

---

**PROBABILITÉS**  
**Exercices**

---

Les exercices sont à préparer pour le **mardi 22 mai**. Ils vont être traités en classe ce jour la.

Les premiers exercices sont proches du cours et devraient être accessibles. Les exercices sur les couplages sont plus abstraits et plus loin du fil du cours. Ils s'adresse surtout aux étudiants intéressés par le sujet. Les exercices sur le modèle d'Ising utilisent des maths basiques (à part quelques points) et devraient être abordables. Ils offrent un aperçu sur le domaine de la mécanique statistique.

## Chaines de Markov: généralités

### Exercice 1.

Supposons que  $E$  est un espace fini ( $E = \{1, \dots, N\}$ ) et considérons une chaîne de Markov sur  $E$  de matrice de transition  $Q$ . Observons qu'une mesure  $\mu$  sur  $E$  peut être écrite comme vecteur ligne  $\mu = (\mu(1), \dots, \mu(N))$ .

- (a) Montrer qu'une mesure  $\mu$  est invariante pour la chaîne de Markov s.s.i  $\mu^T$  est un vecteur propre de  $Q^T$  pour une certaine valeur propre à expliciter.
- (b) Supposons que  $Q(x, y) > 0$  pour tous  $x, y \in E$ . Utiliser le théorème de Perron Frobenius pour montrer l'existence et l'unicité de la mesure de probabilité invariante  $\mu$ .  
*Indication:* il faut montrer que la valeur propre de Perron Frobenius est 1. Pour cela, utiliser le fait que  $Q$  est stochastique et que le vecteur propre de Perron Frobenius a toutes ses entrées positives.
- (c) Supposons que  $Q^T$  est diagonalisable et notons  $\mu^T, \mu_2^T, \dots, \mu_N^T$  ses vecteurs propres. Montrer que pour tout  $j \geq 2$ ,

$$\sum_{x \in E} \mu_j(x) = 0.$$

- (d) Soit  $\nu$  une mesure de probabilité sur  $E$ . Expliquer pourquoi on peut écrire

$$\nu = \lambda_1 \mu + \lambda_2 \mu_2 + \dots + \lambda_N \mu_N.$$

Déduire du point précédent que  $\lambda_1 = 1$ .

- (e) Conclure que  $\nu Q_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{VT} \mu$  exponentiellement vite. Plus précisément, qu'il existe des constantes  $c, C > 0$  telles que

$$\sum_{x \in E} |(\nu Q_n)(x) - \mu(x)| < C e^{-cn}, \quad \forall n \geq 1.$$

- (f) Montrer qu'on peut remplacer la condition  $Q(x, y) > 0, \forall x, y \in E$  par la condition "il existe  $n_0 \geq 1$  tel que  $Q_{n_0}(x, y) > 0, \forall x, y \in E$ ". Montrer que celle-ci est satisfait si et seulement si la chaîne est irréductible et apériodique.
- (g) Montrer qu'on peut se débarrasser de l'hypothèse que  $Q^T$  est diagonalisable.

**Exercice 2.** (a) Soit  $G = (V, E)$  un graphe bipartit. Montrer que la marche aléatoire simple  $(X_n)$  sur  $G$  n'est pas apériodique.

- (b) Supposons en plus que  $G$  est fini et soit  $\mu$  l'unique mesure invariante de probabilité pour la m.a. simple. Montrer que, pour tout  $x \in V$  et tout  $n \geq 0$ ,  $d_{VT}(\delta_x Q_n, \mu) \geq 1/2$ , où  $Q$  est la matrice de transition de la m.a. simple et  $\delta_x$  est la mesure de Dirac en  $x$ .
- (c) La "lazy random walk" sur  $G$  est une m.a. qui, à chaque pas, reste sur place avec probabilité  $1/2$  et fait un pas de la m.a. simple avec probabilité  $1/2$ . Ecrire la matrice de transition de la lazy random walk sur  $G$ . Montrer qu'elle est irréductible et apériodique. Montrer qu'elle a la même mesure invariante que la marche aléatoire simple.

**Exercice 3.**

Soit  $(X_n)$  une chaîne de Markov irréductible de matrice de transition  $Q$  sur un espace  $E$ .

- (a) Montrer que  $d(x) = \min\{m - n : m > n \text{ avec } Q_m(x, x) > 0 \text{ et } Q_n(x, x) > 0\}$ .
- (b) Montrer que  $d(x) = d(y)$  pour tous  $x, y \in E$ . On appelle cette valeur la période de la chaîne de Markov et on la note  $d$ .
- (c) Montrer que, si  $d = 1$ , alors il existe  $n_0$  tel que, pour tous  $n > n_0$ ,  $Q_n(x, x) > 0$ .
- (d) Supposons que  $(X_n)$  est une marche aléatoire sur un graphe non-orienté  $G$ . Quelles sont les valeurs possible de  $d$ ?
- (e) Construire un exemple avec  $d = 3$ .

