

## Correction de l'interrogation n° 2

## Questions de cours

Se référer au cours. Dans la seconde question, ne pas oublier la loi initiale  $\mu$ .

## Exercice I

1. La suite  $(S_n)_{n \geq 0}$  est à valeurs dans  $\mathbb{Z}$  donc la suite  $(Z_n)_{n \geq 0}$  est à valeurs dans  $\{\cos(2k\pi/3) : k \in \mathbb{Z}\} = \{-\frac{1}{2}, 1\}$ . Ainsi, on prend  $E = \{-\frac{1}{2}, 1\}$ .

2. Si on s'intéresse à  $\exp(2i\pi S_n/3)$ , on a un triangle sur lequel notre marcheur saute en choisissant à chaque étape l'un des deux autres sommets au hasard. Un sommet est étiqueté 1, les deux autres  $-\frac{1}{2}$ . Ainsi, partant de 1, notre chaîne de Markov va forcément vers  $-\frac{1}{2}$  mais, partant de  $-\frac{1}{2}$ , elle peut de façon équiprobable aller vers 1 ou  $-\frac{1}{2}$ . On s'attend donc à  $Q(1, 1) = 0$ ,  $Q(1, -\frac{1}{2}) = 1$ ,  $Q(-\frac{1}{2}, 1) = \frac{1}{2}$  et  $Q(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}) = \frac{1}{2}$ .

## Exercice II

Cet exercice étudie les propriétés des martingales bornées dans  $\mathbf{L}^\infty$ . La question 1 établit qu'elles jouissent de nombreuses propriétés. La question 2 montre que le théorème selon lequel toute martingale bornée dans  $\mathbf{L}^p$  converge dans  $\mathbf{L}^p$ , valide quand  $1 < p < \infty$ , est faux lorsque  $p = \infty$ . Le fait que ce théorème est faux quand  $p = 1$  a déjà été souligné plusieurs fois en TD.

1a. Comme  $(Z_n)$  est supposée bornée dans  $\mathbf{L}^\infty$ , pour tout  $p \in [1, \infty[$ , elle est aussi bornée dans  $\mathbf{L}^p$ . Pour  $p > 1$ , cela suffit pour en déduire la convergence dans  $\mathbf{L}^p$ , puisque  $(Z_n)$  est une martingale.

La convergence dans  $\mathbf{L}^1$  est également valide mais elle ne provient pas du théorème qu'on vient d'utiliser pour  $p = 1$ , puisque ce théorème a besoin de prendre  $p$  dans  $]1, \infty[$  : plutôt, on constate qu'on a établi la convergence dans  $\mathbf{L}^2$ , puisque  $2 \in ]1, \infty[$ , de quoi découle la convergence dans  $\mathbf{L}^1$  puisque  $1 \leq 2$ .

Ainsi,  $(Z_n)$  converge dans  $\mathbf{L}^p$  pour tout  $p \in [1, \infty[$ .

1b. Prenons notre valeur de  $p$  préférée dans l'ensemble non vide  $]1, \infty[$ . La martingale  $(Z_n)$  étant bornée dans  $\mathbf{L}^p$ , elle converge presque sûrement.

1c. Prenons notre valeur de  $p$  préférée dans l'ensemble non vide  $]1, \infty[$ . On insiste sur le fait qu'on exclut ici le choix  $p = 1$ . La suite de variables aléatoires  $(Z_n)$  étant bornée dans  $\mathbf{L}^p$ , elle est uniformément intégrable.

2a. Soit  $n \geq 0$ . On a  $\{T > n\} = \bigcap_{k=0}^n \{X_k \neq 1\}$ . Or, pour tout  $k \leq n$ , on a  $\{X_k \neq 1\} \in \mathcal{F}_k \subset \mathcal{F}_n$ . Par stabilité par union dénombrable (ici finie), il découle que  $\{T > n\} \in \mathcal{F}_n$ . Comme ceci est valable pour tout  $n \geq 0$ , la variable aléatoire  $T$  est un temps d'arrêt.

2b. Comme  $M_{n+1}$  est à valeurs dans l'ensemble fini  $\{-1, 0, 1\} \subset \mathbb{R}$ , cette variable aléatoire est bien intégrable, ce qui légitime les calculs d'espérance conditionnelle à venir.

