

# Examen du cours de Probabilités

Mardi 7 Janvier 2020 (8h30-11h30)

Polycopié et notes de cours autorisés. Tout objet électronique est interdit.

**Barème indicatif.** L'ensemble de l'examen sera noté sur un barème entre 25 et 30 points, et les points seront approximativement répartis de la façon suivante : 1/3 pour l'exercice 1, 1/6 pour l'exercice 2 et 1/2 pour le problème. Il n'est donc pas nécessaire de tout faire pour avoir 20.

EXERCICE 1. Soit  $(X_i)_{i \geq 1}$  une suite i.i.d. de variables aléatoires suivant la loi uniforme sur  $[-1, 1]$ .

1. Montrer que  $e^{X_1}$  est intégrable et de carré intégrable. Calculer explicitement  $m = \mathbb{E}[e^{X_1}]$  et  $\sigma^2 = \mathbf{Var}[e^{X_1}]$  en fonction de la constante  $e$ .
2. Calculer  $\tilde{\sigma}^2 = \mathbf{Var}[e^{X_1} - X_1]$  et montrer que  $\tilde{\sigma} < \sigma$ .

On cherche à calculer  $m$  par la méthode de Monte-Carlo. On pose  $M_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e^{X_i}$  et  $\tilde{M}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (e^{X_i} - X_i)$ .

3. Montrer que  $M_n$  converge vers  $m$  en un sens à préciser, puis donner le comportement asymptotique de  $\sqrt{n}(M_n - m)$ .
4. Construire, lorsque  $n$  est grand, un intervalle de confiance à 95% pour  $m$ , exprimé à l'aide de  $M_n$  et  $\sigma$ .
5. Donner le comportement asymptotique de  $\tilde{M}_n$  puis de  $\sqrt{n}(\tilde{M}_n - m)$ . Construire un intervalle de confiance à 95% pour  $m$ , exprimé à l'aide de  $\tilde{M}_n$  et  $\tilde{\sigma}$ . Pour une valeur de  $n$  donnée, cet intervalle est-il plus précis que le précédent ?
6. On pose  $\tilde{V}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (e^{X_i} - X_i)^2 - \tilde{M}_n^2$ . Donner le comportement asymptotique de  $\tilde{V}_n$ , puis de  $\sqrt{\frac{n}{\tilde{V}_n}}(\tilde{M}_n - m)$ . Construire un intervalle de confiance à 95% pour  $m$ , exprimé à l'aide de  $\tilde{M}_n$  et  $\tilde{V}_n$ .
7. Comment s'appelle la méthode de réduction de variance utilisée dans cette exercice ? Cette méthode pourrait elle donner un estimateur de  $m$  meilleur que  $M_n$  ou  $\tilde{M}_n$  ?

\*\*\*

EXERCICE 2.

Soit  $X$  une variable aléatoire positive à densité  $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  et  $V \sim \beta(2, 2)$  une variable aléatoire de densité  $\mathbf{1}_{[0,1]}(x)6x(1-x)$ , indépendante de  $X$ . On pose  $Y = VX$  et  $Z = (1-V)X$ .

1. Calculer la loi de  $1 - V$ . Montrer alors que  $Y$  et  $Z$  ont même loi.
2. Calculer la loi de  $Y$  (montrer qu'il s'agit d'une loi à densité, et exprimer la densité de  $Y$  en fonction de  $p$ ).
3. Calculer la loi de  $(Y, Z)$ , puis retrouver la loi obtenue à la question précédente. Préciser la loi de  $(Y, Z)$  lorsque  $X \sim \Gamma(4, \theta)$ .

\*\*\*

PROBLÈME. (PROCESSUS DES RECORDS) On considère  $(X_i)_{i \geq 0}$  une suite i.i.d. de variables aléatoires réelles, et on note  $F$  la fonction de répartition de  $X_1$ . On s'intéresse au processus des records  $(R_n, n \geq 0)$  et des instants de records  $(L_n, n \geq 0)$  définis par :

$$L_0 = 0, R_0 = X_0, L_n = \inf\{j > L_{n-1} : X_j > R_{n-1}\}, R_n = X_{L_n}.$$

Ainsi,  $R_n$  est la valeur du  $(n + 1)$ -ème record observé et  $L_n + 1$  est le nombre de réalisations qu'il a fallu pour atteindre ce record. L'objectif de cette partie est d'étudier la loi de  $R_n$  et son comportement lorsque  $n \rightarrow +\infty$ .

