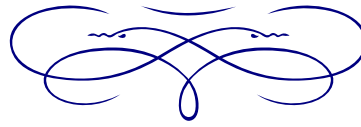




TD 13 – Fonctions caractéristiques



1 – Petites questions

Calculer les fonctions caractéristiques des lois suivantes.

1. Binomiale de paramètre (n, p) , avec $n \in \mathbb{N}$ et $p \in [0, 1]$.
2. Géométrique de paramètre $p \in]0, 1[$.
3. Poisson de paramètre $\lambda > 0$.
4. Exponentielle de paramètre $\theta > 0$.
5. Uniforme sur $[a, b]$ avec $a < b$.
6. Gaussienne de paramètre (m, σ^2) avec $m \in \mathbb{R}$ et $\sigma > 0$.

Corrigé. Soit $t \in \mathbb{R}$. On a

1. $\phi(t) = \sum_{k=0}^n p^k (1-p)^{n-k} e^{ikt} = (1-p + pe^{it})^n$.
2. $\phi(t) = \sum_{k \geq 1} p(1-p)^{k-1} e^{ikt} = \frac{pe^{it}}{1-(1-p)e^{it}}$.
3. $\phi(t) = \sum_{k \geq 0} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} e^{ikt} = e^{\lambda(e^{it}-1)}$.
4. $\phi(t) = \int_0^\infty \theta e^{-\theta x} e^{ixt} dx = \frac{\theta}{\theta - it}$.
5. $\phi(t) = \int_a^b \frac{1}{b-a} e^{ixt} dx = \frac{e^{itb} - e^{ita}}{it(b-a)}$.
6. $\phi(t) = e^{imt - \sigma^2 t^2 / 2}$ d'après le cours.

2 – Variables aléatoires à valeur dans \mathbb{R}^d

Exercice 1. Soit X une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{R}^d définie sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. On définit la fonction caractéristique de X par

$$\phi_X : \xi \in \mathbb{R}^d \mapsto \mathbb{E} \left[e^{i \langle \xi, X \rangle} \right],$$

où $\langle \cdot, \cdot \rangle$ désigne le produit scalaire canonique sur \mathbb{R}^d . On dit aussi que $\xi \in \mathbb{R}^d \mapsto \phi_X(-\xi)$ est la transformée de Fourier de la mesure P_X sur \mathbb{R}^d .

1. (Le cas gaussien) Soit $\sigma > 0$. Calculer la transformée de Fourier de la fonction

$$g_\sigma^{(d)} : x \in \mathbb{R}^d \mapsto \frac{e^{-\|x\|^2 / 2\sigma^2}}{(2\pi\sigma^2)^{d/2}},$$

c'est-à-dire la transformée de Fourier de la mesure de densité $g_\sigma^{(d)}$ par rapport à la mesure de Lebesgue sur \mathbb{R}^d (cette loi de probabilité est une gaussienne d -dimensionnelle notée $\mathcal{N}(0, \sigma^2 \text{Id}_d)$).

2. (Injectivité) Montrer que ϕ_X caractérise la loi de X .

Pour toute question, n'hésitez pas à m'envoyer un mail à michel.pain@ens.fr, ou bien à venir me voir au bureau V2.

3. (*Théorème de Lévy faible*) Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires à valeurs dans \mathbb{R}^d définies sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. Montrer que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge en loi vers X si et seulement si $(\phi_{X_n})_{n \in \mathbb{N}}$ converge simplement vers ϕ_X .

Corrigé.

1. On calcule

$$\begin{aligned} \widehat{g_\sigma^{(d)}}(\xi) &= \int_{\mathbb{R}^d} e^{-i\langle \xi, x \rangle} \frac{e^{-\|x\|^2/2\sigma^2}}{(2\pi\sigma^2)^{d/2}} dx = \prod_{i=1}^k \int_{\mathbb{R}} e^{-i\xi_k x_k} \frac{e^{-x_k^2/2\sigma^2}}{(2\pi\sigma^2)^{d/2}} dx_k \\ &= \prod_{i=1}^k \widehat{g_\sigma^{(1)}}(\xi_k) = \prod_{i=1}^k e^{-\sigma^2 \xi_k^2/2} = e^{-\sigma^2 \|\xi\|^2/2} = (2\pi\sigma^2)^{d/2} g_{1/\sigma}^{(d)}(\xi), \end{aligned}$$

en utilisant le calcul de la transformée de Fourier d'une gaussienne unidimensionnelle, effectué dans le cours.

2. Calquer la démonstration du cours en utilisant les gaussiennes de dimension d introduites à la question 1.
3. Idem.

3 – Indépendance

Exercice 2. Soit X_1, \dots, X_n des variables aléatoires réelles sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$.