**Exercice 4** (Temps couvrant pour la m.a. simple sur le graphe complet).

Soit  $K_N = (V, E)$  le graphe complet à  $N$  sommets et  $(X_n)$  la marche aléatoire simple sur  $K_N$  partant d'un sommet  $u_0$ . Notons  $\tau$  le premier moment où tous les sommets de  $K_N$  sont visités par la marche aléatoire.

- (a) Montrer que  $\tau$  est un temps d'arrêt.
- (b) Posons  $T_k = \inf\{n : \#\{X_0, X_1, \dots, X_n\} = k\}$  pour  $k \geq 1$ . Argumenter que les variables  $T_{k+1} - T_k$  pour  $1 \leq k < N$  sont indépendantes et donner leur lois.
- (c) En utilisant le point précédent, montrer que  $\mathbb{E}(\tau) = (N - 1) \sum_{k=1}^{N-1} \frac{1}{k}$ . Conclure que  $\mathbb{E}(\tau) = (1 + o(1))N \log N$ .
- (d) Calculer  $\text{Var}(\tau)$ .
- (e) Montrer que pour tout  $c > 0$ ,  $\mathbb{P}(\tau > N \log N + cN) \leq e^{-c}$ .  
*Indication:* pour  $v \in V$ , définir l'événement  $A_v = \{v \notin \{X_0, \dots, X_{\lfloor N \log N + cN \rfloor}\}\}$  et calculer sa probabilité. Utiliser le fait que  $\{\tau > N \log N + cN\} = \bigcup_{v \in V} A_v$ .

# Couplage

## Exercice 5.

Soient  $F_1, F_2$  deux fonctions de répartition sur  $\mathbb{R}$  avec  $F_1(t) \geq F_2(t)$  pour tout  $t \in \mathbb{R}$ . Construire deux v.a.  $X, Y$  (c.-à-d. un espace de proba  $(\Omega, \mathcal{E}, \mathbb{P})$  et deux v.a. sur  $\Omega$ ) telles que

- $\mathbb{P}(X \leq t) = F_1(t)$  pour tout  $t \in \mathbb{R}$  (c.-à-d. la fonction de répartition de  $X$  est  $F_1$ ),
- $\mathbb{P}(Y \leq t) = F_2(t)$  pour tout  $t \in \mathbb{R}$  (c.-à-d. la fonction de répartition de  $Y$  est  $F_2$ ),
- $\mathbb{P}(X \leq Y) = 1$ .

*Indication:* penser à comment construire  $X$  et  $Y$  à partir d'une v.a. uniforme sur  $[0, 1]$ . Vous pouvez commencer en supposant que  $F_1$  et  $F_2$  sont strictement croissantes et continues.

## Exercice 6.

On considère deux marches aléatoires simples  $(X_n)$  et  $(Y_n)$  sur  $\mathbb{Z}$  avec  $X_0 = 1$  et  $Y_0 = -1$ . Le but de cet exercice est de construire des couplages entre ces deux marcheurs à fin d'estimer la distance en variation totale entre la loi de  $X_n$  et celle de  $Y_n$ . Dans tous les couplages, on utilise la notation  $\tau = \inf\{n : X_n = Y_n\}$ .

- (a) (Difficile) Expliquer pourquoi, si  $\mathbb{P}$  est un couplage des deux marches aléatoires tel que  $(X_n, Y_n)_{n \geq 0}$  est de Markov, on a  $d_{\text{VT}}(X_n, Y_n) \leq 2\mathbb{P}(\tau > n)$ .
- (b) Proposer un couplage  $\mathbb{P}$  tel que  $\mathbb{P}(\tau = \infty) = 1$ .
- (c) Pour le couplage  $\mathbb{P}$  où  $(X_n)$  est indépendante de  $(Y_n)$ , décrire la loi de  $Z_n = X_n - Y_n$ . Montrer que  $(Z_n)$  est une lazy random walk sur  $2\mathbb{Z}$  et que  $\tau = \inf\{n : Z_n = 0\}$ .
- (d) Proposer un couplage où  $(X_n - Y_n)_{n \geq 0}$  est une marche aléatoire simple sur  $2\mathbb{Z}$ . Conclure que  $d_{\text{VT}}(X_n, Y_n) \leq 2\mathbb{P}(0 \notin \{X_0, \dots, X_n\})$ .

