

# Exo 10, corrigé

Guillaume Woessner

## Abstract

Le mouvement brownien (MB).

Dans tout ce document, l'espace de probabilité filtré considéré est  $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \in [0, T]}, \mathbb{P})$ , et on supposera que  $(B_t)_t$  est un mouvement brownien adapté à la filtration.

**Exercice 1** Dans le cours on a construit le mouvement brownien sur  $[0, 1]$ . Dans cet exercice on va l'étendre à  $[0, \infty[$ .

Soient, pour  $i = 1, 2, \dots$ , des MB indépendants  $(B_t^i)_{t \in [0, 1]}$ . On définit alors le processus  $(B_t)_{t \geq 0}$  par

$$B_t := \sum_{i=1}^{\lfloor t \rfloor} B_1^i + B_{t - \lfloor t \rfloor}^{\lfloor t \rfloor + 1}.$$

Montrez que le processus  $(B_t)_{t \geq 0}$  est bien un mouvement brownien sur  $[0, \infty[$ .

**Proof.** On va vérifier que les 4 propriétés du MB sont bien vérifiées.

(1) On a bien évidemment  $B_0 = 0$ , car  $\sum_{i=1}^0 = 0$  par définition.

(2) Remarquons d'abord que, pour  $s < t$ ,

$$B_t - B_s = \sum_{i=\lfloor s \rfloor + 1}^{\lfloor t \rfloor} B_1^i + B_{t - \lfloor t \rfloor}^{\lfloor t \rfloor + 1} - B_{s - \lfloor s \rfloor}^{\lfloor s \rfloor + 1} \quad (1)$$

Ensuite, pour  $t_1 \leq t_2 \leq t_3$ , il s'agit de montrer que  $(B_{t_3} - B_{t_2}) \perp (B_{t_2} - B_{t_1})$ . On peut procéder par disjonction de 4 cas, selon que  $\lfloor t_1 \rfloor < \lfloor t_2 \rfloor < \lfloor t_3 \rfloor$ , ou que l'une ou les deux inégalités soient des égalités. On présente ici le premier cas.

Dans ce cas on a immédiatement que  $\sum_{i=\lfloor t_1 \rfloor + 1}^{\lfloor t_2 \rfloor} B_1^i$  et  $-B_{t_1 - \lfloor t_1 \rfloor}^{\lfloor t_1 \rfloor + 1}$  sont indépendants de  $B_{t_3} - B_{t_2}$ .

Le terme restant  $B_{t_2 - \lfloor t_2 \rfloor}^{\lfloor t_2 \rfloor + 1}$  est lui indépendant de  $B_1^{\lfloor t_2 \rfloor + 1} - B_{t_2 - \lfloor t_2 \rfloor}^{\lfloor t_2 \rfloor + 1}$ , ainsi que de tous les autres termes apparaissant dans  $B_{t_3} - B_{t_2}$ .

On a donc bien l'indépendance recherchée dans le premier cas, et je vous laisse faire les autres vous-même.....

(3) On veut montrer que pour  $s \leq t$ , on a bien  $B_t - B_s \sim \mathcal{N}(0, t - s)$ . Or en réécrivant (??) on obtient, si  $\lfloor s \rfloor < \lfloor t \rfloor$  (l'autre cas est à nouveau laissé à l'initiative du lecteur),

$$B_t - B_s = (B_1^{\lfloor s \rfloor + 1} - B_{s - \lfloor s \rfloor}^{\lfloor s \rfloor + 1}) + \sum_{i=\lfloor s \rfloor + 2}^{\lfloor t \rfloor} B_1^i + B_{t - \lfloor t \rfloor}^{\lfloor t \rfloor + 1},$$

ce qui correspond à une somme de gaussiennes indépendantes

$$\mathcal{N}(0, 1 - (s - \lfloor s \rfloor)) + \sum_{i=\lfloor s \rfloor + 2}^{\lfloor t \rfloor} \mathcal{N}(0, 1) + \mathcal{N}(0, t - \lfloor t \rfloor) \sim \mathcal{N}(0, t - s).$$

(4) Chaque MB  $B^i$  est continu sur un ensemble presque sûr  $\Omega_i \subset \Omega$ , ainsi  $B$  est bien continu sur  $\cap_i \Omega_i$ , qui est lui aussi presque sûr. ■

**Exercice 2** Soit  $X := (X_1, \dots, X_n)$  un vecteur gaussien. Montrez qu'il est caractérisé par son vecteur d'espérance  $m_i := \mathbb{E}[X_i]$  et sa matrice de covariance  $Cov(i, j) := \mathbb{E}[X_i X_j]$ .

**Proof.** On calcule la fonction caractéristique du vecteur  $X$ , donnée par

$$\varphi_X(u) := \mathbb{E} \left[ e^{i \langle u | X \rangle} \right] = \exp \left( i \mathbb{E}[\langle u | X \rangle] - \frac{1}{2} \text{Var}(\langle u | X \rangle) \right).$$

Or,  $\mathbb{E}[\langle u | X \rangle] = \langle u | \mathbb{E}[X] \rangle = \langle u | m \rangle$ , et

$$\begin{aligned} \text{Var}(\langle u | X \rangle) &= \mathbb{E} [(\langle u | X \rangle)^2] - \mathbb{E}[\langle u | m \rangle]^2 \\ &= \sum_{ij} u_i u_j \mathbb{E}[X_i X_j] = u^t \cdot Cov \cdot u. \end{aligned}$$

Ainsi la fonction caractéristique, et donc la loi, du vecteur gaussien  $X$  est bien caractérisée par espérance et matrice de covariance. ■

**Exercice 3** Trouver un processus  $(W_t)_{t \in [0,1]}$ , qui a les mêmes lois marginales que  $(B_t)_{t \in [0,1]}$  mais qui n'est pas continu.

