Théorie des probabilités — TDs

Ivan Lejeune

5 décembre 2024

Table des matières

TD1	— Espaces probabilisés							2
TD2	2 — Variables aléatoires							7
TD3	3 — Moments d'une variable aléatoire							10
TD4	— Fonctions associées à une variable aléatoire							14
TD5	5 — Calcul de lois							19
TD6	5 — Conditionnement et indépendance							23
TD7	$^{\prime}$ — Lemme de Borel-Cantelli et loi du 0–1 . .							26
TD8	8 — Convergence de variables aléatoires							29
TD9	— Loi des grands nombres							33

TD1 — Espaces probabilisés

Exercice 1.1.

1. Soit Ω un ensemble muni d'une tribu \mathscr{F} et $x \in \Omega$. Montrer que

$$\delta_x(A) = \mathbb{1}_A(x)$$

définit une probabilité sur (Ω, \mathcal{F}) .

2. Soit $(\mathbb{P}_n)_{n\geq 1}$ une suite de mesures de probabilité sur un espace mesurable (Ω, \mathscr{F}) et $(a_n)_{n\geq 1}$ une suite de réels dans [0,1] telle que

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n = 1.$$

Montrer que

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \mathbb{P}_n$$

est une probabilité sur (Ω, \mathcal{F}) .

3. Soit I un intervalle de $\mathbb R$ de mesure de Lebesgue $\lambda(I)$ finie et strictement positive. Montrer que

$$\mathbb{P}(A) = \frac{\lambda(A)}{\lambda(I)}$$

définit une probabilité sur $(I, \mathcal{B}(I))$.

4. Soit $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ un espace mesuré (pas forcément de probabilité) et $f:\Omega \to [0, \infty[$ une fonction mesurable telle que

$$\int_{\Omega} f(\omega) \, d\mu(\omega) = 1.$$

Montrer que l'application

$$\mathbb{P}: \mathscr{F} \to \mathbb{R}$$
$$A \mapsto \int_{\Omega} f(\omega) \mathbb{1}_{A}(\omega) d\mu(\omega)$$

est une probabilité sur (Ω, \mathcal{F}) .

Solution.

1. Commençons par montrer que

$$\delta_x(A)$$

est une mesure, puis que c'est une probabilité.

▷ Pour faire un rappel, vérifions les propriétés d'une mesure :

- On a bien $\delta_x(\emptyset) = 0$ pour tout $x \in \Omega$
- On considère $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$ une suite d'ensembles 2 à 2 disjoints de \mathscr{F} . Alors

$$\delta_x \left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \right) = \mathbb{1}_{\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n} (x)$$
$$= \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{1}_{A_n} (x)$$
$$= \sum_{n=0}^{\infty} \delta_x A_n$$

Ainsi, $\delta_x(A)$ est bien une mesure.

 \triangleright Comme $x \in \Omega$, on a toujours $\delta_x(\Omega) = 1$.

Ainsi, comme δ_x est une mesure et $\delta_x(\Omega) = 1$, on a bien que δ_x est une probabilité.

2. On considère

$$\mathbb{P} = \sum_{n=1}^{\infty} a_n \mathbb{P}_n$$

Vérifions les hypothèses d'une probabilité

⊳ On a

$$\mathbb{P}(\varnothing) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n \underbrace{\mathbb{P}_n(\varnothing)}_{=0} = 0$$

 \triangleright On considère $(A_k)_{k\in\mathbb{N}}$ une suite d'ensembles 2 à 2 disjoints. Alors

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{k=0}^{\infty} A_k\right) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n \mathbb{P}_n\left(\bigcup_{k=0}^{\infty} A_k\right)$$

$$= \sum_{n=1}^{\infty} a_n \sum_{k=0}^{\infty} \mathbb{P}(A_k)$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} a_n \mathbb{P}_n(A_k)$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} \mathbb{P}(A_k)$$

On rappelle qu'on peut intervertir les deux sommes car tous les éléments sont positifs

 \triangleright Enfin, on a

$$\mathbb{P}(\Omega) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n \underbrace{\mathbb{P}_n(\Omega)}_{-1} = \sum_{n=1}^{\infty} a_n = 1.$$

3. On considère

$$\mathbb{P}(A) = \frac{\lambda(A)}{\lambda(I)}$$

Comme λ est une mesure et $\frac{1}{\lambda(I)} \geq 0$, on a bien que \mathbb{P} est une mesure. Montrons maintenant que c'est une probabilité :

▶ Comme

$$\mathbb{P}(I) = \frac{\lambda(I)}{\lambda(I)} = 1$$

on a bien que \mathbb{P} est une probabilité.

4. On considère

$$\mathbb{P}(A) = \int_{\Omega} f(\omega) \mathbb{1}_A(\omega) \, d\mu(\omega) = \int_A f(\omega) \, d\mu(\omega)$$

On vérifie les hypothèses :

⊳ On a

$$\mathbb{P}(\varnothing) = \int_{\Omega} f(\omega) \mathbb{1}_{\varnothing}(\omega) \, d\mu(\omega) = 0$$

 $\,\rhd\,$ On considère $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$ une suite d'ensembles 2 à 2 disjoints de $\mathscr{F}.$ Alors

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \int_{\Omega} f(\omega) \mathbb{1}_{\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n}(\omega) d\mu(\omega)$$
$$= \int_{\Omega} f(\omega) \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{1}_{A_n}(\omega) d\mu(\omega)$$

Comme on a la positivité et la somme est finie, on peut appliquer le théorème de convergence monotone pour intervertir somme et integrale. Alors

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \int_{\Omega} f(\omega) \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{1}_{A_n}(\omega) d\mu(\omega)$$
$$= \sum_{n=0}^{\infty} \int_{\Omega} f(\omega) \mathbb{1}_{A_n}(\omega) d\mu(\omega)$$
$$= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(A_n)$$

⊳ On a

$$\mathbb{P}(\Omega) = \int_{\Omega} f(\omega) \underbrace{\mathbb{1}_{\Omega}(\omega)}_{=1} d\mu(\omega)$$
$$= \int_{\Omega} f(\omega) d\mu(\omega)$$
$$= 1$$

On a donc montré que $\mathbb P$ est une probabilité

Exercice 1.2. On considère la mesure \mathbb{P} sur $(\mathbb{R}, \mathscr{B}(\mathbb{R}))$ définie par

$$\mathbb{P}(A) = \frac{1}{3}\delta_0 + \frac{1}{3}\mathbb{1}_{oo0,2}(x)\lambda,$$

où λ est la mesure de Lebesgue sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$.

On peut imaginer que cette mesure représente le temps d'attente à un carrefour composé de trois feux piétons (rouge, vert), chaque feu restant au vert pendant une minute.

- 1. Montrer que \mathbb{P} est une probabilité sur $(\mathbb{R}, \mathscr{B}(\mathbb{R}))$.
- 2. Calculer $\mathbb{P}([a,b])$ pour tout intervalle $0 \le a < b \le 2$.
- 3. Déterminer

$$\int_{\mathbb{R}} x \, d\mathbb{P}(x),$$
 puis $\int_{\mathbb{R}} x^2 \, d\mathbb{P}(x).$

Solution. On rappelle que

$$\mathbb{P} = \frac{1}{3}\delta_0 + \frac{1}{3}\mathbb{1}_{]0,2[}(x)\lambda$$

et

$$\mathbb{P}(A) = \frac{1}{3}\delta_0(A) + \frac{1}{3}\int_A \mathbb{1}_{]0,2[}(x) \, d\lambda(x)$$
$$= \frac{1}{3}\delta_0(A) + \frac{1}{3}\lambda(]0,2[\cap A)$$

1. On vérifie que c'est une probabilité :

$$\mathbb{P} = \frac{1}{3}\mathbb{P}_1 + \frac{2}{3}\mathbb{P}_2$$

avec $\mathbb{P}_1 = \delta_0$ et $\mathbb{P}_2 = \frac{1}{2}\lambda(]0, 2[\cap \cdot)$.

L'exercice 1 assure que $\mathbb P$ est une probabilité

2. On a

$$\mathbb{P}_1\left(\left[a,b\right]\right)=\delta_0\left(\left[a,b\right]\right)=\mathbb{1}_{\left\{0\right\}}\left(a\right)$$

 et

$$\mathbb{P}_{2}([a,b]) = \frac{1}{2}\lambda(]0,2[\cap[a,b]) = \frac{b-a}{2}$$

Alors

$$\mathbb{P}([a,b]) = \frac{1}{3}\mathbb{1}_{\{0\}}(a) = \frac{1}{3}(b-a)$$

3. On a

$$\int_{\mathbb{R}} x \, d\mathbb{P}(x) = \frac{1}{3} \int_{\mathbb{R}} x \, d\delta_0(x) + \frac{1}{3} \int_{\mathbb{R}} x \mathbb{1}_{]0,2[}(x) \, d\lambda(x)$$
$$= \frac{1}{3} \times 0 + \frac{1}{3} \left[\frac{x^2}{2} \right]_0^2$$
$$= \frac{2}{3}$$

Il suit

$$\int_{\mathbb{R}} x^2 d\mathbb{P}(x) = \frac{1}{3} \int_{\mathbb{R}} x^2 d\delta_0(x) + \frac{1}{3} \int_{\mathbb{R}} x^2 \mathbb{1}_{]0,2[}(x) d\lambda(x)$$
$$= \frac{1}{3} \times 0^2 + \frac{1}{3} \left[\frac{x^3}{3} \right]_0^2$$
$$= \frac{8}{9}$$

Exercice 1.3. Soit $(\Omega, \mathscr{F}, \mathbb{P})$ un espace probabilisé.

