

Exercice 1:

1) $\varphi_X(t) = \mathbb{E}(e^{itX}) = \int_0^1 e^{itx} dx$ (car la densité de X vaut 1 sur $[0,1]$ et 0 ailleurs. Donc

$$\varphi_X(t) = \left[\frac{e^{itx}}{it} \right]_0^1 = \frac{e^{it} - 1}{it} = e^{it/2} \frac{e^{it/2} - e^{-it/2}}{2it/2} = e^{it/2} \frac{\sin(t/2)}{t/2}$$

2) a) $\varphi_{\frac{X_k}{2^k}}(t) = \mathbb{E}(e^{it \frac{X_k}{2^k}}) = \varphi_{X_k}(t/2^k) = \frac{1 + e^{it/2^k}}{2} = e^{it/2^{k+1}} \left(\frac{e^{-it/2^{k+1}} + e^{it/2^{k+1}}}{2} \right) = \cos \frac{t}{2^{k+1}} e^{it/2^{k+1}}$

Comme les $\frac{X_k}{2^k}$ sont indépendantes, on a

$$\varphi_{Y_n}(t) = \varphi_n(t) = \prod_{k=1}^n \varphi_{\frac{X_k}{2^k}}(t) = \prod_{k=1}^n \left(\cos \frac{t}{2^{k+1}} e^{it/2^{k+1}} \right) = e^{it \left(\sum_{k=1}^n \frac{1}{2^{k+1}} \right)} \prod_{k=1}^n \cos \frac{t}{2^{k+1}} = e^{it \frac{1}{2} \left(1 - \left(\frac{1}{2} \right)^n \right)} \frac{\sin \frac{t}{2}}{\frac{t}{2}} \frac{t/2^{n+1}}{\sin \frac{t}{2^{n+1}}}$$

(la formule sur le produit des cosinus se démontre facilement par récurrence),

b) $\lim_{n \rightarrow +\infty} \varphi_n(t) = e^{it/2} \frac{\sin t/2}{t/2}$

c) D'après 1) on a donc $\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n(t) = \varphi_X(t) \quad (\forall t \in \mathbb{R})$

où X est la v.a. de loi uniforme de la question 1).

D'après le théorème de continuité de P. Lévy, on a donc $Y_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$ quand $n \rightarrow +\infty$.

d) $\forall \omega \in \Omega$, la série à termes positifs

$$\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{X_k(\omega)}{2^k}$$

est majorée par la série convergente $\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{1}{2^k} = 1$. Donc elle converge vers une limite

$$Z(\omega) : 0 \leq \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{X_k(\omega)}{2^k} = Z(\omega) (\leq 1).$$

On peut écrire $\lim_{n \rightarrow +\infty} Y_n(\omega) = Z(\omega) \quad (\forall \omega \in \Omega)$.

Mais la convergence p.s. implique la convergence en loi donc Z a même loi que X i.e.

$$\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{X_k}{2^k} \stackrel{\mathcal{L}}{=} X.$$

Exercice 2:

1) voir la solution dans le cours ou dans le corrigé de l'épreuve de la 1^{ère} session.

2) Posons $f(x,y) = \exp(XY)$. Cette v.a. est dans L^1 car elle est bornée d'après les hypothèses (X et Y sont bornées). On peut appliquer le

Résultat de la question 1):

$$\mathbb{E}(\exp(xY)|X) = \phi(X) \text{ p.s.},$$

$$\text{ou } \phi(x) = \mathbb{E}(\exp(xY)) = \int_0^1 \exp(xy) dy = \left[\frac{1}{x} e^{xy} \right]_0^1 = \frac{e^x - 1}{x}. \text{ Donc}$$

$$\mathbb{E}(\exp(xY)|X) = \frac{e^X - 1}{X} \text{ p.s.}$$

3) La v.a. $f(x, Y) = \cos(xY)$ est bornée donc elle est dans L^1 et on peut appliquer la question 1):

$$\mathbb{E}(\cos(xY)|X) = \phi(X) \text{ p.s.},$$

$$\text{ou } \phi(x) = \mathbb{E}(\cos(xY)) = \sum_{k=0}^{+\infty} \cos(xk) e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}. \text{ Mais}$$

$$\cos(xk) = \frac{e^{ixk} + e^{-ixk}}{2}, \text{ donc on peut écrire:}$$

$$\phi(x) = \frac{e^{-\lambda}}{2} \left[\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{(\lambda e^{ix})^k}{k!} + \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{(\lambda e^{-ix})^k}{k!} \right]$$

$$= \frac{e^{-\lambda}}{2} \left[\exp(\lambda e^{ix}) + \exp(\lambda e^{-ix}) \right]$$

$$= \frac{e^{-\lambda}}{2} \left[\exp(\lambda \cos x + i \lambda \sin x) + \exp(\lambda \cos x - i \lambda \sin x) \right]$$

$$= \frac{e^{-\lambda}}{2} \exp(\lambda \cos x) \cdot 2 \cos(\lambda \sin x). \text{ D'où le résultat.}$$

(3)

Exercice 3:

(4)

1) La fonction caractéristique du vecteur gaussien $X = (X_0, X_1, \dots, X_d)$ est égale à $\varphi(t) = \mathbb{E}(e^{i \langle t, X \rangle}) = \exp(-\frac{1}{2} \langle t, \Gamma t \rangle)$ ($\forall t = (t_0, t_1, \dots, t_d) \in \mathbb{R}^{d+1}$). Si on

fait $t = (t_0, 0, \dots, 0)$, on obtient

$$\varphi(t_0, 0, \dots, 0) = \mathbb{E}(e^{it_0 X_0}) = \varphi_{X_0}(t_0) = e^{-\frac{1}{2} \Gamma_{00} t_0^2},$$

ce qui montre que X_0 est de loi $N(0, \Gamma_{00})$ (normale centrée de variance Γ_{00}).