Traisons tout d'abord le cas où  $k \leq n$ . On a  $M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=k\}} = Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}}$ , qui est  $\mathcal{F}_k$ -mesurable comme produit de variables aléatoires qui le sont (en effet,  $T$  est un temps d'arrêt). Comme  $k \leq n$ , cela implique la  $\mathcal{F}_n$ -mesurabilité de  $M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=k\}}$ . Avec l'intégrabilité de cette variable aléatoire, cela donne  $\mathbf{E}(M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=k\}} | \mathcal{F}_n) = M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=k\}}$  presque sûrement.

Traisons désormais le cas où  $k = n+1$ . On a  $M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=n+1\}} = Y_{n+1} \mathbf{1}_{\{T \geq n+1\}} \mathbf{1}_{\{X_{n+1}=1\}}$ . Dans cette dernière expression, le facteur  $\mathbf{1}_{\{T \geq n+1\}}$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable (car  $T$  est un temps d'arrêt) et les deux autres sont indépendants de  $\mathcal{F}_n$ . Par conséquent, on a  $\mathbf{E}(M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=n+1\}} | \mathcal{F}_n) = \mathbf{E}(Y_{n+1} \mathbf{1}_{\{X_{n+1}=1\}}) \mathbf{1}_{\{T \geq n+1\}} = \mathbf{E}(Y_{n+1}) \mathbf{E}(\mathbf{1}_{\{X_{n+1}=1\}}) \mathbf{1}_{\{T \geq n+1\}}$ , où la seconde égalité provient de l'indépendance de  $Y_{n+1}$  et  $X_{n+1}$ . Comme  $Y_{n+1}$  est d'espérance nulle, quand  $k = n+1$ , on a  $\mathbf{E}(M_{n+1} \mathbf{1}_{\{T=k\}} | \mathcal{F}_n) = 0$  presque sûrement.

2c. Soit  $n \geq 0$ . Vérifions tout d'abord que  $M_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable. Pour voir cela, on écrit  $M_n = \sum_{k=0}^n Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}}$  et constate que le terme numéro  $k$  de cette somme est  $\mathcal{F}_k$ -mesurable donc  $\mathcal{F}_n$ -mesurable, puisque  $k \leq n$ .

L'intégrabilité se traite comme vu à la question précédente.

Enfin, on a  $\mathbf{E}(M_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \mathbf{E}(\sum_{k=0}^{n+1} Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}} | \mathcal{F}_n) = \sum_{k=0}^{n+1} \mathbf{E}(Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}} | \mathcal{F}_n) = \sum_{k=0}^n Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}} + 0 = M_n$ , où l'avant-dernière égalité découle de la question 2b. Ainsi, le processus  $(M_n)$  est bien une martingale pour la filtration  $(\mathcal{F}_n)$ .

2d. Puisque presque sûrement, tous les  $Y_n$  sont à valeurs dans  $\{-1, 1\}$ , il est presque sûrement le cas que les  $M_n$  sont à valeurs dans  $\{-1, 0, 1\}$ . En particulier, on a  $\sup_n \|M_n\|_\infty \leq 1 < \infty$  donc  $(M_n)$  est bien bornée dans  $\mathbf{L}^\infty$ .

REMARQUE : En fait, on a  $\sup_n \|M_n\|_\infty = 1$ . Quant à la première phrase de l'argument, pour justifier que  $M_4$  est à valeurs dans  $\{-1, 0, 1\}$ , on utilise non seulement le fait que  $Y_4$  est à valeurs dans  $\{-1, 1\}$  mais aussi la même propriété pour les variables aléatoires  $Y_0, Y_1, Y_2, Y_3$ .

2e. Soit  $n \geq 0$ . Considérons l'événement  $\{X_0 = 0, \dots, X_n = 0, X_{n+1} = 1\}$ . Par indépendance des  $X_k$ , cet événement a pour probabilité  $2^{-n-2} > 0$ . Or sur cet événement de probabilité non nulle, on a  $|M_{n+1} - M_n| = 1$ . Donc la quantité

$\|M_{n+1} - M_n\|_\infty$  ne peut pas tendre vers 0 puisqu'elle vaut toujours au moins 1 (en fait exactement 1). En particulier, la suite  $(M_n)$  ne converge pas  $\mathbf{L}^\infty$  : en effet, si la suite convergeait vers  $Z$  dans  $\mathbf{L}^\infty$ , on aurait, par inégalité triangulaire,  $\|M_{n+1} - M_n\|_\infty \leq \|M_{n+1} - Z\|_\infty + \|M_n - Z\|_\infty \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ .

