

EXAMEN 16 juin 2008
Probabilités approfondies MM011

Durée 3 heures. Documents interdits

Exercice 1 (Un jeu de cartes à un seul joueur). On prend un jeu de 52 cartes, on les retourne une à une; le joueur peut, une et une seule fois au cours du jeu, dire “rouge la prochaine!”, il gagne si la carte suivante est rouge, sinon il perd. On se demande quelles sont les stratégies de jeu qui optimisent la probabilité de victoire.

1. Soit R_n , $n = 0, \dots, 51$, le nombre de cartes rouges encore dans le jeu après avoir retourné n cartes. Soit A_n l'événement {la n -ième carte retournée est rouge}. Calculer $\mathbb{P}(A_{n+1} | R_n = j)$, pour $j \in \{0, \dots, 26\}$, $n \in \{0, \dots, 50\}$.
2. Calculer $\mathbb{P}(R_{n+1} = j | R_n) = \mathbb{P}(R_{n+1} = j | \mathcal{F}_n)$, pour $n \in \{0, \dots, 50\}$, $j \in \{0, \dots, 26\}$, où $\mathcal{F}_n := \sigma(R_0, \dots, R_n)$. Montrer que

$$\mathbb{E}(R_{n+1} | \mathcal{F}_n) = R_n - \frac{R_n}{52 - n}, \quad n = 0, \dots, 50.$$

Montrer que $X_n := R_n / (52 - n)$, $n = 0, \dots, 51$, est une martingale par rapport à la filtration (\mathcal{F}_n) et que $X_n = \mathbb{P}(A_{n+1} | \mathcal{F}_n)$.

3. On définit $\tau = n \in \{0, \dots, 51\}$ si le joueur dit “rouge la prochaine!” avant de retourner la $(n + 1)$ -ième carte. Montrer que τ est un temps d'arrêt et que la probabilité de victoire est $\mathbb{E}(X_\tau)$. Montrer que, pour toute stratégie, la probabilité p de victoire dans ce jeu est toujours la même et calculer p .

Exercice 2 Serge aime beaucoup le vin. Après avoir trop bu, il s'endort et fait le rêve suivant : au départ il a une somme d'argent $x \in \mathbb{N}$ (en Euros) ; à chaque minute il boit un verre de vin, qui lui coûte un Euro ; chaque fois qu'il épuise son capital, il trouve un porte monnaie qui contient un nombre entier et aléatoire de pièces d'un Euro, et il recommence instantanément à acheter du vin et boire. Le rêve continue de la même façon indéfiniment...

On modélise le capital X_n à disposition de Serge à chaque minute $n \in \mathbb{N}$ à l'aide d'une chaîne de Markov sur $\mathbb{N} = \{0, 1, \dots\}$, avec matrice de transition

$$Q(x, y) = \begin{cases} f(y + 1) & x = 0, y \geq 0 \\ 1 & x > 0, y = x - 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

où f est une probabilité sur $\mathbb{N}^* = \{1, 2, \dots\}$, $f : \mathbb{N}^* \mapsto]0, 1[$, $\sum_n f(n) = 1$, avec $f(y) > 0$ pour tout $y \in \mathbb{N}^*$.

Sous \mathbb{P}_x , (X_n) est une chaîne de Markov sur $\mathbb{N} = \{0, 1, \dots\}$ avec probabilité de transition Q et état initial déterministe $X_0 = x \in \mathbb{N}$. Si au temps i le capital de Serge est $y > 0$, au temps $i + 1$ le capital sera $y - 1$. Si au temps i le capital de Serge est nul, il trouve une quantité $y \geq 1$ de pièces avec probabilité $f(y)$, et il en dépense instantanément une, ainsi que son capital au temps $i + 1$ sera $y - 1$ avec probabilité $f(y)$. Soient $S_0 := 0$, $S_{n+1} := \inf\{i > S_n : X_i = 0\}$, les retours successifs à l'état 0.

1. Quelles sont les classes de communication de la chaîne de Markov (X_n) ?
2. Montrer que $\mathbb{P}_0(S_1 = n) = f(n)$, $n \geq 1$. En déduire la classification des états en classes récurrentes/transitoires.
3. Montrer que la mesure sur \mathbb{N}

$$\lambda(x) = \sum_{y=x+1}^{\infty} f(y), \quad x \in \mathbb{N},$$

est invariante pour Q et que toute mesure invariante est un multiple de λ .

4. Donner une condition nécessaire et suffisante pour que (X_n) soit récurrente positive. Montrer qu'il existe une seule mesure de probabilité invariante ssi

$$m := \sum_n n f(n) < +\infty.$$

On suppose la condition $m < +\infty$ satisfaite dans la suite de l'exercice.

