En déduire que, pour tout $t \in \mathbb{R}$, $\log \Phi_n(t) \rightarrow -\frac{1}{2}\sigma^2 t^2$, et donc que Y_n converge en loi vers une v.a.r Y que l'on précisera.

Exercice: 2 (14 points)

On considère la matrice

$$\Gamma = \begin{pmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

- 01,50 p5
(02,50+1,50) p5
- Vérifier que cette matrice est une matrice de dispersion.
 - Soit $X = (X_1, X_2, X_3)$ un vecteur gaussien centré de matrice de dispersion Γ .
 - Calculer $\mathbb{E}(X_3|X_1, X_2)$, quelle est la loi de $X_3|(X_1, X_2)$?

On considère le vecteur $Y = (Y_1, Y_2)'$ tel que : $\begin{cases} Y_1 = 2X_1 + 2X_2 \\ Y_2 = X_1 - 2X_3 \end{cases}$

- (01,5+02) p5
02,50 p5
01 p5
02,50 p5
1. Le vecteur Y est-il Gaussien ?, est-il centré ?.
 2. Calculer sa matrice de covariance Σ .
 3. Ses composantes sont-elles indépendantes ?.
 4. Calculer sa fonction caractéristique.

Dr M. HAMMAD
Maître de Conférences

UDL-SBA

EMD : Probabilité 2 - Corrigé type

Exercice 1

$(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de v.a. i.i.d. équiréparties,

$\mathbb{E}(X_1) = 0$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2$ et $\phi(t)$: fct caract de X_1

① $Y_n = \frac{1}{\sqrt{n}} (X_1 + \dots + X_n) \rightarrow \Phi_n(t) = \mathbb{E}(e^{i Y_n t})$

$(X_n)_n$ i.i.d. $\rightarrow \mathbb{E}(e^{i \frac{t}{\sqrt{n}} (X_1 + \dots + X_n)}) \stackrel{\text{équiv.}}{=} \left[\mathbb{E}(e^{i \frac{t}{\sqrt{n}} X_1}) \right]^n$
 $= \left(\phi\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right) \right)^n$

② Un Développement de Taylor donne

$\phi(x) = \phi(0) + \phi'(0) \cdot x + \phi''(0) \cdot x^2 + o(x^2)$ qd $x \rightarrow 0$
les propriétés de la fct caract : $\phi(0) = 1$, $\phi'(0) = i \mathbb{E}(X_1)$

$\phi''(0) = -\mathbb{E}(X_1^2) = -\sigma^2$ donc :

$\boxed{\phi(x) = 1 - \frac{\sigma^2}{2} x^2 + o(x^2)}$

Dr. M. HAMMAD
Maître de Conférences
UDL - SBA

③ D'après les questions ① et ②

$\log \Phi_n(t) \stackrel{①}{=} n \log \phi\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)$, $\forall t \in \mathbb{R}$, $x = \frac{t}{\sqrt{n}} \rightarrow 0$
 $n \rightarrow +\infty$

donc $\log \phi\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right) \stackrel{\text{D.L.}}{=} -\frac{1}{2} \sigma^2 \frac{t^2}{n} + o\left(\frac{1}{n}\right)$ et

$\lim_{n \rightarrow +\infty} \log \Phi_n(t) = -\frac{1}{2} \sigma^2 t^2$ i.e. $\Phi_n(t) \rightarrow e^{-\frac{1}{2} \sigma^2 t^2}$
 $n \rightarrow +\infty$

$\boxed{\Phi_n(t) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \Phi(t) = e^{-\frac{1}{2} \sigma^2 t^2}}$ (convergence simple)

Donc Y_n cvg en loi vers une v.a. $Y \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$
loi gaussienne centrée de variance σ^2

Exercice : 2

(i)

① $\mu = \begin{pmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, la matrice μ est une matrice d'ordre 3 d'éléments réels, symétrique, en plus tous les mineurs sont strictement positifs.

$$|4| = 4 > 0, \quad \begin{vmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 2 \end{vmatrix} = 4 > 0, \quad \begin{vmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{vmatrix} = 4 > 0$$

Donc μ est semi-définie positive, donc c'est une matrice de covariance.

