

PROCESSUS STOCHASTIQUES - TD 5  
MARTINGALES - CONVERGENCE PS

**Exercice 1** (Une preuve de la loi du 0-1 de Kolmogorov par la théorie des martingales).

Soit  $(X_n)_{n \geq 0}$  une suite de variables aléatoires indépendantes. On définit:  $\mathcal{F}_n = \sigma(X_1, \dots, X_n)$ ,  $\mathcal{F}^n = \sigma(X_{n+1}, X_{n+2}, \dots)$  et leurs limites  $\mathcal{F}_\infty = \sigma\left(\bigcup_{n \geq 1} \mathcal{F}_n\right)$  et  $\mathcal{F}^\infty = \bigcap_{n \geq 1} \mathcal{F}^n$ .

Soit  $A \in \mathcal{F}^\infty$ . Montrer, en utilisant la martingale  $(M_n, n \geq 1)$  définie par  $M_n = \mathbb{E}[\mathbb{1}_A | \mathcal{F}_n]$  pour  $n \geq 1$ , que  $\mathbb{P}(A) = 0$  ou  $\mathbb{P}(A) = 1$ .

**Correction :** On vérifie facilement que  $(M_n)$  est bien une martingale: pour tout  $n$ ,  $M_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable par définition de l'espérance conditionnelle,  $M_n$  est intégrable car borné par 1, et

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

car  $\mathcal{F}_n \subset \mathcal{F}_{n+1}$ . C'est une martingale fermée, i.e.,  $M_n = \mathbb{E}(Z | \mathcal{F}_n)$  pour une variable aléatoire  $Z$  intégrable (ici  $Z = \mathbb{1}_A$ ) - ce qui est équivalent au fait d'être uniformément intégrable -, donc elle converge p.s. et dans  $L^1$  vers  $M_\infty = \mathbb{E}(\mathbb{1}_A | \mathcal{F}_\infty)$ . D'une part  $\mathcal{F}^\infty \subset \mathcal{F}_\infty$  donc  $M_\infty = \mathbb{1}_A$  p.s., d'autre part pour tout  $n$ ,  $\mathcal{F}_n$  est indépendante de  $\mathcal{F}^\infty$  donc  $M_n = \mathbb{P}(A)$  p.s., donc on obtient

$$\mathbb{1}_A = \mathbb{P}(A) \quad p.s.,$$

ce qui signifie que  $\mathbb{P}(A)$  vaut 0 ou 1.

**Exercice 2** (L'urne de Polya).

À l'instant 0, une urne contient  $a$  boules blanches et  $b = N_0 - a$  boules rouges. On tire une boule et on la remplace par deux boules de la même couleur, ce qui donne la composition de l'urne à l'instant 1. On répète ce procédé.

Pour  $n \geq 1$ , on note  $Y_n$  et  $X_n = \frac{Y_n}{N_0 + n}$  respectivement le nombre et la proportion de boules blanches dans l'urne à l'instant  $n$ . Soit  $\mathcal{F}_n = \sigma(Y_1, \dots, Y_n)$ .

1. Donner  $\mathbb{P}[Y_{n+1} = Y_n + 1 | \mathcal{F}_n]$  et  $\mathbb{P}[Y_{n+1} = Y_n | \mathcal{F}_n]$ . Montrer que  $(X_n)_{n \geq 0}$  est une martingale qui converge p.s. vers une variable aléatoire, que l'on note  $U$ , et montrer que pour tout  $k \geq 1$ ,  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[X_n^k] = \mathbb{E}[U^k]$ .
2. Cas  $a = b = 1$ . Montrer que pour tout  $n \geq 0$ ,  $Y_n$  suit une loi uniforme sur  $\{1, \dots, n + 1\}$ . En déduire la loi de  $U$ .
3. Cas général. On fixe  $k \geq 1$ . On pose pour tout  $n \geq 1$ :

$$Z_n = \frac{Y_n(Y_n + 1) \dots (Y_n + k - 1)}{(N_0 + n)(N_0 + n + 1) \dots (N_0 + n + k - 1)}.$$

Montrer que  $(Z_n)_{n \geq 1}$  est une martingale pour la filtration  $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ . En déduire la valeur de  $\mathbb{E}[U^k]$ .

4. Montrer que la fonction caractéristique d'une variable aléatoire réelle bornée se développe en série entière sur  $\mathbb{R}$  (on exhibera le développement en série entière). En déduire qu'on a caractérisé la loi de  $U$ .

