

TD3 : Variables aléatoires et leurs lois

Exercice 1. [Début en douceur] Soit $(E, \mathcal{E}, \mathbf{P})$ un espace de probabilité.

- a) Grâce au théorème de convergence monotone, montrer que si (X_n) est une suite de variables aléatoires positives, on a $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbf{E}(X_n) = \mathbf{E} \left(\sum_{n \in \mathbb{N}} X_n \right)$.
- b) Grâce au théorème de convergence dominé, montrer que si (X_n) est une suite de variables aléatoires, on a

$$\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbf{E}(|X_n|) < \infty \quad \Rightarrow \quad \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbf{E}(X_n) = \mathbf{E} \left(\sum_{n \in \mathbb{N}} X_n \right).$$

- c) Calculer l'intégrale $\int_0^1 \frac{-\ln x}{1-x^2} dx$.

Solution de l'exercice 1.

- a) On observe que pour tout $n \in \mathbb{N}$, on a $\mathbf{E}(\sum_{j=1}^n X_j) = \sum_{j=1}^n \mathbf{E}(X_j)$. De plus, la suite $(\sum_{j=1}^n X_j)$ est croissante, par conséquent

$$\mathbf{E} \left(\sum_{n=1}^{\infty} X_n \right) = \mathbf{E} \left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^n X_j \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{E} \left(\sum_{j=1}^n X_j \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^n \mathbf{E}(X_j) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbf{E}(X_n).$$

- b) Grâce à la question précédente, on a

$$\mathbf{E} \left(\sum_{j=1}^{\infty} |X_j| \right) = \sum_{j=1}^{\infty} \mathbf{E}(|X_j|) < \infty;$$

donc $Z = \sum_{j=1}^{\infty} |X_j|$ est une variable aléatoire intégrable, donc finie p.s. On en déduit que $\sum_{j=1}^n X_j$ converge presque sûrement, et de plus

$$\sup_{n \in \mathbb{N}} \left| \sum_{j=1}^n X_j \right| \leq Z,$$

par conséquent on peut appliquer le théorème de convergence dominée, qui montre que

$$\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbf{E}(X_n) = \mathbf{E} \left(\sum_{n \in \mathbb{N}} X_n \right).$$

- c) On fixe l'espace de probabilité $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$ et on pose $X_n : \omega \in [0, 1] \mapsto -\omega^{2n} \ln \omega$. Grâce à la question a), on a

$$\int_0^1 \frac{-\ln x}{1-x^2} dx = \int_0^1 \sum_{n \geq 0} -x^{2n} \ln(x) dx = \mathbf{E} \left(\sum_{n \geq 0} X_n \right) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbf{E}(X_n).$$

Par intégration par parties, on a $\mathbf{E}(X_n) = \frac{1}{(n+1)^2}$, on obtient donc $\int_0^1 \frac{-\ln x}{1-x^2} dx = \frac{\pi^2}{6}$.

Exercice 2. [Une formule d'espérance]

- Soit X une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N} , montrer que $\mathbf{E}(X) = \sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(X \geq n)$.
- Soit Y une variable aléatoire à valeurs dans $[0, \infty)$, montrer que $\mathbf{E}(Y) = \int_0^\infty \mathbf{P}(Y > t) dt$.
- Plus généralement, montrer que si g est une fonction croissante de classe \mathcal{C}^1 vérifiant $g(0) = 0$, montrer que $\mathbf{E}(g(Y)) = \int_0^\infty g'(t) \mathbf{P}(Y > t) dt$.

Solution de l'exercice 2. Il s'agit d'applications de la formule de Fubini-Tonelli, en effet

- $\mathbf{E}(X) = \mathbf{E}\left(\sum_{j=1}^\infty \mathbb{1}_{\{j \leq X\}}\right) = \sum_{j=1}^\infty \mathbf{E}(\mathbb{1}_{\{j \leq X\}}) = \sum_{j=1}^\infty \mathbf{P}(X \geq j)$.
- $\mathbf{E}(Y) = \mathbf{E}\left(\int_0^\infty \mathbb{1}_{\{t < Y\}} dt\right) = \int_0^\infty \mathbf{P}(Y > t) dt$.
- $\mathbf{E}(g(Y)) = \mathbf{E}\left(\int_0^\infty g'(t) \mathbb{1}_{\{t < Y\}} dt\right) = \int_0^\infty g'(t) \mathbf{P}(Y > t) dt$.