X est un vecteur gaussien centré de Matrice de dispersion μ :

La formule de l'espérance conditionnelle gaussienne

$$\text{soit } E(X_3 | x_1, x_2) = \mu_{x_3, (x_1, x_2)} \cdot \mu_{x_1, x_2}^{-1} \cdot (x_1, x_2)'$$

ici $\mu = \begin{pmatrix} \mu_{x_1, x_1} & \mu_{x_1, x_2} & \mu_{x_1, x_3} \\ \mu_{x_2, x_1} & \mu_{x_2, x_2} & \mu_{x_2, x_3} \\ \mu_{x_3, x_1} & \mu_{x_3, x_2} & \mu_{x_3, x_3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$

ici $\mu_{x_1, x_2} = \begin{pmatrix} \mu_{x_1, x_1} & \mu_{x_1, x_2} \\ \mu_{x_2, x_1} & \mu_{x_2, x_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}$

ici $\mu_{x_3, (x_1, x_2)} = \begin{pmatrix} \mu_{x_3, x_1} & \mu_{x_3, x_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \end{pmatrix}$

ici $\mu_{x_3, x_3} = 2$

$$\begin{pmatrix} \begin{vmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 2 \end{vmatrix} & \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} 0 & 1 \end{pmatrix} & \begin{vmatrix} 2 \end{vmatrix} \end{pmatrix} \leftarrow \begin{pmatrix} \mu_{x_3, (x_1, x_2)} & \mu_{x_3, x_3} \end{pmatrix}$$

Il suffit de calculer

$$\mu_{x_1, x_2}^{-1} = \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$$

avec $\begin{vmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 2 \end{vmatrix} = 4$

Dr. M. HAMMAD
Maître de Conférences
UDE-SBA

Alors $\mathbb{E}(X_3 / X_1, X_2) = \frac{1}{4} (0, 1) \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix}$ (ic)

$$= \frac{1}{4} (2, 4) \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} (2X_1 + 4X_2)$$

$$= \boxed{\frac{1}{2} X_1 + X_2}$$

D'après le théorème

de cours $X_3 / (X_1, X_2) \sim \mathcal{N}(\mathbb{E}(X_3 / X_1, X_2), \sigma^2)$

avec $\sigma^2 = \mu_{X_3} - \mu_{X_3, (X_1, X_2)} \cdot \mu_{(X_1, X_2)}^{-1} \cdot \mu_{(X_1, X_2), X_3}$

$$= 2 - \frac{1}{4} (0, 1) \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = 2 - \frac{1}{4} (2, 4) \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$= 1$$

i.e. $\boxed{X_3 / (X_1, X_2) \sim \mathcal{N}(\frac{1}{2} X_1 + X_2, 1)}$

③ $Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{pmatrix} \Rightarrow \boxed{Y = AX}, A \in \mathcal{M}(\mathbb{R})$

* Y est un vecteur gaussien si et seulement si toute combinaison linéaire de ses composantes est une v.a. gaussienne, soit $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}$

$$\alpha_1 Y_1 + \alpha_2 Y_2 = \alpha_1 (2X_1 + 2X_2) + \alpha_2 (X_1 - 2X_3)$$

$$= (2\alpha_1 + \alpha_2) X_1 + 2\alpha_1 X_2 - 2\alpha_2 X_3$$

Toute combinaison linéaire de Y est une combinaison linéaire d'éléments de X , comme X est un V. gaussien

\rightarrow toute combinaison linéaire de ses composantes est gaussienne i.e. Y est un vecteur gaussien.

• Le vecteur X est centré donc le vecteur Y est centré par construction car $Y = AX \rightarrow \mathbb{E}(Y) = A \cdot \mathbb{E}(X) = 0_{\mathbb{R}^2}$

② D'après la prop de cours "transformation (ici) linéaire affine" : $X \sim N_3(0_{\mathbb{R}^3}, \Sigma)$,
 $A \in M_{2,3}(\mathbb{R}) \Rightarrow Y = AX$ st gaussien

avec $Y \sim N_2(0_{\mathbb{R}^2}, \bar{\Sigma} = A \cdot \Sigma \cdot A')$

$$\bar{\Sigma} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 8 & 0 \\ 0 & 12 \end{pmatrix}$$

③ D'après une prop de cours : Comme Y st un vecteur gaussien de matrice de covariance diagonale ($\text{cov}(Y_i, Y_j) = 0, i, j = 1, 2$) ses composantes sont indépendantes

④ soit $u = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix}$, d'après une prop de cours

$$I_Y(u) = e^{i \cdot u' \cdot M - \frac{1}{2} u' \Sigma u} \quad M = 0_{\mathbb{R}^2}$$

$$= e^{-\frac{1}{2} (u_1, u_2) \begin{pmatrix} 8 & 0 \\ 0 & 12 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix}}$$

$$(u_1, u_2) \begin{pmatrix} 8 & 0 \\ 0 & 12 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = 8u_1^2 + 12u_2^2$$

$$\text{donc } \boxed{I_Y(u) = e^{-4u_1^2 - 6u_2^2}}.$$