5. Calculer la limite $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_x(X_n = y)$, pour tous $x, y \in \mathbb{N}$.
6. Définir $u(n) := \mathbb{P}_0(X_n = 0)$. Montrer que $\{X_0 = X_n = 0\} = \cup_{z \leq n} \{X_0 = X_n = 0, S_1 = z\}$ et en déduire que

$$u(n) = \sum_{z=1}^n f(z) u(n-z) = f * u(n), \quad n \geq 1.$$

7. Soit $t_i := S_i - S_{i-1}$, $i \geq 1$. Montrer que $(t_i)_{i \geq 1}$ est sous \mathbb{P}_0 une suite iid et calculer $\mathbb{P}_0(t_i = n)$, $n \geq 1$.
8. Montrer que $\mathbb{P}_0(S_i = n) = f^{i*}(n)$, où $f^{i*} = f * \dots * f$ est la convolution i fois de f pour $i \geq 1$.
9. Montrer que $\{X_n = 0\} = \cup_i \{S_i = n\}$ et en déduire que

$$u(n) = \sum_{i=1}^{\infty} f^{i*}(n), \quad n \geq 1. \tag{1}$$

10. Montrer le *Théorème du Renouvellement* : si u est définie par (1), alors

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} u(n) = \frac{1}{m}.$$

Corrigé (MM011 Probabilités approfondies, 16 juin 2008)

Correction de l'exercice 1

1. Soit A_n l'événement {l' n -ième carte retournée est rouge}. Après avoir retourné n cartes, le jeu en contient encore $52 - n$, et si $R_n = j$, alors il contient j cartes rouges par définition. Donc

$$\mathbb{P}(A_{n+1} | R_n = j) = \frac{j}{52 - n}, \quad j \in \{0, \dots, 26\}.$$

2. La loi conditionnelle de R_{n+1} sachant R_n est concentrée sur $\{R_n, R_n - 1\}$ et

$$\mathbb{P}(R_{n+1} = R_n - 1 | R_n) = \mathbb{P}(A_{n+1} | R_n) = \frac{R_n}{52 - n} = X_n,$$

$$\mathbb{P}(R_{n+1} = R_n | R_n) = \mathbb{P}(A_{n+1}^c | R_n) = \frac{52 - n - R_n}{52 - n},$$

pour $n \in \{0, \dots, 50\}$. On peut voir que $\mathbb{P}(R_{n+1} = j | R_n) = \mathbb{P}(R_{n+1} = j | \mathcal{F}_n)$, car la connaissance de (R_1, \dots, R_{n-1}) n'ajoute aucune information supplémentaire sur R_{n+1} , si on connaît R_n . Donc

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(R_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= (R_n - 1) \frac{R_n}{52 - n} + R_n \frac{52 - n - R_n}{52 - n} \\ &= R_n - \frac{R_n}{52 - n}, \quad n = 0, \dots, 50. \end{aligned}$$

On obtient

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= \frac{1}{52 - n - 1} \mathbb{E}(R_{n+1} | \mathcal{F}_n) \\ &= \frac{1}{52 - n - 1} R_n \frac{52 - n - 1}{52 - n} = X_n. \end{aligned}$$

3. Le joueur peut décider de dire la phrase fatidique seulement sur la base des cartes déjà retournées, c'est à dire que $\{\tau = n\}$ est inclus dans $\sigma(R_0, \dots, R_n) = \mathcal{F}_n$ et τ est donc un temps d'arrêt. Toute stratégie correspond à choisir un tel temps d'arrêt. La probabilité de victoire est

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_{\tau+1}) &= \sum_{n=0}^{51} \mathbb{P}(\{\tau = n\} \cap A_{n+1}) = \sum_{n=0}^{51} \mathbb{E}(1_{\{\tau=n\}} \mathbb{P}(A_{n+1} | \mathcal{F}_n)) = \\ &= \sum_{n=0}^{51} \mathbb{E}(1_{\{\tau=n\}} X_n) = \mathbb{E}(X_\tau). \end{aligned}$$

Par le théorème d'arrêt, puisque (X_n) est une martingale et τ est un temps d'arrêt borné ($\tau \leq 51$ p.s.), alors $\mathbb{E}(X_\tau) = \mathbb{E}(X_0) = 1/2$. La probabilité de victoire dans ce jeu est donc toujours égale à $1/2$.

Correction de l'exercice 2 1. L'état 0 conduit à tout état $x > 0$ car $Q(0, x) = f(x) > 0$; tout état $x > 0$ conduit à $x - 1$ et donc à 0 après x étapes. La chaîne est donc irréductible.

