

**TD 3: équations différentielles stochastiques**

Dans cette feuille, on considère l'équation différentielle stochastique

$$dX(t) = f(t, X(t)) dt + g(t, X(t)) dW(t), \quad t \in [0, T],$$

dans laquelle le processus de Wiener  $W$  est fixé et adapté à filtration naturelle  $\{\mathcal{H}_t, 0 \leq t \leq T\}$ .

On suppose que la donnée de la condition initiale  $X(t_0) = Z$  est mesurable par rapport à  $\mathcal{H}_0$  et que les fonctions  $f$  et  $g$  sont telles que les processus  $\{f(t, X(t)), 0 \leq t \leq T\}$  et  $\{g(t, X(t)), 0 \leq t \leq T\}$  sont adaptés à la filtration  $\{\mathcal{F}_t, 0 \leq t \leq T\}$  et satisfont  $\int_0^T (|f(s, X(s))| + |g(s, X(s))|)^2 ds < +\infty$  presque sûrement, de sorte qu'il existe une unique solution forte de l'équation sur l'intervalle  $[0, T]$ .

On suppose également que les méthodes numériques utilisent une grille de discrétisation uniforme, de pas de longueur  $h$ .

**Exercice 1** (méthode d'Euler-Maruyama faible). On suppose dans cet exercice la fonction  $f$  bornée et l'on considère la méthode numérique de schéma

$$X_{n+1} = X_n + f(t_n, X_n) h + g(t_n, X_n) \xi_n \sqrt{h}, \quad n = 0, \dots, N - 1,$$

les quantités  $\xi_n, n = 0, \dots, N - 1$ , étant des variables aléatoires indépendantes deux à deux, ainsi que de la filtration  $\{\mathcal{H}_t, 0 \leq t \leq T\}$ , et telles que  $P(\xi_n = \pm 1) = \frac{1}{2}$ .

1. Montrer que cette méthode est faiblement consistante.
2. Cette méthode est-elle fortement consistante ?

**Exercice 2** (une généralisation stochastique de la méthode de Heun). On suppose dans cet exercice que l'équation différentielle stochastique est autonome et que les fonctions  $f$  et  $g$  sont de classe  $C^2$ , bornées et à dérivées bornées. On considère alors la généralisation formelle suivante de la méthode de Heun au cas stochastique, donnée par le schéma

$$X_{n+1} = X_n + \frac{1}{2} (f(X_n) + f(X_n + f(X_n) h + g(X_n) \Delta W_n)) h + \frac{1}{2} (g(X_n) + g(X_n + f(X_n) h + g(X_n) \Delta W_n)) \Delta W_n,$$

où l'on a posé  $\Delta W_n = W_{n+1} - W_n$ .

Montrer que cette méthode n'est généralement pas fortement consistante.

**Exercice 3.** Donner deux exemples de fonctions  $f$  et  $g$  pour lesquels la méthode d'Euler-Maruyama a un ordre de convergence forte respectivement strictement supérieur à un et strictement inférieur à un.

**Exercice 4** (Second schéma de Milstein pour les EDS, examen de mai 2016). On considère l'équation différentielle stochastique

$$dX(t) = f(t, X(t)) dt + g(t, X(t)) dB_t, \quad t \in [0, T],$$

dans laquelle le processus de Wiener  $B_t$  est fixé et adapté à filtration naturelle  $\{\mathcal{F}_t, 0 \leq t \leq T\}$ .

On suppose que la donnée de la condition initiale  $X(t_0) = Z$  est mesurable par rapport à  $\mathcal{F}_0$  et que les fonctions  $f$  et  $g$  sont telles que les processus  $\{f(t, X(t)), 0 \leq t \leq T\}$  et  $\{g(t, X(t)), 0 \leq t \leq T\}$  sont adaptés à la filtration  $\{\mathcal{F}_t, 0 \leq t \leq T\}$  et sont suffisamment régulières.

On s'intéresse à l'approximation de ce problème sur un l'intervalle de temps  $[0, 1]$ . On se donne un  $N$  destiné à tendre vers  $+\infty$  et une grille usuelle de discrétisation à pas constant  $t_n = n/N = nh$ , avec  $h = 1/N$  le pas de discrétisation. On appellera  $\Delta B_n := B_{t_{n+1}} - B_{t_n}$ . On s'intéresse au schéma suivant, appelé second schéma de Milstein:

$$Y_{n+1} = Y_n + h \left( f - \frac{g \partial_x g}{2} \right) + g \Delta B_n + \frac{g \partial_x g}{2} (\Delta B_n)^2 + h \left( \frac{f \partial_x g}{2} + \frac{g \partial_x f}{2} + \frac{g^2 \partial_{xx}^2 g}{4} \right) \Delta B_n + h^2 \left( \frac{f \partial_x f}{2} + \frac{g^2 \partial_{xx}^2 f}{4} \right),$$

où il est sous-entendu que  $f = f(t_n, Y_n)$  et  $g = g(t_n, Y_n)$ . Ce schéma est-il fortement consistant ?

**Remarque 1.** On peut montrer que ce schéma est faiblement consistant (mais les calculs sont plus compliqués), son intérêt étant qu'il est faiblement convergent **à l'ordre 2**, améliorant le premier schéma de Milstein.