**Correction :**

1. On a

$$\mathbb{P}(Y_{n+1} = Y_n + 1 | \mathcal{F}_n) = \mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{\text{la } n^{\text{ième}} \text{ boule tirée est blanche}\}} | \mathcal{F}_n) = X_n$$

et de même

$$\mathbb{P}(Y_{n+1} = Y_n | \mathcal{F}_n) = 1 - X_n.$$

Pour tout  $n \geq 1$ ,  $X_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable,  $X_n \in [0, 1]$  donc est intégrable et

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= \mathbb{E}\left(\frac{Y_n + 1}{N_0 + n + 1} \mathbb{1}_{\{Y_{n+1} = Y_n + 1\}} | \mathcal{F}_n\right) + \mathbb{E}\left(\frac{Y_n}{N_0 + n + 1} \mathbb{1}_{\{Y_{n+1} = Y_n\}} | \mathcal{F}_n\right) \\ &= \frac{Y_n + 1}{N_0 + n + 1} \mathbb{P}(Y_{n+1} = Y_n + 1 | \mathcal{F}_n) + \frac{Y_n}{N_0 + n + 1} \mathbb{P}(Y_{n+1} = Y_n | \mathcal{F}_n) \\ &= \frac{Y_n + 1}{N_0 + n + 1} X_n + \frac{Y_n}{N_0 + n + 1} (1 - X_n) = \frac{X_n + Y_n}{N_0 + n + 1} = X_n, \end{aligned}$$

donc  $(X_n, n \geq 0)$  est une martingale. Étant positive (ou bornée dans  $\mathbf{L}^1$ , les deux arguments fonctionnent), elle converge p.s. vers une v.a.  $U$ . De plus,  $(X_n, n \geq 1)$  est à valeurs dans  $[0, 1]$  donc d'après le théorème de convergence dominée, pour tout  $k \geq 1$ ,

$$\mathbb{E}(X_n^k) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(U^k).$$

2. On a immédiatement l'initialisation de la récurrence pour  $n = 0$ . Supposons que pour un  $n \geq 2$  on sait que la loi de  $Y_{n-1}$  est la loi uniforme sur  $\{1, \dots, n\}$ . Soit  $k \geq 2$ . Alors

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[Y_n = k] &= \mathbb{P}[Y_n = k \text{ et } Y_{n-1} = k] + \mathbb{P}[Y_n = k \text{ et } Y_{n-1} = k - 1] \\ &= \mathbb{P}[Y_n = k | Y_{n-1} = k] \mathbb{P}[Y_{n-1} = k] + \mathbb{P}[Y_n = k | Y_{n-1} = k - 1] \mathbb{P}[Y_{n-1} = k - 1] \\ &= \frac{\mathbb{P}[\text{la } n\text{-ième boule prise est rouge} | Y_{n-1} = k]}{n} \\ &\quad + \frac{\mathbb{P}[\text{la } n\text{-ième boule prise est blanche} | Y_{n-1} = k - 1]}{n} \\ &= \frac{1}{n} \cdot \frac{n + 1 - k}{n + 1} + \frac{1}{n} \cdot \frac{k - 1}{n + 1} \\ &= \frac{1}{n + 1} \end{aligned}$$

D'autre part

$$\mathbb{P}[Y_n = 1] = \mathbb{P}[\text{les } n \text{ boules tirées sont rouges}] = \frac{1}{2} \frac{2}{3} \cdots \frac{n}{n + 1} = \frac{1}{n + 1}.$$

On en déduit que  $Y_n$  suit bien une loi uniforme sur  $\{1, \dots, n + 1\}$ .

Il en découle que pour tout  $n$ ,  $X_n$  suit une loi uniforme sur  $\{1/(n + 1), 2/(n + 1), \dots, (n + 1)/(n + 1)\}$ . Or  $(X_n)$  converge p.s. donc en loi vers  $U$ , donc  $U$  suit une loi uniforme sur  $[0, 1]$  (limite des lois uniformes sur  $\{1/(n + 1), 2/(n + 1), \dots, (n + 1)/(n + 1)\}$  quand  $n$  tend vers l'infini).

