

# Examen : martingales et mouvement brownien

June 13, 2019

## 1 Martingales discrettes

**Question de cours :** Redémontrer le théorème suivant : Soit  $M_n$  une martingale discrete et  $T$  un temps d'arrêt borné alors

$$\mathbb{E}[M_T] = \mathbb{E}[M_0]$$

**Problem 1.** Soit  $(\xi_i)_{i \in \mathbb{N}}$  des variables independantes identiquement distribuées avec  $\mathbb{P}(\xi_1 = 1) = p$  et  $\mathbb{P}(\xi_1 = -1) = q = (1 - p)$  et

$$X_n = X_0 + \sum_{i=1}^n \xi_i$$

avec  $X_0 = x_0 \in \mathbb{N}$  constante. On considera  $\mathcal{F}_n = \sigma((\xi_i)_{i \leq n})$  la filtration canonique engendré par les  $\xi$ .

1. Montrer que  $M_n = X_n - (p - q)n$  est une martingale.
2. Soit  $T_0 = \inf[n : X_n = 0]$ . Montrer que  $T_0$  est un temps arrêt.
3. On suppose pour la suite que  $p < \frac{1}{2}$ . Montrer que  $X_n \rightarrow -\infty$  presque surement, en déduire que  $\mathbb{P}(T_0 < \infty) = 1$ .
4. Prouver  $\mathbb{E}(X_{T_0 \wedge n+1}) = \mathbb{E}(X_{T_0 \wedge n}) - (p - q)\mathbb{P}(X_n \wedge T_0 > 0)$

5. Montrer que

$$\mathbb{E}(T_0) = \frac{x_0}{q - p}.$$

6. On suppose maintenant que  $p = q = \frac{1}{2}$ . Montrer que  $M_{n \wedge T_0}$  converge presque surement.
7. En déduire que pour ce cas ci on a également  $T_0 < \infty$  p.s
8. A t on  $\mathbb{E}(M_{T_0}) = \mathbb{E}(M_0)$ ?
9. Pour cette question  $1 > p, q > 0$  sont quelconques. Rappeler pourquoi  $X_n$  est une chaine de Markov.

10. On pose  $f(k) = \left(\frac{q}{p}\right)^k$ . Montrer que  $f$  est une fonction harmonique pour la chaîne de Markov  $X_n$ .
11. Montrer que  $N_n = f(X_n)$  est une martingale.
12. Soit  $L > x_0$  et  $T_L = \inf\{n : X_n = L\}$ , montrer que  $\mathbb{P}(T_L \wedge T_0 < \infty) = 1$
13. Montrer que

$$\mathbb{P}(T_L < T_0) = \frac{\left(\frac{q}{p}\right)^{x_0} - 1}{\left(\frac{q}{p}\right)^L - 1}$$

**Solution 1.** On a

1. On vérifie facilement que  $M_n$  est  $\mathcal{F}_n$  mesurable et qu'elle est bornée donc intégrable. Puis on calcule

$$\mathbb{E}(M_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \mathbb{E}(\xi_{n+1} - (p-q) | \mathcal{F}_n) + \mathbb{E}(M_n | \mathcal{F}_n) = \mathbb{E}(\xi_{n+1}) - (p-q) + M_n = M_n$$

car  $\xi_{n+1}$  est indépendant de  $\mathcal{F}_n$  et  $M_n$  est  $\mathcal{F}_n$  mesurable. Soit  $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est bien une martingale

2. On écrit  $[T_0 = k] = \cap_{i < k} [X_i \neq 0] \cap [X_k = 0]$  qui est bien  $\mathcal{F}_k$  mesurable.
3. On a  $\mathbb{E}(\xi_1) = p - q = 2p - 1 < 0$ . Par loi forte des grands nombres  $X_n \sim (p - q)n \rightarrow -\infty$  presque sûrement. Il existe donc un premier temps  $k$  tel que  $X_k < 0$  et puisque pour tout  $k$ ,  $|X_{k-1} - X_k| = 1$  on a  $X_{k-1} = 0$  et donc  $T_0 < \infty$ .
4. Calculons