1. Montrer que X_1, \dots, X_n sont indépendantes si et seulement si la fonction caractéristique de (X_1, \dots, X_n) est

$$\xi \in \mathbb{R}^n \mapsto \prod_{k=1}^n \phi_{X_k}(\xi_k).$$

2. Supposons que, pour tout $\xi \in \mathbb{R}$, $\phi_{X_1+X_2}(\xi) = \phi_{X_1}(\xi)\phi_{X_2}(\xi)$. Montrer que X_1 et X_2 ne sont pas forcément indépendantes.

Corrigé.

1. Calculons la transformée de Fourier de la mesure $P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_d}$. Pour $\xi \in \mathbb{R}^d$, on a, par Fubini-Lebesgue

$$\begin{aligned} \phi_{P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_d}}(\xi) &= \int_{\mathbb{R}^d} e^{i(\xi_1 x_1 + \dots + \xi_d x_d)} d(P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_d})(x_1, \dots, x_d) \\ &= \prod_{k=1}^n \int_{\mathbb{R}} e^{i\xi_k x_k} dP_{X_k}(x_k) = \prod_{k=1}^n \phi_{X_k}(\xi_k). \end{aligned}$$

Ainsi, on a les équivalences suivantes

$$\begin{aligned} X_1, \dots, X_n \text{ sont indépendantes} &\Leftrightarrow P_{(X_1, \dots, X_n)} = P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_d} \\ &\Leftrightarrow \phi_{(X_1, \dots, X_n)} = \phi_{P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_d}} \\ &\Leftrightarrow \forall \xi \in \mathbb{R}^d, \phi_{(X_1, \dots, X_n)}(\xi) = \prod_{k=1}^n \phi_{X_k}(\xi_k), \end{aligned}$$

en utilisant l'injectivité de Fourier pour la 2^e équivalence (c'est-à-dire le fait que la fonction caractéristique d'un v.a. à valeurs dans \mathbb{R}^d caractérise sa loi).

2. On remarque que l'hypothèse "pour tout $\xi \in \mathbb{R}$, $\phi_{X_1+X_2}(\xi) = \phi_{X_1}(\xi)\phi_{X_2}(\xi)$ " est équivalente à " $X_1 + X_2$ a même loi que $\tilde{X}_1 + \tilde{X}_2$ avec \tilde{X}_1 et \tilde{X}_2 indépendantes chacune ayant respectivement même loi que X_1 et X_2 ", par injectivité de Fourier.

On prend X_1 et X_2 deux dés à trois faces corrélés : on définit la loi du couple (X_1, X_2) par

$$\mathbb{P}(X_1 = i, X_2 = j) = \begin{cases} 1/9 & \text{si } (i, j) \in \{(1, 1), (2, 2), (3, 3)\}, \\ 2p/9 & \text{si } (i, j) \in \{(1, 2), (2, 3), (3, 1)\}, \\ 2(1-p)/9 & \text{si } (i, j) \in \{(1, 3), (2, 1), (3, 2)\}, \end{cases}$$

pour $p \in [0, 1]$ un paramètre. Alors on vérifie aisément que X_1 et X_2 suivent chacun une loi uniforme sur $\{1, 2, 3\}$ et que

$$\mathbb{P}(X_1 + X_2 = k) = \begin{cases} 1/9 & \text{si } k \in \{2, 6\}, \\ 2/9 & \text{si } k \in \{3, 5\}, \\ 1/3 & \text{si } k = 4, \end{cases}$$

c'est-à-dire que $X_1 + X_2$ a la même loi que la somme de deux variables uniformes sur $\{1, 2, 3\}$ indépendantes. Ainsi (X_1, X_2) vérifie bien l'hypothèse mais X_1 et X_2 ne sont pas indépendantes dès que $p \neq 1/2$.

Remarque. La démarche pour arriver à la loi de (X_1, X_2) est la suivante. On se fixe un objectif pour la loi de X_1 et X_2 (ici des uniformes). Alors la loi de $X_1 + X_2$ doit être celle obtenue si X_1 et X_2 étaient indépendantes. On construit alors la loi de (X_1, X_2) de sorte qu'elle vérifie toutes les équations qu'imposent les lois de X_1 , X_2 et $X_1 + X_2$. Dans notre cas, il n'y a qu'un seul paramètre de liberté qui est p et on le choisit de sorte que X_1 et X_2 ne soient pas indépendants.



Exercice 3. Soient X et Y deux variables aléatoires bornées. Montrer que X et Y sont indépendantes si et seulement si

$$\forall k, l \in \mathbb{N}, \quad \mathbb{E}[X^k Y^l] = \mathbb{E}[X^k] \mathbb{E}[Y^l].$$

Corrigé. L'implication est facile, car si X et Y sont indépendantes, alors X^k et Y^l le sont également. Réciproquement, supposons que $\forall k, l \in \mathbb{N}, \mathbb{E}[X^k Y^l] = \mathbb{E}[X^k] \mathbb{E}[Y^l]$. La fonction caractéristique de (X, Y) est donnée en $(u, v) \in \mathbb{R}^2$ par :

$$\phi_{(X,Y)}(u, v) = \mathbb{E}[e^{iuX} e^{ivY}] = \mathbb{E}\left[\left(\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(iuX)^k}{k!}\right) \left(\sum_{l=0}^{\infty} \frac{(ivY)^l}{l!}\right)\right] = \mathbb{E}\left[\sum_{k,l \geq 0} i^{k+l} \frac{u^k v^l}{k!l!} X^k Y^l\right]$$

