

## TD 7 : Chaînes de Markov

Vendredi 19 Novembre

### 1 Chaînes de Markov

**Exercice 1** (Markov ou pas Markov ?)

Soit  $(S_n)$  une marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}$ . Lesquels des processus suivants sont des chaînes de Markov sur  $\mathbb{Z}$ ? Pour ceux qui le sont, donner la matrice de transition.

1.  $A = (S_n)_{n \geq 0}$ ,
2.  $B = (S_n + n)_{n \geq 0}$ ,
3.  $C = (S_n + n^2)_{n \geq 0}$ ,
4.  $D = (S_n + 10^n)_{n \geq 0}$ ,
5.  $E = (S_n + (-1)^n)_{n \geq 0}$ ,
6.  $F = (|S_n|)_{n \geq 0}$ ,
7.  $G = (S_n^2 - n)_{n \geq 0}$ ,
8.  $H = (S_{2n})_{n \geq 0}$ ,
9.  $I = (X_n)_{n \geq 0}$  une arbre de Galton-Watson,
10.  $J$  avec  $J_{n+1} = (J_n + 1)\xi_{n+1}$  où  $\xi_j \sim \mathcal{B}(p)$  i.i.d.

Solution de l'exercice 1

1. Oui. La matrice de transition est  $Q(x, y) = \frac{1}{2}$  si  $|x - y| = 1$  et 0 sinon.
2. Oui. La matrice de transition est  $Q(x, y) = \frac{1}{2}$  si  $y = x$  ou  $y = x + 2$ , et 0 sinon.
3. Non. Si  $C$  était une chaîne de Markov de matrice de transition  $Q$ , on aurait d'une part

$$\mathbb{P}(C_0 = 0, C_1 = 0) = Q(0, 0)$$

soit  $Q(0, 0) = \mathbb{P}(S_1 = -1) = \frac{1}{2}$ , et d'autre part

$$\mathbb{P}(C_0 = 0, C_1 = 0, C_2 = 0) = Q(0, 0)^2,$$

mais  $C_2 \geq -2 + 2^2 = 2$  donc  $\mathbb{P}(C_2 = 0) = 0$  donc  $Q(0, 0)^2 = 0$  et  $Q(0, 0) = 0$ , d'où la contradiction.

4. Oui. La matrice de transition est la suivante : pour tous  $n \in \mathbb{N}$  et  $k \in \mathbb{Z}$  de même parité que  $n$  tel que  $|k| \leq n$ , on pose  $Q(10^n + k, 10^{n+1} + k + 1) = Q(10^n + k, 10^{n+1} + k - 1) = \frac{1}{2}$ , et  $Q(10^n + k, y) = 0$  pour tous les autres  $y$ . Cette définition a bien un sens car chaque entier peut s'écrire d'au plus une manière comme  $10^n + k$  avec  $|k| \leq n$ . Notons que cet argument ne marche plus pour l'exemple précédent, car par exemple 0 peut s'écrire  $0^2 + 0$ , mais aussi  $1^2 + (-1)$ .
5. Oui. La matrice de transition est la suivante : si  $x$  est pair alors  $Q(x, y) = \frac{1}{2}$  si  $y = x - 1$  ou  $y = x - 3$  et 0 sinon. Si  $x$  est impair alors  $Q(x, y) = \frac{1}{2}$  si  $y = x + 1$  ou  $y = x + 3$  et 0 sinon.
6. Oui. La matrice de transition est la suivante : on a  $Q(0, 1) = 1$  et  $Q(0, y) = 0$  pour tout  $y \neq 1$  et, pour  $x \geq 1$ , on a  $Q(x, y) = \frac{1}{2}$  si  $|y - x| = 1$  et 0 sinon.