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_{T_0 \wedge (n+1)}) &= \mathbb{E}(X_{T_0 \wedge (n+1)}(1_{T_0 \leq n} + 1_{T_0 > n})) \\ &= \mathbb{E}(X_{T_0} 1_{T_0 \leq n}) + \mathbb{E}(X_{n+1} 1_{T_0 > n}) \\ &= \mathbb{E}(X_{T_0} 1_{T_0 \leq n}) + \mathbb{E}(X_n 1_{T_0 > n}) + \mathbb{E}(\xi_{n+1} 1_{T_0 > n}) \\ &= \mathbb{E}(X_{T_0 \wedge n}) + (p - q)\mathbb{P}(T_0 > n). \end{aligned}$$

Pour la dernière égalité, on a utilisé que  $T_0 > n$  est  $\mathcal{F}_n$  mesurable et  $\xi_{n+1}$  est indépendante de  $\mathcal{F}_n$ .

5. Puisque  $M_n$  est une martingale on pour tout  $n$

$$\mathbb{E}(M_{n \wedge T_0}) = \mathbb{E}(M_0) = x_0$$

et donc  $\mathbb{E}(X_{T_0 \wedge n} - (p - q)(T_0 \wedge n)) = x_0$  et donc  $\mathbb{E}(T_0 \wedge n) = \frac{1}{q-p}(x_0 - \mathbb{E}(X_{T_0 \wedge n}))$ . Puisque  $T_0 < \infty$  p.s. on a  $\mathbb{E}(T_0 \wedge n) = \mathbb{E}(T_0)$  par croissance monotone. Il reste cependant à montrer que  $\mathbb{E}(X_{T_0 \wedge n}) \rightarrow 0$ .

6.  $M_{n \wedge T_0}$  est une martingale positive. Elle est donc uniformément bornée dans  $L^1$ , donc elle converge presque sûrement.

7. Puisque  $M_{n \wedge T_0}$  converge et est à valeur entière, elle est constante à partir d'un certain rang. Donc p.s il existe  $k$  tel que  $M_{T_0 \wedge (k+1)} = M_{T_0 \wedge k}$  et donc que  $T_0 \leq k$ .
8. On a  $\mathbb{E}(M_{T_0}) = 0$  alors que  $\mathbb{E}(M_0) = x_0 \neq 0$  à priori.
9. On a bien

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = k | X_0, \dots, X_n) = \begin{cases} p & \text{if } X_n = k - 1 \\ q & \text{if } X_n = k + 1 \end{cases} = \mathbb{P}(X_{n+1} = k | X_n)$$

10. On a  $f(k) = (\frac{q}{p})^k$ , on calcule

$$\begin{aligned} Qf(k) &= pf(k+1) + qf(k-1) \\ &= p\left(\frac{q}{p}\right)^{k+1} + q\left(\frac{q}{p}\right)^{k-1} \\ &= \left(\frac{q}{p}\right)^{k-1} \left(\frac{q^2}{p} + q\right) \\ &= \left(\frac{q}{p}\right)^{k-1} q \left(\frac{q+p}{p}\right) \\ &= \left(\frac{q}{p}\right)^k \end{aligned}$$

Puisque  $f$  est harmonique on a bien  $N_n = f(X_n)$  vérifie bien la propriété de martingale et il est facile de vérifier que  $N_n$  est bornée et  $\mathcal{F}_n$  mesurable.