Pour échanger la série et l'espérance, on veut utiliser Fubini-Lebesgue : soit C un majorant de $|X|$ et $|Y|$, on a

$$\mathbb{E}\left[\sum_{k,l \geq 0} \left| i^{k+l} \frac{u^k v^l}{k!l!} X^k Y^l \right|\right] \leq \mathbb{E}\left[\sum_{k,l \geq 0} \frac{|u|^k |v|^l C^{k+l}}{k!l!}\right] = e^{|u|C} e^{|v|C} < \infty.$$

On peut donc appliquer Fubini-Lebesgue, qui nous donne

$$\phi_{(X,Y)}(u, v) = \sum_{k,l \geq 0} i^{k+l} \frac{u^k v^l}{k!l!} \mathbb{E}[X^k Y^l].$$

D'après l'hypothèse, on a donc

$$\phi_{(X,Y)}(u, v) = \sum_{k,l \geq 0} i^{k+l} \frac{u^k v^l}{k!l!} \mathbb{E}[X^k] \mathbb{E}[Y^l] = \left(\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(iu)^k \mathbb{E}[X^k]}{k!}\right) \left(\sum_{l=0}^{\infty} \frac{(iv)^l \mathbb{E}[Y^l]}{l!}\right).$$

En appliquant Fubini-Lebesgue de la même manière pour chaque série, il en découle

$$\phi_{(X,Y)}(u, v) = \mathbb{E}\left[\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(iu)^k X^k}{k!}\right] \mathbb{E}\left[\sum_{l=0}^{\infty} \frac{(iv)^l Y^l}{l!}\right] = \phi_X(u) \phi_Y(v),$$

d'où le résultat, en utilisant la question 1. de l'exercice 2.

4 – Convergence en loi

Exercice 4. (Limite de gaussiennes) Soit $(Y_n)_{n \geq 0}$ une suite de variables aléatoires réelles suivant respectivement une loi gaussienne $\mathcal{N}(m_n, \sigma_n^2)$ avec $m_n \in \mathbb{R}$ et $\sigma_n \in \mathbb{R}_+$. Montrer que cette suite converge en loi vers une variable réelle Y si et seulement si les deux suites $(m_n)_{n \geq 0}$ et $(\sigma_n)_{n \geq 0}$ convergent vers respectivement $m \in \mathbb{R}$ et $\sigma \in \mathbb{R}_+$, et identifier la loi limite.

Corrigé. On rappelle que la fonction caractéristique d'une gaussienne $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$ de moyenne m et de variance σ^2 est $\Phi_{m, \sigma^2}(t) = \exp(imt - \sigma^2 t^2/2)$. Par convention, lorsque $\sigma = 0$, la gaussienne $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$ est la masse de Dirac δ_m .

La réciproque découle immédiatement du théorème de Lévy et la loi limite est alors la loi gaussienne $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$.

Pour l'implication, supposons que Y_n converge en loi vers Y . Le théorème de Lévy garantit que $\exp(im_n t - \sigma_n^2 t^2/2)$ converge pour tout réel t lorsque $n \rightarrow \infty$, et donc que $\exp(-\sigma_n^2 t^2/2)$ converge (en prenant le module). Par positivité de σ_n , on obtient donc

$$\sigma_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \sigma \in \mathbb{R}_+ \cup \{\infty\}.$$

Par l'absurde, si $\sigma = \infty$, alors on a, pour tout $t > 0$,

$$|\phi_Y(t)| = \lim_{n \rightarrow \infty} e^{-\sigma_n^2 t^2/2} = 0,$$

ce qui contredit que $\phi_Y(0) = 1$ et que ϕ_Y est continue en 0. Ainsi, on a bien $\sigma \in \mathbb{R}_+$.

Montrons à présent la convergence de $(m_n)_{n \in \mathbb{N}}$. Comme $e^{-\sigma_n^2 t^2/2}$ converge vers une limite non nulle pour tout $t \in \mathbb{R}$, $e^{im_n t}$ converge pour tout $t \in \mathbb{R}$ lorsque $n \rightarrow \infty$. Montrons que cela entraîne la convergence de la suite $(m_n)_{n \in \mathbb{N}}$. Si on sait a priori que la suite $(m_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est bornée, c'est facile : si m et m' sont deux valeurs d'adhérence on a $\exp(imt) = \exp(im't)$ pour tout $t \in \mathbb{R}$, ce qui entraîne $m = m'$. Par l'absurde, supposons la suite $(m_n)_{n \in \mathbb{N}}$ non bornée. Alors il existe une extractrice $\psi : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ telle que la sous-suite $(m_{\psi(n)})$ converge vers $+\infty$. Ici, on a deux possibilités :

