



Corrigé de la Série de TD N 2 de MBCS

Exercice 1. $(B_t, t \geq 0)$ un mouvement brownien réel et (\mathcal{F}_t) sa filtration naturelle.

1. Soit $s; t \in \mathbb{R}^+$,

- $\mathbb{E}(B_s B_t^2) = ?$

On a $\mathbb{E}(B_s B_t^2) = \mathbb{E}[\mathbb{E}(B_s B_t^2 | \mathcal{F}_s)]$ (d'après le théorème de l'espérance totale).

1^{er} cas $t > s$

$$\mathbb{E}(B_s B_t^2) = \mathbb{E}[B_s \mathbb{E}(B_t^2 | \mathcal{F}_s)] \text{ (car } B_s \text{ est } \mathcal{F}_s\text{-mesurable).}$$

On sait que $B_t^2 - t$ est une martingale donc

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(B_t^2 | \mathcal{F}_s) &= \mathbb{E}(B_t^2 - t + t | \mathcal{F}_s) \\ &= \mathbb{E}(B_t^2 - t | \mathcal{F}_s) + \mathbb{E}(t | \mathcal{F}_s) \\ &= B_s^2 - s + t \end{aligned}$$

par la suite

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(B_s B_t^2) &= \mathbb{E}[B_s (B_s^2 - s + t)] \\ &= \mathbb{E}(B_s^3 - s B_s + t B_s) \\ &= 0 \text{ car } \mathbb{E}(B_s) = \mathbb{E}(B_s^3) = 0 \text{ car } B_s \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, s) \end{aligned}$$

2^{ème} cas $s > t$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(B_s B_t^2) &= \mathbb{E}[\mathbb{E}(B_s B_t^2 | \mathcal{F}_t)] \\ &= \mathbb{E}[B_t^2 \mathbb{E}(B_s | \mathcal{F}_t)] \\ &= \mathbb{E}(B_t^2 B_t) \text{ car } B_s \text{ est } \mathcal{F}_t\text{-martingale} \\ &= \mathbb{E}(B_t^3) = 0 \text{ car } B_t \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, t). \end{aligned}$$

- si $s < t$, $\mathbb{E}(B_t | \mathcal{F}_s) = B_s$ car B est une martingale.

si $t < s$, $\mathbb{E}(B_t | \mathcal{F}_s) = B_s$ car B_t est \mathcal{F}_s -mesurable.

- $\mathbb{E}(B_t | B_s) = ?$

1^{er} cas $t < s$

$\mathbb{E}(B_t | B_s) = \mathbb{E}(B_t - \frac{t}{s} B_s) + \frac{t}{s} B_s = \frac{t}{s} B_s$. car $B_t - \frac{t}{s} B_s$ est centrée et indépendante de B_s . En

effet: $(B_t - \frac{t}{s}B_s, B_s)$ est un couple gaussien centé de covariance:

$$\begin{aligned} \text{Cov}(B_t - \frac{t}{s}B_s, B_s) &= \text{Cov}(B_t, B_s) - \frac{t}{s}\text{Var} B_s \\ &= t - \frac{t}{s}s \\ &= t - t = 0 \end{aligned}$$

2ème cas $s < t$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(B_t|B_s) &= \mathbb{E}(B_t - B_s + B_s|B_s) \\ &= \mathbb{E}(B_t - B_s|B_s) + B_s \\ &= B_s \text{ car } B_t - B_s \text{ est indépendante de } B_s \text{ et est centrée} \end{aligned}$$

2. On a si $X \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, \sigma^2)$, $\mathbb{E}(X^4) = 3\sigma^4$ (voir Exo6, série 1).

$$\mathbb{E}(B_t^2 B_s^2) = ?$$

1er cas $s \leq t$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(B_t^2 B_s^2) &= \mathbb{E}[\mathbb{E}(B_t^2 B_s^2 | \mathcal{F}_s)] \\ &= \mathbb{E}[B_s^2 \mathbb{E}(B_t^2 | \mathcal{F}_s)] \\ &= \mathbb{E}[B_s^2 (B_s^2 - s + t)] \text{ car } B_t^2 - t \text{ est une martingale} \\ &= \mathbb{E}(B_s^4) - s\mathbb{E}(B_s^2) + t\mathbb{E}(B_s^2) \\ &= 2s^2 + ts \end{aligned}$$

2ème cas $t \leq s$

De la même manière on trouve $\mathbb{E}(B_t^2 B_s^2) = 2t^2 - ts$.

3. Loi de $B_t + B_s$?

$B_t + B_s$ est gaussienne centrée car B est un processus gaussien centré.

D'autre part on peut écrire $B_t + B_s = B_t - B_s + 2B_s$ par la suite $\text{Var}(B_t + B_s) = \text{Var}(B_t - B_s) + 4\text{Var} B_s$ car $B_t - B - s$ est indépendante de B_s .

