

Département de Mathématiques

Faculté des Sciences

Université Badji Mokhtar-Annaba

Master 1: -Probabilités et Statistique  
-Actuariat

Série N°1

Pour résoudre l'exercice 1, on a besoin des rappels suivants:

**Rappel 1.**

Soit  $(X_i)$  une suite de *v.a.* définies sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , *i.i.d.* de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ . On sait que si  $X = \sum_i \lambda_i X_i$  telle que  $\sum_i \lambda_i^2 < \infty$ , alors

$$X \rightsquigarrow \mathcal{N}\left(0, \sum_i \lambda_i^2\right).$$

Soient  $l^2(\mathbb{N}) := \left\{ (x_k) : \sum_{k=0}^{\infty} x_k^2 < \infty \right\}$  et soit  $\mathcal{H}$  le sous espace vectoriel fermé engendré par la famille  $(X_i)$  *i.e.*

$$\mathcal{H} = \left\{ X = \sum_i \lambda_i X_i : (\lambda_i) \in l^2(\mathbb{N}) \right\}$$

$\mathcal{H}$  s'appelle espace gaussien.

**Rappel 2.**

Rappelons que  $L^2(\mathbb{R}_+, dt)$  muni de la forme bilinéaire

$$\langle f, g \rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)} = \int_0^{\infty} f(s) g(s) ds$$

est un espace de Hilbert. Soit  $(e_k)_{k \in \mathbb{N}}$  une base orthonormée  $L^2(\mathbb{R}_+, dt)$  et soit  $\varphi \in L^2(\mathbb{R}_+, dt)$ . Alors on a

$$-\varphi = \sum_i \lambda_i e_i \text{ où } \lambda_i = \langle \varphi, e_i \rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)}$$

$$-\|\varphi\|_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)}^2 = \sum_i \lambda_i^2 \text{ (égalité de Parseval).}$$

**Exercice 1:**

Soit  $\Omega = \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$  l'ensemble de toutes les applications  $\omega : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ . On désigne par  $X_k$  ( $k \in \mathbb{N}$ ) la *k<sup>ième</sup>* application coordonnée sur  $\Omega$  (*i.e.*  $X_k(\omega) = \omega(k)$ ). On muni de la  $\Omega$  de la tribu  $\mathcal{F} = \sigma(X_k; k \in \mathbb{N})$  et de la mesure de probabilité  $P = \prod_i \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_i^2}{2}} dx_i$  défini par l'espérance d'une *v.a.*  $X = f(X_0, X_1, \dots, X_k)$  :

$$\mathbb{E}(X) = \int_{\mathbb{R}^{k+1}} f(x_0, x_1, \dots, x_k) \prod_{i=0}^k \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_i^2}{2}} dx_i$$

1. Montrer que les *v.a.*  $X_k$  ( $k \in \mathbb{N}$ ) sont *i.i.d.* de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

2. Montrer que  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$  est une base orthonormée de  $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .  
 3. Soit  $(e_k)_{k \in \mathbb{N}}$  une base orthonormée  $L^2(\mathbb{R}_+, dt)$  et soit  $(c_{k,t})_{k \in \mathbb{N}}$  la suite réelle définie pour tout  $t \in \mathbb{R}_+$  par

$$c_{k,t} = \langle \mathbf{1}_{[0,t]}, e_k \rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)} = \int_0^t e_k(s) ds.$$

On pose pour tout  $t \in \mathbb{R}_+$  :

$$B_t = \sum_{k=0}^{\infty} c_{k,t} X_k \text{ dans } L^2(\Omega, \mathcal{F}, P).$$

Montrer que  $(c_{k,t})_{k \in \mathbb{N}} \in l^2(\mathbb{N})$  et que  $(B_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement brownien.

**Exercice 2:**

Soit  $(B_t)_{t \geq 0} = (B_t^1, B_t^2, \dots, B_t^d)_{t \geq 0}$  un processus de dimension  $d \geq 1$ .

Montrer que  $(B_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement brownien standard de dimension  $d$  si et seulement si les  $(B_t^i)_{t \geq 0}$  sont des mouvements browniens réels standards indépendants  $i = 1, 2, \dots, d$ .