- 1. Soient A et B deux événements.
 - (a) Montrer que

$$\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - 1 \le \mathbb{P}(A \cap B) \le \min{\{\mathbb{P}(A), \mathbb{P}(B)\}}.$$

- (b) On considère le lancer d'un dé équilibré. Proposer un exemple d'événements A et B (d'intersection non vide) pour lequel l'inégalité de gauche est une égalité. Même question pour l'inégalité de droite.
- 2. Montrer que si A_1, \ldots, A_n sont des n événements, alors

$$\mathbb{P}(A_1) + \dots + \mathbb{P}(A_n) - (n-1) \le \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) \le \min_{1 \le i \le n} \mathbb{P}(A_i).$$

Solution.

- 1. On a
 - (a) $\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(A \cap B) \le 1$ et $A \cap B \subset A$, $A \cap B \subset B$, on en déduit facilement les inégalités.
 - (b) On peut considérer

$$A = \{1, 2, 3\}, \quad B = \{3, 4, 5, 6\}$$

Alors

$$\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - 1 = \frac{3}{6} + \frac{4}{6} - \frac{6}{6} = \frac{7-6}{6} = \frac{1}{6} = \mathbb{P}(\{3\}) = \mathbb{P}(A \cap B)$$

Pour la deuxième partie, on peut considérer

$$A = \{1\}, \quad B = \{1, 2\}$$

Alors

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(\{1\}) = \frac{1}{6} \le \frac{1}{6} = \min(\mathbb{P}(A), \mathbb{P}(B))$$

2. On fait une preuve par récurrence :

 \triangleright Hypothèse :

$$\mathbb{P}(n) = \sum_{i=1}^{n} \mathbb{P}(A_i) - (n-1) \le \mathbb{P}(\cap_{i=1}^{n} A_i)$$

l'initialisation est montrée à l'exercice 1.

 $\,\rhd\,$ Hérédité :

On suppose $\mathbb{P}(n)$ vrai pour un $n \in \mathbb{N}$ fixé, prouvons $\mathbb{P}(n+1)$:

$$\mathbb{P}(\cap_{i=1}^{n+1} A_i) = \mathbb{P}(\cap_{i=1}^n A_i \cap A_{n+1})$$

$$\geq \mathbb{P}(\cap_{i=1}^n A_i) + \mathbb{P}(A_{n+1}) - 1$$

$$\geq \sum_{i=1}^{n+1} \mathbb{P}(A_i) - n$$

Pour la deuxième inégalité on a

$$\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) \leq \min (\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}), \mathbb{P}(A_n))$$

$$\leq \min (\min \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1})) \dots$$

$$\leq \min_{i \in \{1,\dots,n\}} \mathbb{P}(A_i)$$

TD2 — Variables aléatoires

Exercice 2.1. On tire deux fois avec remise dans une urne contenant trois boules numérotées 1,2,3. On désigne par X la somme des résultats obtenus. Montrer que X est une variable aléatoire discrète entre un espace probabilisé et un espace mesurable à déterminer. Donner la loi de X.

Solution. On veut montrer que X est une application mesurable de Ω dans E. Déterminons d'abord l'espace de départ $(\Omega, \mathscr{F}, \mathbb{P})$.

▷ L'espace de départ correspond à l'ensemble des résultats possibles pour chaque boule tirée, donc

$$\Omega = \{1, 2, 3\}^2$$

qu'on munit de la tribu pleine.

▷ L'espace d'arrivée correspond aux résultats étudiés, soit ici

$$E = \{2, 3, 4, 5, 6\}$$

qu'on munit aussi de la tribu pleine.

 \triangleright Alors, on a

$$X: \Omega \to E$$
$$(a,b) \mapsto a+b$$

 \rhd La loi de X est donc une probabilité uniforme sur E, c'est-à-dire

$$\mathbb{P}_X(a) = \begin{cases} \frac{1}{9} & \text{si } a \in \{2, 6\} \\ \frac{2}{9} & \text{si } a \in \{3, 5\} \\ \frac{1}{3} & \text{si } a \in \{4\} \end{cases}$$

avec a un singleton de E. Alors

$$\mathbb{P}_X = \frac{1}{9}\delta_2 + \frac{2}{9}\delta_3 + \frac{1}{3}\delta_4 + \frac{2}{9}\delta_5 + \frac{1}{9}\delta_6$$

Exercice 2.2. On suppose que la basketteuse française Marine Johannés a une probabilité 0.8 de marquer un lancer franc.

- 1. Lors d'un entraı̂nement, elle tente une série de 10 lancers francs. On désigne par X la variable aléatoire donnant le nombre de paniers marqués.
 - (a) Donner la loi de X.
 - (b) Déterminer la probabilité que Marine Johannés marque huit paniers ou plus.
 - (c) Donner l'espérance et la variance de X.
- 2. Lors d'un autre entraı̂nement, Marine Johannés décide de tirer jusqu'à ce qu'elle inscrive un panier. On désigne par Y la variable aléatoire donnant le nombre d'essais nécessaires.
 - (a) Donner la loi de Y.
 - (b) Déterminer la probabilité que Marine Johannés ait besoin de strictement plus de 3 essais pour marquer son premier panier.
 - (c) Donner l'espérance et la variance de Y.

Solution.

- 1. Marine Johannés fait 10 lancers avec une probabilité de réussite de 0.8.
 - (a) La loi de X est donnée par $\mathcal{B}(10,0.8)$. Alors

$$\mathbb{P}_X(k) = \binom{n}{k} * p^k * 1 - p^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

(b) La probabilité de marquer 8 paniers ou plus vaut

$$\mathbb{P}(X \ge 8) = \mathbb{P}_X(8) + \mathbb{P}_X(9) + \mathbb{P}_X(10)$$

$$= {10 \choose 8} * 0.8^8 * 0.2^2 + {10 \choose 9} * 0.8^9 * 0.2 + {10 \choose 10} * 0.8^{10} * 0.2^0$$

$$= 0.6778 \simeq 68\%$$

(c) L'espérance et la variance de X sont respectivement

$$\mathbb{E}(X) = n * p = 10 * 0.8 = 8$$

$$\mathbb{V}(X) = n * p * (1 - p) = 10 * 0.8 * 0.2 = 1.6$$

- 2. On considère la variable aléatoire Y donnant le nombre d'essais nécessaires pour marquer un panier.
 - (a) La loi de Y est donnée par

$$\mathbb{P}_{Y}(n) = 0.8 * 0.2^{n-1}$$

et donc $Y \sim \mathcal{G}(0.8)$.

(b) La probabilité que Marine Johannés ait besoin de strictement plus de 3 essais pour marquer son premier panier est équivalente à la probabilité qu'elle ne marque pas son premier panier en 1, 2 ou 3 essais, soit

$$1 - (0.8 + 0.8 * 0.2 + 0.8 * 0.2^{2}) = 0.008$$

(c) L'espérance et la variance de Y sont respectivement

$$\mathbb{E}(Y) = \frac{1}{p} = \frac{1}{0.8} = 1.25$$

$$\mathbb{V}(Y) = \frac{1-p}{p^2} = \frac{0.2}{0.8^2} \approx 0.31$$

Exercice 2.3. On tire deux cartes dans un jeu de 52 cartes. On considère la variable aléatoire $X = (X_1, X_2)$ où X_1 donne le nombre de cartes rouges tirées et X_2 le nombre de cartes noires.

- 1. Quelles valeurs peut prendre la variable aléatoire X?
- 2. Déterminer la loi de X

Solution.

1. La variable aléatoire X prend les valeurs dans

$$\{(0,2),(1,1),(2,0)\}$$

car on tire deux cartes et qu'il n'y a que deux couleurs.

2. La loi de X est donnée par

$$\mathbb{P}_X(0,2) = \frac{26}{52} * \frac{25}{51} = \frac{25}{102}$$

$$\mathbb{P}_X(1,1) = \frac{26}{52} * \frac{26}{51} + \frac{26}{52} * \frac{26}{51} = \frac{52}{102}$$

$$\mathbb{P}_X(2,0) = \frac{26}{52} * \frac{25}{51} = \frac{25}{102}$$

$$\mathbb{P}(X > t) = \int_{t}^{\infty} f_{X}(u) d\lambda_{1}(u)$$

$$= \int_{t}^{\infty} \theta e^{-\theta u} d\lambda_{1}(u)$$

$$= \left[-e^{-\theta u} \right]_{t}^{\infty}$$

$$= e^{-\theta t}$$

TD3 — Moments d'une variable aléatoire

Exercice 3.1. Soit X une variable aléatoire discrète de loi $\mathbb{P}_X = \sum_{k=0}^{\infty} p_k \delta_{x_k}$, avec x_k une suite de réels et p_k des réels positifs qui somment à 1.

- 1. Détermnier, sous réserve d'existence, la valeur de $\mathbb{E}[X^p]$ pour tout entier naturel p.
- 2. En déduire les valeurs de $\mathbb{E}[X]$ pour X suivant respectivement les lois suivantes :
 - loi de Bernoulli,
 - · loi binomiale,
 - loi de Poisson.

Solution.

1. On a

$$\mathbb{E}[X^p] = \int_{\mathbb{R}} x^p d\mathbb{P}_X(x)$$
$$= \sum_{k=0}^{\infty} x^p d\delta_{x_k}(x)$$
$$= \sum_{k=0}^{\infty} x_k^p p_k$$

Cette quantité existe si $\mathbb{E}[|X|^p] < \infty$, c'est-à-dire si $\sum_{k=0}^{\infty} |x_k|^p p_k < \infty$.