11. De même  $N_{n \wedge (T_L \wedge T_0)}$  est une martingale bornée donc converge presque sûrement. Même argument que ci dessus, puisqu'elle prend qu'un nombre fini de valeurs elle est constante à partir d'un certain rang et donc  $(T_L \wedge T_0) < \infty$  p.s.
12. Finalement on a

$$\left(\frac{q}{p}\right)^{x_0} = \mathbb{E}(N_{n \wedge (T_L \wedge T_0)}) \rightarrow \mathbb{E}(N_{(T_L \wedge T_0)}) = \left(\frac{q}{p}\right)^L \mathbb{P}(T_L < T_0) + \mathbb{P}(T_0 > T_L)$$

De plus  $\mathbb{P}(T_L < T_0) + \mathbb{P}(T_0 > T_L) = 1$  et donc

$$\left(\left(\frac{q}{p}\right)^L - 1\right) \mathbb{P}(T_L < T_0) = \left(\frac{q}{p}\right)^{x_0} - 1$$

## 2 Martingales continues

**Question de cours** Rappeler la définition d'un mouvement brownien (en dimension 1) et montrer que si  $(B_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement brownien, alors pour  $\alpha > 0$   $B_t^\alpha := \frac{1}{\sqrt{\alpha}} B_{\alpha t}$  est aussi un mouvement brownien.

**Problem 2.** Soit la semimartingale continue suivante

$$M_t = B_t - at$$

avec  $B_t$  un mouvement brownien et  $a \in \mathbb{R}$ .

1. Soit  $N_t, V_t$  une martingale continue et un processus à variation fini issue de 0 et tel que  $M_t = N_t + V_t$ . Montrer que  $N_t = B_t$  et  $V_t = -at$ .
2. Soit  $H_t = t$ , écrire sous forme intégrale l'intégrale stochastique  $(H \cdot M)_t$ .
3. Calculer  $\mathbb{E}((H \cdot M)_1)$  et  $\mathbb{E}[(H \cdot M)_1]^2$ .
4. Calculer la variation quadratique de  $M_t$  et celle de  $(H \cdot M)_t$ . Vérifier que cette dernière est égale à  $\frac{1}{2}t^2$  p.s.
5. On suppose ici  $a = 0$ , et on écrit  $R_u = (H \cdot M)_{\sqrt{2u}}$ . Montrer que  $R_1$  est une gaussienne.
6. Montrer que  $R_u$  est un mouvement brownien pour une filtration que l'on précisera.

**Solution 2.** un mouvement brownien et  $a \in \mathbb{R}$ .

1. On a  $N_t - B_t = V_t + at$ . Donc  $N_t - B_t$  est une martingale continue à variation finie. Elle est donc constante.

2. On a

$$(H \cdot M)_t = \int_0^t s ds + \int_0^t s dB_s$$

3. Ensuite

$$\mathbb{E}((H \cdot M)_1) = \int_0^1 s ds = \frac{1}{2}$$

et

$$\mathbb{E}[(H \cdot M)_1]^2 = \left[ \int_0^1 s ds \right]^2 + \int_0^1 s^2 ds = \frac{1}{4} + \frac{1}{3} = \frac{7}{12}$$

4. La variation quadratique vient uniquement de la partie martingale, donc  $\langle M, M \rangle_t = \langle B, B \rangle_t = t$ . Ensuite

$$\langle (H \cdot M), (H \cdot M) \rangle_t = H^2 \langle M, M \rangle_t = \int_0^t t^2 dt = \frac{1}{3}t^3$$

5. Puisque  $a = 0$  on a

$$R_1 = (H \cdot M)_{\sqrt{2}} = \int_0^{\sqrt{2}} s dB_s.$$

Pour tout sequence  $0 < s_1 < \dots < s_k = \sqrt{2}$ ,  $(B_{s_1}, (B_{s_2} - B_{s_1}), \dots, (B_{s_k} - B_{s_{k-1}}))$  est un vecteur gaussien. Et donc  $\sum s_i (B_{s_{i+1}} - B_{s_i})$  est gaussien de

variance  $\sum s_i^2$ . Ensuite pour des sous séquences emboîté d'écart maximal tendant vers 0 on a

$$\sum s_i(B_{s_{i+1}} - B_{s_i}) \rightarrow \int_0^{3\sqrt{3}} s dB_s$$

pour la convergence en proba donc en loi. La limite d'une variable gaussienne est gaussienne et la variance est bien  $\int_0^{3\sqrt{3}} s^2 ds = \frac{1}{3}3 = 1$ .