3. Pour tout  $n \geq 1$ ,  $Z_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable,  $Z_n \in [0, 1]$  donc est intégrable et

$$Z_{n+1} = \begin{cases} \frac{Y_n \dots (Y_n + k - 1)}{(N_0 + n + 1)(N_0 + n + 2) \dots (N_0 + n + k)} & \text{si } Y_{n+1} = Y_n \\ \frac{(Y_n + 1) \dots (Y_n + k)}{(N_0 + n + 1)(N_0 + n + 2) \dots (N_0 + n + k)} & \text{si } Y_{n+1} = Y_n + 1 \end{cases}$$

ou encore

$$Z_{n+1} = \begin{cases} Z_n \cdot \frac{N_0 + n}{N_0 + n + k} & \text{si } Y_{n+1} = Y_n \\ Z_n \cdot \frac{N_0 + n}{N_0 + n + k} \cdot \frac{Y_n + k}{Y_n} & \text{si } Y_{n+1} = Y_n + 1 \end{cases} .$$

Je vous laisse faire le calcul comme dans la question 1. pour montrer que  $Z_n$  est une martingale. En particulier, pour tout  $n \geq 1$ ,

$$\mathbb{E}[Z_n] = \mathbb{E}[Z_0] = \frac{a(a+1) \dots (a+k-1)}{N_0(N_0+1) \dots (N_0+k-1)}$$

car  $Y_0 = a$  (il y a  $a$  boules blanches à l'instant initial). De plus,  $\mathbb{E}[Z_n]$  peut s'écrire

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[Z_n] &= \mathbb{E} \left[ \frac{Y_n^k + P_1(Y_n)}{n^k + P_2(n)} \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \frac{Y_n^k}{n^k} \right] \frac{n^k}{n^k + P_2(n)} + \mathbb{E} \left[ \frac{P_1(Y_n)}{n^k + P_2(n)} \right] \end{aligned}$$

où  $P_1$  et  $P_2$  sont des polynômes de degré  $\leq k-1$ . Puisque nous avons montré en 1. que  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(X_n^k) = \mathbb{E}(U^k)$ , on en déduit que  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(Z_n) = \mathbb{E}(U^k)$ , d'où pour tout  $k \geq 1$

$$\mathbb{E}(U^k) = \mathbb{E}(Z_0) = \frac{a(a+1) \dots (a+k-1)}{N_0(N_0+1) \dots (N_0+k-1)} .$$

4. Soit  $X$  une v.a. réelle bornée (on note  $C \geq 0$  une constante telle que  $|X| \leq C$  p.s.). Soit  $\phi_X$  la fonction caractéristique de  $X$ , i.e., pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,  $\phi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}]$ . On a, pour  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$\phi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}] = \mathbb{E} \left[ \sum_{n \geq 0} \frac{(itX)^n}{n!} \right] .$$

Or on a

$$\sum_{n=0}^N \frac{(itX)^n}{n!} \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} \sum_{n \geq 0} \frac{(itX)^n}{n!}$$

et cette convergence est dominée par la constante  $e^{|t|C}$ . Donc par le théorème de convergence dominée on obtient

$$\phi_X(t) = \sum_{n \geq 0} \frac{(it)^n}{n!} \mathbb{E}(X^n) .$$

Comme  $U$  est à valeurs dans  $[0, 1]$ , sa fonction caractéristique  $\phi_U$  se développe en série entière sur  $\mathbb{R}$  comme décrit ci-dessus. Les moments de  $U$ ,  $(\mathbb{E}[U^k])_{k \geq 1}$  décrivent donc

complètement la fonction caractéristique de  $U$ , qui elle-même caractérise la loi de  $U$ . Pour votre culture, cette loi est la loi  $\beta(a, b)$  de densité

$$B(a, b)^{-1} u^{a-1} (1-u)^{b-1} \mathbb{1}_{[0,1]}(u)$$

par rapport à la mesure de Lebesgue. Je laisse aux élèves motivés le soin de calculer tous les moments de la loi  $\beta(a, b)$  et de vérifier que ce sont les mêmes que ceux de  $U$ .

**Exercice 3** (Théorème de Rademacher<sup>1</sup>).

Soient  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espace de probabilité,  $X$  une variable aléatoire de loi uniforme sur  $[0, 1]$  et  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction lipschitzienne de constante de Lipschitz  $L > 0$ . Pour tout  $n \geq 0$ , on pose

$$X_n = \lfloor 2^n X \rfloor 2^{-n} \quad \text{et} \quad Z_n = 2^n (f(X_n + 2^{-n}) - f(X_n)).$$

1. Montrer les égalités de tribus suivantes:

$$\sigma(X_0, X_1, \dots, X_n) = \sigma(X_n) \quad \text{et} \quad \bigcap_{n \geq 0} \sigma(X_n, X_{n+1}, \dots) = \sigma(X).$$