2. Par les définitions, on voit que

$$\mathbb{P}_0(S_1 = n) = \mathbb{P}_0(X_n = 0, X_{n-1} = 1, \dots, X_1 = n-1) = \mathbb{P}_0(X_1 = n-1) = f(n).$$

Donc $\mathbb{P}_0(S_1 < +\infty) = \sum_n f(n) = 1$ et la chaîne est irréductible récurrente.

3. On voit que

$$\sum_x \lambda(x) Q(x, y) = f(y+1) \sum_{z=1}^{\infty} f(z) + \sum_{z=y+2}^{\infty} f(z) = \sum_{z=y+1}^{\infty} f(z) = \lambda(y)$$

donc λ est invariante. Toute mesure μ sur \mathbb{N} est invariante si

$$\mu(y) = \sum_x \mu(x) Q(x, y) = f(y+1) \mu(0) + \mu(y+1),$$

ce qui donne

$$\mu(y) = \mu(0) - \mu(0)(f(y) + f(y-1) + \dots + f(1)) = \mu(0) \sum_{z=y+1}^{\infty} f(z) = \mu(0) \lambda(y).$$

4. (X_n) est récurrente positive ssi $\mathbb{E}_0(S_1) = \sum_n n f(n) = m < +\infty$. Il existe une mesure de probabilité invariante ssi λ est normalisable :

$$\sum_x \lambda(x) = \sum_{x=0}^{\infty} \sum_{z=x+1}^{\infty} f(z) = \sum_{z=1}^{\infty} f(z) \sum_{x=0}^{z-1} 1 = \sum_{z=1}^{\infty} z f(z) = m,$$

donc ssi $m < +\infty$. On suppose cette condition satisfaite dans la suite de l'exercice et on appelle π la seule mesure de probabilité invariante :

$$\pi(x) = \frac{1}{m} \sum_{z=x+1}^{\infty} f(z), \quad x \in \mathbb{N}.$$

5. La chaîne est irréductible, récurrente positive et apériodique, car $Q(0, 0) = f(1) > 0$. Donc

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_x(X_n = y) = \pi(y) = \frac{1}{m} \sum_{z=y+1}^{\infty} f(z),$$

pour tous $x, y \in \mathbb{N}$.

6. Soit $u(n) := \mathbb{P}_0(X_n = 0)$. Si $X_0 = X_n = 0$, alors $S_1 \in \{1, \dots, n\}$ et donc $\{X_0 = X_n = 0\} = \cup_{z \leq n} \{X_0 = X_n = 0, S_1 = z\}$. Par la propriété forte de Markov nous obtenons, puisque S_1 est un temps d'arrêt,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_0(X_n = 0) &= \sum_{z=1}^n \mathbb{P}_0(S_1 = z, X_n = 0) = \sum_{z=1}^n \mathbb{E}_0 \left(1_{(S_1=z)} \mathbb{P}_{X_z}(X_{n-z} = 0) \right) \\ &= \sum_{z=1}^n \mathbb{P}_0(S_1 = z) \mathbb{P}_0(X_{n-z} = 0) = \sum_{z=1}^n f(z) u(n-z) = f * u(n). \end{aligned}$$

7. Soit $t_i := S_i - S_{i-1}$, $i \geq 1$. On peut voir que $t_{i+1} = S_1 \circ \theta_{S_i}$, c'est à dire le premier temps de retour à 0 après S_i , pour tous $i \geq 0$. Par la propriété forte de Markov, on trouve que la suite $(t_i)_{i \geq 1}$ est sous \mathbb{P}_0 une suite iid et

$$\mathbb{P}_0(t_i = n) = \mathbb{P}_0(t_1 = n) = \mathbb{P}_0(S_1 = n) = f(n), \quad n \geq 1.$$

8. Puisque $S_i = t_1 + \dots + t_i$ et les (t_i) sont iid avec distribution commune $f(\cdot)$, alors $\mathbb{P}_0(S_i = n) = f^{i*}(n)$, où $f^{i*} = f * \dots * f$ est la convolution i fois de f pour $i \geq 1$.
9. La suite aléatoire (S_i) décrit tous les temps de retour à 0, donc il est clair que $\{X_n = 0\} = \cup_i \{S_i = n\}$. Puisque les événements $(\{S_i = n\})_i$ sont disjoints, on obtient

$$u(n) = \mathbb{P}_0(X_n = 0) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}_0(S_i = n) = \sum_{i=1}^{\infty} f^{i*}(n), \quad n \geq 1. \quad (2)$$

10. Par le point 5, $u(n) = \mathbb{P}_0(X_n = 0) \rightarrow \pi(0) = 1/m$.