6. On a que  $\langle R, R \rangle_v = (H \cdot M)_{3\sqrt{3}v} = \frac{1}{3}3v = v$ . D'après le théorème d'Ito,  $R$  est donc un mouvement brownien. Pour la filtration  $\mathcal{B}_u = \mathcal{F}_{3\sqrt{3}u}$ .

**Problem 3.** Soit l'équation stochastique suivante

$$dX_t = \sigma X_t dB_t$$

avec  $X_0 = 1$ .

1. Justifier qu'il existe une solution et que celle ci est unique au sens des trajectoires pour un mouvement brownien  $B_t$  donné.
2. Vérifier que

$$X_t = \exp(\sigma B_t - \frac{\sigma^2}{2}t)$$

est solution de cette équation.

3. Montrer que  $X_t$  converge vers 0 presque surement.
4. Montrer que  $\mathbb{E}(X_t^2)$  n'est pas uniformément borné.
5. Soit  $T_a = \inf[t : X_t \geq a]$  pour  $a > 1$ , montrer que  $\mathbb{E}(X_{T_a \wedge t}) \rightarrow a\mathbb{P}(T_a < \infty)$  pour  $t \rightarrow \infty$ .
6. En déduire que pour  $y \geq 0$   $\mathbb{P}(\exists u \geq 0 : B_u - \frac{\sigma}{2}u > y) = \exp(-\sigma y)$ .

**Solution 3.** On

1. L'équation s'écrit comme  $dX_t = \sigma(t, X_t)dB_t$  avec  $\sigma(t, X_t) = \sigma X_t$  qui est Lipschitz. On peut donc utiliser le théorème d'existence et d'unicité au sens des trajectoires pour les équations stochastique dans le cas Lipschitzien.
2. On utilise la formule d'Ito

$$\begin{aligned} X_t &= \exp(\sigma B_t - \frac{\sigma^2}{2}t) \\ &= 1 - \int_0^t \frac{\sigma^2}{2} \exp(\sigma B_s - \frac{\sigma^2}{2}s) ds + \int_0^t \sigma \exp(\sigma B_s - \frac{\sigma^2}{2}s) dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\sigma^2}{2} \exp(\sigma B_s - \frac{\sigma^2}{2}s) ds \\ &= X_0 + \int_0^t \sigma X_s dB_s \end{aligned}$$

3.  $X_0$  est une martingale positive. Elle converge donc p.s. Donc sa variation quadratique converge p.s. Or on a

$$\langle X, X \rangle_t = \sigma^2 \int_0^t X_s^2 ds \sim \sigma^2 X_\infty^2 t$$

et donc la limite  $X_\infty = 0$  p.s.

4. On raisonne par l'absurde. Si  $\mathbb{E}(X_t^2)$  est borné alors c'est une martingale borné dans  $L^2$ . Et donc  $X_t$  converge p.s, dans  $L^2$  et donc dans  $L^1$ . Pour tout  $t$   $\mathbb{E}(X_t) = \mathbb{E}(X_0) = 1$ . Donc on n'a pas  $\mathbb{E}(X_t) \rightarrow \mathbb{E}(X_\infty) = 0$ .
5.  $1 = \mathbb{E}(X_{T_a \wedge t}) = a\mathbb{P}(T_a < t) + \mathbb{E}(X_t 1_{T_a \geq t}) \rightarrow a\mathbb{P}(T_a < \infty)$ . Car  $X_t 1_{T_a \geq t} \rightarrow 0$  et puisque  $X_t 1_{T_a \geq t} \leq a$  on peut utiliser le théorème de convergence dominé.
6. Avec  $a = \exp(\sigma y)$  on a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\exists u \geq 0 : B_u - \frac{\sigma}{2}u > y) &= \mathbb{P}(\exists u \geq 0 : \exp(\sigma B_u - \frac{\sigma^2}{2}u) > \exp(\sigma y)) \\ &= \mathbb{P}(T_a < \infty) \\ &= \exp(-\sigma y) \end{aligned}$$