2. Déterminer  $\mathbb{E}[h(X_{n+1})|X_n]$  pour toute fonction  $h : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  mesurable continue. En déduire que  $(Z_n)_{n \geq 0}$  est une  $\mathcal{F}_n$ -martingale bornée (où  $\mathcal{F}_n = \sigma(X_n)$  pour tout  $n \geq 0$ ).
3. Montrer qu'il existe une variable aléatoire  $Z$ , limite p.s. et dans  $L^1$  de  $(Z_n)_{n \geq 0}$ , puis qu'il existe une fonction  $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  borélienne et bornée telle que  $Z = g(X)$ .
4. Calculer  $\mathbb{E}[h(X)|X_n]$  pour toute fonction  $h : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  mesurable bornée. En déduire que p.s.:

$$Z_n = 2^n \int_{X_n}^{X_n + 2^{-n}} g(u) du.$$

5. Conclure que pour tout  $x \in [0, 1]$ ,  $f(x) = f(0) + \int_0^x g(u) du$ .

**Correction :**

1. On remarque que, pour  $0 \leq k \leq n$ ,  $X_k = 2^{-k} \lfloor 2^k X_n \rfloor$ . On peut l'écrire très proprement, ou faire un dessin pour s'en convaincre... Ainsi, pour  $0 \leq k \leq n$ ,  $X_k$  est  $\sigma(X_n)$ -mesurable. On en déduit que  $\sigma(X_0, X_1, \dots, X_n) = \sigma(X_n)$ .

De plus, pour tout  $n \geq 0$ , par définition de  $X_n$ , on sait que  $X_n$  est  $\sigma(X)$ -mesurable. Ainsi, on a l'inclusion

$$\bigcap_{n \geq 0} \sigma(X_n, X_{n+1}, \dots) \subset \sigma(X).$$

De plus,  $X_n$  converge p.s. vers  $X$  quand  $n$  tend vers l'infini, donc  $X$  est  $\bigcap_n \sigma(X_n, X_{n+1}, \dots)$ -mesurable. Ainsi, on obtient l'inclusion réciproque

$$\sigma(X) \subset \bigcap_{n \geq 0} \sigma(X_n, X_{n+1}, \dots).$$

---

<sup>1</sup>Dans cet exercice, on montre par une approche probabiliste que toute fonction lipschitzienne est primitive d'une fonction mesurable bornée.

2. Soit  $h : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction mesurable continue. Alors  $h$  est bornée sur  $[0, 1]$  donc pour tout  $n$ ,  $h(X_n)$  est intégrable. On a, pour  $n \geq 0$  et  $0 \leq k \leq 2^n - 1$ ,

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}(h(X_{n+1}) \mathbb{1}_{\{X_n = k2^{-n}\}}) \\ &= \mathbb{E}\left(h(k2^{-n}) \mathbb{1}_{\{X \in [k2^{-n}, (2k+1)2^{-(n+1)}]\}}\right) \\ &\quad + \mathbb{E}\left(h\left((2k+1)2^{-(n+1)}\right) \mathbb{1}_{\{X \in [(2k+1)2^{-(n+1)}, (k+1)2^{-n}]\}}\right) \\ &= 2^{-(n+1)}h(k2^{-n}) + 2^{-(n+1)}h\left((2k+1)2^{-(n+1)}\right). \end{aligned}$$

On en déduit que

$$\mathbb{E}(h(X_{n+1}) | X_n) = \frac{h(X_n)}{2} + \frac{h(X_n + 2^{-(n+1)})}{2}.$$

**Remarque:** en fait ici  $X_{n+1}$  est lui aussi à valeurs discrètes, donc on peut aussi utiliser l'égalité:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(h(X_{n+1}) | X_n) &= \sum_{l=0}^{2^{n+1}-1} \mathbb{E}(h(X_{n+1}) \mathbb{1}_{X_{n+1}=l2^{-(n+1)}} | X_n) \\ &= \sum_{l=0}^{2^{n+1}-1} h(l2^{-(n+1)}) \mathbb{P}(X_{n+1} = l2^{-(n+1)} | X_n) \end{aligned}$$

pour se ramener à étudier uniquement les probabilités de la forme

$$\mathbb{P}(X_n = k2^{-n} \text{ et } X_{n+1} = l2^{-(n+1)})$$

avec  $0 \leq l \leq 2^{n+1} - 1$  et  $0 \leq k \leq 2^n - 1$ .