- $2. \ \, {\rm On}$ applique la formule précédente pour les lois suivantes :
 - loi de Bernoulli : $X \sim \mathcal{B}(1, p)$, on a

$$x_0 = 0$$
, $x_1 = 1$, $p_0 = 1 - p$, $p_1 = p$

alors

$$\mathbb{E}[X] = 0 * (1-p) + 1 * p = p$$

• loi binomiale : $X \sim \mathcal{B}(n, p)$, on a

$$x_k = k$$
, $p_k = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$

alors

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{k=0}^{n} k \binom{n}{k} p^{k} (1-p)^{n-k}$$

$$= \sum_{k=1}^{n} \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} p^{k} (1-p)^{n-k}$$

$$k = j+1 = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{n!}{j!(n-j-1)!} p^{j+1} (1-p)^{n-j-1}$$

$$= np \sum_{j=0}^{n-1} \binom{n-1}{j} p^{j} (1-p)^{n-j-1}$$

$$= np (p+(1-p))^{n-1}$$

$$= np$$

• loi de Poisson : $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$, on a

$$x_k = k, \quad p_k = e^{-\theta} \frac{\theta^k}{k!}$$

alors

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{k=0}^{\infty} k e^{-\theta} \frac{\theta^k}{k!}$$

$$= e^{-\theta} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\theta^k}{(k-1)!}$$

$$k = j+1 = e^{-\theta} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\theta^{j+1}}{j!}$$

$$= e^{-\theta} \theta \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\theta^j}{j!}$$

$$= e^{-\theta} \theta e^{\theta}$$

$$= \theta$$

Exercice 3.2.

- 1. Calculer les moments à tout ordre d'une variable aléatoire de loi exponentielle de paramètre $\lambda > 0$. On pourra commencer par le cas $\lambda = 1$.
- 2. Soit X une variable aléatoire réelle positive. À l'aide du théorème de Fubini, montrer que pour tout entier k,

$$\mathbb{E}[X^k] = \int_0^\infty t^{k-1} \mathbb{P}(X > t) \, d\lambda_1(t)$$

3. En déduire la relation $\Gamma(k)=(k-1)!$ pour tout entier $k\geq 1$, où Γ désigne la fonction Gamma d'Euler :

$$\Gamma(k) = \int_0^\infty t^{x-1} e^{-t} dt, \quad x > 0$$

Solution.

1. On a

$$\mathbb{P}_X = f_X d\lambda_1, \quad f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(x)$$

 \triangleright Cas $\lambda = 1$:

$$\mathbb{E}[X^p] = \int_{\mathbb{R}} x f_X(x) d\lambda_1(x)$$

$$= \int_0^\infty x e^{-x} d\lambda_1(x)$$

$$= [-xe^{-x}]_0^\infty + \int_0^\infty e^{-x} d\lambda_1(x)$$

$$= 0 + 1 = 1$$

⊳ Formule de récurrence :

$$\mathbb{E}[X^{p}] = \int_{\mathbb{R}} x^{p} e^{-x} d\lambda_{1}(x)$$

$$= [-x^{p} e^{-x}]_{0}^{\infty} + p \int_{0}^{\infty} x^{p-1} e^{-x} d\lambda_{1}(x)$$

$$= 0 + p \mathbb{E}[X^{p-1}]$$

Donc par récurrence, on a $\mathbb{E}[X^p] = p!$.

 \triangleright Cas général avec $\lambda > 0$ et $Y \sim \mathcal{E}(\lambda)$, alors

$$\mathbb{E}[Y^p] = \int_0^\infty x^p \lambda e^{-\lambda x} d\lambda_1(x)$$
$$y = \lambda x = \int_0^\infty \frac{y^p}{\lambda^p} e^{-y} d\lambda_1(y)$$
$$= \frac{p!}{\lambda^p}$$

2. On calcule

$$k \int_0^\infty t^{k-1} \mathbb{P}(X > t) dt = k \int_0^\infty t^{k-1} \int_\Omega \mathbb{1}_{X(\omega) > t} d\mathbb{P}(\omega) dt$$
$$= k \int_0^\infty \int_\Omega t^{k-1} \mathbb{1}_{X(\omega) > t} d\mathbb{P}(\omega) dt$$

où le terme à intégrer est

$$(\omega, t) \mapsto t^{k-1} \mathbb{1}_{X(\omega) > t}$$

qui est mesurable et positif, donc on peut inverser l'ordre d'intégration par Fubini-Tonelli :

$$k \int_{\Omega} \left(\int_{0}^{\infty} t^{k-1} \mathbb{1}_{X(\omega) > t} dt \right) d\mathbb{P}(\omega) = k \int_{\Omega} \left(\int_{0}^{X(\omega)} t^{k-1} dt \right) d\mathbb{P}(\omega)$$

$$= k \int_{\Omega} \left[\frac{t^{k}}{k} \right]_{0}^{X(\omega)} d\mathbb{P}(\omega)$$

$$= k \int_{\Omega} \frac{X(\omega)^{k}}{k} d\mathbb{P}(\omega)$$

$$= \int_{\Omega} X(\omega)^{k} d\mathbb{P}(\omega)$$

$$= E[X^{k}]$$

3. On considère $X \sim \mathcal{E}(1)$. D'après la question précédente,

$$\mathbb{E}[X^k] = k \int_0^\infty t^{k-1} \mathbb{P}(X > t) dt$$

Or ici, on a

$$\mathbb{P}(X > t) = \int_{t}^{\infty} e^{-u} du$$
$$= \left[-e^{-u} \right]_{t}^{\infty}$$
$$= e^{-t}$$

donc

$$\mathbb{E}[X^k] = \int_0^\infty t^{k-1} e^{-t} dt$$
$$= k\Gamma(k)$$

Donc $\Gamma(k) = (k-1)!$.

Exercice 3.3. Soit X une variable aléatoire de loi $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$. Comparer la probabilité

$$\mathbb{P}\left(|X - \mu| \ge c\sigma\right)$$

donnée dans la table avec les majorations obtenues par les inégalités de Bienaymé-Tchebychev pour

$$c = 0.5$$
, $c = 1$, $c = 1.5$, $c = 2$, $c = 2.5$

Solution. On pose $Y = \frac{X-\mu}{\sigma}$, alors $Y \sim \mathcal{N}(0,1)$. Alors

$$\mathbb{P}(|X - \mu| \ge c\sigma) = \mathbb{P}(|Y| \ge c)$$
$$= 2\mathbb{P}(Y \ge c) = 2(1 - \mathbb{P}(Y \le c)) = 2(1 - \Phi(c))$$

avec

$$\Phi(x) = \int_{-\infty}^{x} \frac{e^{-\frac{t^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dt$$

On rappelle par exemple que $\Phi(1.36) = 0.9131$.

Par l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev, on a

$$\mathbb{P}\left(\left|X - \mu\right| \ge c\sigma\right) \le \frac{\mathsf{Var}(X)}{c^2\sigma^2} = \frac{1}{c^2}$$

Les résultats sont alors les suivants :

c	$\mathbb{P}\left(X-\mu \geq c\sigma\right)$	$\frac{1}{c^2}$
0.5	0.617	4
1	0.3174	1
1.5	0.1336	0.4444
2	0.0456	0.25
2.5	0.0124	0.16

TD4 — Fonctions associées à une variable aléatoire

Exercice 4.1. Rappeler la définitions de la fonctions caractéristique φ_X d'une variable aléatoire X et calculer φ_X pour les lois suivantes :

- 1. X suit une loi uniforme sur [a, b],
- 2. X suit une loi exponentielle de paramètre λ ,
- 3. X suit une loi géométrique de paramètre $p \in [0, 1[$,
- 4. X suit une loi normale centrée réduite. On pourra dériver (en justifiant) la fonction caractéristique φ_X puis, après intégration par parties, en déduire que φ_X est solution d'une équation différentielle que l'on pourra résoudre.

Solution. On rappelle dans le cas général que la fonction caractéristique d'une variable aléatoire X est définie par

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}\left(e^{itX}\right), \quad t \in \mathbb{R}$$

1. On a

$$f_X(x) = \frac{1}{b-a} \mathbb{1}_{[a,b]}(x)$$

alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}\left(e^{itX}\right)$$

$$= \int_{\mathbb{R}} e^{itx} \underbrace{f_X(x) d\lambda_1(x)}_{d\mathbb{P}_X(x)}$$

$$= \int_a^b \frac{e^{itx}}{b-a} d\lambda_1(x)$$

$$= \frac{1}{b-a} \left[\frac{e^{itx}}{it}\right]_a^b$$

$$= \frac{e^{itb} - e^{ita}}{it(b-a)}$$

2. On a

$$f_X(t) = \theta e^{-\theta t} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(t)$$

alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}\left(e^{itX}\right)$$

$$= \int_{\mathbb{R}} e^{itx} \underbrace{f_X(x) d\lambda_1(x)}_{d\mathbb{P}_X(x)}$$

$$= \int_0^{+\infty} e^{itx} \theta e^{-\theta x} d\lambda_1(x)$$

$$= \theta \left[\frac{e^{(it-\theta)x}}{it-\theta}\right]_0^{+\infty}$$

$$= \frac{\theta}{\theta - it}$$

3. On a

$$\mathbb{P}(X=n) = p(1-p)^{n-1}, \quad n \in \mathbb{N}$$

et

$$\mathbb{P}_X = \sum_{n=1}^{+\infty} p(1-p)^{n-1} \delta_n$$

alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}\left(e^{itX}\right)$$

$$= \int_{\mathbb{R}} e^{itx} d\left(\sum_{n=1}^{+\infty} p(1-p)^{n-1} \delta_n(x)\right)$$

$$= \sum_{n=1}^{+\infty} p(1-p)^{n-1} \underbrace{\int_{\mathbb{R}} e^{itx} d\delta_n(x)}_{e^{itn}}$$

$$= e^{it} p \sum_{n=1}^{+\infty} (1-p)^{n-1} e^{it(n-1)}$$

$$= \frac{pe^{it}}{1 - (1-p)e^{it}}$$

4. On a

$$f_X(x) = \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}}$$

alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}\left(e^{itX}\right)$$

$$= \int_{\mathbb{R}} \underbrace{e^{itx} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}}}_{h(t,x)} d(x)$$

 \triangleright À t fixé, on a $x \mapsto h(t,x)$ intégrable par rapport à λ_1 .