- ▷ Utiliser le théorème de Portmanteau (qui visiblement n'a pas été vu en cours) qui dit, entre autres, que

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} X \iff \forall F \subset \mathbb{R} \text{ fermé}, \quad \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n \in F) \leq \mathbb{P}(X \in F).$$

On obtient ainsi, pour tout $A > 0$,

$$\mathbb{P}(|Y| \geq A) \geq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_n| \geq A).$$

- ▷ Repasser par les fonctions de répartition. On note D_Y l'ensemble des points de discontinuité de F_Y . Soit $A > 0$ tel que $A, -A \notin D_Y$. Alors on a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y \in]-\infty, -A] \cup]A, \infty]) &= F_Y(-A) + 1 - F_Y(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} F_{Y_n}(-A) + 1 - F_{Y_n}(A) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Y_n \in]-\infty, -A] \cup]A, \infty]). \end{aligned}$$

Dans les deux cas, on obtient

$$\mathbb{P}(|Y| \geq A) \geq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_{\psi(n)}| > A) \geq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_{\psi(n)}| \geq |m_{\psi(n)}|),$$

car $|m_{\psi(n)}| > A$ à partir d'un certain rang. Or on a

$$\mathbb{P}(|Y_{\psi(n)}| \geq |m_{\psi(n)}|) \geq \begin{cases} \mathbb{P}(Y_{\psi(n)} \geq m_{\psi(n)}) & \text{si } m_n \geq 0 \\ \mathbb{P}(Y_{\psi(n)} \leq m_{\psi(n)}) & \text{si } m_n < 0 \end{cases} = \frac{1}{2},$$

par symétrie de la gaussienne autour de sa moyenne. On a donc montré que pour (presque) tout $A > 0$, $\mathbb{P}(|Y| \geq A) \geq 1/2$. Ceci est absurde car $\mathbb{P}(|Y| \geq A) \rightarrow 0$ quand $A \rightarrow \infty$.

5 – Fonctions caractéristiques

Exercice 5. (Moments et régularité) Soit X une variable aléatoire réelle.

- On suppose que X admet un moment d'ordre $n \in \mathbb{N}^*$. Montrer que ϕ_X est de classe \mathcal{C}^n et que pour tout entier $1 \leq k \leq n$, on a

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad \phi_X^{(k)}(t) = i^k \mathbb{E}[X^k \exp(itX)].$$

- On suppose que ϕ_X est 2 fois dérivable en 0. Montrer que X admet un moment d'ordre 2.
Indication. On pourra considérer $(\phi_X(t) + \phi_X(-t) - 2)/t^2$.
- Soit $k \in \mathbb{N}$. On suppose que ϕ_X est k fois dérivable en 0. Montrer que X admet des moments jusqu'à l'ordre $2\lfloor k/2 \rfloor$.
- (★) Construire une variable aléatoire X à valeurs dans \mathbb{Z} , symétrique, qui n'admet pas de moment d'ordre 1 mais telle que ϕ_X soit dérivable en 0.

Corrigé.

- Ceci provient immédiatement du théorème de dérivation sous le signe intégral en utilisant la domination $|i^k X^k \exp(itX)| \leq |X|^k \in L^1$ pour $1 \leq k \leq n$.
- La fonction ϕ_X étant deux fois dérivable en 0, la formule de Taylor-Young garantit un développement limité à l'ordre 2 :

$$\phi_X(t) = 1 + \phi_X'(0)t + \phi_X''(0)\frac{t^2}{2} + o(t^2).$$

On en déduit que :

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\phi_X(t) + \phi_X(-t) - 2}{t^2} = \phi_X''(0). \quad (1)$$

Or $\phi_X(t) + \phi_X(-t) = 2\operatorname{Re}(\phi_X(t)) = 2\mathbb{E}[\cos(tX)]$. Il s'ensuit par (1) que

$$\lim_{t \rightarrow 0} \mathbb{E}\left[\frac{1 - \cos(tX)}{t^2}\right] = -\frac{1}{2}\phi_X''(0).$$

Or $(1 - \cos(tX))/t^2 \geq 0$, donc on peut appliquer le lemme de Fatou, qui donne

$$\mathbb{E}[X^2] = \mathbb{E}\left[2 \liminf_{t \rightarrow 0} \left(\frac{1 - \cos(tX)}{t^2}\right)\right] \leq 2 \liminf_{t \rightarrow 0} \mathbb{E}\left[\frac{1 - \cos(tX)}{t^2}\right] = -\phi_X''(0) < \infty.$$

Remarque. Par la question 1., on a alors $\mathbb{E}[X^2] = -\phi_X^{(2)}(0)$ et aussi que ϕ_X est de classe \mathcal{C}^2 sur \mathbb{R} .

