

Dans la suite, $(W_t)_{t \geq 0}$ dénote un mouvement brownien réel standard.

EXERCICE 1 - : schémas d'Euler et de Milshtein

On note $(X_t)_{t \geq 0}$ la solution de l'Équation Différentielle Stochastique

$$dX_t = \sigma(X_t)dW_t + b(X_t)dt, \quad X_0 = x$$

où $\sigma, b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ sont des fonctions C^2 bornées ainsi que leur dérivées d'ordre 1 et 2 telles que $b(x)b'(x)\sigma(x)\sigma'(x) \neq 0$.

1. Soit $f : \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+$ telle que $\forall t > 0, \int_0^t f^2(s, t)ds \in]0, +\infty[$ et $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ continue bornée telle que $g(x) \neq 0$. Montrer que pour t petit,

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left(\left(\int_0^t f(s, t)g(X_s)dW_s \right)^2 \right) &\sim g^2(x) \int_0^t f^2(s, t)ds \\ \mathbb{E} \left(\left(\int_0^t f(s, t)g(X_s)ds \right)^2 \right) &\sim g^2(x) \left(\int_0^t f(s, t)ds \right)^2. \end{aligned}$$

2. En déduire des équivalents de $\mathbb{E}((\int_0^t \sigma(X_s)dW_s)^2)$ et $\mathbb{E}((\int_0^t b(X_s)ds)^2)$. Conclure que $\mathbb{E}((X_t - x)^2) \sim \sigma^2(x)t$.
3. En appliquant la formule d'intégration par parties aux processus $Y_s = b(X_s) - b(x)$ et $Z_s = (t - s)$ montrer que

$$\int_0^t (b(X_s) - b(x))ds = \int_0^t (t - s) \left(\sigma b'(X_s)dW_s + (bb' + \frac{\sigma^2 b''}{2})(X_s)ds \right).$$

En déduire que

$$\mathbb{E} \left(\left(\int_0^t (b(X_s) - b(x))ds \right)^2 \right) \sim \frac{(\sigma b'(x))^2}{3} t^3.$$

Calculer $\sigma(X_s) - \sigma(x)$ par la formule d'Itô. Vérifier que

$$\mathbb{E} \left(\left(\int_0^t (\sigma(X_s) - \sigma(x))dW_s \right)^2 \right) \sim \frac{(\sigma\sigma'(x))^2}{2} t^2$$

et conclure que $\mathbb{E} \left((X_t - x - \sigma(x)W_t - b(x)t)^2 \right) \sim \frac{(\sigma\sigma'(x))^2}{2} t^2$.

4. Montrer que $\mathbb{E} \left((\sigma(X_s) - \sigma(x) - \sigma\sigma'(x)W_s)^2 \right) = \mathcal{O}(s^2)$ puis que

$$\mathbb{E} \left(\left(\int_0^t (\sigma(X_s) - \sigma(x) - \sigma\sigma'(x)W_s)dW_s \right)^2 \right) = \mathcal{O}(t^3).$$

5. Conclure que $\mathbb{E} \left((X_t - x - \sigma(x)W_t - \frac{1}{2}\sigma\sigma'(x)(W_t^2 - t) - b(x)t)^2 \right) = \mathcal{O}(t^3)$.

EXERCICE 2 - On s'intéresse à l'EDS de Black-Scholes : $dX_t = \sigma X_t dW_t + \mu X_t dt$, $X_0 = x$.

1. Calculer $\mathbb{E}((X_T)^2)$.
2. Écrire le schéma d'Euler avec n pas de temps $(X_{pT/n}^n)_{0 \leq p \leq n}$.
3. On pose $y_p = \mathbb{E}((X_{pT/n}^n)^2)$. Exprimer y_{p+1} en fonction de y_p .
4. Montrer que $\mathbb{E}((X_T^n)^2) = \mathbb{E}((X_T)^2) + \mathcal{O}(\frac{1}{n})$.

Dans l'exercice suivant, on note $C_{BS}(T, K, \sigma, r, z) = \mathbb{E}(e^{-rT}(ze^{\sigma W_T + (r - \frac{\sigma^2}{2})T} - K)^+)$ le prix du Call européen d'échéance T et de strike K dans le modèle de Black-Scholes lorsque σ , r et z désignent respectivement la volatilité, le taux sans risque et la valeur initiale de l'actif risqué.