 \triangleright À x fixé, on a $t\mapsto h(t,x)$ dérivable par rapport à t

 ${\,\vartriangleright\,}$ On dérive par rapport à t

$$\left| \frac{\partial h}{\partial t}(t, x) \right| = \left| ixe^{itx} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \right|$$
$$= \frac{|x|e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}}$$
$$= o_{\pm\infty}(\frac{1}{x^2})$$

D'après le théorème de dérivation sous l'intégrale, on a

$$\varphi_X'(t) = \int_{\mathbb{R}} ixe^{itx} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= \left| -ie^{itx} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \right|_{-\infty}^{+\infty} - \int_{\mathbb{R}} -i \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} ite^{itx} dx$$

$$= -t\varphi_X(t)$$

Cette équation différentielle a pour solution

$$\varphi_X(t) = Ce^{-\frac{t^2}{2}}, \quad C \in \mathbb{R}, t \in \mathbb{R}$$

Comme $\varphi_X(0) = 1$, on trouve

$$\varphi_X(t) = e^{-\frac{t^2}{2}}$$

Exercice 4.2. Soit $X \simeq \mathcal{N}(0,1)$.

1. Calculer la fonction de répartition de -X en fonction de celle de X. Qu'en déduit-on?

- 2. On pose $Y = X^2$. Déterminer la fonction de répartition de Y en fonction de celle de X. En déduire que Y est une variable aléatoire à densité, puis calculer $\mathbb{E}[Y]$.
- 3. Reprendre la questions précédente avec $Z = \exp X$.

Solution.

1. On prend $t \in \mathbb{R}$, alors

$$F_{-X}(t) = \mathbb{P}(-X \le t) = \mathbb{P}(X \ge -t)$$

$$\mathbb{P}(X \in [-t, +\infty[) = \int_{-t}^{+\infty} f_X(x) dx)$$

$$x = -u = \int_{t}^{-\infty} f_X(-u) - du$$

$$f_X \text{ est paire} = \int_{-\infty}^{t} f_X(u) du$$

$$= \mathbb{P}(X \le t) = F_X(t)$$

Donc X et -X ont la même fonction de répartition et donc la même loi.

2. On sait que $Y=X^2$ est à valeurs dans \mathbb{R}_+ . Donc

$$F_Y(t) = \mathbb{P}(Y \le t) = 0$$
, si $t < 0$

Dans le cas où $t \ge 0$, on a

$$\mathbb{P}(Y \le t) = \mathbb{P}(X^2 \le t) = \mathbb{P}(|X| \le \sqrt{t})$$

$$= \mathbb{P}(-\sqrt{t} \le X \le \sqrt{t})$$

$$= 2\mathbb{P}(0 \le X \le \sqrt{t})$$

$$= 2\int_0^{\sqrt{t}} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= 2\int_{-\infty}^{\sqrt{t}} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx - 2\int_{-\infty}^0 \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= 2F_X(\sqrt{t}) - 1$$

Il suit

$$F_Y(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 2F_X(\sqrt{t}) - 1 & \text{si } t \ge 0 \end{cases}$$

et donc F_Y est dérivable sur \mathbb{R}^* et

$$F_Y'(t) = \frac{F_X'(\sqrt{t})}{\sqrt{t}} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(t) = \frac{e^{-\frac{t}{2}}}{\sqrt{t2\pi}} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(t)$$

et donc Y a pour densité

$$f_Y(t) = \frac{e^{-\frac{t}{2}}}{\sqrt{t2\pi}} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(t)$$

On a

$$\mathbb{E}[Y] = \int_0^{+\infty} y \frac{e^{-\frac{y}{2}}}{\sqrt{2\pi y}} dy$$

$$\mathbb{E}[Y] = E[X^2] = \int_{\mathbb{R}} x^2 \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

car on a la variance de X est égale à 1.

3. On sait que $Z = \exp X$ est à valeurs dans \mathbb{R}_+ .

$$F_Z(t) = 0$$
, si $t < 0$

Dans le cas où $t \ge 0$, on a

$$F_Z(t) = \mathbb{P}(Z \le t)$$

$$= \mathbb{P}(\exp X \le t) = \mathbb{P}(X \le \ln t)$$

$$= F_X(\ln t)$$

Donc F_Z est dérivale sur \mathbb{R}^* et

$$F'_{Z}(t) = \frac{F'_{X}(\ln t)}{t} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^{*}_{+}}(t)$$
$$= \frac{e^{-\frac{(\ln t)^{2}}{2}}}{t\sqrt{2\pi}} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^{*}_{+}}(t)$$
$$= f_{Z}(t)$$

On a

$$\mathbb{E}[Z] = \mathbb{E}[e^X] = \int_{\mathbb{R}} e^x \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$
$$= \int_{\mathbb{R}} \frac{e^{-\frac{1}{2}(x-1)^2 + \frac{1}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$
$$= \sqrt{e} \int_{\mathbb{R}} \frac{e^{-\frac{1}{2}(x-1)^2}}{\sqrt{2\pi}} dx$$
$$= \sqrt{e}$$

Exercice 4.3. On considère une variable aléatoire X à valeurs dans \mathbb{N} de fonction génératrice

$$G_X(s) = \alpha(3+2s^2)^3, \quad s \in [0,1]$$

- 1. Déterminer la valeur de α .
- 2. Déterminer la loi de X.
- 3. À partir de G_X , donner les valeurs de l'espérance et de la variance de X.

Solution. On rappelle

$$G_X(s) = \mathbb{E}[s^X] = \sum_{n=0}^{+\infty} s^n \mathbb{P}(X = n)$$

- 1. On a $G_X(1) = 1$ donne $\alpha = \frac{1}{125}$.
- 2. On a

$$G_X(s) = \frac{1}{125} (3 + 2s^2)^3$$

$$= \frac{1}{125} (27 + 3 \times 3^2 \times 2s^2 + 3 \times 3 \times (2s^2)^2 + 2^3 s^6)$$

$$= \frac{27}{125} + \frac{54}{125} s^2 + \frac{36}{125} s^4 + \frac{8}{125} s^6$$

D'autre part, on a

$$G_X(s) = \sum_{n=0}^{+\infty} s^n \mathbb{P}(X = n)$$

= $\mathbb{P}(X = 0) + s^2 \mathbb{P}(X = 2) + s^4 \mathbb{P}(X = 4) + s^6 \mathbb{P}(X = 6)$

Par unicité du développement en série entière d'un polynôme, la loi de X est donnée par

$$\mathbb{P}(X = 0) = \frac{27}{125}$$

$$\mathbb{P}(X = 2) = \frac{54}{125}$$

$$\mathbb{P}(X = 4) = \frac{36}{125}$$

$$\mathbb{P}(X = 6) = \frac{8}{125}$$

3. On a

$$G_X(s) = \mathbb{E}[s^X]$$

$$G'_X(s) = \mathbb{E}[Xs^{X-1}]$$

donc $G'_X(1) = \mathbb{E}[X]$.

TD5 — Calcul de lois

Exercice 5.1. Soit X une variable aléatoire de loi exponentielle de paramètre λ . On pose

$$Y = |X| + 1$$

où |x| désigne la partie entière d'un réel x. Déterminer la loi de Y.

Solution. \triangleright On peut remarquer que Y est une variable aléatoire discrète prenant à valeurs dans \mathbb{N}^* .

 \triangleright Soit $k \in \mathbb{N}^*$. On veut déterminer $\mathbb{P}(Y = k)$:

$$\mathbb{P}(Y=k) = \mathbb{P}(\lfloor X \rfloor + 1 = k)$$

$$= \mathbb{P}(k-1 \le X < k)$$

$$= \int_{k-1}^{k} \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$= |-e^{-\lambda x}|_{k-1}^{k}$$

$$= e^{-\lambda(k-1)} - e^{-\lambda k}$$

$$= e^{-\lambda(k-1)} (1 - e^{-\lambda})$$

$$= (e^{-\lambda})^{k-1} (1 - e^{-\lambda})$$

 \triangleright On reconnait alors la loi géométrique de paramètre $p=1-e^{-\lambda}$. Ainsi, $Y \sim \mathcal{G}(p)$.

Exercice 5.2.

- 1. Déterminer la fonction caractéristique de la loi de Bernoulli, de la loi binomiale et de la loi de Poisson. Rappeler également (sans calcul) la fonction caractéristique de la loi normale.
- 2. Soit X et Y deux variables aléatoires indépendantes. Montrer que

$$\varphi_{X+Y} = \varphi_X \varphi_Y$$

3.