D'où si $s \leq t$, $\text{Var}(B_t + B_s) = t - s + 4s = t + 3s$ et $B_t + B_s \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, t + 3s)$

Si $t \leq s$ $B_t + B_s \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, s + 3t)$.

4. θ_s une v.a. bornée \mathcal{F}_s -mesurable.

Pour $t \geq s$ calculons, $\mathbb{E}(\theta_s(B_t - B_s))$ et $\mathbb{E}[\theta_s(B_t - B_s)^2]$.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\theta_s(B_t - B_s)) &= \mathbb{E}[\mathbb{E}(\theta_s(B_t - B_s) | \mathcal{F}_s)] \\ &= \mathbb{E}[\theta_s \mathbb{E}(B_t - B_s | \mathcal{F}_s)] = 0 \end{aligned}$$

De même

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(\theta_s(B_t - B_s)^2) &= \mathbb{E}[\mathbb{E}(\theta_s(B_t - B_s)^2|\mathcal{F}_s)] \\ &= \mathbb{E}[\theta_s \mathbb{E}((B_t - B_s)^2|\mathcal{F}_s)] \\ &= (t - s)\mathbb{E}(\theta_s)\end{aligned}$$

5. $\mathbb{E}(\mathbf{1}_{B_t \leq a}) = \mathbb{P}(B_t \leq a) = \mathbb{P}(\frac{B_t}{\sqrt{t}} \leq \frac{a}{\sqrt{t}})$

Or $B_t \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, t) \implies \frac{B_t}{\sqrt{t}} \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, 1)$

D'où $\mathbb{E}(\mathbf{1}_{B_t \leq a}) = \phi_{\mathcal{N}(0,1)}(\frac{a}{\sqrt{t}})$ avec ϕ est la fonction de répartition de $\mathcal{N}(0, 1)$.

$$\mathbb{E}(B_t \mathbf{1}_{B_t \leq a}) = \int_{-\infty}^a x \frac{1}{\sqrt{2\pi t} e^{-\frac{x^2}{2t}}} dx$$

on pose $y = \frac{x}{\sqrt{t}} \implies x = y\sqrt{t}$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(B_t \mathbf{1}_{B_t \leq a}) &= \sqrt{t} \int_{-\infty}^{a/\sqrt{t}} y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= \sqrt{\frac{t}{2\pi}} \left[-e^{-\frac{y^2}{2}} \right]_{-\infty}^{a/\sqrt{t}} \\ &= -\sqrt{\frac{t}{2\pi}} e^{-\frac{a^2}{2t}}\end{aligned}$$

6.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}\left(\int_0^t \exp(B_s) ds\right) &= \int_0^t \mathbb{E}(e^{B_s}) ds \\ &= \int_0^t \exp\left\{\mathbb{E}(B_s) + \frac{1}{2} \text{Var}(B_s)\right\} ds \\ &= \int_0^t e^{\frac{s}{2}} ds \quad \text{car } B_s \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, s) \\ &= 2(e^{\frac{t}{2}} - 1)\end{aligned}$$

$$\mathbb{E}[\exp(\alpha B_t) \int_0^t \exp(\gamma B_s) ds] = \int_0^t \mathbb{E}(e^{\alpha B_t + \gamma B_s}) ds.$$

On a $\alpha B_t + \gamma B_s = \alpha(B_t - B_s) + (\alpha + \gamma)B_s$ est une v.a gaussienne car $B_t - B_s$ et B_s sont deux gaussiennes indépendantes.

$$\mathbb{E}(\alpha B_t + \gamma B_s) = 0 \text{ et}$$

$$\begin{aligned}\text{Var}(\alpha B_t + \gamma B_s) &= \alpha^2 \text{Var}(B_t - B_s) + (\alpha + \gamma)^2 \text{Var}(B_s) \\ &= \alpha^2(t - s) + (\alpha + \gamma)^2 s \\ &= \alpha^2 t + (\gamma^2 + 2\alpha\gamma)s\end{aligned}$$

D'où

$$\begin{aligned}\int_0^t \mathbb{E}(e^{\alpha B_t + \gamma B_s}) ds &= \int_0^t \exp\left\{\frac{\alpha^2 t + (\gamma^2 + 2\alpha\gamma)s}{2}\right\} ds \\ &= e^{\frac{\alpha^2 t}{2}} \int_0^t e^{\frac{1}{2}(\gamma^2 + 2\alpha\gamma)s} ds \\ &= \frac{2}{\gamma^2 + 2\alpha\gamma} e^{\frac{\alpha^2 t}{2}} \left(e^{\frac{1}{2}(\gamma^2 + 2\alpha\gamma)t} - 1 \right).\end{aligned}$$