

## TD Master 2 – Martingales et calcul stochastique

### Corrigé des exercices du chapitre 8 – Intégrale d'Itô

#### Exercice 8.1

On considère les deux processus stochastiques

$$X_t = \int_0^t e^s dB_s, \quad Y_t = e^{-t} X_t.$$

1. Déterminer  $\mathbb{E}(X_t)$ ,  $\text{Var}(X_t)$ ,  $\mathbb{E}(Y_t)$  et  $\text{Var}(Y_t)$ .

$X_t$  étant l'intégrale d'un processus adapté, on a  $\mathbb{E}(X_t) = 0$ .

Par conséquent, l'isométrie d'Itô donne  $\text{Var}(X_t) = \mathbb{E}(X_t^2) = \int_0^t e^{2s} ds = \frac{1}{2}[e^{2t} - 1]$ .

Enfin, par linéarité  $\mathbb{E}(Y_t) = 0$  et par bilinéarité  $\text{Var}(Y_t) = e^{-2t} \text{Var}(X_t) = \frac{1}{2}[1 - e^{-2t}]$ .

2. Spécifier la loi de  $X_t$  et de  $Y_t$ .

Etant des intégrales stochastiques de fonctions déterministes,  $X_t$  et  $Y_t$  suivent des lois normales (centrées, de variance calculée ci-dessus).

3. Montrer que  $Y_t$  converge en loi vers une variable  $Y_\infty$  lorsque  $t \rightarrow \infty$  et spécifier sa loi.

La fonction caractéristique de  $Y_t$  est  $\mathbb{E}(e^{iuY_t}) = e^{-u^2 \text{Var}(Y_t)/2}$ . Elle converge donc vers  $e^{-u^2/4}$  lorsque  $t \rightarrow \infty$ . Par conséquent,  $Y_t$  converge en loi vers une variable  $Y_\infty$ , de loi normale centrée de variance  $1/2$ .

4. Exprimer  $dY_t$  en fonction de  $Y_t$  et de  $B_t$ .

La formule d'Itô avec  $u(t, x) = e^{-t} x$  donne

$$dY_t = -e^{-t} X_t dt + e^{-t} dX_t = -Y_t dt + dB_t.$$

$Y_t$  est appelé *processus d'Ornstein-Uhlenbeck*.

#### Exercice 8.2

Soit

$$X_t = \int_0^t s dB_s.$$

1. Calculer  $\mathbb{E}(X_t)$  et  $\text{Var}(X_t)$ .

$X_t$  étant l'intégrale d'un processus adapté, on a  $\mathbb{E}(X_t) = 0$ .

Par conséquent, l'isométrie d'Itô donne  $\text{Var}(X_t) = \mathbb{E}(X_t^2) = \int_0^t s^2 ds = \frac{1}{3}t^3$ .

2. Quelle est la loi de  $X_t$  ?

$X_t$  suit une loi normale centrée de variance  $\frac{1}{3}t^3$ .

3. Calculer  $d(tB_t)$  à l'aide de la formule d'Itô.

La formule d'Itô avec  $u(t, x) = tx$  donne  $d(tB_t) = B_t dt + t dB_t$ .

4. En déduire une relation entre  $X_t$  et

$$Y_t = \int_0^t B_s ds.$$

Comme  $B_s ds = d(sB_s) - s dB_s$ , on a la formule d'intégration par parties

$$Y_t = \int_0^t d(sB_s) - \int_0^t s dB_s = tB_t - X_t .$$

$Y_t$  suit donc une loi normale de moyenne nulle.

5. Calculer la variance de  $Y_t$ ,

(a) directement à partir de sa définition;

Comme  $\mathbb{E}(B_s B_u) = s \wedge u$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Y_t^2) &= \mathbb{E} \int_0^t \int_0^t B_s B_u ds du = \int_0^t \int_0^t (s \wedge u) ds du \\ &= \int_0^t \left[ \int_0^u s ds + \int_u^t u ds \right] du = \int_0^t \left[ \frac{1}{2}u^2 + ut - u^2 \right] du = \frac{1}{3}t^3 . \end{aligned}$$

(b) en calculant d'abord la covariance de  $B_t$  et  $X_t$ , à l'aide d'une partition de  $[0, t]$ .

Pour calculer la covariance, on introduit une partition  $\{t_k\}$  de  $[0, t]$ , d'espacement  $1/n$ . Alors

$$\begin{aligned} \text{cov}(B_t, X_t) &= \mathbb{E}(B_t X_t) \\ &= \mathbb{E} \int_0^t s B_t dB_s \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_k t_{k-1} \mathbb{E}(B_t (B_{t_k} - B_{t_{k-1}})) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_k t_{k-1} (t_k - t_{k-1}) \\ &= \int_0^t s ds = \frac{1}{2}t^2 . \end{aligned}$$

Il suit que

$$\text{Var}(Y_t) = \text{Var}(tB_t) + \text{Var}(X_t) - 2 \text{cov}(tB_t, X_t) = t^3 + \frac{1}{3}t^3 - 2t \text{cov}(B_t, X_t) = \frac{1}{3}t^3 .$$

En déduire la loi de  $Y_t$ .