Pour tout  $n \geq 0$ ,  $Z_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable,  $|Z_n| \leq L$  donc  $Z_n$  est intégrable et

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Z_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= 2^{n+1} \mathbb{E}\left[f(X_{n+1} + 2^{-(n+1)}) - f(X_{n+1}) | \mathcal{F}_n\right] \\ &= 2^n \left[ f(X_n + 2^{-(n+1)}) - f(X_n) + f(X_n + 2^{-n}) - f(X_n + 2^{-(n+1)}) \right] \\ &= Z_n, \end{aligned}$$

donc  $(Z_n)_{n \geq 0}$  est une  $\mathcal{F}_n$ -martingale bornée par  $L$ .

3. D'après la question 2.,  $\sup_{n \geq 0} \mathbb{E}(|Z_n|) \leq L$ , donc  $(Z_n)_{n \geq 0}$  converge p.s. (c'est une martingale bornée dans  $\mathbb{L}^1$ ). On note  $Z$  sa limite. De plus,  $|Z_n| \leq L$  p.s. pour tout  $n \geq 0$ . On peut donc utiliser le théorème de convergence dominée pour obtenir la convergence de  $(Z_n)_{n \geq 0}$  vers  $Z$  dans  $L^1$ . Pour tout  $n \geq 0$ ,  $Z_n$  est mesurable par rapport à la tribu  $\sigma(X_n, X_{n+1}, \dots)$  donc  $Z$  est mesurable par rapport à la tribu  $\bigcap_{n \geq 0} \sigma(X_n, X_{n+1}, \dots)$ . D'après la question 1.,  $Z$  est ainsi  $\sigma(X)$ -mesurable. Il existe donc une fonction  $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  borélienne telle que  $Z = g(X)$ . De plus,  $Z$  étant bornée par  $L$ , on peut choisir  $g$  bornée (en prenant  $g \wedge L$  par exemple).

4. Soit  $h : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction mesurable bornée. La variable  $h(X)$  est donc intégrable. On a, pour  $n \geq 0$  et  $0 \leq k \leq 2^n - 1$ ,

$$\mathbb{E}(h(X)\mathbb{1}_{\{X_n=k2^{-n}\}}) = \mathbb{E}(h(X)\mathbb{1}_{\{X \in [k2^{-n}, (k+1)2^{-n}[}\}}) = \int_{k2^{-n}}^{(k+1)2^{-n}} h(x)dx$$

et on en déduit que

$$\mathbb{E}(h(X) | X_n) = 2^n \int_{X_n}^{X_n+2^{-n}} h(x)dx.$$

$(Z_n, n \geq 0)$  étant une  $\mathcal{F}_n$ -martingale convergeant p.s. et dans  $L^1$  vers  $Z$ , on sait que  $Z_n = \mathbb{E}(Z | \mathcal{F}_n)$  pour tout  $n \geq 0$ . On a donc p.s.

$$Z_n = \mathbb{E}(g(X) | X_n) = 2^n \int_{X_n}^{X_n+2^{-n}} g(u)du.$$

5. D'après la question 4., pour tout  $n \geq 0$ ,

$$f(X_n + 2^{-n}) - f(X_n) = \int_{X_n}^{X_n+2^{-n}} g(u)du.$$

Donc, pour tout  $n \geq 0$  et pour tout  $0 \leq k \leq 2^n - 1$ ,

$$f((k+1)2^{-n}) - f(k2^{-n}) = \int_{k2^{-n}}^{(k+1)2^{-n}} g(u)du$$

puis, en sommant, pour tout  $0 \leq k \leq 2^n$ ,

$$f(k2^{-n}) = f(0) + \int_0^{k2^{-n}} g(u)du.$$

Ainsi, pour tout  $x \in [0, 1]$ ,

$$f(\lfloor x2^n \rfloor 2^{-n}) = f(0) + \int_0^{\lfloor x2^n \rfloor 2^{-n}} g(u)du$$

et en faisant tendre  $n$  vers l'infini, par continuité de  $f$  on obtient

$$f(x) = f(0) + \int_0^x g(u)du.$$

#### Exercice 4.

1. Trouvez un exemple de martingale qui n'est pas bornée dans  $\mathbf{L}^1$ .
2. Trouvez un exemple de martingale qui converge p.s. mais n'est pas bornée dans  $\mathbf{L}^1$ .
3. Trouvez un exemple de martingale qui converge p.s. vers  $+\infty$ .

