

Examen du 31 mai 2018
Durée : 3 heures.

Tous les documents sont interdits.

Exercice 1

1. Oui.
2. C'est la loi géométrique de paramètre p vérifiant $1-p = (1-p_1)(1-p_2)$. Par exemple on peut dire que $\mathbf{P}(\min(X_1, X_2) \geq n) = \mathbf{P}(X_1 \geq n)\mathbf{P}(X_2 \geq n)$.
3. $\mathbf{P}(U \geq 2V)$ est l'aire du triangle $\{(u, v) \in [0, 1]^2 : u \geq 2v\}$, soit $1/4$.
4. Ce graphe a 5 arêtes donc la probabilité invariante vaut $\pi(i) = \deg(i)/10$. En particulier l'espérance du temps de retour en 1 vaut $1/\pi(1) = 5$.

Exercice 2

1. $\Phi_X(t) = 1 + it\mathbf{E}[X] - \frac{t^2}{2}\mathbf{E}[X^2] + o(t^2)$.
2. $\Phi_{Y_1}(t) = \Phi(X)(t/\sqrt{n})^n$.
3. Cf cours.

Exercice 3

1. On trouve 0.44.
2. On trouve $\pi(1) = 1/9$, $\pi(2) = 2/9$, $\pi(3) = 6/9$. Déterminer la probabilité invariante de cette chaîne de Markov.
3. Non. Par exemple, $\mathbf{P}(Y_n = Y_{n+1} = 1) > 0$ tandis que $\mathbf{P}(Y_n = Y_{n+1} = Y_{n+2} = 1) = 0$, ce qui est incompatible avec la propriété de Markov.
4. Comme la chaîne est irréductible apériodique, le théorème de convergence s'applique et on obtient $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(X_n = k) = \pi(k)$ pour $k \in \{1, 2, 3\}$. On calcule

$$\begin{aligned}\mathbf{P}(Y_n = 1) &= \mathbf{P}(X_n = 3, X_{n-1} = 2) + \mathbf{P}(X_n = 2, X_{n-1} = 1) \\ &= \mathbf{P}(X_{n-1} = 2)Q(2, 3) + \mathbf{P}(X_{n-1} = 1)Q(1, 2) \\ &\rightarrow 1/9.\end{aligned}$$

Exercice 4

1. La vraisemblance est $L(\theta|x_1, \dots, x_n) = \theta^n \exp(-\theta(x_1 + \dots + x_n))$ qui est maximale pour $\theta = \frac{n}{x_1 + \dots + x_n}$. L'estimateur par maximum de vraisemblance est donc

$$\hat{\theta}(X_1 + \dots + X_n) = \frac{n}{X_1 + \dots + X_n}$$

2. Pour tout $\theta > 0$, quand les (X_n) sont i.i.d. de loi \mathcal{E}_θ , la loi faible des grands nombres implique que la suite $(\frac{X_1 + \dots + X_n}{n})_{n \geq 1}$ converge en probabilité vers $\mathbf{E}X_1 = \frac{1}{\theta}$. On en déduit donc que $(\hat{\theta}_n)$ converge en probabilité vers θ : l'estimateur est consistant.

Exercice 5

1. Numérotions de 1 à k les côtés de P_n ; par symétrie, on peut supposer sans perte de généralité que l'un des côtés choisi est 1, et que le polygone choisi est celui contenant le sommet commun aux côtés 1 et 2. Il est alors évident que le nombre de côtés de P_{n+1} suit la loi uniforme dans $\{3, \dots, k+1\}$. On a donc bien $\mathbf{P}(Y_{n+1} = j | Y_n = i) = Q(i, j)$ et l'hypothèse d'indépendance entre les étapes (implicite dans l'énoncé) garantit que (Y_n) est une chaîne de Markov.