**Première partie.** Dans toute cette partie, on suppose  $X_i \sim \mathcal{U}([0, 1])$ . Soient  $U \sim \mathcal{U}([0, 1])$  une variable aléatoire indépendante de  $Z$  qui suit une loi de densité  $q(z)$  telle que  $q(z) > 0$  si  $z \in ]0, 1[$  et  $q(z) = 0$  si  $z \notin ]0, 1[$ . On suppose  $Z$  indépendante de  $(X_i)_{i \geq 1}$ .

1. Soit  $x \in ]0, 1[$ . Donner la loi de  $V(x) = x + (1 - x)U$ .
2. Calculer la loi jointe de  $(Z, V(Z))$ , puis calculer exprimer la densité  $q'$  de la loi de  $Z' = V(Z)$  à l'aide de la fonction  $q$ .  $Z$  et  $Z'$  sont elles indépendantes ?
3. Pour  $x \in ]0, 1[$ , on définit  $T(x) = \inf\{j \in \mathbb{N}^*, X_j > x\}$ . Donner sans calcul la loi de  $T(x)$ . Pour  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  bornée mesurable, montrer que

$$f(Z, X_{T(Z)}) = \mathbf{1}_{X_1 > Z} f(Z, X_1) + \sum_{n=2}^{\infty} \mathbf{1}_{X_1 \leq Z, \dots, X_{n-1} \leq Z, X_n > Z} f(Z, X_n).$$

En déduire que  $(Z, X_{T(Z)})$  suit la même loi que  $(Z, V(Z))$ .

4. On admet que  $R_n$  et  $(X_{L_n+j}, j \geq 1)$  sont indépendantes. En déduire que  $(R_n, R_{n+1})$  et  $(R_n, V(R_n))$  ont même loi. En déduire que  $R_n$  suit la loi de densité  $q_n$ , où

$$q_n(z) = \frac{(-\log(1 - z))^n}{n!}, \quad z \in ]0, 1[, \quad \text{et } q_n(z) = 0 \text{ si } z \notin ]0, 1[. \quad (1)$$

**Deuxième partie.** On suppose toujours  $X_i \sim \mathcal{U}([0, 1])$ , et on s'intéresse au comportement asymptotique de la suite  $(R_n)_{n \geq 1}$ . Cette partie et la suivante sont indépendantes de la première partie, on aura uniquement à utiliser la formule (1) que l'on pourra admettre.

5. Montrer que pour  $x \in ]0, 1[$ ,  $\mathbb{P}(R_n \leq x) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$ .
6. En déduire que  $R_n$  converge en probabilité vers une limite à préciser, puis montrer que  $R_n$  converge presque sûrement vers cette limite.
7. Calculer la loi de  $-\log(1 - R_n)$ , et reconnaître cette loi. En déduire que  $-\log(1 - R_n)$  a même loi que  $E_1 + \dots + E_{n+1}$ , où  $(E_i)_{i \geq 1}$  est une suite i.i.d. de variables aléatoires exponentielles de paramètre 1.
8. A l'aide de la question précédente, montrer que  $\frac{-\log(1 - R_n)}{n}$  converge en probabilité vers 1, et donner le comportement asymptotique de  $\sqrt{n}(\frac{-\log(1 - R_n)}{n} - 1)$ .

**Troisième partie.** On suppose désormais que  $X_i$  suit une loi de densité  $p$  continue sur  $[a, b]$  (avec  $a < b$ ) et telle que  $p(z) > 0$  pour  $z \in [a, b]$  et  $p(z) = 0$  pour  $z \notin [a, b]$ . On note  $F$  la fonction de répartition de  $X_i$ .