$Y_t = tB_t - X_t$  étant une combinaison linéaire de variables normales centrés, elle suit également une loi normale centrée, en l'occurrence de variance  $t^3/3$ . Remarquons que  $Y_t$  représente l'aire (signée) entre la trajectoire Brownienne et l'axe des abscisses.

### Exercice 8.3

1. Soit  $Y$  une variable aléatoire normale centrée, de variance  $\sigma^2$ . Montrer que

$$\mathbb{E}(e^Y) = e^{\sigma^2/2}$$

En complétant le carré ( $y - y^2/2\sigma^2 = \sigma^2/2 - (y - \sigma^2)^2/2\sigma^2$ ), il vient

$$\mathbb{E}(e^Y) = \int_{-\infty}^{\infty} e^y \frac{e^{-y^2/2\sigma^2}}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} dy = e^{\sigma^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-(y-\sigma^2)^2/2\sigma^2}}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} dy = e^{\sigma^2/2} .$$

2. Soit  $B_t$  un mouvement Brownien standard, et  $\varphi : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction indépendante de  $B_t$ . Pour  $t \in [0, T]$  on pose

$$X_t = \int_0^t \varphi(s) dB_s$$

Calculer  $\mathbb{E}(X_t)$  et  $\text{Var } X_t$ . On précisera les hypothèses faites sur la fonction  $\varphi$ .

$\varphi(s)$  étant adapté, on a  $\mathbb{E}(X_t) = 0$  pourvu que  $\varphi$  soit intégrable. L'isométrie d'Itô montre que

$$\text{Var } X_t = \int_0^t \varphi(s)^2 ds =: \Phi(t),$$

pourvu que  $\varphi$  soit de carré intégrable.

3. Montrer que

$$M_t = \exp\left\{X_t - \frac{1}{2} \int_0^t \varphi(s)^2 ds\right\}$$

est une martingale.

Soit  $t > s \geq 0$ . La différence  $X_t - X_s = \int_s^t \varphi(u) dB_u$  est indépendante de  $\mathcal{F}_s$ , et suit une loi normale centrée de variance  $\Phi(t) - \Phi(s)$ . Par conséquent,

$$\mathbb{E}(e^{X_t} | \mathcal{F}_s) = \mathbb{E}(e^{X_s} e^{X_t - X_s} | \mathcal{F}_s) = e^{X_s} \mathbb{E}(e^{X_t - X_s}) = e^{(\Phi(t) - \Phi(s))/2}$$

en vertu de 1., ce qui équivaut à la propriété de martingale pour  $M_t$ .

4. Démontrer l'inégalité de Bernstein : Pour tout  $\lambda > 0$ ,

$$\mathbb{P}\left\{\sup_{0 \leq s \leq t} X_s > \lambda\right\} \leq \exp\left\{-\frac{\lambda^2}{2\Phi(t)}\right\}$$

où  $\Phi(t) = \int_0^t \varphi(s)^2 ds$ .

Soit  $\gamma > 0$ . En remplaçant  $\varphi$  par  $\gamma\varphi$  dans la définition de  $X_t$ , on voit que

$$M_t^{(\gamma)} = \exp\left\{\gamma X_t - \frac{\gamma^2}{2} \int_0^t \varphi(s)^2 ds\right\}$$

est également une martingale. Il suit que

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left\{\sup_{0 \leq s \leq t} X_s > \lambda\right\} &= \mathbb{P}\left\{\sup_{0 \leq s \leq t} e^{\gamma X_s} > e^{\gamma\lambda}\right\} \\ &= \mathbb{P}\left\{\sup_{0 \leq s \leq t} M_s^{(\gamma)} e^{\gamma^2\Phi(s)/2} > e^{\gamma\lambda}\right\} \\ &\leq \mathbb{P}\left\{\sup_{0 \leq s \leq t} M_s^{(\gamma)} > e^{\gamma\lambda - \gamma^2\Phi(t)/2}\right\} \\ &\leq e^{\gamma^2\Phi(t)/2 - \gamma\lambda} \mathbb{E}(M_t^{(\gamma)}), \end{aligned}$$

la dernière inégalité découlant de l'inégalité de Doob. Comme  $\mathbb{E}(M_t^{(\gamma)}) = 1$  par la propriété de martingale, le résultat suit en optimisant sur  $\gamma$ , c'est-à-dire en prenant  $\gamma = \lambda/\Phi(t)$ .