7. Non. Si  $G$  était une chaîne de Markov de matrice de transition  $Q$ , on aurait d'une part

$$Q(0, 0) = \mathbb{P}(G_1 = 0) = \mathbb{P}(S_1^2 = 1) = 1$$

et d'autre part

$$Q(0, 0)^2 = \mathbb{P}(G_1 = G_2 = 0) \leq \mathbb{P}(G_2 = 0) = \mathbb{P}(S_2^2 = 2) = 0,$$

d'où la contradiction.

8. Oui. La matrice de transition est

$$Q(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{si } x = y, \\ \frac{1}{4} & \text{si } |x - y| = 1, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

**Exercice 2** On dit qu'un graphe  $G$  est transitif si pour tous sommets  $u$  et  $v$  de  $G$ , il existe un automorphisme  $\Phi$  de  $G$  tel que  $\Phi(u) = v$  (autrement dit, les sommets de  $G$  jouent tous le même rôle). Soit  $G$  un graphe (fini ou infini) transitif et localement fini, et soit  $X$  une marche aléatoire simple sur  $G$  issue d'un sommet  $u$ .

1. Montrer que pour tout sommet  $v$  et tout  $k \geq 0$ , on a

$$\mathbb{P}(X_{2k} = u) \geq \mathbb{P}(X_{2k} = v).$$

2. En déduire que  $\mathbb{P}(X_{2k} = u)$  est décroissante en  $k$ .

*Solution de l'exercice 2*

1. Notons que si le graphe est transitif, alors tous les sommets ont le même degré  $d$ . Soit  $Q$  la matrice de transition de la marche aléatoire simple sur  $G$ , i.e.  $Q(x, y) = \frac{1}{d}$  si  $x$  et  $y$  sont voisins et 0 sinon. L'énoncé se réécrit :

$$Q^{2k}(u, v) \leq Q^{2k}(u, u).$$

Or, on a

$$Q^{2k}(u, v) = \sum_w Q^k(u, w)Q^k(w, v) = \sum_w Q^k(u, w)Q^k(v, w) \leq \left( \sum_w Q^k(u, w)^2 \right)^{1/2} \left( \sum_w Q^k(v, w)^2 \right)^{1/2},$$

en utilisant la symétrie de  $Q$ , puis l'inégalité de Cauchy-Schwarz. De plus, comme le graphe est transitif, la famille  $(Q^k(v, w))_{w \in G}$  est une permutation de la famille  $(Q^k(u, w))_{w \in G}$ . En effet, si  $\Phi$  est un automorphisme de  $G$  qui envoie  $u$  sur  $v$ , on a  $Q^k(u, w) = Q^k(v, \Phi(w))$  pour tout sommet  $w$ . On a donc  $\sum_w Q^k(v, w)^2 = \sum_w Q^k(u, w)^2$ , d'où

$$Q^{2k}(u, v) \leq \sum_w Q^k(u, w)^2 = \sum_w Q^k(u, w)Q^k(w, u) = Q^{2k}(u, u),$$

en réutilisant à la fin la symétrie de  $Q$ . Notons que même si  $G$  est infini,  $X_k$  et  $X_{2k}$  ne peuvent prendre qu'un nombre fini de valeurs, donc toutes les sommes manipulées sont en fait finies, donc il n'y a pas de problème de convergence.

2. Soit  $k \geq 0$ . On a

$$\begin{aligned} Q^{2k+2}(u, u) &= \sum_v Q^{2k}(u, v)Q^2(v, u) \\ &\leq Q^{2k}(u, u) \sum_v Q^2(v, u) \\ &= Q^{2k}(u, u) \sum_v Q^2(u, v) \\ &= Q^{2k}(u, u) \end{aligned}$$

en utilisant successivement la question précédente, et la symétrie de  $Q$ . Cela conclut.

**Remarque** La première question est fautive sans l'hypothèse de transitivité (prendre par exemple un graphe avec un sommet de très gros degré), et en remplaçant  $2k$  par un entier impair (prendre un grand cycle de longueur impaire).