**Correction :**

1. La marche aléatoire simple est un exemple. D'après le théorème central limite  $\mathbb{P}(S_n \geq \sqrt{n}) \sim \mathbb{P}(\mathcal{N}(0, 1) \geq 1)$  d'où  $\mathbb{E}[|S_n|] \geq \mathbb{P}(\mathcal{N}(0, 1) \geq 1)\sqrt{n}$  asymptotiquement.
2. L'idée est de modifier la marche  $(S_n)$  et la stopper à partir d'un certain rang (mais probablement grand). Soit  $(X_i)_{i \geq 1}$  une suite de variables aléatoires indépendantes identiquement distribuées telles que  $\mathbb{P}(X_1 = 1) = \mathbb{P}(X_1 = -1) = 1/2$ . Soit  $T$  une variable aléatoire indépendante des  $(X_i)$  telle que pour tout  $n \geq 1$ ,  $\mathbb{P}(T = n) = cn^{-3/2}$  pour une constante  $c > 0$  (pourquoi est-ce possible ?). On considère la filtration  $\mathcal{F}_n = \sigma(T, X_1, X_2, \dots, X_n)$  et  $\mathcal{F}_0 = \sigma(T)$ . Alors

$$\tilde{S}_n = \sum_{i=1}^{n \wedge T} X_i$$

est une martingale pour la filtration  $(\mathcal{F}_n)$ . Intuitivement  $\tilde{S}$  est une marche aléatoire simple, jusqu'au jour ou quelqu'un d'extérieur (la variable  $T$ ) lui dit d'arrêter sa marche et de ne plus bouger. De plus

$$\mathbb{E}[|\tilde{S}_n|] = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}(T = k) \mathbb{E}[|S_k|] \geq \sum_{k=1}^n c' \frac{\sqrt{k}}{k^{3/2}},$$

pour une bonne constante  $c' > 0$ . Puisque la série harmonique diverge la martingale  $(\tilde{S}_n)$  n'est pas bornée dans  $\mathbb{L}^1$ . Il est évident qu'elle converge presque sûrement car  $\tilde{S}_n = \tilde{S}_T$  pour tout  $n \geq T$ .

3. Sur un espace de probabilité  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , on considère  $(\xi_n)_{n \geq 2}$  une suite de variables aléatoires indépendantes telles que

$$\mathbb{P}(\xi_n = -n^2) = \frac{1}{n^2} \text{ et } \mathbb{P}\left(\xi_n = \frac{n^2}{n^2 - 1}\right) = 1 - \frac{1}{n^2}.$$

On pose  $M_n = \xi_2 + \dots + \xi_n$  pour  $n \geq 2$ . Montrons que  $(M_n)_{n \geq 2}$  est une martingale telle que  $M_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} +\infty$ . On pose pour  $n \geq 2$ ,  $\mathcal{F}_n = \sigma(\xi_2, \dots, \xi_n)$ . Pour tout  $n \geq 2$ ,  $M_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable, bornée donc intégrable et  $\xi_{n+1}$  étant indépendante de  $\mathcal{F}_n$ , on a

$$\mathbb{E}(M_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \mathbb{E}(\xi_{n+1}) + M_n = -\frac{(n+1)^2}{(n+1)^2} + \frac{(n+1)^2}{(n+1)^2 - 1} \left(1 - \frac{1}{(n+1)^2}\right) + M_n = M_n.$$

$(M_n)_{n \geq 2}$  est donc une martingale.

Pour tout  $n \geq 2$ , posons  $A_n = \{\xi_n = -n^2\}$ . On a

$$\sum_{n \geq 2} \mathbb{P}(A_n) = \sum_{n \geq 2} \frac{1}{n^2} < +\infty.$$

Donc, d'après le lemme de Borel-Cantelli, on obtient

$$\mathbb{P}\left(\limsup_n A_n\right) = \mathbb{P}\left(\bigcap_{k \geq 2} \bigcup_{n \geq k} A_n\right) = 0.$$

Cela signifie que  $\mathbb{P}$  p.s., il existe  $n_0(\omega)$  tel que pour tout  $n \geq n_0(\omega)$ , l'événement  $A_n^c$  se produit, et  $M_{n+1} \geq M_n + 1$ . On en déduit que

$$M_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} +\infty.$$

**Exercice 5** (Variation quadratique).

Soit  $(M_n)_{n \geq 0}$ , une martingale sur  $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}, \mathbb{P})$  de carré intégrable, c'est à dire telle que  $\mathbb{E}(M_n^2) < \infty$  pour tout  $n \geq 0$ . Dans cet exercice (comme dans le précédent), par  $U_n$  prévisible je veux simplement dire que pour tout  $n$ ,  $U_n$  est  $\mathcal{F}_{n-1}$ -mesurable, je ne suppose pas la bornitude.