9. Montrer que  $F : [a, b] \rightarrow [0, 1]$  est strictement croissante et bijective. (On pourra utiliser ensuite  $F^{-1} : [0, 1] \rightarrow [a, b]$  la fonction réciproque). Exprimer  $F(R_n)$  et  $L_n$  à l'aide de  $\tilde{R}_n$  et  $\tilde{L}_n$ , où  $\tilde{L}_0 = 0$ ,  $\tilde{R}_0 = F(X_0)$ ,  $\tilde{L}_n = \inf\{j > \tilde{L}_{n-1} : F(X_j) > R_{n-1}\}$ ,  $\tilde{R}_n = X_{\tilde{L}_n}$ .
10. Calculer la loi de  $F(X_i)$ . En déduire la loi de  $F(R_n)$  puis calculer la densité de  $R_n$ .
11. Justifier que pour  $n$  grand,  $\mathbb{P}(\sqrt{n}(\frac{-\log(1 - F(R_n))}{n} - 1) \geq -1, 96) \approx 97, 5\%$ .

Application : le record du monde de saut en longueur féminin (actuellement de 7,52m et détenu par Galina Chistyakova depuis le 11 juin 1988) a été amélioré 36 fois depuis que l'IAAF enregistre les records d'athlétisme (source : Wikipedia). On donne  $\exp(-36 + 1, 96 \times 6) \approx 3 \times 10^{-11}$ . Donner, avec une confiance de 97,5% un majorant de la probabilité que le prochain saut lors d'une compétition officielle soit un record du monde ? Commenter.

## Corrigé

### EXERCICE 1.

1. La variable aléatoire  $e^{X_1}$  est bornée ( $|e^{X_i}| \leq e$ ), elle est donc intégrable et de carré intégrable. On a  $m = \mathbb{E}[e^{X_1}] = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 e^x dx = \frac{1}{2}(e - e^{-1})$  et  $\mathbb{E}[e^{2X_1}] = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 e^{2x} dx = \frac{1}{4}(e^2 - e^{-2})$ , ce qui donne  $\sigma^2 = \frac{1}{4}(e^2 - e^{-2} - e^2 - e^{-2} + 2) = \frac{1}{2}(1 - e^{-2})$ .

2. On a  $\mathbb{E}[e^{X_1} - X_1] = m - \mathbb{E}[X_1] = m$  et

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[(e^{X_1} - X_1)^2] &= \mathbb{E}[e^{2X_1}] - 2\mathbb{E}[X_1 e^{X_1}] + \mathbb{E}[X_1^2] \\ &= \frac{1}{4}(e^2 - e^{-2}) - \int_{-1}^1 x e^x dx + \frac{1}{2} \int_{-1}^1 x^2 dx \\ &= \frac{1}{4}(e^2 - e^{-2}) - 2e^{-1} + \frac{1}{3}, \end{aligned}$$

ce qui donne  $\tilde{\sigma}^2 = \frac{1}{2}(1 - e^{-2}) - 2e^{-1} + \frac{1}{3}$ . On a clairement  $\frac{1}{3} - 2e^{-1} < 0$  et donc  $\tilde{\sigma} < \sigma$ .

3. Comme  $e^{X_1}$  est intégrable, on peut appliquer la loi forte des grands nombres et ainsi  $M_n$  converge presque sûrement vers  $m$ . Comme  $e^{X_1}$  est de carré intégrable, le théorème de la limite centrale assure que  $\sqrt{n}(M_n - m)$  converge en loi vers  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ .

4. On a  $\mathbb{P}(|\sqrt{n}(M_n - m)| \leq 1,96\sigma) \approx 95/100$  et ainsi  $[M_n - \frac{1,96}{\sqrt{n}}\sigma, M_n + \frac{1,96}{\sqrt{n}}\sigma]$  est un intervalle de confiance à 95% pour  $m$ .

5. Par la loi forte des grands nombres,  $M_n$  converge presque sûrement vers  $\mathbb{E}[e^{X_1} - X_1] = m$  et le théorème de la limite centrale donne la convergence en loi de  $\sqrt{n}(\tilde{M}_n - m)$  vers  $\mathcal{N}(0, \tilde{\sigma}^2)$ . Ainsi,  $[M_n - \frac{1,96}{\sqrt{n}}\tilde{\sigma}, M_n + \frac{1,96}{\sqrt{n}}\tilde{\sigma}]$  est un intervalle de confiance à 95% pour  $m$ . Comme  $\tilde{\sigma} < \sigma$ , cet intervalle a une largeur plus petite et est donc plus précis que l'intervalle de confiance obtenu à la question précédente.