De même en prenant t de la forme $t = (0, t_1, \dots, t_d)$, on voit que (X_1, \dots, X_d) est gaussien de matrice des

covariances $\tilde{\Gamma} = (\tilde{\Gamma}_{ij})_{1 \leq i, j \leq d}$ obtenue en barant la première ligne et la première colonne de Γ .

2) D'après un théorème du cours X_0 et (X_1, \dots, X_d) sont des v.e. indépendants si et seulement si

$$\mathcal{L}(X_0, X_1, \dots, X_d) = \mathcal{L}(X_0) \otimes \mathcal{L}(X_1, \dots, X_d) \text{ (produit tensoriel des lois de } X_0 \text{ et } (X_1, \dots, X_d) \text{ respectivement)}$$

ce qui équivaut pour les fonctions caractéristiques à la condition: $\forall t = (t_0, t_1, t_2, \dots, t_d) \in \mathbb{R}^{d+1}$

$$\mathbb{E}(e^{i \langle t_0 X_0 + t_1 X_1 + \dots + t_d X_d \rangle}) =$$

$$\mathbb{E}(e^{it_0 X_0}) \mathbb{E}(e^{i(t_1 X_1 + \dots + t_d X_d)}),$$

ou inverse:

(5)

$$\forall (t_0, t_1, \dots, t_d) \in \mathbb{R}^{d+1}, \exp(-\frac{1}{2} \langle t, \Gamma t \rangle) = e^{-\frac{1}{2} \Gamma_{00} t_0^2} \exp(-\frac{1}{2} \langle \tilde{t}, \tilde{\Gamma} \tilde{t} \rangle)$$

(ou on a posé $\tilde{t} = (t_1, \dots, t_d)$). Ceci équivaut à:

$$\forall t = (t_0, t_1, \dots, t_d) \in \mathbb{R}^{d+1}, \langle t, \Gamma t \rangle = \Gamma_{00} t_0^2 + \langle \tilde{t}, \tilde{\Gamma} \tilde{t} \rangle$$

$$\Leftrightarrow \Gamma = \begin{pmatrix} \Gamma_{00} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \tilde{\Gamma} \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \mathbb{E}(X_0 X_j) = 0 \quad \forall j = 1, \dots, d).$$

3) a) $(\tilde{X}_0, X_1, \dots, X_d)$ est un vecteur gaussien car toute combinaison linéaire de ses coordonnées est aussi une combinaison linéaire des v.a. X_0, X_1, \dots, X_d donc une v.a. normale puisque (X_0, X_1, \dots, X_d) est gaussien par définition. (En effet $\forall (d_0, d_1, \dots, d_d)$, $d_0 \tilde{X}_0 + d_1 X_1 + \dots + d_d X_d = d_0 X_0 + \sum_{i=1}^d (d_i - a_i) X_i$).

Calculons la fonction caractéristique du vecteur

$$Y = (\tilde{X}_0, X_1, \dots, X_d) : \psi_Y(t_0, t_1, \dots, t_d) = \mathbb{E}(e^{i(t_0 \tilde{X}_0 + t_1 X_1 + \dots + t_d X_d)}) = \mathbb{E}(e^{i(t_0 X_0 - a_1 t_0 X_1 - \dots - a_d t_0 X_d + t_1 X_1 + \dots + t_d X_d)}) =$$

(6)

$$= \mathbb{E}(e^{i(t_0 X_0 + (t_1 - a_1 t_0) X_1 + \dots + (t_d - a_d t_0) X_d)}) = \exp(-\frac{1}{2} \langle t', \Gamma' t' \rangle), \text{ où } t' = (t_0, t_1 - a_1 t_0, \dots, t_d - a_d t_0).$$

Si on pose $T = \begin{pmatrix} 1 - a_1 & -a_2 & \dots & -a_d \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}$ on voit que

$$\langle t', \Gamma' t' \rangle = \langle t, \Gamma t \rangle \text{ où } \Gamma' = T \Gamma T^t$$

(produit des matrices T, Γ et $t^t T$ dans cet ordre).

Donc Y est gaussien de matrice des covariances Γ' .

b) D'après la théorie de la projection dans les espaces de Hilbert, \tilde{X}_0 est orthogonal (dans $L^2(\Omega)$) au sein espace vectoriel V engendré par les v.a. X_1, \dots, X_d si et seulement si $\sum_{i=1}^d a_i X_i$ est la projection orthogonale $P_V(X_0)$ de X_0 sur V . Donc il existe des constantes a_1, a_2, \dots, a_d vérifiant les conditions demandées.

c) D'après 2), \tilde{X}_0 et (X_1, \dots, X_d) sont indépendantes donc $\mathbb{E}(\tilde{X}_0 | X_1, \dots, X_d) = \mathbb{E}(\tilde{X}_0 | \mathcal{B}) = \mathbb{E}(\tilde{X}_0)$ (thm du cours) mais $\mathbb{E}(\tilde{X}_0) = 0$ car les X_i sont centrés. Il en résulte que $\mathbb{E}(X_0 - (a_1 X_1 + \dots + a_d X_d) | \mathcal{B}) = 0$ d'où par linéarité de $\mathbb{E}(\cdot | \mathcal{B})$: $\mathbb{E}(X_0 | \mathcal{B}) = \mathbb{E}(\sum_{i=1}^d a_i X_i | \mathcal{B}) = \sum_{i=1}^d a_i X_i$.