1. Montrer qu'en posant  $\langle M \rangle_0 = 0$  et pour tout  $n \geq 0$ ,

$$\langle M \rangle_{n+1} = \langle M \rangle_n + \mathbb{E} [M_{n+1}^2 - M_n^2 | \mathcal{F}_n]$$

on définit un processus croissant (c'est à dire une suite croissante de variables aléatoires) et prévisible tel que  $(M_n^2 - \langle M \rangle_n)_{n \geq 0}$  est une martingale. Soit  $(A_n)_{n \geq 0}$  un processus prévisible tel que  $A_0 = 0$  p.s. Montrer que, si  $(M_n^2 - A_n)_{n \geq 0}$  est une martingale, alors  $\langle M \rangle_n = A_n$  p.s. pour tout  $n \geq 0$ .

2. Soit  $(C_n)_{n \geq 1}$  un processus prévisible borné. On rappelle que le processus  $((C \bullet M)_n)_{n \geq 0}$  défini par  $(C \bullet M)_0 := 0$  et pour tout  $n \geq 1$ ,

$$(C \bullet M)_n := \sum_{k=1}^n C_k (M_k - M_{k-1})$$

est une martingale (cf TD 4). Calculer  $\langle (C \bullet M) \rangle_n$  pour tout  $n \geq 0$  (l'exprimer en fonction de  $\langle M \rangle$ ).

3. Soit  $T$  un temps d'arrêt. On rappelle que le processus  $M^T$  défini par  $M_n^T = M_{T \wedge n}$  pour tout  $n \geq 0$  est une martingale. Montrer que  $\langle M^T \rangle_n = \langle M \rangle_{T \wedge n}$  p.s. pour tout  $n \geq 0$ .

**Correction :**

1. La fonction  $x \mapsto x^2$  est convexe et  $(M_n)_{n \geq 0}$  est une martingale de carré intégrable donc  $(M_n^2)_{n \geq 0}$  est une sous-martingale (cf question 1. de l'exercice précédent, simple conséquence de l'inégalité de Jensen pour les espérances conditionnelles). Ainsi, pour tout  $n \geq 0$ ,  $\mathbb{E}(M_{n+1}^2 - M_n^2 | \mathcal{F}_n) \geq 0$ . Cela entraîne que le processus  $(\langle M \rangle_n)_{n \geq 0}$  est croissant. On peut aussi le voir en calculant

$$\begin{aligned} \langle M \rangle_{n+1} - \langle M \rangle_n &= \mathbb{E}(M_{n+1}^2 - M_n^2 | \mathcal{F}_n) \\ &= \mathbb{E}((M_{n+1} - M_n)^2 | \mathcal{F}_n) + 2M_n \mathbb{E}(M_{n+1} | \mathcal{F}_n) - 2M_n^2 \\ &= \mathbb{E}((M_{n+1} - M_n)^2 | \mathcal{F}_n) \\ &\geq 0 \end{aligned}$$

De plus, il est facile de vérifier que le processus  $(\langle M \rangle_n)_{n \geq 0}$  est prévisible. Enfin, pour tout  $n \geq 0$ ,  $M_n^2 - \langle M \rangle_n$  est intégrable et  $\mathcal{F}_n$ -mesurable et

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(M_{n+1}^2 - \langle M \rangle_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= \mathbb{E}(M_{n+1}^2 | \mathcal{F}_n) - \langle M \rangle_{n+1} \\ &= M_n^2 - \langle M \rangle_n \end{aligned}$$

donc  $(M_n^2 - \langle M \rangle_n)_{n \geq 0}$  est une martingale.

Si  $(M_n^2 - A_n)_{n \geq 0}$  est une martingale alors pour tout  $n \geq 0$ ,

$$\mathbb{E}(M_{n+1}^2 | \mathcal{F}_n) - A_{n+1} = \mathbb{E}(M_{n+1}^2 - A_{n+1} | \mathcal{F}_n) = M_n^2 - A_n$$

c'est à dire

$$A_{n+1} = A_n + \mathbb{E}(M_{n+1}^2 - M_n^2 | \mathcal{F}_n).$$

Comme  $A_0 = 0$  p.s., on en déduit que  $A_n = \langle M \rangle_n$  p.s. pour tout  $n \geq 0$ .