**Exercice 3:**

Soit  $(B_t)_{t \geq 0} = (B_t^1, B_t^2, \dots, B_t^d)_{t \geq 0}$  un mouvement brownien de dimension  $d \geq 1$ . Montrer que le processus  $(M_t^{ij})_{t \geq 0}$  défini par

$$M_t^{ij} = B_t^i B_t^j - \delta_{ij} t \quad \delta_{ij} \text{ étant le symbole de Kronecker}$$

est une martingale.

## Solutions

### Exercice 1:

1. On a pour tout réel  $x_k$

$$P(X_k \leq x_k) = \mathbb{E}(\mathbf{1}_{]-\infty, x_k]}(X_k)) = \int_{-\infty}^{x_k} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt,$$

qui signifie que  $X_k \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, 1)$  pour tout  $k \in \mathbb{N}$ . De plus, pour tous entiers  $k \neq l$  et pour toutes fonctions mesurables  $f$  et  $g$ , on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(f(X_k)g(X_l)) &= \int_{\mathbb{R}^2} f(x_k)g(x_l) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_k^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_l^2}{2}} dx_k dx_l \\ &\stackrel{Thm. Fubini}{=} \int_{\mathbb{R}} f(x_k) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_k^2}{2}} dx_k \int_{\mathbb{R}} g(x_l) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_l^2}{2}} dx_l \\ &= \mathbb{E}(f(X_k)) \mathbb{E}(g(X_l)), \end{aligned}$$

qui signifie que les *v.a.*  $X_k$  et  $X_l$  sont indépendantes. Ainsi les *v.a.*  $X_k$  sont *i.i.d* de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

2. Montrons d'abord que  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$  est une base de  $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Comme  $\dim L^2(\Omega, \mathcal{F}, P) = +\infty = \text{card}(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$ , il suffit de montrer que la famille  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$  forme un système libre, ce qui revient à démontrer que tout sous système fini  $\{X_0, X_1, \dots, X_n\}$  est libre. A cet effet, on considère des scalaires  $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_n$  tels que

$$\lambda_0 X_0 + \lambda_1 X_1 + \dots + \lambda_n X_n = 0.$$

En multipliant cette égalité par  $X_k$ ,  $k \in \{0, 1, \dots, n\}$  arbitraire et en tenant compte du fait que

$$\mathbb{E}(X_k X_l) = \delta_{ij} \quad (\mathbb{E}(X_k X_l) = \mathbb{E}(X_k) \mathbb{E}(X_l) = 0 \text{ si } k \neq l \text{ et } \mathbb{E}(X_k^2) = \text{var}(X_k) = 1,$$

on obtient  $\lambda_k = 0$ , d'où  $\lambda_0 = \lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0$  puisque  $k$  est arbitraire. Il résulte que  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$  est une base orthonormée de  $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .

3. On a d'après l'égalité de Parseval et la définition des  $c_{k,t}$ ,

$$\sum_{k \in \mathbb{N}} c_{k,t}^2 = \|\mathbf{1}_{[0,t]}\|_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)}^2 = \int_0^{+\infty} (\mathbf{1}_{[0,t]})^2(s) ds = t < +\infty,$$

d'où  $(c_{k,t})_{k \in \mathbb{N}} \in l^2(\mathbb{N})$ .

-On a pour tout  $t, h \in \mathbb{R}_+$

$$B_{t+h} - B_t = \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) X_k$$

Comme

$$c_{k,t+h} - c_{k,t} = \int_t^{t+h} e_k(s) ds = \langle \mathbf{1}_{[t,t+h]}, e_k \rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)},$$

alors on a, d'après l'égalité de Parseval,

$$\sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t})^2 = \|\mathbf{1}_{[t,t+h]}\|_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)}^2 = \int_0^{+\infty} (\mathbf{1}_{[t,t+h]})^2(s) ds = h < +\infty,$$

c'est-à-dire que  $(c_{k,t+h} - c_{k,t})_{k \in \mathbb{N}} \in l^2(\mathbb{N})$ , qui signifie que la variable aléatoire  $B_{t+h} - B_t$  est gaussienne. De plus,

$$\mathbb{E}(B_{t+h} - B_t) = \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) \mathbb{E}(X_k) = 0$$

et

$$\text{var}(B_{t+h} - B_t) = \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t})^2 \text{var}(X_k) = \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t})^2 = h,$$

d'où  $B_{t+h} - B_t \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, h)$ .