- (a) On considère deux variables aléatoires $X_1 \sim \mathcal{N}(\mu, 1, \sigma_1^2)$ et $X_2 \sim \mathcal{N}(\mu, 2, \sigma_2^2)$ indépendantes. Déterminer la loi de $X_1 + X_2$.
- (b) Montrer que la somme de n variables aléatoires indépendantes de loi de Bernoulli de paramètre p suit une loi binomiale de paramètres n et p.
- (c) Montrer que la somme de deux variables aléatoires indépendantes X et Y de loi de Poisson de paramètres respectifs λ et μ suit une loi de Poisson de paramètre $\lambda + \mu$.

Solution.

- 1. Les fonctions caractéristiques sont
 - Pour $X \sim \mathcal{B}(p)$,

$$\mathbb{P}(X=1) = p$$

$$\mathbb{P}(X=0) = 1 - p$$

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}]$$

$$= \int_{\Omega} e^{itX(\omega)} \mathbb{P}(d\omega)$$

$$= \sum_{k=0}^{1} e^{itk} \mathbb{P}(X=k)$$

$$= e^{it} \mathbb{P}(X=1) + \mathbb{P}(X=0)$$

$$= e^{it} p + 1 - p$$

• Pour
$$X \sim \mathcal{B}(n,p)$$
,

$$\mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}]$$

$$= \int_{\Omega} e^{itX(\omega)} \mathbb{P}(d\omega)$$

$$= \sum_{k=0}^{n} e^{itk} \mathbb{P}(X = k)$$

$$= \sum_{k=0}^{n} e^{itk} \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

$$= \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} (pe^{it})^k (1 - p)^{n-k}$$

$$= (pe^{it} + 1 - p)^n$$

• Pour $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$,

$$\mathbb{P}(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}]$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} e^{itk} \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

$$= e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(e^{it} \lambda)^k}{k!}$$

$$= e^{-\lambda} e^{it\lambda}$$

$$= e^{\lambda(e^{it} - 1)}$$

• Pour $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$,

$$Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}]$$

$$= \mathbb{E}[e^{it(\mu + \sigma Y)}]$$

$$= e^{it\mu}\mathbb{E}[e^{it\sigma Y}]$$

$$= e^{it\mu}\varphi_Y(\sigma t)$$

$$= e^{it\mu - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2}$$

2. Soit $t \in \mathbb{R}$,

$$\begin{split} \varphi_{X+Y}(t) &= \mathbb{E} \big[e^{it(X+Y)} \big] \\ &= \mathbb{E} \big[e^{itX} e^{itY} \big] \\ \text{par indep de } X, Y &= \mathbb{E} \big[e^{itX} \big] \mathbb{E} \big[e^{itY} \big] \\ &= \varphi_X(t) \varphi_Y(t) \end{split}$$

3.

(a) Soit $t \in \mathbb{R}$,

$$\varphi_{X_1+X_2}(t) = \varphi_{X_1}(t)\varphi_{X_2}(t)$$

$$= e^{it\mu_1 - \frac{1}{2}\sigma_1^2 t^2} e^{it\mu_2 - \frac{1}{2}\sigma_2^2 t^2}$$

$$= e^{it(\mu_1 + \mu_2) - \frac{1}{2}(t^2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2))}$$

Donc,
$$X_1 + X_2 \sim \mathcal{N}(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$
.

(b) Soit X_1, \dots, X_n des variables aléatoires indépendantes de loi de Bernoulli de paramètre p. On a

$$\varphi_{X_1+\dots+X_n}(t) = \varphi_{X_1}(t) \dots \varphi_{X_n}(t)$$

$$= (pe^{it} + 1 - p) \times \dots \times (pe^{it} + 1 - p)$$

$$= (pe^{it} + 1 - p)^n$$

Donc, $X_1 + \cdots + X_n \sim \mathcal{B}(n, p)$.

(c) Soit $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ et $Y \sim \mathcal{P}(\mu)$. On a

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t)$$

$$= e^{\lambda(e^{it}-1)}e^{\mu(e^{it}-1)}$$

$$= e^{(\lambda+\mu)(e^{it}-1)}$$

Donc, $X + Y \sim \mathcal{P}(\lambda + \mu)$.

Exercice 5.3. On considère deux variables aléatoires indépendantes $X \sim \mathcal{N}(0,1)$ et $Y \sim \mathcal{N}(0,\sigma^2)$ avec $\sigma > 0$.

1. On pose $T = X^2$. Calculer $\mathbb{E}[h(t)]$ pour toute fonction $h : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ mesurable bornée. En déduire la loi de T.

On pourra varifier qu'on retrouve bien le résultat de l'exercice 2 du TD 4.

- 2. On pose $U=\mathbbm{1}_{\{X\geq 0\}}-\mathbbm{1}_{\{X< 0\}}.$ Déterminer la loi de U.
- 3. Montrer que Z=UY suit une loi normale de paramètres à déterminer.
- 4. Déterminer la loi de Y + Z.

Solution.

1. Soit $h: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ une fonction mesurable bornée. On a

$$\mathbb{E}[h(t)] = \mathbb{E}[h(X^{2})]$$

$$g(t) = t^{2} = \mathbb{E}[(h \circ g)(X)]$$

$$= \int_{\mathbb{R}} (h \circ g)(x) \frac{e^{-\frac{x^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= \int_{\mathbb{R}} h(x^{2}) \frac{e^{-\frac{x^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= 2 \int_{0}^{+\infty} h(x^{2}) \frac{e^{-\frac{x^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$t = x^{2} = 2 \int_{0}^{+\infty} h(t) \frac{e^{-\frac{t}{2}}}{\sqrt{2\pi}} d\frac{t}{2\sqrt{t}}$$

$$= \int_{\mathbb{R}} h(t) \frac{e^{-\frac{t}{2}}}{\sqrt{2\pi t}} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_{+}}(t) dt$$

Donc T est une variable aléatoire à densité donnée par

$$f_T(t) = \frac{e^{-\frac{t}{2}}}{\sqrt{2\pi t}} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(t)$$

2. On a

$$U = \begin{cases} 1 & \text{si } X \ge 0 \\ -1 & \text{si } X < 0 \end{cases}$$

Donc, U est une variable aléatoire discrète prenant les valeurs -1 et 1 avec

$$\mathbb{P}(U=1) = \mathbb{P}(X \ge 0)$$
$$= \frac{1}{2}$$
$$\mathbb{P}(U=-1) = \mathbb{P}(X < 0)$$
$$= \frac{1}{2}$$

Donc, $U \sim \mathcal{B}\left[\frac{1}{2}\right]$. Une variante de Bernoulli appelée *Rademacher*.

3. Montrons que $Z \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$.

$$\mathbb{P}(Z \le x) = \mathbb{P}(UY \le x)$$

$$= \mathbb{P}(UY \le x \mid U = 1)\mathbb{P}(U = 1) + \mathbb{P}(UY \le x \mid U = -1)\mathbb{P}(U = -1)$$

$$\text{par indep de } U = \mathbb{P}(Y \le x) \times \frac{1}{2} + \mathbb{P}(-Y \le x) \times \frac{1}{2}$$

$$= \frac{1}{2} (\mathbb{P}(Y \le x) + \mathbb{P}(Y \ge -x))$$

$$= \frac{1}{2} (\mathbb{P}(Y \le x) + \mathbb{P}(Y \le x))$$

$$= \mathbb{P}(Y \le x)$$

Donc $Z \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$.

4. Y et Z étant indépendantes, on a

$$\begin{split} \mathbb{E} \big[e^{it(Y+Z)} \big] &= \mathbb{E} \big[e^{itY} e^{itZ} \big] \\ &= \mathbb{E} \big[e^{itY} \big] \mathbb{E} \big[e^{itZ} \big] \\ &= e^{-\frac{\sigma^2 t^2}{2}} e^{-\frac{\sigma^2 t^2}{2}} \\ &= e^{-\sigma^2 t^2} \end{split}$$

Donc, $Y + Z \sim \mathcal{N}(0, 2\sigma^2)$.

TD6 — Conditionnement et indépendance

Exercice 6.1. On souhaite transmettre un message d'un point à un autre à travers des canaux successifs. Ce message peut prendre deux valeurs : 0 ou 1. Au passage de chaque canal, le message a une probabilité $p \in]0,1[$ d'être bruité, c'est-à-dire d'être transformé en son contraire et 1-p d'être transmis fidèlement. Les canaux de transmission sont indépendants les uns des autres.

- 1. On considère l'événement A_n : « après le canal n, le message est identique au message initial », et on note p_n sa probabilité. Exprimer p_{n+1} en fonction de p_n et de p. Que vaut p_1 ?
- 2. On définit la suite $(x_n)_{n\geq 1}$ par $x_n=p_n-\frac{1}{2}$. Vérifier que cette suite est géométrique. En déduire une expression pour p_n .
- 3. Déterminer $\lim_{n\to\infty} p_n$.

Solution.

1. On utilise la formule des probabilités totales :

$$p_{n+1} = \mathbb{P}(A_{n+1}) = \mathbb{P}(A_{n+1} \mid A_n) \mathbb{P}(A_n) + \mathbb{P}(A_{n+1} \mid \overline{A_n}) \mathbb{P}(\overline{A_n})$$

$$= (1 - p)p_n + p(1 - p_n)$$

$$= p_n(1 - 2p) + p$$

2. On pose $x_n = p_n - \frac{1}{2}$. Alors

$$x_{n+1} = p_{n+1} - \frac{1}{2}$$

$$= p_n(1 - 2p) + p - \frac{1}{2}$$

$$= x_n(1 - 2p)$$

La suite (x_n) est donc géométrique de raison 1-2p et de premier terme $x_1 = p_1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2} - p$. On a donc

$$x_n = x_1(1-2p)^{n-1} = \frac{1}{2}(1-2p)^n$$

et

$$p_n = x_n + \frac{1}{2} = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(1 - 2p)^n$$

3. Il y a plusieurs cas à considérer :

$$\triangleright$$
 Cas 1 : $p \in]0,1[$. Alors

$$|1 - 2p| < 1$$

donc

$$\lim_{n\to\infty} p_n = \frac{1}{2}$$

On a perdu toute l'information du message initial.