**Proof.** On peut prendre  $W_t := B_t + \delta_Y(t)$  avec  $Y \sim \mathcal{U}[0, 1]$  indépendante, comme dans la Feuille 9 Exercice 4. ■

**Exercice 4** Calculer  $\mathbb{E}[B_5 | B_1]$  et  $\mathbb{E}[B_5^2 | B_1]$ .

**Proof.** On a

$$\mathbb{E}[B_5 | B_1] = \mathbb{E}[B_5 - B_1 | B_1] + B_1 = B_1,$$

et

$$\mathbb{E}[B_5^2 | B_1] = \mathbb{E}[(B_5 - B_1)^2 + 2B_5 B_1 - B_1^2 | B_1] = \mathbb{E}[(B_5 - B_1)^2] + 2B_1^2 - B_1^2 = 4 + B_1^2. \quad \blacksquare$$

**Exercice 5** Fixons  $t > 0$  et posons, pour  $n \in \mathbb{N}$  et  $0 \leq i < 2^n$  des entiers,  $t_i := t \frac{i}{2^n}$ . Montrez que

$$\sum_{i=0}^{2^n-1} (B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^2 \mapsto t,$$

dans  $L^2(\mathbb{P})$  et *presque sûrement*.

**Proof.** Commençons par la preuve de la convergence  $L^2$ .

On note, pour tout  $n$  et  $i$ ,  $Y_i^n := (B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^2 - \frac{t}{2^n}$ . A  $n$  fixé les  $(Y_i^n)_i$  sont indépendantes et centrées, et vérifient  $\text{Var}(Y_i^n) = \mathbb{E}[(Y_i^n)^2] = 2 \left(\frac{t}{2^n}\right)^2$ . Ainsi on calcule,

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=0}^{2^n-1} (B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^2 - t \right)^2 \right] &= \mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=0}^{2^n-1} Y_i^n \right)^2 \right] = \sum_{i=0}^{2^n-1} \text{Var}(Y_i^n) \\ &= 2 \sum_{i=0}^{2^n-1} \left( \frac{t}{2^n} \right)^2 = \frac{2}{2^n} t^2 \xrightarrow{n} 0. \end{aligned}$$

Passons maintenant à la convergence presque sûre.

On a vu que

$$\mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=0}^{2^n-1} Y_i^n \right)^2 \right] = \frac{t^2}{2^{n-1}}.$$

Ainsi, par l'inégalité de Chebychev

$$\mathbb{P}\left(\left|\sum_{i=0}^{2^n-1} Y_i^n\right| > \frac{1}{n}\right) \leq \frac{t^2 n^2}{2^{n-1}},$$

qui est le terme générale d'une série sommable en  $n \geq 1$ . Ainsi d'après le lemme de Borel-Cantelli, il existe presque sûrement un rang  $N$  à partir duquel pour  $n \geq N$  on ait

$$\left|\sum_{i=0}^{2^n-1} Y_i^n\right| \leq \frac{1}{n},$$

ce qui implique bien la convergence presque sûre. ■

**Exercice 8** Calculer  $\mathbb{P}(B_1 > 0 \cap B_2 > 0)$  et  $\mathbb{P}(B_1 > 0 \cap B_2 < 0)$ .

**Proof.** On calcule

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(B_1 > 0 \cap B_2 > 0) &= \int_{\mathbb{R}} \mathbb{P}(B_2 > 0 \cap B_1 > 0 \mid B_1 = y) d\mathbb{P}(B_1 = y) \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \mathbb{P}(B_2 > 0 \mid B_1 = y) dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \mathbb{P}(B_2 - B_1 > -y \mid B_1 = y) dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \mathbb{P}(B_2 - B_1 > -y) dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \int_{-y}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \int_0^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz dy + \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \int_{-y}^0 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \int_0^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz + \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \int_0^y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz dy \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} + \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \cdot \left(\frac{1}{2} \operatorname{erf}(\sqrt{2}y)\right) dy \\ &= \frac{1}{4} + \int_{\mathbb{R}^+} \frac{1}{2\sqrt{\pi}} e^{-\frac{x^2}{4}} \operatorname{erf}(x) dx, \end{aligned}$$

où erf est la fonction d'erreur de Gauss.

Pour le deuxième calcul, il faut utiliser que

$$\mathbb{P}(B_1 > 0 \cap B_2 > 0) + \mathbb{P}(B_1 > 0 \cap B_2 < 0) = \mathbb{P}(B_1 > 0) = \frac{1}{2}.$$
■

★ il faut utiliser que si  $B \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ , alors  $\mathbb{E}[B^{2k}] = \frac{(2k)!}{2^k k!} \sigma^{2k}$ .