6. La variable aléatoire  $(e^{X_1} - X_1)^2$  et donc  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (e^{X_i} - X_i)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mathbb{E}[(e^{X_1} - X_1)^2]$  p.s., par la loi forte des grands nombres. Comme  $\tilde{M}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} m$  p.s., il vient que  $\tilde{V}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \tilde{\sigma}^2$  p.s. Ensuite, le théorème de Slutsky assure la convergence en loi de  $(\tilde{V}_n, \sqrt{n}(\tilde{M}_n - m))$  vers  $(\tilde{\sigma}^2, \tilde{G})$ , où  $\tilde{G} \sim \mathcal{N}(0, \tilde{\sigma}^2)$ . Enfin, la continuité de  $(x, y) \in \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R} \mapsto y/\sqrt{x}$  donne la convergence en loi de  $\sqrt{\frac{n}{\tilde{V}_n}}(\tilde{M}_n - m)$  vers  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Ainsi,  $[M_n - \frac{1,96}{\sqrt{n}}\sqrt{\tilde{V}_n}, M_n + \frac{1,96}{\sqrt{n}}\sqrt{\tilde{V}_n}]$  est un intervalle de confiance à 95% pour  $m$ .

7. La méthode de réduction de variance utilisée est la technique de variable de contrôle. On pourrait obtenir un meilleur estimateur de  $m$  que  $M_n$  ou  $\tilde{M}_n$  en prenant  $M_n^\lambda = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e^{X_i} + \lambda X_i$ , et en optimisant  $\lambda \in \mathbb{R}$ .  $M_n$  correspond à  $\lambda = 0$  et  $\tilde{M}_n$  à  $\lambda = -1$ . Précisément, la loi forte des grands nombre donne  $M_n^\lambda \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} m$  p.s., et le théorème de la limite centrale donne la convergence en loi de  $\sqrt{n}(M_n^\lambda - m)$  vers  $\mathcal{N}(0, \sigma_\lambda^2)$ , où  $\sigma_\lambda^2 = \mathbf{Var}(e^{X_1} + \lambda X_1) = \sigma^2 + 2\lambda \mathbf{Cov}(e^{X_1}, X_1) + \lambda^2 \mathbf{Var}(X_1) = \sigma^2 + 2\lambda e^{-1} + \frac{1}{3}\lambda^2$ . Le choix de  $\lambda$  qui minimise la variance est  $-\frac{\mathbf{Cov}(e^{X_1}, X_1)}{\mathbf{Var}(X_1)} = -3e^{-1}$ . Dans les cas où l'on ne sait pas calculer explicitement le  $\lambda$  optimal, il faut également l'estimer. Ici  $\hat{\lambda}_n = -\frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e^{X_i} X_i}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2}$  converge p.s. vers  $-\frac{\mathbf{Cov}(e^{X_1}, X_1)}{\mathbf{Var}(X_1)}$

\*\*\*

EXERCICE 2.

1. La variable aléatoire  $1 - V$  suit également une loi  $\beta(2, 2)$  et est indépendante de  $X$ . Ainsi,  $(1 - V, X)$  a même loi que  $(V, X)$  et donc  $(1 - V)X$  suit la même loi que  $VX$ .
2. Par indépendance, le vecteur aléatoire  $(V, X)$  a pour densité  $\mathbf{1}_{[0,1]}(v)6v(1-v)p(x)$ . Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction bornée mesurable. On a, grâce au théorème de Fubini,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[f(VX)] &= \int_0^\infty \left( \int_0^1 f(vx)6v(1-v)du \right) p(x)dx = \int_0^\infty \int_0^x f(y) \frac{6y(x-y)}{x^3} dy p(x)dx \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty \mathbf{1}_{y < x} \frac{6y(x-y)}{x^3} f(y) \frac{p(x)}{x} dx dy = \int_0^\infty f(y) \left( \int_y^\infty \frac{6y(x-y)p(x)}{x^3} dx \right) dy. \end{aligned}$$

Donc  $Y$  suit la loi de densité  $\mathbf{1}_{y>0} \int_y^\infty \frac{6y(x-y)p(x)}{x^3} dx$ .