 \triangleright Cas 2 : p = 0. Alors

$$p_n = 1$$

pour tout n, donc après chaque canal, on conserve le message initial.

 \triangleright Cas 3 : p = 1. Alors

$$p_n = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(-1)^n$$

$$= \begin{cases} 1 & \text{si } n \text{ est pair} \\ 0 & \text{si } n \text{ est impair} \end{cases}$$

Exercice 6.2. Soit X et Y deux variables aléatoires indépendantes de loi exponentielle de paramètres respectifs λ et μ .

- 1. Rappeler la loi du couple (X, Y).
- 2. Calculer la probabilité $\mathbb{P}(X \leq Y)$.
- 3. Déterminer $\mathbb{P}(X > t)$, pour tout réel t. En déduire la fonction de répartition puis la loi de $Z = \min(X, Y)$.
- 4. Soit $t \geq 0$. Montrer que les événements $\{X \leq Y\}$ et $\{Z > t\}$ sont indépendants.

Solution.

1. Soient $A, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$. On a

$$\mathbb{P}((X,Y) \in A \times B) = \mathbb{P}(X \in A, Y \in B)$$

$$\text{par indep} = \mathbb{P}(X \in A)\mathbb{P}(Y \in B)$$

$$= \int_{A} \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_{+}}(x) \, dx \int_{B} \mu e^{-\mu y} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_{+}}(y) \, dy$$

$$= \int_{A \times B} \underbrace{\lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y}}_{f(x,Y)} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_{+} \times \mathbb{R}_{+}}(x,y) \, dx \, dy$$

Donc (X,Y) est un vecteur aléatoire de densité

$$f_{(X,Y)}(x,y) = \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y}$$

et

$$d\mathbb{P}_{(X,Y)} = f_{(X,Y)}(x,y) d\lambda_2$$

2. On a

$$\mathbb{P}(X \le Y) = \mathbb{P}((X, Y) \in \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x \le y\})$$

$$= \int_{\substack{x \le y \\ x \le y}} f_{(X, Y)}(x, y) \, dx \, dy$$

$$= \int_{0 \le x \le y} \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} \, dx \, dy$$

$$= \int_0^{+\infty} \int_0^y \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} \, dx \, dy$$

$$= \int_0^{+\infty} \left[-e^{-\lambda x - \mu y} \right]_0^y \, dy$$

$$= \vdots$$

$$= \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

3. On a

$$\mathbb{P}(X > t) = \int_{t}^{+\infty} f_{X}(x) dx$$

$$= \int_{t}^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_{+}}(x) dx$$

$$= \begin{cases} e^{-\lambda t} & \text{si } t \ge 0\\ 1 & \text{si } t < 0 \end{cases}$$

La fonction de répartition de X est donc

$$F_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 - e^{-\lambda t} & \text{si } t \ge 0 \end{cases}$$

 et

$$\begin{split} F_Z(t) &= \mathbb{P}(\min(X,Y) \leq t) \\ &= 1 - \mathbb{P}(\min(X,Y) > t) \\ &= 1 - \mathbb{P}(X > t, Y > t) \\ \text{par indep} &= 1 - \mathbb{P}(X > t) \mathbb{P}(Y > t) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 - e^{-(\lambda + \mu)t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases} \end{split}$$

donc, par unicité de la fonction de répartition, Z suit une loi exponentielle de paramètre $\lambda + \mu$.

4. On a

$$\mathbb{P}(X \le Y, Z > t) = \mathbb{P}(X \le Y, \min(X, Y) > t)$$
$$= \mathbb{P}(X \le Y, X > t, Y > t)$$
$$= \mathbb{P}(X \le Y, X > t, Y > t)$$

On pose $D_t = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid t < x \le y\}$. Alors

$$\mathbb{P}((X,Y) \in D_t) = \int_{D_t} f_{(X,Y)}(x,y) \, dx \, dy$$

$$= \int_t^{+\infty} \left(\int_x^{\infty} f_{(X,Y)}(x,y) \, dy \right) dx$$

$$= \int_t^{+\infty} \left(\int_x^{\infty} \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} \, dy \right) dx$$

$$= \vdots$$

$$= \frac{\lambda}{\lambda + \mu} \times e^{-\lambda + \mu t} \qquad = \mathbb{P}(X \le Y) \mathbb{P}(Z > t)$$

donc les événements $\{X \leq Y\}$ et $\{Z > t\}$ sont indépendants.

TD7 — Lemme de Borel-Cantelli et loi du 0-1

Exercice 7.1. On considère l'espace probabilisé ([0,1], $\mathcal{B}([0,1]), \mathbb{P}$) où \mathbb{P} est la mesure de Lebesgue et on pose $A_n = \left]0, \frac{1}{n}\right]$ pour tout entier $n \geq 1$.

1. Expliciter l'événement

 $\limsup_{n\to\infty} A_n.$

2. Calculer

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n).$$

Commenter.

Solution.

1. On a

$$\begin{split} \limsup_{n \to \infty} A_n &= \bigcap_{n \ge 1} \bigcup_{k \ge n} A_k \\ &= \bigcap_{n \ge 1} \bigcup_{k \ge n} k \ge n \bigg] 0, \frac{1}{k} \bigg] \\ &= \bigcap_{n \ge 1} \big] 0, frac1n \big] \\ &= \varnothing \end{split}$$

2. On a

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty$$

 et

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n\to\infty}A_n\right)=\mathbb{P}(\varnothing)=0$$

Les A_n ne sont pas indépendants :

$$\mathbb{P}(A_2 \cap A_3) = \mathbb{P}(A_3) = \frac{1}{3}$$

$$\mathbb{P}(A_2)\mathbb{P}(A_3) = \frac{1}{2}\frac{1}{3} = \frac{1}{6}$$

Exercice 7.2. On lance une infinite de fois une pièce de monnaie équilibrée et on considère un entier $k \in \mathbb{N}^*$. Montrer qu'avec probabilité 1, on obtiendra une infinité de fois k Pile consécutifs.

Solution. \triangleright On considère les événements suivants :

- $A_1 =$ « on n'obtient que des Pile entre 1 et $k \gg$,
- $A_2 =$ « on n'obtient que des Pile entre k + 1 et 2k »,
- $A_3 =$ « on n'obtient que des Pile entre 2k + 1 et 3k »,
- $A_n =$ « on n'obtient que des Pile entre (n-1)k+1 et nk ».

Les événements $(A_n)_{n\geq 1}$ sont indépendants et

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} = \infty$$

Donc Borel-Cantelli assure que

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n\to\infty} A_n\right) = 1$$

Exercice 7.3. Soit $(X_n)_{n\geq 1}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes telles que

$$\forall n \ge 1$$
, $\mathbb{P}(X_n = 1) = p = 1 - \mathbb{P}(X_n = -1)$, $p \in [0, 1]$

On pose $S_0 = 0$ et $S_n = X_1 + \cdots + X_n$. Enfin, on considère l'événement $A_n = \{S_n = 0\}$.

- 1. Déterminer la probabilité de A_n . On pourra distinguer suivant la parité de n.
- 2. A l'aide de la formule de Stirling, déterminer un équivalent de $\mathbb{P}(A_{2n})$.
- 3. On pose $A = \limsup_{n \to \infty} A_n$. Que représente cet événement? Déterminer $\mathbb{P}(A)$ dans le cas $p \neq \frac{1}{2}$.
- 4. On suppose maintenant que $p = \frac{1}{2}$. On va montrer que $\mathbb{P}(A) = 1$.
 - (a) Expliquer pourquoi le lemme de Borel-Cantelli ne s'applique pas.
 - (b) Montrer que pour tout $n \ge 1$ et pour tout $k \ge 1$, les vecteurs aléatoires $(X_{k+1}, \ldots, X_{k+n})$ et X_1, \ldots, X_n ont la même loi.
 - (c) On rappelle que $A = \limsup_{n \to \infty} A_n$. Montrer que

$$A^c = \bigcup_{k=0}^{\infty} \left\{ S_k = 0 \text{ et } \forall n \ge 1, S_{n+k} \ne 0 \right\}$$

et que cette union est formée d'événements disjoints.

(d) En déduire que $\mathbb{P}(A) = 1$.

Solution.

1. Si n est impair, alors $\mathbb{P}(A_n) = 0$. Si n = 2k est pair, alors

$$\mathbb{P}(A_{2k}) = \mathbb{P}(S_{2k} = 0)$$

$$= \underbrace{\binom{2k}{k}}_{\text{nb de}} \underbrace{p^k}_{\text{ch } \nearrow} \underbrace{(1-p)^{n-k}}_{\text{ch } \searrow}$$

2. On veut montrer que

$$n! \sim n \to \infty \frac{n^n}{e^n} \sqrt{2\pi n}$$

Alors

$$\mathbb{P}(A_{2n}) = \frac{(2n)!}{(n!)^2} p^n (1-p)^n$$

$$\underset{n \to \infty}{\sim} \frac{(2n)^{2n}}{e^{2n}} \sqrt{4\pi n} \frac{(e^n)^2}{(n^n)^2 \sqrt{2\pi n}^2} p^n (1-p)^n$$

$$\underset{n \to \infty}{\sim} \frac{4^n p^n (1-p)^n}{\sqrt{\pi n}}$$

$$\underset{n \to \infty}{\sim} \frac{(4p(1-p))^n}{\sqrt{\pi n}}$$

3. On considère

$$A = \limsup_{n \to \infty} A_n =$$
on repasse une infinité de fois par 0

alors, comme $p \neq \frac{1}{2}$, la série des $\mathbb{P}(A_n)$ converge par le critère de D'Alembert et donc

$$\mathbb{P}(\limsup_{n\to\infty}A_n)=0.$$

Si $p = \frac{1}{2}$, alors

(a) on a

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = +\infty$$

mais les A_n ne sont pas indépendants donc Borel-Cantelli ne s'applique pas.