Exercice 3. [Inégalité de Markov] Soit X une variable aléatoire positive et $a > 0$.

- Montrer que $\mathbf{P}(X \geq a) \leq \mathbf{E}(X)/a$ pour tout $a > 0$.
- En déduire que si $\mathbf{E}(X) = 0$ alors $X = 0$ p.s.
- En déduire que si $\mathbf{E}(X) < \infty$ alors $X < \infty$ p.s.

Solution de l'exercice 3.

- On a $X \geq a \mathbb{1}_{\{X \geq a\}}$, par conséquent $\mathbf{E}(X) \geq \mathbf{E}(a \mathbb{1}_{\{X \geq a\}}) = a \mathbf{P}(X \geq a)$.
- On a $\mathbf{P}(X > 0) = \mathbf{P}\left(\bigcap_{n \geq 1} \{X > \frac{1}{n}\}\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(X > 1/n) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} n \mathbf{E}(X) = 0$.
- On a $\mathbf{P}(X = \infty) = \mathbf{P}\left(\bigcap_{n \geq 1} \{X > n\}\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(X > n) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{E}(X)/n = 0$.

Exercice 4. Sur un espace de probabilité $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$, on se donne une variable aléatoire N à valeurs dans \mathbb{R} de loi $(\sqrt{2\pi})^{-1} e^{-x^2/2} dx$. Calculer la loi de la variable aléatoire $1/N^2$.

Solution de l'exercice 4. Soit $F : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+$ une fonction borélienne. On a par symétrie

$$\mathbf{E}(F(N^{-2})) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} F\left(\frac{1}{x^2}\right) e^{-x^2/2} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}_+^*} F\left(\frac{1}{x^2}\right) e^{-x^2/2} dx.$$

Et $x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto x^{-2} \in \mathbb{R}_+^*$ est un C^1 difféomorphisme de Jacobien $-2x^{-3}$ donc d'après la formule du changement de variables, on a

$$\int_{\mathbb{R}_+^*} F\left(\frac{1}{x^2}\right) e^{-x^2/2} dx = \int_{\mathbb{R}_+^*} F(u) e^{-1/(2u)} (2u^{3/2})^{-1} du.$$

Donc la loi de $1/N^2$ est $\frac{1}{\sqrt{2\pi u^3}} e^{-1/(2u)} \mathbb{1}_{\{u > 0\}} du$.

Exercice 5. [Le retour de Borel-Cantelli] Soit $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$ un espace de probabilité et $(A_n, n \geq 1)$ une suite d'événements de \mathcal{F} .

- Montrer que si $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(A_n) < \infty$ alors $\mathbf{P}(\limsup A_n) = 0$.
- Montrer que si (A_n) est une suite de variables indépendantes avec $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(A_n) = \infty$, alors $\mathbf{P}(\limsup A_n) = 1$. On pourra calculer $\mathbf{P}(\bigcap_{j \geq n} A_j^c)$.

- c) Soit $\alpha \in (0, 1]$ et (Z_n) une suite de variables aléatoires indépendantes telles que Z_n est de loi de Bernoulli de paramètre $n^{-\alpha}$. Montrer que $Z_n \rightarrow 0$ dans L^1 , mais que $Z_n \not\rightarrow 0$ p.s.
- d) Soit (X_n) une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées, avec $\mathbf{E}(|X_1|) = +\infty$.
- Montrer que $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(|X_1| \geq n) = \infty$.
 - En déduire que $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n|}{n} = \infty$.
 - On pose $S_n = X_1 + \dots + X_n$. Conclure que S_n/n diverge p.s.

Solution de l'exercice 5.

- a) C'est le lemme de Borel-Cantelli, on pose $N = \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{1}_{A_n}$, qui est une variable aléatoire intégrable ($\mathbf{E}(N) = \sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(A_n) < \infty$), donc est finie presque sûrement. Par conséquent $\mathbf{P}(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n) = \mathbf{P}(N = \infty) = 0$.
- b) Par indépendance, on a

$$\mathbf{P}(\cap_{j=n}^{\infty} A_j^c) = \prod_{j=n}^{\infty} \mathbf{P}(A_j^c) = 0,$$

car $\sum_{j=n}^{\infty} -\log \mathbf{P}(A_j^c) = \infty$. On obtient donc

$$\mathbf{P}(\cup_{n \in \mathbb{N}} \cap_{j \geq n} A_j^c) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(\cap_{j \geq n} A_j^c) = 0,$$

dès lors $\mathbf{P}(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n) = 1 - \mathbf{P}(\liminf_{n \rightarrow \infty} A_n^c) = 1$.