2. On va utiliser deux fois la propriété suivante, vue dans la question 1. avec  $\langle M \rangle_n$ , et qui est très souvent utile : si  $(X_n)_{n \geq 0}$  est une martingale, pour tout  $n \geq 0$  on a

$$\mathbb{E}[X_{n+1}^2 - X_n^2 | \mathcal{F}_n] = \mathbb{E}[(X_{n+1} - X_n)^2 | \mathcal{F}_n]. \quad (1)$$

Pour tout  $n \geq 0$  on obtient

$$\begin{aligned} \langle (C \bullet M) \rangle_{n+1} - \langle (C \bullet M) \rangle_n &= \mathbb{E}[(C \bullet M)_{n+1}^2 - (C \bullet M)_n^2 | \mathcal{F}_n] \\ &= \mathbb{E}[\langle (C \bullet M) \rangle_{n+1} - \langle (C \bullet M) \rangle_n | \mathcal{F}_n] \\ &= \mathbb{E}[C_{n+1}^2 (M_{n+1} - M_n)^2 | \mathcal{F}_n] \\ &= C_{n+1}^2 \mathbb{E}(M_{n+1}^2 - M_n^2 | \mathcal{F}_n) \\ &= C_{n+1}^2 (\langle M \rangle_{n+1} - \langle M \rangle_n) \end{aligned}$$

Ainsi

$$\langle (C \bullet M) \rangle_n = \sum_{k=1}^n C_k^2 (\langle M \rangle_k - \langle M \rangle_{k-1}).$$

3. *Méthode 1:* Le processus  $(M_n^2 - \langle M \rangle_n)_{n \geq 0}$  est une martingale et  $T$  est un temps d'arrêt donc  $(M_{T \wedge n}^2 - \langle M \rangle_{T \wedge n})_{n \geq 0}$  est une martingale. De plus par définition  $\langle M \rangle_{T \wedge 0} = \langle M \rangle_0 = 0$ . On vérifie finalement que le processus  $(\langle M \rangle_{T \wedge n})_{n \geq 0}$  est prévisible: pour tout  $n \geq 1$ ,

$$\langle M \rangle_{T \wedge n} = \sum_{i=1}^{n-1} \langle M \rangle_i \mathbb{1}_{\{T \geq i\}} + \langle M \rangle_n \mathbb{1}_{\{T \geq n\}},$$

or pour tout  $i$   $\langle M \rangle_i$  est  $\mathcal{F}_{i-1}$ -mesurable,  $\{T \geq i\} \in \mathcal{F}_i$  et  $\{T \geq n\} \in \mathcal{F}_{n-1}$ , donc  $\langle M \rangle_{T \wedge n}$  est bien  $\mathcal{F}_{n-1}$ -mesurable. Ainsi, d'après la question 1.,  $\langle M \rangle_{T \wedge n} = \langle M \rangle_{T \wedge n}$  p.s. pour tout  $n \geq 0$ .

*Méthode 2:* On va utiliser la question 2, l'enjeu est de trouver le bon processus  $(C_n)_{n \in \mathbb{N}}$ . On pose

$$\forall n \in \mathbb{N} \quad C_n = \mathbb{1}_{\{T \geq n\}}.$$

En remarquant que  $\{T \geq n\} = \{T \leq n-1\}^c$ , on obtient que  $C_n$  est  $\mathcal{F}_{n-1}$ -mesurable pour tout  $n \in \mathbb{N}$ , et  $C_n$  est évidemment borné par 1, donc par la question 2. nous connaissons la forme de  $\langle (C \bullet M) \rangle_n$ . Or on a

$$\begin{aligned} (C \bullet M)_n &= \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_{\{T \geq k\}} (M_k - M_{k-1}) \\ &= (M_1 - M_0) + (M_2 - M_1) + \dots + (M_{T \wedge n} - M_{(T \wedge n)-1}) \\ &= M_{T \wedge n} - M_0 = M_n^T - M_0. \end{aligned}$$

On va noter  $Y_n = M_n^T - M_0$ . Puisque  $(M_n^T)_{n \geq 0}$  et  $(Y_n)_{n \geq 0}$  sont des martingales, en utilisant la propriété (1) et le résultat de la question 2., on obtient pour tout  $n \in \mathbb{N}$

$$\begin{aligned}
 \langle M^T \rangle_n &= \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[(M_k^T - M_{k-1}^T)^2 | \mathcal{F}_{k-1}] \\
 &= \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[(Y_k - Y_{k-1})^2 | \mathcal{F}_{k-1}] \\
 &= \langle Y \rangle_n \\
 &= \langle (C \cdot M) \rangle_n \\
 &= \sum_{k=1}^n C_k^2 (\langle M \rangle_k - \langle M \rangle_{k-1}) \\
 &= \langle M \rangle_{T \wedge n} - \langle M \rangle_0 \\
 &= \langle M \rangle_{T \wedge n} .
 \end{aligned}$$