(b) On a

$$\mathbb{P}((X_1, \dots, X_n) \in B_1 \times \dots B_n)$$

$$= \mathbb{P}(X_1 \in B_1, \dots, X_n \in B_n)$$

$$= \mathbb{P}(X_1 \in B_1) \dots \mathbb{P}(X_n \in B_n)$$

et

$$\mathbb{P}\left((X_{k+1},\dots,X_{k+n})\in B_1\times\cdots B_n\right)$$

$$\text{indep} = \mathbb{P}(X_{k+1}\in B_1)\cdots \mathbb{P}(X_{k+n}\in B_n)$$

$$\text{mm loi} = \mathbb{P}(X_1\in B_1)\cdots \mathbb{P}(X_n\in B_n)$$

Donc (X_1, \ldots, X_n) et $(X_{k+1}, \ldots, X_{k+n})$ ont la même loi

(c) On a

$$\begin{split} A^c &= \left(\bigcap_{n \geq 0} \bigcup_{k \geq n} A_k\right)^c \\ &= \bigcup_{n \geq 0} \bigcap_{k \geq n} k \geq n A_k{}^c \\ &= \bigcup_{n \geq 0} \bigcap_{k = 0}^{\infty} A_{k+n}{}^c \\ &= \bigcup_{n \geq 0} \bigcap_{k = 0}^{\infty} \left\{S_{n+k} \neq 0\right\} \\ &\iff \text{il existe un pas de temps à partir duquel on ne repasse plus par 0} \\ &= \bigcup_{n = 0}^{\infty} \left\{S_n = 0, \forall k \geq 1, S_{k+n} \neq 0\right\} \\ &\stackrel{B_n}{\longrightarrow} \end{split}$$

Alors

$$B_n = \{X_1 + \dots + X_n = 0 \text{ et } \forall k \ge 1, X_{n+1} + \dots + X_{n+k} \ne 0\}$$

Si n' > n, alors dans B_n on a $S_{n'} \neq 0$ (car n' > n) et dans B'_n on a $S_{n'} = 0$.

(d) On a

$$\begin{split} \mathbb{P}(A^c) &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(S_n = 0, \forall k \geq 1, X_{n+1} + \cdots X_{n+k} \neq 0) \\ &\text{indep des } 1 \dots n, n+1 \dots n+k = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(S_n = 0) \mathbb{P}(\forall k \geq 1, X_{n+1} + \cdots + X_{n+k} \neq 0) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(S_n = 0) \mathbb{P}(\forall k \geq 1, X_1 + \cdots X_k \neq 0) \end{split}$$

Bref, on a montré que

$$\mathbb{P}(A^c) = \mathbb{P}(\forall k \ge 1, S_k \ne 0) \underbrace{\sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(S_n = 0)}_{=\infty}$$

Nécessairement, comme $\mathbb{P}(A^c) \in [0,1]$, on obtient $\mathbb{P}(A^c) = 0$ et donc $\mathbb{P}(A) = 1$.

TD8 — Convergence de variables aléatoires

Exercice 8.1. Soit $(X_n)_{n\geq 1}$ une suite de variables aléatoires de loi donnée par

$$\mathbb{P}(X_n = n) = \mathbb{P}(X_n = -n) = \frac{1}{2n}$$
 et $\mathbb{P}(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{2n}$

- 1. Montrer que la suite $(X_n)_{n\geq 1}$ converge en probabilité vers 0. Y a-t-il convergence dans \mathscr{L}^p ?
- 2. On suppose maintenant que les variables aléatoires $(X_n)_{n\geq 1}$ sont indépendantes. On considère l'événement $A_n = \{X_n = n\}$. Montrer que

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n\to\infty} A_n\right) = 1$$

puis en déduire que

$$\mathbb{P}\left(\lim_{n\to\infty} X_n = +\infty\right) = 1$$

Solution.

1. Soit $\varepsilon > 0$ et $n \ge \varepsilon$. Alors

$$\mathbb{P}(|X_n| \ge \varepsilon) = \mathbb{P}(X_n = n) + \mathbb{P}(X_n = -n) = \frac{1}{n} \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} 0$$

donc

$$X_n \xrightarrow[n \to \infty]{\mathbb{P}} 0$$

mais

$$\mathbb{E}(|X_n|^p) = |n|^p \frac{1}{2n} + |-n|^p \frac{1}{2n} + 0^p \left(1 - \frac{1}{n}\right)$$
$$= n^{p-1} \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} 0 \quad \text{pour } p \ge 1$$

donc $(X_n)_{n\geq 1}$ ne converge pas dans \mathscr{L}^p .

2. Les événements $(A_n)_{n\geq 1}$ sont indépendants et

$$\mathbb{P}(A_n) = \mathbb{P}(X_n = n) = \frac{1}{2n}$$

qui est le terme général d'une série divergente. Donc Borel-Cantelli assure que

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n\to\infty} A_n\right) = 1$$

De plus,

$$1 = \mathbb{P}\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} A_{k}\right)$$

$$= \mathbb{P}\left(\forall n \geq 1, \exists k \geq n, X_{k} = k\right)$$

$$\leq \mathbb{P}\left(\forall n \geq 1, \sup_{k \geq n} X_{k} \geq n\right)$$

$$\leq \mathbb{P}\left(\left(\limsup_{n \to \infty} X_{n}\right) = +\infty\right)$$

donc

$$\left(\lim_{n\to\infty}X_n\right) = +\infty \text{ p.s.}$$

et $(X_n)_{n>1}$ ne converge pas p.s..

Exercice 8.2.

1. Soit $(X_n)_{n\geq 1}$ une suite de variables aléatoires indépendantes. Montrer que (X_n) converge vers 0 presque sûrement si et seulement si pour tout $\varepsilon > 0$, la série

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n| > \varepsilon)$$

est convergente.

- 2. On suppose maintenant que X_n suit une loi de Bernoulli de paramètre p_n .
 - (a) Montrer que la suite (X_n) converge vers 0 en probabilité si et seulement si $p_n \to 0$ quand $n \to \infty$.
 - (b) Montrer que la suite (X_n) converge vers 0 dans \mathcal{L}^p si et seulement si $p_n \to 0$ quand $n \to \infty$.
 - (c) On suppose que les X_n sont indépendantes. Montrer que la suite (X_n) converge vers 0 presque sûrement si et seulement si la série $\sum_{n=1}^{\infty} p_n$ converge.
- 3. Soit $(X_n)_{n\geq 1}$ une suite de variables aléatoires indépendantes telles que $X_n \sim \mathcal{E}(n)$. Montrer que la suite (X_n) converge vers 0 presque sûrement. Y a-t-il convergence dans \mathcal{L}^p ?

Solution.

1. Montrons que

$$X_n \xrightarrow[n \to \infty]{\text{p.s.}} 0 \iff \forall \varepsilon > 0, \quad \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n| > \varepsilon) < \infty$$

 $\,\rhd\,$ Sens direct :

On rappelle que $X_n \stackrel{\text{p.s.}}{\underset{n \to \infty}{\longrightarrow}} 0$ si et seulement si

$$\mathbb{P}\left(\forall \varepsilon > 0, \exists k \geq 1, \forall n \geq k, |X_n| < \varepsilon\right) = 1.$$

On pose

$$B_\varepsilon = \bigcup_{k \geq 1} \bigcap_{n \geq k} \{|X_n| < \varepsilon\}$$

οù

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{\varepsilon>0}B_{\varepsilon}\right)=1.$$

Soit $\varepsilon > 0$. Alors

$$\bigcap_{\alpha>0} B_{\alpha} \subset B_{\varepsilon}$$

donc

$$\mathbb{P}(B_{\varepsilon}) \ge \mathbb{P}\left(\bigcap_{\alpha > 0} B_{\alpha}\right) = 1$$

Ainsi,

$$\mathbb{P}(B_{\varepsilon}) = \mathbb{P}\left(\liminf_{n \to \infty} \{|X_n| < \varepsilon\}\right) = 1$$

d'où

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n\to\infty}\{|X_n|\geq\varepsilon\}\right)=0.$$

Par Borel-Cantelli, on a donc

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n| \ge \varepsilon) < \infty$$

▷ Sens réciproque :

Par Borel-Cantelli, on a

$$\forall \varepsilon > 0, \mathbb{P}\left(\limsup_{n \to \infty} \{|X_n| \ge \varepsilon\}\right) = 0$$

$$\forall \varepsilon > 0, \mathbb{P}\left(\bigcup_{k \ge 1} \bigcap_{n \ge k} \{|X_n| < \varepsilon\}\right) = 1$$

Remarque. Si $\mathbb{P}(A_n) = 0$ pour tout $n \ge 1$, alors

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) \le \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = 0$$

De même, si $\mathbb{P}(A_n) = 1$ pour tout $n \geq 1$, alors

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{n=0}^{\infty} A_n\right) = 1$$

Ainsi, on a

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{\substack{\varepsilon>0\\\varepsilon\in\mathbb{O}}}\bigcup_{k\geq 1}\bigcap_{n\geq k}\{|X_n|<\varepsilon\}\right)=1$$

c'est-à-dire

$$\mathbb{P}(\forall \varepsilon \in \mathbb{Q}_+^*, \exists k \ge 1, \forall n \ge k, |X_n| < \varepsilon) = 1$$

et alors

$$\mathbb{P}\left(\lim_{n\to\infty}X_n=0\right)=1$$

donc $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{\text{p.s.}} 0$.