- c) On observe aisément que $\mathbf{E}(Z_n) = n^{-\alpha} \rightarrow 0$, donc $Z_n \rightarrow 0$ dans L^1 . En revanche, grâce au lemme de Borel-Cantelli, on a

$$\mathbf{P}(\limsup_{n \rightarrow \infty} Z_n = 1) = \mathbf{P}(\limsup_{n \rightarrow \infty} \{Z_n = 1\}) = 1,$$

puisque $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(Z_n = 1) = \infty$.

- d) i) On observe que $|X_1| \leq \sum_{j=0}^{\infty} \mathbb{1}_{\{j \leq |X_1|\}}$, donc par théorème de Fubini-Tonelli,

$$\mathbf{E}(|X_1|) \leq \sum_{j=0}^{\infty} \mathbf{P}(|X_1| \geq j).$$

On conclut que $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(|X_1| \geq n) = \infty$.

- On utilise à nouveau le lemme de Borel-Cantelli, on a $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(|X_n|/n \geq A) = \infty$ p.s. par conséquent $\limsup_{n \rightarrow \infty} |X_n|/n = \infty$.
- C'est immédiat.

Exercice 6. Sur un espace de probabilité $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$, on se donne (X, Y) une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{R}^2 .

- On suppose que la loi de (X, Y) est $\lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^2}(x, y) dx dy$. Déterminer la loi de la variable aléatoire $U = \min(X, Y)$.
- On suppose que la loi de (X, Y) est $\frac{1}{4\pi} e^{-x/2} \mathbb{1}_{\{x \geq 0\}} \mathbb{1}_{[0, 2\pi]}(y) dx dy$. Déterminer la loi de la variable aléatoire $(\sqrt{X} \cos(Y), \sqrt{X} \sin(Y))$.

- c) On suppose que la loi de (X, Y) est $\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy$. Calculer la loi de la variable aléatoire réelle $\frac{X}{Y}$.

Solution de l'exercice 6.

- a) Soit $F : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+$ une fonction borélienne. On a, en utilisant le théorème de Fubini-Tonelli,

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(F(U)) &= \lambda\mu \int_{\mathbb{R}_+^2} F(\min(x, y)) e^{-(\lambda x + \mu y)} dx dy \\ &= \lambda\mu \int_{\{0 \leq x \leq y\}} F(x) e^{-(\lambda x + \mu y)} dx dy + \lambda\mu \int_{\{0 \leq y \leq x\}} F(y) e^{-(\lambda x + \mu y)} dx dy \\ &= \lambda \int_0^\infty F(x) e^{-\lambda x} \left(\int_x^\infty \mu e^{-\mu y} dy \right) dx + \mu \int_0^\infty F(x) e^{-\mu x} \left(\int_x^\infty \lambda e^{-\lambda y} dy \right) dx \\ &= (\lambda + \mu) \int_0^\infty F(x) e^{-(\lambda + \mu)x} dx. \end{aligned}$$

La variable aléatoire U est donc exponentielle de paramètre $\lambda + \mu$.

- b) Soit $F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$ une fonction borélienne. On a

$$\begin{aligned} \mathbf{E} \left(F \left(\sqrt{X} \cos(Y), \sqrt{X} \sin(Y) \right) \right) &= \frac{1}{4\pi} \int_0^\infty \int_0^{2\pi} f(\sqrt{x} \cos(y), \sqrt{x} \sin(y)) e^{-x^2} dx dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^\infty \int_0^{2\pi} f(x \cos(y), x \sin(y)) e^{-x^2/2} x dx dy, \end{aligned}$$

d'après la formule du changement de variables utilisée avec le C^1 -difféomorphisme suivant : $(x, y) \in \mathbb{R}_+^* \times [0, 2\pi] \mapsto (\sqrt{x} \cos(y), \sqrt{x} \sin(y)) \in \mathbb{R}_+^* \times [0, 2\pi]$. Puis d'après la formule du passage en coordonnées polaires, on a

$$\frac{1}{2\pi} \int_0^\infty \int_0^{2\pi} f(x \cos(y), x \sin(y)) e^{-x^2/2} x dx dy = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} f(u, v) e^{-(u^2+v^2)/2} du dv.$$

La loi de $(\sqrt{X} \cos(Y), \sqrt{X} \sin(Y))$ est donc $(2\pi)^{-1} e^{-(u^2+v^2)/2} du dv$.