- Raisonnement par récurrence en adaptant la preuve de la question précédente.
- On cherche une loi $P_X = \sum_{k \in \mathbb{Z}} a_k \delta_k$ telle que $a_k = a_{-k}$, $\mathbb{E}[|X|] = 2 \sum_{k \geq 0} k a_k = \infty$ et telle que ϕ_X soit dérivable en 0, où l'on a

$$\phi_X(t) = a_0 + 2 \sum_{k=1}^{\infty} a_k \cos(kt).$$

Choisissons $a_0 = a_1 = a_{-1} = 0$ et pour $k \geq 2$:

$$a_k = a_{-k} = \frac{c}{k^2 \ln k}, \quad \text{où } c = \frac{1}{2} \left(\sum_{k=2}^{\infty} \frac{1}{k^2 \ln k} \right)^{-1},$$

de sorte que :

$$0 \leq \frac{1 - \phi_X(t)}{t} = \frac{2c}{t} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{1}{k^2 \ln k} (1 - \cos(tk)).$$

On vérifie ensuite que cette quantité tend vers 0 lorsque $t \rightarrow 0$ en décomposant cette dernière somme suivant que $k \geq 1/t$ ou $k < 1/t$. Tout d'abord :

$$\sum_{k \geq 1/t} \frac{1}{k^2 \ln k} \frac{(1 - \cos(tk))}{t} \leq -\frac{2}{t \ln(t)} \sum_{k \geq 1/t} \frac{1}{k^2} \leq -\frac{2}{t \ln(t)} \int_{\lfloor 1/t \rfloor - 1}^{\infty} \frac{1}{x^2} dx = -\frac{2}{t(\lfloor 1/t \rfloor - 1) \ln(t)} \xrightarrow{t \rightarrow 0} 0.$$

Ensuite, en utilisant l'inégalité $1 - \cos(x) \leq \frac{x^2}{2}$ pour $x \in \mathbb{R}$:

$$\frac{1}{t} \sum_{2 \leq k < 1/t} \frac{1}{k^2 \ln k} \frac{(1 - \cos(tk))}{t} \leq t \sum_{2 \leq k < 1/t} \frac{1}{\ln(k)} \leq \frac{t}{\ln(2)} + t \int_2^{1/t} \frac{1}{\ln(x)} dx.$$

Une intégration par parties donne

$$\int_2^y \frac{1}{\ln x} dx = \left[\frac{x}{\ln x} \right]_2^y + \int_2^y \frac{1}{(\ln(x))^2} dx.$$

Mais lorsque $x \rightarrow \infty$, $1/(\ln x)^2 = o(1/\ln x)$ et donc lorsque $y \rightarrow \infty$:

$$\int_2^y \frac{1}{\ln(x)} dx = \left[\frac{x}{\ln(x)} \right]_2^y + o\left(\int_2^y \frac{1}{\ln(x)} dx \right)$$

de sorte que

$$\int_2^{1/t} \frac{1}{\ln(x)} dx \underset{t \rightarrow 0}{\sim} -\frac{1}{t \ln(t)}$$

Il s'ensuit que

$$t \int_2^{1/t} \frac{1}{\ln(x)} dx \xrightarrow{t \rightarrow 0} 0.$$

Ceci achève de démontrer que $(1 - \phi_X(t))/t \rightarrow 0$ lorsque $t \rightarrow 0$.

Cela montre qu'en général il n'est pas vrai que X admet un moment d'ordre 1 lorsque ϕ_X est dérivable en 0.

6 – Théorème central limite

Exercice 6. En utilisant le théorème central limite, déterminer la limite suivante :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!}.$$

Corrigé. On a

$$e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = \mathbb{P}(P_1 + \dots + P_n \leq n),$$

où P_1, \dots, P_n sont des variables aléatoires de Poisson de paramètre 1 indépendantes (car alors $P_1 + \dots + P_n$ suit une loi de Poisson de paramètre n). On écrit ensuite

$$\mathbb{P}(P_1 + \dots + P_n \leq n) = \mathbb{P}\left(\frac{P_1 + \dots + P_n - n}{\sqrt{n}} \leq 0\right).$$

L'espérance et la variance d'une variable aléatoire de loi de Poisson de paramètre λ étant égales à λ , on a, d'après le TCL,

$$\frac{P_1 + \dots + P_n - n}{\sqrt{n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} N,$$

où N est une variable gaussienne centrée réduite. Or la fonction de répartition de N est continue en 0 donc

$$\lim_{n \rightarrow \infty} e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = \mathbb{P}(N \leq 0) = \frac{1}{2}.$$

7 – Compléments (hors TD)

Exercice 7. (Développement de fonction caractéristique) Soit X une variable aléatoire réelle sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$.

1. On suppose que X admet un moment d'ordre $n \in \mathbb{N}^*$.

(a) Montrer que, pour tout $t \in \mathbb{R}$,

$$\phi_X(t) = \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(it)^k}{k!} \mathbb{E}[X^k] + \frac{(it)^n}{(n-1)!} \mathbb{E} \left[X^n \int_0^1 (1-u)^{n-1} \exp(ituX) du \right].$$

(b) Montrer que, pour tout $t \in \mathbb{R}$,

$$\phi_X(t) = \sum_{k=0}^n \frac{(it)^k}{k!} \mathbb{E}[X^k] + \frac{(it)^n}{n!} \varepsilon_n(t),$$

où $|\varepsilon_n(t)| \leq 2\mathbb{E}[|X|^n]$ et $\lim_{t \rightarrow 0} \varepsilon_n(t) = 0$.