### Exercice 8.4

Soit  $\{B_t\}_{t \in [0, T]}$  un mouvement Brownien standard. Soit  $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_N = T$  une partition de  $[0, T]$ , et soit

$$e_t = \sum_{k=1}^N e_{t_{k-1}} 1_{[t_{k-1}, t_k)}(t)$$

une fonction simple, adaptée à la filtration canonique du mouvement Brownien.

L'intégrale de Stratonovich de  $e_t$  est définie par

$$\int_0^T e_t \circ dB_t = \sum_{k=1}^N \frac{e_{t_k} + e_{t_{k-1}}}{2} \Delta B_k \quad \text{où } \Delta B_k = B_{t_k} - B_{t_{k-1}}.$$

L'intégrale de Stratonovich  $\int_0^T X_t \circ dB_t$  d'un processus adapté  $X_t$  est définie comme la limite de la suite  $\int_0^T e_t^{(n)} \circ dB_t$ , où  $e^{(n)}$  est une suite de fonctions simples convergeant vers  $X_t$  dans  $L^2$ . On admettra que cette limite existe et est indépendante de la suite  $e^{(n)}$ .

1. Calculer

$$\int_0^T B_t \circ dB_t.$$

Soit  $t_k = t_k(n) = k2^{-n}$  et  $N = \lfloor 2^n T \rfloor$ . Alors

$$\begin{aligned} \int_0^T B_t \circ dB_t &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^N \frac{B_{t_k} + B_{t_{k-1}}}{2} \Delta B_k \\ &= \frac{1}{2} \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^N (B_{t_k}^2 + B_{t_{k-1}}^2) \\ &= \frac{1}{2} B_T^2. \end{aligned}$$

2. Soit  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction de classe  $C^2$ , et soit  $X_t$  un processus adapté satisfaisant

$$X_t = \int_0^t g(X_s) \circ dB_s \quad \forall t \in [0, T].$$

Soit  $Y_t$  l'intégrale d'Itô

$$Y_t = \int_0^t g(X_s) dB_s.$$

Montrer que

$$X_t - Y_t = \frac{1}{2} \int_0^t g'(X_s) g(X_s) ds \quad \forall t \in [0, T].$$

On choisit une partition  $t_k(n)$  comme ci-dessus. Alors les processus

$$\begin{aligned} X_t^{(n)} &= \sum_{k=1}^N \frac{g(X_{t_k}) + g(X_{t_{k-1}})}{2} \Delta B_k \\ Y_t^{(n)} &= \sum_{k=1}^N g(X_{t_{k-1}}) \Delta B_k \end{aligned}$$

avec  $N = N(t)$  correspondant à l'intervalle de la partition contenant  $t$ , convergent respectivement vers  $X_t$  et  $Y_t$  lorsque  $n \rightarrow \infty$ . Leur différence s'écrit

$$X_t^{(n)} - Y_t^{(n)} = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^N [g(X_{t_k}) - g(X_{t_{k-1}})] \Delta B_k .$$

La formule de Taylor implique

$$g(X_{t_k}) - g(X_{t_{k-1}}) = g'(X_{t_{k-1}})(X_{t_k} - X_{t_{k-1}}) + \mathcal{O}(X_{t_k} - X_{t_{k-1}}) .$$

Or

$$\begin{aligned} X_{t_k} - X_{t_{k-1}} &= \int_{t_{k-1}}^{t_k} g(X_s) \circ dB_s \\ &= g(X_{t_{k-1}}) \Delta B_k + \int_{t_{k-1}}^{t_k} [g(X_s) - g(X_{t_{k-1}})] \circ dB_s \\ &= g(X_{t_{k-1}}) \Delta B_k + \mathcal{O}(t_k - t_{k-1}) . \end{aligned}$$

On en conclut que

$$g(X_{t_k}) - g(X_{t_{k-1}}) = g'(X_{t_{k-1}})g(X_{t_{k-1}}) \Delta B_k + \mathcal{O}(\Delta B_k) + \mathcal{O}(t_k - t_{k-1}) .$$

En substituant dans l'expression de  $X_t^{(n)} - Y_t^{(n)}$ , on obtient donc

$$X_t^{(n)} - Y_t^{(n)} = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^N [g'(X_{t_{k-1}})g(X_{t_{k-1}}) \Delta B_k^2 + \mathcal{O}(\Delta B_k^2) + \mathcal{O}((t_k - t_{k-1}) \Delta B_k)] .$$

En procédant comme dans la preuve de la formule d'Itô, on peut remplacer  $\Delta B_k^2$  par  $\Delta t_k$ , et il suit

$$\lim_{n \rightarrow \infty} [X_t^{(n)} - Y_t^{(n)}] = \frac{1}{2} \int_0^t g'(X_s)g(X_s) ds .$$