3. On pose  $\phi(v, x) = (vx, (1-v)x)$ . C'est un  $C^1$ -difféomorphisme de  $]0, 1[ \times \mathbb{R}_+^*$  dans  $\mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$ , de réciproque  $\phi^{-1}(y, z) = (\frac{y}{y+z}, y+z)$ . On vérifie en effet facilement que  $\phi(]0, 1[ \times \mathbb{R}_+^*) \subset \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$  et  $\phi^{-1}(\mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*) \subset ]0, 1[ \times \mathbb{R}_+^*$ . On a

$$\text{Jac}\phi^{-1}(y, z) = \det \begin{pmatrix} \frac{z}{(y+z)^2} & -\frac{y}{(y+z)^2} \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{y+z}.$$

Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  bornée mesurable. Grâce au théorème de changement de variable, on obtient

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[f(Y, Z)] &= \int_0^\infty \int_0^1 f(\phi(v, x))p(x)6v(1-v)dv dx \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty f(y, z)p(y+z) \frac{6yz}{(y+z)^3} dy dz. \end{aligned}$$

Ainsi,  $(Y, Z)$  suit la loi de densité  $\frac{6yzp(y+z)}{(y+z)^3} \mathbf{1}_{y>0} \mathbf{1}_{z>0}$ . En appliquant la formule des densités marginales, on retrouve que  $Y$  suit la loi de densité  $\mathbf{1}_{y>0} \int_0^\infty \frac{6yzp(y+z)}{(y+z)^3} dz = \mathbf{1}_{y>0} \int_y^\infty \frac{6y(x-y)p(x)}{x^3} dx$ .

Pour  $X \sim \Gamma(4, \theta)$ , on a  $p(x) = \frac{\theta^4}{6} x^3 e^{-\theta x}$  et donc  $(Y, Z)$  suit la loi de densité  $\theta^4 (ye^{-\theta y} \mathbf{1}_{y>0}) \times (ze^{-\theta z} \mathbf{1}_{z>0})$ . Ainsi,  $Y$  et  $Z$  sont indépendantes et suivent la loi  $\Gamma(2, \theta)$ . On retrouve ainsi un résultat du cours.

\*\*\*

PROBLÈME.

1.  $V(x)$  suit la loi  $\mathcal{U}([x, 1])$ .
2. On applique la méthode de la fonction muette. Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  bornée mesurable. On a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[f(Z, V(Z))] &= \int_0^1 \left( \int_0^1 f(z, z + (1-z)u) du \right) q(z) dz \\ &= \int_0^1 \left( \int_0^1 f(z, z + (1-z)u) du \right) q(z) dz \\ &= \int_0^1 \left( \int_z^1 f(z, z') \frac{1}{1-z} dz' \right) q(z) dz = \int_0^1 \int_0^1 f(z, z') \mathbf{1}_{z < z'} \frac{q(z)}{1-z} dz dz' \end{aligned}$$

Ainsi  $(Z, Z')$  suit la loi de densité  $\mathbf{1}_{0 < z < z' < 1} \frac{q(z)}{1-z}$ . Elle ne s'écrit pas sous forme produit donc  $Z$  et  $Z'$  ne sont pas indépendantes. La formule de la densité marginale assure

$$q'(z') = \int_0^1 \mathbf{1}_{z < z'} \frac{q(z)}{1-z} dz = \int_0^{z'} \frac{q(z)}{1-z} dz, \quad z' \in [0, 1].$$