ALTERNATIVEMENT : En utilisant l'expression employée en question 2a et l'indépendance des  $X_k$ , on voit que  $\mathbf{P}(T > n) = \prod_{k=0}^n \mathbf{P}(X_k \neq 1) = 2^{-n-1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ . Ainsi,  $T$  est fini presque sûrement. Par conséquent,  $Y_T$  est bien définie<sup>1</sup> presque partout et  $(M_n)$  converge presque sûrement vers  $Y_T$ , en stationnant à partir du rang aléatoire  $T$ . Il suffit alors de vérifier que  $M_n$  ne converge pas vers  $Y_T$  dans  $\mathbf{L}^\infty$ . Comme dans l'argument précédent, introduire l'événement  $\{X_0 = 0, \dots, X_n = 0, X_{n+1} = 1\}$  permet de s'en rendre compte.

L'idée générale derrière le contre-exemple étudié en II-2 est la suivante. Une martingale classique est la marche aléatoire de paramètre  $p = \frac{1}{2}$ . Si on veut quelque chose de borné dans  $\mathbf{L}^\infty$ , on peut faire plus simple encore, à savoir un seul pas de cette marche. Mais c'est beaucoup trop simple pour donner lieu à un contre-exemple. Aussi, on décide d'effectuer cet unique pas à un instant  $T$  lui-même aléatoire. Visualisez bien qu'une trajectoire de  $(M_n)$ , cela consiste à valoir 0 pour tout  $n < T(\omega)$  puis la valeur  $Y_{T(\omega)}(\omega) \in \{-1, 1\}$  pour tout  $n \geq T(\omega)$ .

**Bonus I** Soit  $n \geq 0$ . Soient  $x_1, \dots, x_n$  des éléments de  $\{-1, 1\}$ . Calculons  $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n)$ . Pour raccourcir, on note cette quantité  $q(x_1, \dots, x_n)$ .

Quand  $S_n$  est un multiple de  $2\pi$ ,  $S_{n+1}$  ne l'est pas, ce qui implique  $Y_{n+1} = -\frac{1}{2}$ . Ainsi, quand  $x_1 + \dots + x_n$  est un multiple de 3, on a  $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = 0$ .

Traitons le cas où  $x_1 + \dots + x_n$  est de la forme  $3k + 1$ . Alors on a  $q(x_0, \dots, x_n) = \mathbf{P}(X_{n+1} = -1 \mid X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n)$ , qui vaut  $\mathbf{P}(X_{n+1} = -1)$  car les variables aléatoires  $X_i$  sont indépendantes. Par conséquent, on a  $q(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{2}$ .

Traitons le cas où  $x_1 + \dots + x_n$  est de la forme  $3k - 1$ . Alors on a  $q(x_0, \dots, x_n) = \mathbf{P}(X_{n+1} = 1 \mid X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n)$ , qui vaut  $\mathbf{P}(X_{n+1} = 1)$  car les variables aléatoires  $X_i$  sont indépendantes. Par conséquent, on a encore  $q(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{2}$ .

Comme  $\{X_1 + \dots + X_n \text{ est un multiple de } 3\} = \{Y_n = 1\}$ , il résulte de ce qu'on vient de voir que  $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid X_1, \dots, X_n)$  vaut presque sûrement  $Q(Y_n, 1)$ , pour  $Q$  la matrice posée en question 2 de l'exercice I. On remarque que cette expression est  $\sigma(Y_0, \dots, Y_n)$ -mesurable.