**Exercice 3** ( $h$ -transformée d'une chaîne de Markov)

Soit  $S$  un ensemble dénombrable et  $(X_n)_{n \geq 0}$  une chaîne de Markov sur  $S$  de matrice de transition  $Q$ . Soit  $h : S \rightarrow \mathbb{R}_+$ . Soit  $P$  la matrice définie sur  $S_+ = \{x \in S | h(x) > 0\}$  par la formule

$$P(i, j) = \frac{h(j)}{h(i)} Q(i, j).$$

1. Donner une hypothèse sur  $h$  qui garantit que  $P$  est la matrice de transition d'une chaîne de Markov sur  $S^+$ . Que signifie cette hypothèse si  $X$  est la marche aléatoire simple sur un graphe? On dit alors que  $P$  est la  $h$ -transformée de  $Q$ .
2. Soit  $Y$  une chaîne de Markov de matrice de transition  $P$ . Déterminer la dérivée de Radon-Nikodým de la loi de  $(Y_i)_{0 \leq i \leq n}$  par rapport à celle de  $(X_i)_{0 \leq i \leq n}$ .
3. On considère la marche aléatoire simple  $S$  sur  $\mathbb{Z}$ . On note  $T_i = \inf\{n \geq 0 | S_n = i\}$ . Pour  $N > 0$  et  $k \in \llbracket 0, N \rrbracket$ , on définit

$$\mathbb{P}_k^{(N)} = \mathbb{P}_k(\cdot | T_N < T_0).$$

- (a) On rappelle que  $\mathbb{P}_k(T_N < T_0) = \frac{k}{N}$ . Montrer que sous  $\mathbb{P}_k^{(N)}$ ,  $(S_{n \wedge T_N})_{n \geq 0}$  est une chaîne de Markov et donner sa matrice de transition.
- (b) Trouver une fonction  $h : \llbracket 0, N \rrbracket \rightarrow \mathbb{R}_+$  telle que la matrice de transition de la question précédente soit la  $h$ -transformée de la matrice de transition de la marche aléatoire simple.
- (c) Proposer une définition de la "marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}$  conditionnée à rester positive".

Solution de l'exercice 3

1. Il faut avoir  $\sum_{j \in S^+} P(i, j) = 1$  pour tout  $i \in S^+$ , soit

$$\sum_{j \in S^+} Q(i, j)h(j) = h(i).$$

Par définition de  $S^+$ , le membre de gauche est égal à  $\sum_{j \in S} Q(i, j)h(j)$  car les contributions pour  $j \in S \setminus S^+$  sont nulles. Une condition suffisante est donc

$$\forall i \in S^+, h(i) = \sum_{j \in S} Q(i, j)h(j).$$

Si  $X$  est une marche aléatoire simple, i.e.  $Q(i, j) = \frac{1}{\deg(i)} \mathbb{1}_{i \leftrightarrow j}$ , cette condition signifie que  $h$  est harmonique sur  $S^+$ .

2. Soient  $y_0, \dots, y_n \in S^+$ . On a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y_0 = y_0, \dots, Y_n = y_n) &= \mathbb{P}(X_0 = y_0) P(y_0, y_1) \dots P(y_{n-1}, y_n) \\ &= \mathbb{P}(X_0 = y_0) \frac{h(y_1)}{h(y_0)} Q(y_0, y_1) \dots \frac{h(y_n)}{h(y_{n-1})} Q(y_{n-1}, y_n) \\ &= \frac{h(y_n)}{h(y_0)} \mathbb{P}(X_0 = y_0, \dots, X_n = y_n). \end{aligned}$$

La dérivée de Radon-Nikodym recherchée vaut donc  $\frac{h(X_n)}{h(X_0)}$ .