3.  $T(x)$  est l'instant de premier succès et suit une loi géométrique de paramètre  $1-x$ . Par la méthode du rejet,  $X_{T(x)} \sim \mathcal{U}([x, 1])$ . On décompose ensuite selon les événements disjoints :

$$\{T(Z) = n\} = \{Z < X_1\} \cup (\cup_{n \geq 1} \{X_1 \leq Z\} \cap \dots \cap \{X_n \leq Z\} \cap \{Z < X_{n+1}\}),$$

ce qui donne

$$f(Z, X_{T(Z)}) = \mathbf{1}_{X_1 > Z} f(Z, X_1) + \sum_{n=2}^{\infty} \mathbf{1}_{X_1 \leq Z, \dots, X_{n-1} \leq Z, X_n > Z} f(Z, X_n).$$

Par indépendance des  $X_i$  et de  $Z$ , il vient  $\mathbb{E}[\mathbf{1}_{X_1 > Z} f(Z, X_1)] = \int_0^1 \int_0^1 f(z, u) \mathbf{1}_{u > z} q(z) du dz$  et  $\mathbb{E}[\mathbf{1}_{X_1 \leq Z, \dots, X_{n-1} \leq Z, X_n > Z} f(Z, X_n)] = \int_0^1 \dots \int_0^1 f(z, u_n) \mathbf{1}_{u_n > z} q(z) \mathbf{1}_{u_1 \leq z, \dots, u_{n-1} \leq z, u_n > z} du_1 \dots du_n dz = \int_0^1 \int_0^1 f(z, u_n) \mathbf{1}_{u_n > z} q(z) z^{n-1} du_n dz$ . Ainsi, on obtient par le théorème de Fubini

$$\mathbb{E}[f(Z, X_{T(Z)})] = \int_0^1 \int_0^1 f(z, u) \mathbf{1}_{u > z} q(z) \sum_{n=1}^{\infty} z^{n-1} du dz = \int_0^1 \int_0^1 f(z, u) \mathbf{1}_{u > z} \frac{q(z)}{1-z} du dz = \mathbb{E}[f(Z, V(Z))].$$

Cela prouve l'égalité en loi par le théorème de la fonction muette.

4. On a  $L_{n+1} = \inf\{j > L_n : X_j > R_n\} = L_n + \inf\{j \geq 1 : X_{L_n+j} > R_n\}$  et  $R_{n+1} = X_{L_{n+1}}$ . On est donc exactement dans la situation de la question précédente, avec  $Z = R_n$ , ce qui donne l'égalité en loi. On procède ensuite par récurrence. On a clairement  $q_0(z) = \mathbf{1}_{[0,1]}(z)$ . Ce qui prouve la formule pour  $n = 0$ . Ensuite, on a par la question 2  $q_{n+1}(z') = \int_0^{z'} \frac{q_n(z)}{1-z} dz = \int_0^{z'} \frac{(-\log(1-z))^n}{n!(1-z)} dz = \frac{(-\log(1-z'))^{n+1}}{(n+1)!}$ .
5. Pour  $x \in ]0, 1[$ ,  $\mathbb{P}(R_n \leq x) = \int_0^x q_n(z) dz \leq x q_n(x)$  par croissance de la fonction  $q_n$ . Or,  $q_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$  ce qui donne le résultat. Comme  $\mathbb{P}(R_n \leq 1) = 1$ , on en déduit que  $R_n \rightarrow 1$  en probabilité.
6. On a par définition  $R_n < R_{n+1}$ , et donc  $R_n$  converge p.s. car toute suite croissante de réels converge. Comme la convergence p.s. entraîne celle en probabilité, il vient que  $R_n$  converge p.s. vers 1.
7. Soit  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  bornée mesurable. On a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(-\log(1 - R_n))] &= \int_0^1 g(-\log(1 - r)) \frac{(-\log(1 - r))^n}{n!} dr \\ &= \int_0^{\infty} g(x) \frac{x^n}{n!} e^{-x} dx. \end{aligned}$$

Il s'agit de la loi  $\Gamma(n+1, 1)$ . La loi exponentielle est une loi  $\Gamma(1, 1)$ , et un théorème du cours donne la loi de la somme de deux lois gamma indépendantes de même paramètre  $\theta$  : ce théorème assure que  $E_1 + \dots + E_{n+1} \sim \Gamma(n+1, 1)$ .