Il reste à démontrer que  $B_{t+h} - B_t$  est indépendante de  $\mathcal{F}_t$ . Comme  $\mathcal{F}_t$  est engendrée par les variables aléatoires  $B_s$ ,  $s \leq t$ , il suffit de montrer que les variables aléatoires  $B_{t+h} - B_t$  et  $B_s$  sont indépendantes pour tout  $s \leq t$ . Pour cela, on considère le vecteur  $(B_{t+h} - B_t, B_s)$  est gaussien. Comme

$$\alpha(B_{t+h} - B_t) + \beta B_s = \sum_{k=0}^{\infty} (\alpha(c_{k,t+h} - c_{k,t}) + \beta c_{k,s}) X_k \text{ pour tout } \alpha, \beta \text{ réels}$$

avec

$$\alpha(c_{k,t+h}) + \beta(c_{k,s}) \in l^2(\mathbb{N}),$$

alors la variable  $\alpha(B_{t+h} - B_t) + \beta B_s$  est gaussienne, qui signifie que le vecteur  $(B_{t+h} - B_t, B_s)$  est gaussien. Il suffit alors de montrer que  $\text{cov}(B_{t+h} - B_t, B_s) =$

0, or

$$\begin{aligned}
\text{cov}(B_{t+h} - B_t, B_s) &= \mathbb{E}((B_{t+h} - B_t) B_s) - \mathbb{E}(B_{t+h} - B_t) \mathbb{E}(B_s) = \mathbb{E}((B_{t+h} - B_t) B_s) \\
&= \langle B_{t+h} - B_t, B_s \rangle_{L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)} \\
&= \left\langle \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) X_k, \sum_{l=0}^{\infty} c_{l,s} X_l \right\rangle_{L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)} \\
&= \sum_{k,l=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) c_{l,s} \langle X_k, X_l \rangle_{L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)} \\
&= \sum_{k,l=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) c_{l,s} \delta_{kl} \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) c_{k,s} \langle e_k, e_l \rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)} \\
&= \left\langle \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) e_k, \sum_{l=0}^{\infty} c_{l,s} e_l \right\rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)} \\
&= \left\langle \sum_{k=0}^{\infty} (c_{k,t+h} - c_{k,t}) e_k, \sum_{l=0}^{\infty} c_{l,s} e_l \right\rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)} \\
&= \langle \mathbf{1}_{[t,t+h]}, \mathbf{1}_{[0,s]} \rangle_{L^2(\mathbb{R}_+, dt)} \\
&= \int_0^{+\infty} \mathbf{1}_{[t,t+h]}(u) \mathbf{1}_{[0,s]}(u) du = \int_0^{+\infty} \mathbf{1}_{[t,t+h] \cap [0,s]}(u) du = 0,
\end{aligned}$$

Ainsi  $(B_t)_{t \geq 0}$  est à accroissements indépendants par rapport au passé. Il résulte que  $(B_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement brownien.

### Exercice 2:

1. On suppose que  $(B_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement brownien de dimension  $d$ .

\*Comme  $B_t^i = \pi_i(B_t)$ , où  $\pi_i : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  est l'application projection définie par  $\pi_i(x) = x_i$ , qui est mesurable, alors  $B_t^i$  est  $\mathcal{F}_t$ -mesurable comme composition de deux fonctions mesurables, d'où  $(B_t^i)_{t \geq 0}$  est adapté.

\*Comme  $B_{t+h} - B_t \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, hI)$ , alors les marginales  $B_{t+h}^i - B_t^i$  sont également gaussiennes et on a  $\mathbb{E}(B_{t+h}^i - B_t^i) = \pi_i(\mathbb{E}(B_{t+h} - B_t)) = 0$ . La matrice des covariances du vecteur  $B_{t+h} - B_t$  étant  $C(B_{t+h} - B_t) = hI = (h\delta_{ij})$ , alors  $\text{var}(B_{t+h}^i - B_t^i) = h$  pour tout  $i = 1, 2, \dots, d$ . Il résulte que

$$B_{t+h}^i - B_t^i \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, h).$$

\*Comme  $B_{t+h} - B_t$  est indépendante de  $\mathcal{F}_t$ , alors il en est de même pour  $B_{t+h}^i - B_t^i = \pi_i(B_{t+h} - B_t)$ , qui signifie que  $(B_t^i)_{t \geq 0}$  est à accroissements indépendants du passé. Il résulte que les processus  $(B_t^i)_{t \geq 0}$  sont des mouvements browniens réels standards.