3. On calcule

$$\begin{aligned} P_k^{(N)}(X_{n+1} = x_{n+1} | X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n) \\ = \frac{\mathbb{P}_k(X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n, X_{n+1} = x_{n+1} \text{ et } T_N < T_0)}{\mathbb{P}_k(X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n \text{ et } T_N < T_0)}. \end{aligned}$$

Par la propriété de Markov simple, on a  $\mathbb{P}_k(X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n \text{ et } T_N < T_0) = \frac{1}{2^n} \cdot \frac{x_n}{N}$ , ainsi que  $\mathbb{P}_k(X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n, X_{n+1} = x_{n+1} \text{ et } T_N < T_0) = \frac{1}{2^{n+1}} \cdot \frac{x_{n+1}}{N}$ . Par conséquent,

$$P_k^{(N)}[X_{n+1} = x_{n+1} | X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n] = \frac{x_{n+1}}{2x_n}.$$

La marche arrêtée sous la proba  $P_k^{(N)}$  est donc une chaîne de Markov de matrice de transition

$$Q(x, y) = \frac{y}{2x} \mathbb{1}_{|x-y|=1} \quad \text{et} \quad Q(N, N) = 1.$$

Il s'agit de la  $h$ -transformée de la marche simple stoppée en  $N$  avec  $h(x) = x$ .

Conditionner une marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}$  (issue, par exemple, de 1) à ne pas taper 0 n'a a priori pas de sens. Une manière de lui donner un sens est de la conditionner à taper  $N$  avant 0 puis de faire tendre  $N$  vers  $+\infty$ . D'après la discussion qui précède, pour tous  $n$  et  $x_0, x_1, \dots, x_n$  avec  $x_0 = 1$  on a

$$\mathbb{P}_1^{(N)}(X_0 = x_0, \dots, X_n = x_n) \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} \prod_{i=0}^{n-1} \frac{x_{i+1}}{2x_i} \mathbb{1}_{|x_{i+1}-x_i|=1}.$$

Un candidat naturel est donc la  $h$ -transformée de la marche simple avec  $h(x) = x \mathbb{1}_{x>0}$ .

**Remarque** L'utilisation d'une  $h$ -transformée pour "conditionner" une marche aléatoire à un événement de probabilité nulle (par exemple ne pas taper un état ou un ensemble d'états donné) fonctionne dans des cas assez variés.

**Exercice 4** Soit  $(X_n)_{n \geq 0}$  une chaîne de Markov sur  $E$ . Pour  $x \in E$  on pose  $H_x := \inf\{n \geq 1 : X_n = x\}$  et  $N_x = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{1}_{X_n=x}$ .

1. Montrez que  $\mathbb{P}_x(H_x < \infty) = 1 \iff N_x = \infty$  p.s. Montrez que  $\mathbb{P}_x(H_x < \infty) < 1$  implique  $\mathbb{E}_x[N_x] = \frac{1}{\mathbb{P}_x(H_x = \infty)}$ . Dans le premier cas on dit que  $x$  est récurrent, dans le second que  $x$  est transitoire.
2. On pose pour  $x, y \in E$ ,  $U(x, y) = E_x[N_y]$ . Exprimer  $U(x, y)$  en fonction des  $Q^n(x, y)$  puis montrer que  $x$  est récurrent si et seulement si  $U(x, x) = \infty$ .
3. Montrer que  $U(x, y) = \mathbb{P}_x(H_y < \infty)U(y, y)$ . Que dire de l'ensemble des points récurrents ?
4. En supposant  $E_x[N_y] = \infty$ , quelles valeurs peut prendre  $E_y[N_x]$  ?

Solution de l'exercice 4

1. Les 3 premières propriétés sont vues en cours et sont détaillées dans le polycopié de J-F. Le Gall page 200-201.
2. La marche simple est récurrente en  $d = 1, 2$  et transiente pour  $d \geq 3$ . On peut voir ce résultat en utilisant une formule explicite de la probabilité d'être en 0 après  $n$  pas (via des coefficients multinomiaux) ainsi que la propriété vérifiée dans la question 1 i.e. La marche est récurrente ssi  $U(0, 0) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(S_n = 0) = \infty$ .