2. On suppose que X admet des moments de tous ordres et que

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\|X\|_n}{n} = \frac{1}{R} < \infty,$$

où $\|X\|_n := \mathbb{E}[|X|^n]^{1/n}$. Montrer que ϕ_X est alors développable en série entière au voisinage de tout réel, le rayon de convergence étant supérieur ou égal à R/e . En déduire que :

$$\forall t \in \left] -\frac{R}{e}, \frac{R}{e} \right[, \quad \phi_X(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(it)^k}{k!} \mathbb{E}[X^k].$$

Corrigé.

1.(a) On applique la formule de Taylor avec reste intégral à $y \mapsto \exp(iy)$:

$$\exp(iy) = \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(iy)^k}{k!} + \frac{(iy)^n}{(n-1)!} \int_0^1 (1-u)^{n-1} \exp(iuy) du.$$

Le résultat s'ensuit en prenant $y = tX$ et en prenant l'espérance (qui est linéaire).

(b) En remarquant que $\int_0^1 (1-u)^{n-1} du = 1/n$, on a :

$$\phi_X(t) = \sum_{k=0}^n \frac{(it)^k}{k!} \mathbb{E}[X^k] + \frac{(it)^n}{(n-1)!} \mathbb{E} \left[X^n \int_0^1 (1-u)^{n-1} (\exp(ituX) - 1) du \right].$$

Ainsi,

$$\varepsilon_n(t) = n \mathbb{E} \left[X^n \int_0^1 (1-u)^{n-1} (\exp(ituX) - 1) du \right],$$

et en appliquant le théorème de Fubini, on obtient la majoration

$$|\varepsilon_n(t)| \leq 2n \mathbb{E}[|X|^n] \int_0^1 (1-u)^{n-1} du = 2\mathbb{E}[|X|^n].$$

De plus, pour $u \in [0, 1]$ on a

$$|nX^n(1-u)^{n-1}(\exp(ituX) - 1)| \leq 2n|X|^n(1-u)^{n-1},$$

majoration indépendante de t par une application $\lambda_{[0,1]} \otimes \mathbb{P}$ -intégrable. Le théorème de convergence dominée garantit donc que $\lim_{t \rightarrow 0} \varepsilon_n(t) = 0$.

2. Par l'exercice 5, on sait que ϕ_X est de classe C^∞ avec pour dérivées

$$\phi_X^{(n)}(u) = i^n \mathbb{E}[X^n e^{iuX}],$$

pour $n \in \mathbb{N}$ et $u \in \mathbb{R}$. Ainsi, pour $t_0 \in \mathbb{R}$, ϕ_X possède un développement de Taylor à tout ordre $n \geq 1$ en t_0 :

$$\phi_X(t) = \phi_X(t_0) + \sum_{k=1}^n \frac{(t-t_0)^k}{k!} \phi_X^{(k)}(t_0) + R_n(t, t_0),$$

où le reste est défini par

$$R_n(t_0, t) := \int_{t_0}^t \frac{(t-u)^n}{n!} \phi_X^{(n+1)}(u) du = \int_{t_0}^t \frac{(t-u)^n}{n!} i^{n+1} \mathbb{E}[X^{n+1} e^{iuX}] du.$$

Il s'agit donc de démontrer que celui-ci tend vers 0 : on a

$$|R_n(t_0, t)| \leq \frac{(|t-t_0| \|X\|_{n+1})^{n+1}}{(n+1)!}$$

et l'hypothèse sur $\|X\|_n$ et la formule de Stirling permettent aisément de voir que cette quantité tend vers 0 pour $|t-t_0| < R/e$.

Remarque. Si X et Y sont deux variables aléatoires réelles telles que $\limsup_{n \rightarrow \infty} \|X\|_n/n < \infty$, $\limsup_{n \rightarrow \infty} \|Y\|_n/n < \infty$ et $\mathbb{E}[X^n] = \mathbb{E}[Y^n]$ pour tout $n \geq 1$, alors on a montré que ϕ_X et ϕ_Y sont des fonctions analytiques sur \mathbb{R} coïncidant au voisinage de 0 et donc sur \mathbb{R} tout entier. Ainsi, X et Y ont même loi (en revanche, ce n'est pas vrai en général, voir l'exercice 9).