- c) Soit $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_+$ borélienne. On a

$$\mathbf{E} \left(g \left(\frac{X}{Y} \right) \right) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}^2} g \left(\frac{x}{y} \right) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy.$$

Et $(x, y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^* \mapsto (x/y, y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^*$ est un C^1 -difféomorphisme de jacobien y^{-1} . Donc d'après la formule de changements de variables puis le théorème de Fubini-Tonelli, on a

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}^2} g \left(\frac{x}{y} \right) e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy &= \int_{\mathbb{R}^2} g \left(\frac{x}{y} \right) |y| e^{-\frac{y^2}{2} \left(\frac{x^2}{y^2} + 1 \right)} |y|^{-1} dx dy = \int_{\mathbb{R}^2} g(u) |v| e^{-\frac{v^2}{2} (u^2+1)} du dv \\ &= \int_{\mathbb{R}} g(u) \left(\int_{\mathbb{R}} |v| e^{-\frac{v^2}{2} (u^2+1)} dv \right) du = 2 \int_{\mathbb{R}} g(u) \frac{1}{u^2 + 1} du. \end{aligned}$$

Donc

$$\mathbf{E} \left(g \left(\frac{X}{Y} \right) \right) = \frac{1}{\pi} \int_{\mathbb{R}} g(u) \frac{1}{u^2 + 1} du,$$

la loi de X/Y est la loi de Cauchy, c'est-à-dire la loi de densité $(\pi(1+x^2))^{-1}$ par rapport à la mesure de Lebesgue.

Exercice 7. [Lois exponentielles] Soit $(X_n, n \geq 1)$ une suite de v.a. i. i.d. de loi exponentielle de paramètre 1.

- Montrer que $\limsup_{n \rightarrow \infty} X_n / \ln(n) = 1$ p.s.
- On pose $Z_n = \max(X_1, \dots, X_n) / \ln(n)$, montrer que $\liminf_{n \rightarrow \infty} Z_n \geq 1$ p.s.
- En déduire que $\lim_{n \rightarrow \infty} Z_n = 1$ p.s.

Solution de l'exercice 7.

- Pour tout $\epsilon > 0$, on a $\mathbf{P}(X_n > (1 + \epsilon) \log n) = n^{-(1+\epsilon)}$. On applique le lemme de Borel-Cantelli en utilisant $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(X_n / \log n > 1 + \epsilon) < \infty$, donc

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} \leq 1 + \epsilon \quad \text{p.s.}$$

De la même façon, pour tout $\epsilon \in (0, 1)$ on a $\mathbf{P}(X_n > (1 - \epsilon) \log n) = n^{-(1-\epsilon)}$ donc $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(X_n / \log n > 1 - \epsilon) = \infty$, par conséquent

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} \geq 1 - \epsilon \quad \text{p.s.}$$

En passant à la limite $\epsilon \rightarrow 0$, on obtient $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} = 1$ p.s.

- On calcule

$$\mathbf{P}(Z_n \leq (1 - \epsilon) \log n) = \mathbf{P}(X_1 \leq (1 - \epsilon) \log n)^n = \left(1 - \frac{1}{n^{1-\epsilon}}\right)^n \leq e^{-n^\epsilon}.$$

On a $\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(Z_n \leq (1 - \epsilon) \log n) < \infty$, on obtient donc

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} Z_n / \log n \geq 1 \quad \text{p.s.}$$

- Supposons par l'absurde que $\liminf_{n \rightarrow \infty} Z_n / \log(n) > 1 + \delta$ avec probabilité positive. Il existerait alors une sous-suite n_k telle que $Z_{n_k} / \log(n_k) \rightarrow \rho$, avec $\rho > 1$. En utilisant la croissance de Z_n , on en déduit qu'il existerait une suite $m_k \leq n_k$ croissant vers l'infini telle que $\liminf_{k \rightarrow \infty} X_{m_k} / \log(m_k) > \rho$, ce qui est en contradiction avec la question a).

Exercice 8. On définit sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$ des variables aléatoires U_1, \dots, U_n indépendantes et de loi uniforme sur $\{1, 2, \dots, p\}$.