2. On calcule

$$\mathbf{E} [s^{Y_{n+1}}] = \mathbf{E} \left[\frac{1}{Y_n + 2} \sum_{i=0}^{Y_n+1} s^i \right] = \frac{1}{1-s} \mathbf{E} \left[\frac{1-s^{Y_n+2}}{Y_n+2} \right]$$

Supposons maintenant que Y_n (et donc Y_{n+1}) ait loi π . Alors

$$\frac{d}{ds}((1-s)G(s)) = \frac{d}{ds}((1-s)\mathbf{E} [s^{Y_{n+1}}]) = -\mathbf{E} [s^{Y_{n+1}}] = -sG(s)$$

3. La résolution (en utilisant le fait que $G(1) = 1$) donne $G(s) = \exp(s-1)$ qui la fonction génératrice de la loi de Poisson de paramètre 1. Réciproquement, le calcul de la question précédente donne aussi que la loi de Poisson de paramètre 1 est bien une probabilité invariante.
4. Comme la chaîne est apériodique irréductible, le théorème de convergence s'applique et on obtient $1/e$ comme limite.

Exercice 6

1. Soit N_k le nombre de cliques de taille k dans G . En utilisant la linéarité de l'espérance, on calcule

$$\mathbf{E}[N_k] = \binom{n}{k} 2^{-\binom{k}{2}} \leq n^k 2^{-\binom{k}{2}} = 2^{k(\log_2 n - \frac{k-1}{2})}$$

Ainsi lorsque $k = \lfloor (2 + \varepsilon) \log_2 n \rfloor$, on a $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{E}[N_k] = 0$. On conclut avec l'inégalité de Markov

$$\mathbf{P}(X_G \geq k) = \mathbf{P}(N_k \geq 1) \leq \mathbf{E}[N_k] \rightarrow 0.$$

2. Si un sommet i n'est pas dans la clique K retournée par l'algorithme, c'est qu'il existe $j < i$ avec $j \in K$ et sans arête (i, j) . La clique retournée est donc maximale. On a

$$\mathbf{P}(\text{card}(K) = k) = \sum_{\text{card}(I)=k} \mathbf{P}(K = I) \leq \sum_{\text{card}(I)=k} \mathbf{P} \left(\bigcap_{j \notin I} A_{I,j} \right),$$

où $A_{I,j}$ est l'événement « il existe $i \in I$ non relié à j ». On a $\mathbf{P}(A_{I,j}) = 1 - 2^{-k}$ pour tout $j \notin I$, et de plus pour chaque I les événements $(A_{I,j})_{j \notin I}$ sont indépendants par le lemme de groupement par paquets, d'où la formule voulue.

3. Il suffit de voir que l'algorithme renvoie une clique de taille au moins $(1 - \varepsilon) \log_2 n$ avec probabilité tendant vers 1. Par la question précédente, la probabilité que ce ne soit pas le cas est majorée par $p := \sum_{k=1}^{(1-\varepsilon) \log_2 n} q_k$ avec $q_k = \binom{n}{k} (1 - 2^{-k})^{n-k}$. Écrivons $k = (1 - \alpha) \log_2 n$ avec $\alpha \geq \varepsilon$. Un petit calcul donne alors que pour n assez grand

$$(1 - 2^{-k})^{n-k} \leq 2e^{-n^\alpha}, \quad \binom{n}{k} \leq e^{n^\alpha/2}$$

et donc chaque q_k est majoré par $2e^{-n^\varepsilon/2}$, et $p \leq 2 \log_2 n e^{-n^\varepsilon/2}$ tend vers 0.

Exercice 7

On partitionne F au hasard en décidant indépendamment et uniformément si chaque $x \in F$ est dans F_1 ou F_2 . Pour $i \in I$, soit E_i l'événement $\{A_i \cap F_1 = \emptyset\} \cup \{A_i \cap F_2 = \emptyset\}$. Les hypothèses impliquent que chaque événement E_i est indépendant de tous les autres E_j sauf au plus $2^k/8$ d'entre eux; autrement dit le graphe d'indépendance sous-jacent a degré $\leq 2^k/8 =: d$. Par ailleurs, $\mathbf{P}(E_i) \leq 2 \cdot 2^{-k} =: p$. Comme $4dp = 1$, on peut conclure par le lemme local de Lovász.