Exercice 8. (Cinquante nuances de Cauchy) La loi de Cauchy de paramètre $\theta > 0$ est la mesure sur \mathbb{R} ayant pour densité par rapport à la mesure de Lebesgue

$$x \in \mathbb{R} \mapsto \frac{\theta}{\pi(\theta^2 + x^2)}.$$

1. Montrer que la fonction caractéristique d'une variable aléatoire de Cauchy de paramètre $\theta > 0$ est

$$\xi \in \mathbb{R} \mapsto e^{-\theta|\xi|}.$$

Indication. On pourra utiliser la formule d'inversion de Fourier (voir exercice 6 du TD 8) : soit $f \in L^1(\mathbb{R})$ telle que $\hat{f} \in L^1(\mathbb{R})$, alors, pour presque tout $x \in \mathbb{R}$,

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{ix\xi} \hat{f}(\xi) d\xi.$$

2. Soit X_1, \dots, X_n des variables aléatoires indépendantes de loi de Cauchy de paramètres $\theta_1, \dots, \theta_n$. Déterminer la loi de $X_1 + \dots + X_n$.
3. Soit $(X_k)_{k \geq 1}$ une suite de variables aléatoires indépendantes de loi de Cauchy de paramètre 1. Déterminer la loi de $(X_1 + \dots + X_n)/n$ et en déduire une convergence. Commenter.

Corrigé.

1. On pose $f : x \in \mathbb{R} \mapsto e^{-\theta|x|}$ et on commence par calculer \hat{f} . Pour $\xi \in \mathbb{R}$, on a

$$\hat{f}(\xi) = \int_{\mathbb{R}} e^{-\theta|x|} e^{-i\xi x} dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{-n}^n e^{-\theta|x|} e^{-i\xi x} dx,$$

par convergence dominée. Puis on a

$$\int_{-n}^n e^{-\theta|x|} e^{-i\xi x} dx = \int_0^n e^{-\theta x} e^{-i\xi x} dx + \int_{-n}^0 e^{\theta x} e^{-i\xi x} dx = \frac{1 - e^{-\theta n} e^{-i\xi n}}{\theta + i\xi} + \frac{1 - e^{-\theta n} e^{i\xi n}}{\theta - i\xi} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{2\theta}{\theta^2 + \xi^2},$$

et donc

$$\hat{f}(\xi) = \frac{2\theta}{\theta^2 + \xi^2}.$$

Ainsi \hat{f} est L^1 et on peut utiliser l'inversion de Fourier : pour tout $\xi \in \mathbb{R}$,

$$f(\xi) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{ix\xi} \frac{2\theta}{\theta^2 + x^2} dx = \int_{\mathbb{R}} e^{ix\xi} \frac{\theta}{\pi(\theta^2 + x^2)} dx$$

et donc f est bien la fonction caractéristique de la loi de Cauchy de paramètre θ .

2. Pour déterminer la loi d'une somme de v.a. indépendantes, il est très pratique de passer par les fonctions caractéristiques. On calcule donc, pour $\xi \in \mathbb{R}$,

$$\phi_{X_1 + \dots + X_n}(\xi) = \prod_{k=1}^n \phi_{X_k}(\xi) = \prod_{k=1}^n e^{-\theta_k |\xi|} = e^{-(\theta_1 + \dots + \theta_n) |\xi|}.$$

On en déduit que $X_1 + \dots + X_n$ suit une loi de Cauchy de paramètre $\theta_1 + \dots + \theta_n$.

Remarque. En particulier, toute loi de Cauchy est *infinitement divisible* : si X suit une loi de Cauchy de paramètre θ et si $k \geq 1$, alors il existe X_1, \dots, X_k des variables aléatoires indépendantes de même loi telles que X ait même loi que $X_1 + \dots + X_k$ (il suffit de prendre les X_i avec une loi de Cauchy de paramètre θ/k).

3. On pose $S_n := X_1 + \dots + X_n$, qui suit une loi de Cauchy de paramètre n par la question précédente. Pour $\xi \in \mathbb{R}$, on a

$$\phi_{S_n/n}(\xi) = \phi_{S_n}(\xi/n) = e^{-n|\xi/n|} = e^{-|\xi|}.$$

Donc S_n/n suit une loi de Cauchy de paramètre 1 et converge donc évidemment en loi vers une loi de Cauchy de paramètre 1.

Ici on est dans le cas de variables aléatoires i.i.d. n'admettant pas de moment d'ordre 1, donc S_n/n diverge presque sûrement par l'exercice 8 du TD 12, et il y a pourtant convergence en loi. En outre, le théorème central limite ne s'applique pas car il n'y a pas de moment d'ordre 1 (et donc pas de moment d'ordre 2) : ici on a besoin d'une renormalisation par n au lieu de \sqrt{n} dans le TCL.



Exercice 9. (Problème des moments)

1. Calculer

$$\int_0^\infty \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{\ln^2 x}{2}\right) dx.$$

2. On considère la fonction $f : \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}$ définie par

$$f(x) = \sin(2\pi \ln x) \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{\ln^2 x}{2}\right).$$

Calculer $\int_0^\infty x^k f(x) dx$ pour tout $k \in \mathbb{N}$.