- Trouver la loi de $M_n = \max_{1 \leq k \leq n} U_k$.
- Montrer que $\lim_{p \rightarrow \infty} \frac{\mathbf{E}[M_n]}{p} = \frac{n}{n+1}$.

Solution de l'exercice 8.

- Pour tout $k \in \{1, \dots, p\}$, on a,

$$\mathbf{P}(M_n \leq k) = \mathbf{P}(U_1 \leq k, \dots, U_n \leq k) = \mathbf{P}(U_1 \leq k) \dots \mathbf{P}(U_n \leq k) = \mathbf{P}(U_1 \leq k)^n = \left(\frac{k}{p}\right)^n.$$

On en déduit la loi de M_n :

$$\mathbf{P}(M_n = k) = \mathbf{P}(M_n \leq k) - \mathbf{P}(M_n \leq k - 1) = \frac{k^n - (k - 1)^n}{p^n}.$$

b) On a $\mathbf{E}(M_n) = \sum_{k=1}^p \mathbf{P}(M_n \geq k)$, donc

$$\frac{\mathbf{E}(M_n)}{p} = \frac{1}{p} \sum_{k=1}^p \left(1 - \left(\frac{k-1}{p}\right)^n\right) = \frac{1}{p} \sum_{k=0}^{p-1} \left(1 - \left(\frac{k}{p}\right)^n\right).$$

On reconnaît une somme de Riemann de la fonction $x \mapsto 1 - x^n$, dont l'intégrale entre 0 et 1 vaut $n/(n+1)$. D'où le résultat.

Exercice 9. [Formule de compensation] Soient $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes et de loi μ et N une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{N} indépendante de la suite $(X_n)_{n \geq 1}$.

- a) On suppose que $(X_n, n \geq 1)$ est une suite de variables aléatoires i.i.d. de loi de Bernoulli de paramètre $p \in]0, 1[$ et que N est une variable aléatoire de loi de Poisson de paramètre λ . On pose $P = \sum_{i=1}^N X_i$ et $F = N - P = \sum_{i=1}^N (1 - X_i)$.
- Déterminer la loi du couple (P, N) .
 - En déduire les lois de P et F et montrer que P et F sont indépendantes.
- b) On ne fait plus d'hypothèse sur les lois. Soit $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_+$ une fonction mesurable. Montrer que $\mathbf{E}\left(\sum_{i=1}^N f(X_i)\right) = \mathbf{E}(N) \int_{\mathbb{R}} f(x) \mu(dx)$, avec $\sum_{i=1}^N f(X_i) = 0$ sur $\{N = 0\}$.

Solution de l'exercice 9.

- a) i) On a $\mathbf{P}(P = 0, N = 0) = \mathbf{P}(N = 0) = e^{-\lambda}$, et pour $n \geq 1$ et $0 \leq k \leq n$,

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(P = k, N = n) &= \mathbf{P}\left(N = n, \sum_{i=1}^n X_i = k\right) = \mathbf{P}(N = n) \mathbf{P}\left(\sum_{i=1}^n X_i = k\right) \\ &= e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = e^{-\lambda} \frac{(\lambda p)^k}{k!} \frac{(\lambda(1-p))^{n-k}}{(n-k)!}. \end{aligned}$$

- ii) On a pour $k, l \geq 0$,

$$\mathbf{P}(P = k, F = l) = \mathbf{P}(P = k, N = k + l) = \left(e^{-\lambda p} \frac{(\lambda p)^k}{k!}\right) \left(e^{-\lambda(1-p)} \frac{(\lambda(1-p))^l}{l!}\right).$$

Donc les variables aléatoires P et F sont indépendantes et de lois respectives les lois de Poisson de paramètres λp et $\lambda(1-p)$.

- b) On a

$$\begin{aligned} \mathbf{E}\left(\sum_{i=1}^N f(X_i)\right) &= \mathbf{E}\left(\sum_{n \geq 1} \mathbb{1}_{\{N=n\}} \sum_{i=1}^n f(X_i)\right) = \sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(N = n) \mathbf{E}\left(\sum_{i=1}^n f(X_i)\right) \\ &= \sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(N = n) n \mathbf{E}(f(X_1)) = \mathbf{E}(N) \int_{\mathbb{R}} f(x) \mu(dx). \end{aligned}$$