\*Comme  $B_t \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, tI)$ , qui signifie que le vecteur  $B_t$  est gaussien de matrice des covariances diagonale, alors les marginales  $B_t^i$  sont indépendantes.

2. On suppose que les  $(B_t^i)_{t \geq 0}$  sont des mouvements browniens réels standards indépendants  $i = 1, 2, \dots, d$  et montrons que  $(B_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement brownien standard de dimension  $d$ .

\* $(B_t)_{t \geq 0}$  est adapté car toutes les composantes  $B_t^i$  de  $B_t$  sont  $\mathcal{F}_t$ -mesurables donc  $B_t$  aussi.

\*De même, comme les  $B_{t+h}^i - B_t^i$  sont indépendantes de  $\mathcal{F}_t$ , alors il en est de même pour  $B_{t+h} - B_t$ .

\*Comme les variables aléatoires  $B_{t+h}^i - B_t^i$  sont gaussiennes et indépendantes, alors toute combinaison linéaire de ces variables aléatoires est également gaussienne. Il résulte que le vecteur  $B_{t+h} - B_t$  est gaussien. De plus  $\text{var}(B_{t+h}^i - B_t^i) = h$  et  $\text{cov}(B_{t+h}^i - B_t^i, B_{t+h}^j - B_t^j) = 0$  à cause de l'indépendance, c'est-à-dire que les éléments diagonaux de la matrice des covariances du vecteur  $B_{t+h} - B_t$  sont tous égaux à  $h$  et les éléments non diagonaux sont tous nuls, d'où  $C(B_{t+h}^i - B_t^i) = hI$  et on a  $B_{t+h} - B_t \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, hI)$ .

$(B_t)_{t \geq 0}$  est donc un mouvement brownien standard de dimension  $d$ .

### Exercice 3:

On sait, d'après l'exercice précédent, que les  $(B_t^i)$  sont des mouvements browniens réels indépendants. Ainsi,

-Si  $i = j$ , alors  $M_t^{ij} = (B_t^i)^2 - t$ , qui est une martingale, d'après le cours.

-Si  $i \neq j$ , alors  $M_t^{ij} = B_t^i B_t^j$ .

\* $M_t^{ij}$  est  $\mathcal{F}_t$ -mesurable comme étant le produit de deux v.a.  $\mathcal{F}_t$ -mesurables, d'où  $(M_t^{ij})$  est adapté.

\*On a, d'après l'inégalité de Holder,

$$\mathbb{E}(|M_t^{ij}|) \leq \sqrt{\mathbb{E}((B_t^i)^2)} \sqrt{\mathbb{E}((B_t^j)^2)} = \sqrt{t} \sqrt{t} = t < \infty$$

\*On a pour tout  $t, h \geq 0$ ,

$$M_{t+h}^{ij} - M_t^{ij} = B_{t+h}^i B_{t+h}^j - B_t^i B_t^j = B_{t+h}^i (B_{t+h}^j - B_t^j) + B_t^j (B_{t+h}^i - B_t^i).$$

Comme  $(B_t^i)$  et  $(B_t^j)$  sont des martingales, alors

$$\mathbb{E}(B_{t+h}^j - B_t^j | \mathcal{F}_t) = \mathbb{E}(B_{t+h}^i - B_t^i | \mathcal{F}_t) = 0, \mathbb{E}(B_{t+h}^j | \mathcal{F}_t) = B_t^j$$

et comme les v.a.  $B_{t+h}^i$  et  $B_{t+h}^j - B_t^j$  sont indépendantes, alors on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(M_{t+h}^{ij} - M_t^{ij} | \mathcal{F}_t) &= \mathbb{E}(B_{t+h}^i (B_{t+h}^j - B_t^j) | \mathcal{F}_t) + \mathbb{E}(B_t^j (B_{t+h}^i - B_t^i) | \mathcal{F}_t) \\ &= \mathbb{E}(B_{t+h}^i | \mathcal{F}_t) \mathbb{E}(B_{t+h}^j - B_t^j | \mathcal{F}_t) + B_t^j \mathbb{E}(B_{t+h}^i - B_t^i | \mathcal{F}_t) \\ &= 0, \end{aligned}$$

ce qui montre que  $(M_t^{ij})$  est une martingale pour tout  $i, j = 1, 2, \dots, d$ .