8. L'égalité en loi donne  $\mathbb{P}(|\frac{-\log(1-R_n)}{n} - 1| \leq \varepsilon) = \mathbb{P}(|\frac{\sum_{i=1}^{n+1} E_i}{n} - 1| \leq \varepsilon)$ . La LFGN assure que  $\frac{\sum_{i=1}^{n+1} E_i}{n}$  converge presque sûrement vers 1 et donc en probabilité. Ainsi,  $\mathbb{P}(|\frac{-\log(1-R_n)}{n} - 1| \leq \varepsilon) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 1$ .

Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue bornée. On a

$$\mathbb{E} \left[ f \left( \sqrt{n} \left( \frac{-\log(1-R_n)}{n} - 1 \right) \right) \right] = \mathbb{E} \left[ f \left( \sqrt{n} \left( \frac{\sum_{i=1}^{n+1} E_i}{n} - 1 \right) \right) \right].$$

Le TCL assure que  $\sqrt{n} \left( \frac{\sum_{i=1}^{n+1} E_i}{n} - 1 \right)$  converge en loi vers  $\mathcal{N}(0, 1)$ , et il en est donc de même pour  $\sqrt{n} \left( \frac{-\log(1-R_n)}{n} - 1 \right)$ .

9. On a  $F(a) = 0$ ,  $F(b) = 1$  et  $F'(z) = p(z) > 0$  pour  $z \in ]a, b[$  :  $F$  est donc continue et strictement croissante sur  $[a, b]$  ce qui donne la bijectivité. Comme  $F$  est strictement croissante, les records de la suite  $(X_i)_{i \geq 0}$  sont ceux de la suite  $(F(X_i))_{i \geq 0}$ , on a donc  $\tilde{L}_n = L_n$  et  $\tilde{R}_n = F(X_{L_n}) = F(R_n)$ .
10. Soit  $u \in ]0, 1[$ .  $\mathbb{P}(F(X_1) \leq u) = \mathbb{P}(X_1 \leq F^{-1}(u)) = F(F^{-1}(u)) = u$ . Donc  $F(X_i)$  suit la loi uniforme sur  $[0, 1]$ .

Grâce à la question, précédente,  $F(R_n) = \tilde{R}_n$  suit la loi de densité  $q_n$  donnée par (1). On utilise alors le théorème de la fonction muette. Pour  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  bornée mesurable, on a

$$\mathbb{E}[f(R_n)] = \mathbb{E}[f(F^{-1}(\tilde{R}_n))] = \int_0^1 f(F^{-1}(x))q_n(x)dx = \int_a^b f(y)q_n(F(y))p(y)dy,$$

et donc  $R_n$  suit la loi de densité  $\mathbf{1}_{[a,b]}(y) \frac{(-\log(1-F(y)))^n}{n!} p(y)$ .

11. D'après la question 8, on sait que pour  $n$  grand,  $\sqrt{n} \left( \frac{-\log(1-F(R_n))}{n} - 1 \right) \approx \mathcal{N}(0, 1)$ , ce qui donne  $\mathbb{P}(\sqrt{n} \left( \frac{-\log(1-F(R_n))}{n} - 1 \right) \geq -1,96) \approx 97,5/100$ . Cela donne  $\mathbb{P}(F(R_n) \in [1 - e^{-n+1,96\sqrt{n}}, 1]) \approx 97,5/100$ . Ainsi, avec probabilité 97,5%, la probabilité que le prochain saut soit améliore le record du monde est de  $3 \times 10^{-11}$ . Cette probabilité est très faible, mais notre approche ne dit rien sur ce qui se passe sur les 2,5% restants. On peut être tenté de chercher à rapprocher (voire égaliser) les deux probabilités, par exemple  $\mathbb{P}(G \leq -4) \approx 3 \times 10^{-5}$  et  $e^{-36+4\sqrt{36}} \approx 6 \times 10^{-6}$ , ce qui nous dit qu'avec une confiance de 99,997%, la probabilité que le prochain saut améliore le record du monde est de  $6 \times 10^{-6}$ . Enfin, on peut aussi discuter de l'hypothèses i.i.d. de la suite  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  : souvent, les records sont battus par le détenteur du record, ou peuvent être dus à des changements de technique ou de matériels.