- 2. On a $X_n \sim \mathcal{B}(p_n)$.
 - (a) On montre dans les deux sens

 \triangleright Soit $\varepsilon > 0$, alors

$$\mathbb{P}(|X| \ge \varepsilon) \le \mathbb{P}(X_n = 1) = p_n$$

dinc si $p_n \to 0$, alors $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{\mathbb{P}} 0$.

 \triangleright Réciproquement, si $X \xrightarrow[n \to \infty]{\mathbb{P}} 0$, alors

$$\mathbb{P}\left(|X_n| \ge 1\right) \xrightarrow[n \to \infty]{} 0 \quad (\varepsilon = 1)$$

et donc $p_n \xrightarrow[n\to\infty]{} 0$.

(b) On a

$$\mathbb{E}[|X_n|^p] = 0^p \times (1 - p_n) + 1^p \times p_n$$
$$= p_n$$

Donc $X_n \xrightarrow[n\to\infty]{\mathcal{L}^p} 0$ si et seulement si $p_n \longrightarrow 0$

(c) On a

$$\mathbb{P}(|X_n| \ge \varepsilon) = \begin{cases} 0 & \text{si } \varepsilon > 1\\ 1 & \text{sinon} \end{cases}$$

Donc d'après la question 2, on a $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{\text{p.s.}} 0$ si et seulement si $\sum_{n=1}^{\infty} p_n < \infty$

3. On rappelle que $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{\mathbb{P}} 0$ par le cours. Soit $\varepsilon > 0$, on a

Soit
$$\varepsilon > 0$$
, on a

$$\mathbb{P}(|X_n| \ge \varepsilon) = \mathbb{P}(X_n \ge \varepsilon)$$

$$= \int_{\varepsilon}^{\infty} ne^{-nt} dt$$

$$= [-e^{-nt}]_{\varepsilon}^{\infty}$$

$$= e^{-\varepsilon}$$

 $=e^{-\varepsilon}$ Comme $\sum_{n=1}^\infty e^{-n\varepsilon}<\infty,$ on en déduit que $X_n \overset{\text{p.s.}}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} 0.$

TD9 — Loi des grands nombres

Exercice 9.1. Soit $(X_n)_{n\geq 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. de loi $\mathcal{N}(0,1)$. Montrer que la suite de terme général

$$Y_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k e^{X_k}$$

converge presque sûrement lorsque n tend vers l'infini vers une limite que l'on précisera.

Solution. Les variables aléatoires $Z_k=X_ke^{X_k}$ sont i.i.d. car les X_k le sont. Par ailleurs, les Z_k sont intégrables car

$$x \mapsto |x|e^{|x|} \frac{e^{-\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}}$$

est intégrable en $\pm \infty$. D'après la loi des grands nombres, on a

$$Y_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} Z_k \xrightarrow[n \to \infty]{\text{p.s.}} \mathbb{E}[Z_1]$$

et

$$\mathbb{E}[Z_{1}] = \mathbb{E}[X_{1}e^{X_{1}}]$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} xe^{x} \frac{e^{-\frac{x^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x-1)^{2} + \frac{1}{2}} dx$$

$$= \sqrt{e} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{xe^{-\frac{1}{2}(x-1)^{2}}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$t = x - 1 = \sqrt{e} \int_{-\infty}^{+\infty} (t+1) \frac{e^{-\frac{t^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dt$$

$$= \sqrt{e} \left(\underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} t \frac{e^{-\frac{t^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dt} + \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{-\frac{t^{2}}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dt} \right)$$

$$= \sqrt{e}.$$

Exercice 9.2. On considère une suite de lancers d'un dé équilibré et on désigne par X_k le résultat du k-ième lancer.

- 1. On note Y_n la variable aléatoire donnant le plus grand résultat observé au cours des n premiers lancers. Etudier la convergence de la suite $(Y_n)_{n\geq 1}$.
- 2. On note N_n la variable aléatoire donnant le nombre de 6 obtenus lors des n premiers lancers. Etudier la convergence de la suite $(N_n/n)_{n>1}$.

Solution.

1. On a Y_n une suite croissante majorée par 6. Donc,

$$\mathbb{P}(Y_n \neq 6) = \mathbb{P}(\forall k \in [1, n], X_k \neq 6)$$
$$= \left(\frac{5}{6}\right)^n$$

Alors,

$$\mathbb{P}(Y_n \xrightarrow[n \to \infty]{} 6) = \mathbb{P}(\exists n_0 \in \mathbb{N}, Y_{n_0} = 6)$$

$$= 1 - \mathbb{P}(\forall n \in \mathbb{N}, Y_n \neq 6)$$

$$= 1 - \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(Y_n \neq 6)$$

$$= 1.$$

car (Y_n) est a valeurs dans $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ et croissante.

2. On a

$$N_n = \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_{X_k=6} \sim \mathcal{B}(n, 1/6)$$

Les variables aléatoires $\mathbbm{1}_{X_k=6}$ sont i.i.d. et intégrables (car bornées) donc la loi forte des grands nombres assure que

$$\frac{N_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_{X_k = 6} \underset{n \to \infty}{\overset{\mathrm{p.s.}}{\longrightarrow}} \mathbb{E} \big[\mathbb{1}_{X_1 = 6} \big] = \frac{1}{6}.$$

Exercice 9.3. On suppose que le sexe d'un nouveau-né est équiréparti entre fille et garçon. Un pays propose la politique de natalité suivante : tous les couples ont des enfants jusqu'à obtenir une fille

- 1. Soit X le nombre d'enfants d'un couple pris au hasard dans la population. Donner la loi de la variable aléatoire X et son espérance.
- 2. On considère une génération en âge de procréer constituée de n couples. On note X_1, \ldots, X_n le nombre d'enfants respectifs de chaque couple. On désigne par P_n la variable aléatoire donnant la proportion de filles issues de cette génération. Exprimer P_n en fonction de X_1, \ldots, X_n , puis déterminer la limite de P_n quand n tend vers l'infini. La politique de natalité du pays a-t-elle un effet?

Solution.

1. On répète une expérience de Bernoulli de paramètre 1/2 de manière indépendante jusqu'à obtenir un succès. Le nombre d'enfants X suit alors une loi géométrique $\mathcal{G}\left(\frac{1}{2}\right)$.

$$\triangleright X$$
 est à valeurs dans \mathbb{N}^* ,

$$\triangleright \mathbb{P}(X=k) = \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1} \frac{1}{2} = \frac{1}{2^k},$$

$$\triangleright \mathbb{E}[X] = \sum_{k=1}^{+\infty} k \frac{1}{2^k} = 2.$$

2. On a

$$P_n = \frac{\text{nombre de filles}}{\text{nombre total d'enfants}}$$
$$= \frac{n}{X_1 + \dots + X_n}$$

Les X_k sont i.i.d. et intégrables donc la loi forte des grands nombres assure que

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow[n \to \infty]{\text{p.s.}} \mathbb{E}[X_1] = 2$$

et donc

$$P_n \xrightarrow[n \to \infty]{\text{p.s.}} \frac{1}{2}.$$

Exercice 9.4 Pour aller plus loin.

On considère une suite i.i.d. $(X_n)_{n\geq 1}$ de variables aléatoires réelles et on pose $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$.

1. En utilisant le théorème de Fubini, montrer que pour toute variable aléatoire positive Y,

$$\mathbb{E}[Y] = \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(Y \ge t) \, dt.$$

puis en déduire que

$$\mathbb{E}[|X_1|] \le 1 + \sum_{n=1}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_n| \ge n).$$

2. En déduire que si X_1 n'est pas intégrable, alors la suite $(S_n/n)_{n\geq 1}$ diverge presque sûrement.

Solution.

1. On a

$$\begin{split} \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(Y \geq t) \, dt &= \int_0^{+\infty} \left(\int_{\Omega} \mathbb{1}_{Y(\omega) \geq t} \mathbb{P}(d\omega) \right) dt \\ \text{Fubini} &= \int_{\Omega} \left(\int_0^{+\infty} \mathbb{1}_{Y(\omega) \geq t} \, dt \right) d\mathbb{P}(\omega) \\ &= \int_{\Omega} \left(\int_0^{Y(\omega)} 1 \, dt \right) d\mathbb{P}(\omega) \\ &= \int_{\Omega} Y(\omega) \, d\mathbb{P}(\omega) \\ &= \mathbb{E}[Y]. \end{split}$$

On en déduit

$$\mathbb{E}[|X_1|] = \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(|X_1| \ge t) dt$$

$$= \int_0^{+\infty} \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_1| \ge t) \mathbb{1}_{n \le t < n+1} dt$$

$$\le \int_0^{+\infty} \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_1| \ge n) \mathbb{1}_{n \le t < n+1} dt$$

$$\text{TCM/Fubini} = \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_1| \ge n) \int_0^{\infty} \mathbb{1}_{n \le t < n+1} dt$$

$$= \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_1| \ge n)$$

$$\le 1 + \sum_{n=1}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_n| \ge n).$$

en résumé, on a montré que

$$\mathbb{E}[|X_1|] \le 1 + \sum_{n=1}^{+\infty} \mathbb{P}(|X_n| \ge n).$$