Pour calculer  $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid Y_0, \dots, Y_n)$ , on constate que chacune des variables aléatoires  $Y_0, \dots, Y_n$  est  $\sigma(X_1, \dots, X_n)$ -mesurable, ce qui indique que  $\sigma(Y_0, \dots, Y_n) \subset \sigma(X_1, \dots, X_n)$ . Cette inclusion justifie la première égalité de

$$\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid Y_0, \dots, Y_n) = \mathbf{E}(\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid X_1, \dots, X_n) \mid Y_0, \dots, Y_n) = \mathbf{E}(Q(Y_n, 1) \mid Y_0, \dots, Y_n) = Q(Y_n, 1)$$

et la dernière égalité provient de la  $\sigma(Y_0, \dots, Y_n)$ -mesurabilité de  $Q(Y_n, 1)$ . On en déduit l'expression analogue

$$\mathbf{P}(Y_{n+1} = -\frac{1}{2} \mid Y_0, \dots, Y_n) = Q(Y_n, -\frac{1}{2})$$

par passage au complémentaire et parce que chaque ligne de  $Q$  est de somme 1. Ainsi,  $(Y_n)$  est bien une chaîne de Markov, de noyau de transition  $Q$ .

REMARQUE : Il est essentiel dans l'argument précédent que les variables aléatoires  $X_i$  soient de loi uniforme sur  $\{-1, 1\}$  : c'est cela qui fait que  $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 \mid X_1, \dots, X_n)$  peut s'exprimer d'une façon qui ne dépend que de  $Y_n$  — en général, on aurait une formule dépendant de  $S_n$ . Si on travaille avec un paramètre  $p$  quelconque (avec  $\mathbf{P}(X_k = 1) = p = 1 - \mathbf{P}(X_k = -1)$ ), il n'est plus vrai que  $(Y_n)$  est une chaîne de Markov. Par exemple, si on prend  $p = 1$ , considérer la transition de l'instant 1 vers l'instant 2 conduit à poser  $Q(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}) = 1$  tandis que le passage de l'instant 2 à l'instant 3 donne  $Q(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}) = 0$ .

Plus généralement, si  $(X_n)$  est une chaîne de Markov de noyau de transition  $P$  sur un ensemble d'états  $E$  et si  $f : E \rightarrow E'$ , voici une condition suffisante naturelle pour que  $(f(X_n))$  soit une chaîne de Markov : on demande que pour tous  $x$  et  $x'$  dans  $E$  tels que  $f(x) = f(x')$  et tout  $z \in E'$ , on ait  $\sum_{y \in f^{-1}(\{z\})} P(x, y) = \sum_{y \in f^{-1}(\{z\})} P(x', y)$ .

**Bonus II** Posons  $Z = Y_T$ , qui est bien définie presque partout d'après la correction alternative de la question 2e. Une première façon de se rendre compte que ce choix de  $Z$  convient est de dire que quand on a une martingale fermée, prendre pour  $Z$  sa limite presque sûre est toujours un choix convenable<sup>2</sup> (et ici, on a identifié explicitement la limite presque sûre en constatant dans la correction alternative de 2e que c'était  $Y_T$ ).

Alternativement, on peut procéder comme suit. On a  $Z = \sum_{k=0}^{\infty} Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}}$ . Pour  $n \geq 0$ , on a

$$\mathbf{E}(Z \mid \mathcal{F}_n) = \sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{E}(Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}} \mid \mathcal{F}_n) = \sum_{k=0}^n Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}} = M_n.$$

La première égalité est licite par convergence dominée conditionnelle car  $\mathbf{E}(\sum_{k=0}^{\infty} |Y_k| \mathbf{1}_{\{T=k\}}) = \sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{E}(|Y_k| \mathbf{1}_{\{T=k\}}) = \sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{E}(\mathbf{1}_{\{T=k\}}) = 1 < \infty$ . L'égalité  $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{E}(Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}} \mid \mathcal{F}_n) = \sum_{k=0}^n Y_k \mathbf{1}_{\{T=k\}}$  s'obtient, elle, par le même raisonnement qu'en question 2c.

1. Jusqu'à maintenant, on n'avait pas besoin d'avoir conscience de cela. En effet, quand on définit  $M_n$ , on n'a besoin de définir  $Y_T$  que sur l'événement  $\{T \leq n\}$ , et sur cet événement la définition ne pose aucun problème.

2. Attention, même à égalité presque partout près, ce n'est pas le seul choix convenable. Si  $Z$  convient, alors  $Z'$  conviendra si et seulement si  $Z$  et  $Z'$  ont même espérance conditionnelle par rapport à la tribu  $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathcal{F}_n)$ .