EXERCICE 3 :- option sur moyenne

On souhaite calculer le prix $P = \mathbb{E}(e^{-rT}(M_T - K)^+)$ d'un Call européen d'échéance $T > 0$ portant sur la moyenne arithmétique $M_T = \frac{1}{T} \int_0^T X_s ds$ d'un sous-jacent qui évolue suivant le modèle de Black-Scholes : $X_t = xe^{\sigma W_t + (r - \frac{\sigma^2}{2})t}$. Pour $n \in \mathbb{N}^*$ et $p \in \{0, \dots, n\}$, on pose $t_p = \frac{pT}{n}$.

1. La technique de variable de contrôle introduite par Kemna et Vorst repose sur la remarque suivante : pour $(r + \frac{\sigma^2}{2})T$ petit, M_T est proche de xe^{m_T} où $m_T = \frac{1}{T} \int_0^T \sigma W_s + (r - \frac{\sigma^2}{2})s ds$.
 - (a) Montrer que $M_T \geq xe^{m_T}$. Quelle est la loi de m_T ?
 - (b) En déduire que $\mathbb{E}(e^{-rT}(xe^{m_T} - K)^+) = C_{BS}(T, K, \frac{\sigma}{\sqrt{3}}, r, y)$ où $y = xe^{-(\frac{r}{2} + \frac{\sigma^2}{12})T}$.
2. Comme on ne sait pas simuler suivant la loi de la moyenne en temps continu M_T , on va approcher cette variable aléatoire par la moyenne discrète $M_T^n = \frac{1}{n} \sum_{p=0}^{n-1} X_{t_p}$.
 - (a) Comment simuler le vecteur $(X_{t_p})_{0 \leq p \leq n}$?
 - (b) Vérifier que $\int_{t_p}^{t_{p+1}} (X_s - X_{t_p}) ds = \int_{t_p}^{t_{p+1}} (t_{p+1} - s) X_s (\sigma dW_s + r ds)$.
 - (c) En déduire que $M_T - M_T^n = \int_0^T \frac{\tau_s - s}{T} X_s (\sigma dW_s + r ds)$ où $\tau_s = \lceil \frac{ns}{T} \rceil \frac{T}{n}$ désigne l'instant de discrétisation juste après s .
 - (d) Montrer que $\mathbb{E}((M_T - M_T^n)^2) \leq \frac{2(\sigma^2 + r^2 T)}{n^2} \int_0^T \mathbb{E}(X_s^2) ds$.
 - (e) Vérifier que $\int_0^T \mathbb{E}(X_s^2) ds < +\infty$.
 - (f) Conclure à l'existence d'une constante $C > 0$ telle que

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, |\mathbb{E}(e^{-rT}(M_T - K)^+) - \mathbb{E}(e^{-rT}(M_T^n - K)^+)| \leq \frac{C}{n}.$$

3. Soit $(G_j^i)_{1 \leq i \leq I, 1 \leq j \leq n-1}$ des gaussiennes centrées réduites indépendantes. Quel est l'intérêt d'approcher P par

$$C_{BS}(T, K, \frac{\sigma}{\sqrt{3}}, r, y) + \frac{e^{-rT}}{I} \sum_{i=1}^I \left(\frac{x}{n} \sum_{p=0}^{n-1} e^{\sigma \sqrt{\frac{T}{n}} \sum_{j=1}^p G_j^i + (r - \frac{\sigma^2}{2}) \frac{pT}{n}} - K \right)^+ - \frac{e^{-rT}}{I} \sum_{i=1}^I \left(x e^{\frac{1}{n} \sum_{p=0}^{n-1} \left(\sigma \sqrt{\frac{T}{n}} \sum_{j=1}^p G_j^i + (r - \frac{\sigma^2}{2}) \frac{pT}{n} \right)} - K \right)^+.$$

En pratique, approcher M_T par $\frac{1}{n} \left(\frac{X_{t_0} + X_{t_n}}{2} + \sum_{p=1}^{n-1} X_{t_p} \right)$ (discrétisation de l'intégrale par la méthode des trapèzes) permet de diminuer l'erreur commise en discrétisant l'intégrale par la méthode des rectangles.