## Exercice 7.

Soit  $Q$  une matrice de transition dont les chaînes de Markov sont irréductibles, récurrentes positives avec mesure invariante de probabilité  $\mu$ . On définit une matrice de transition  $\overline{Q}$  sur  $E \times E$  par

$$\overline{Q}((x_1, z_1), (x_2, z_2)) = Q(x_1, x_2)Q(z_1, z_2), \quad \forall x_1, x_2, z_1, z_2 \in E.$$

- (a) Montrer que  $\overline{Q}$  est une matrice stochastique.
- (b) Montrer que, si  $(X_n, Z_n)$  est une chaîne de Markov de matrice de transition  $\overline{Q}$  avec  $X_0 \perp\!\!\!\perp Z_0$ , alors les chaînes  $(X_n)_n$  et  $(Z_n)_n$  sont indépendantes, de Markov, de matrice de transition  $Q$ .
- (c) Montrer que la mesure  $\mu \otimes \mu$  (donnée par  $(\mu \otimes \mu)(x, z) = \mu(x)\mu(z)$  pour  $x, z \in E$ ) est invariante pour  $\overline{Q}$ .
- (d) Posons  $\tau = \inf\{n : X_n = Z_n\}$  et

$$Y_n = \begin{cases} Z_n & \text{si } \tau \leq n, \\ X_n & \text{si } \tau > n. \end{cases}$$

Montrer que  $(X_n, Y_n)_{n \geq 0}$  est de Markov et donner sa matrice de transition. Montrer que  $(Y_n)$  est de Markov de matrice de transition  $Q$ .

## Ising

### Exercice 8.

Soit  $G = (V, E)$  un graphe fini connecté. L'espace de configurations du modèle d'Ising sur  $G$  est  $\Omega = \{\pm 1\}^V$ ; une configuration est notée  $\sigma = (\sigma(v))_{v \in V}$  avec  $\sigma(v) \in \{-1, +1\}$  étant le spin de  $v$ . Pour  $\beta > 0$ , on définit la mesure de probabilité sur  $\Omega$

$$\mu_\beta(\sigma) = \frac{1}{Z(G, \beta)} \exp \left[ \beta \sum_{\{u, v\} \in E} \sigma(u)\sigma(v) \right].$$

- Donner une formule pour  $Z(G, \beta)$  pour que  $\mu_\beta$  soit une mesure de probabilité.
- Quelles sont les configurations qui maximisent  $\mu_\beta$ . Si  $G$  est bipartite, quelles sont les configurations qui minimisent  $\mu_\beta$ ?
- Calculer  $Z(G, \beta)$  quand  $G$  est une ligne avec  $n$  sommets, ensuite quand  $G = \mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$ .
- Pour  $G$  le graphe complet à  $n$  sommets, écrire  $Z(G, \beta)$  comme une somme de  $n + 1$  termes.
- (DIFFICILE) Soit  $H = (V_H, E_H)$  un graphe fini et posons  $G_n = H \otimes (\mathbb{Z}/n\mathbb{Z})$ . Donner une formule pour  $Z(G_n, \beta)$  en fonction du spectre d'une matrice carrée de taille  $2^{|V_H|}$ . Déduire

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \log Z(G_n, \beta).$$

### Exercice 9.

On se place dans le même cadre que dans l'exercice précédent. Pour un sommet  $u \in V$  et une configuration  $\sigma_0 \in \Omega$ , calculer

$$p(\sigma_0, u) := \mu_\beta[\sigma(u) = +1 \mid \sigma(v) = \sigma_0(v) \forall v \neq u].$$

La dynamique de Glauber est une chaîne de Markov  $(\sigma_n)_{n \geq 0}$  sur  $\Omega$  avec l'évolution suivante. Pour passer de  $\sigma_n$  à  $\sigma_{n+1}$  on choisit un sommet  $u$  uniformément dans  $V$ . On pose  $\sigma_{n+1}(v) = \sigma_n(v)$  pour tous  $v \neq u$  et

$$\sigma_{n+1}(u) = \begin{cases} +1 & \text{avec probabilité } p(\sigma_n, u) \\ -1 & \text{avec probabilité } 1 - p(\sigma_n, u). \end{cases}$$

- Soit  $Q$  la matrice de transition de cette chaîne de Markov. Écrire  $Q(\sigma, \sigma')$  pour  $\sigma \neq \sigma'$ .
- Montrer que cette chaîne est irréductible et apériodique.
- Montrer que cette chaîne est réversible pour la mesure  $\mu_\beta$ .
- Conclure que, pour tout choix de  $\sigma_0$ , la loi de  $\sigma_n$  converge quand  $n \rightarrow \infty$  vers  $\mu_\beta$  en variation totale.