3. En déduire qu'il existe deux variables aléatoires X et Y positives telles que, pour tout $n \in \mathbb{N}$, on ait $\mathbb{E}[X^n] = \mathbb{E}[Y^n] < \infty$, mais n'ayant pas la même loi.

Corrigé.

1. Avec le changement de variable $u = \ln(x)$, on a

$$\int_0^\infty \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{\ln^2 x}{2}\right) dx = \int_{-\infty}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-u^2/2} du = 1.$$

2. Soit $k \geq 0$. La fonction $x \mapsto x^k f(x)$ est intégrable sur \mathbb{R}_+ , et le changement de variable $u = \ln(x)$ aboutit à

$$\int_0^\infty x^k f(x) dx = \int_{-\infty}^\infty \exp\left(\frac{-u^2}{2} + ku\right) \sin(2\pi u) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} du.$$

En remarquant que $-u^2/2 + nu = -1/2(u - n/2)^2 + n^2/2$, le changement de variable $v = u - n/2$ donne

$$\int_0^\infty x^k f(x) dx = \text{cste} \cdot \int_{-\infty}^\infty e^{-v^2/2} \sin(2\pi v) dv = 0.$$

3. On considère les v.a. X et Y de densité respectives

$$x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-\ln^2 x}{2}\right) \quad \text{et} \quad x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto (1 + \sin(2\pi \ln x)) \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-\ln^2 x}{2}\right),$$

qui sont bien définies par les questions 1. et 2. (les densités sont bien d'intégrale 1). Alors X et Y admettent des moments à tout ordre et, pour $k \in \mathbb{N}$, on a

$$\mathbb{E}[Y^k] = \int_0^\infty x^k (1 + \sin(2\pi \ln x)) \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-\ln^2 x}{2}\right) dx = \mathbb{E}[X^k] + \int_0^\infty x^k f(x) dx = \mathbb{E}[X^k],$$

mais X et Y sont bien de lois différentes !



Exercice 10. (Une loi faible par les fonctions caractéristiques) Soit $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de v.a. i.i.d définies sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. On suppose que $\mathbb{E}[|X_1|] < \infty$. Montrer alors que

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \mathbb{E}[X_1], \quad \text{en probabilité,}$$

à l'aide des fonctions caractéristiques.

Corrigé. L'indépendance des (X_i) implique que, pour $\xi \in \mathbb{R}$,

$$\varphi_{\frac{X_1 + \dots + X_n}{n}}(\xi) = \left(\varphi_{X_1}\left(\frac{\xi}{n}\right)\right)^n.$$

Comme X_1 a un moment d'ordre 1 fini, $\xi \mapsto \varphi(\xi)$ est dérivable en 0 de dérivée $i\mathbb{E}[X_1]$. D'où

$$\left(\varphi_{X_1}\left(\frac{\xi}{n}\right)\right)^n = \left(1 + \frac{i\xi\mathbb{E}[X_1]}{n} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right)^n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} i\xi\mathbb{E}[X_1].$$

Ainsi, les fonctions caractéristiques de $(X_1 + \dots + X_n)/n$ convergent simplement vers la fonction caractéristique de la mesure de Dirac en $\mathbb{E}[X_1]$, on en déduit que

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{loi}} \mathbb{E}[X_1].$$

Or la convergence en loi vers une constante implique une convergence en probabilité vers cette constante, ce qui conclut.



Exercice 11. (Équation aléatoire) Soient X et Y deux variables aléatoires indépendantes de même loi, de variance finie σ^2 . On suppose que $(X + Y)/\sqrt{2}$ est de même loi que X et Y . Que dire de cette loi commune ?

Corrigé. Tout d'abord, comme $(X + Y)/\sqrt{2}$ et X ont même loi, on a $(\mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[Y])/\sqrt{2} = \sqrt{2}\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}[X]$. D'où $\mathbb{E}[X] = 0$.

Ensuite, si $(X_i)_{i \geq 1}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi que X , on démontre aisément par récurrence sur n que

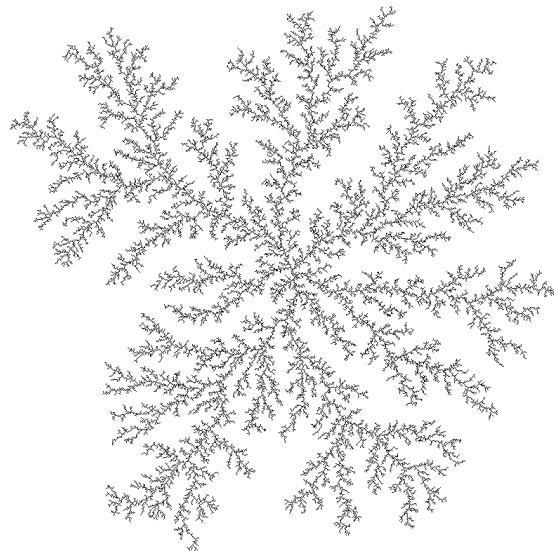
$$Z_n := \frac{1}{\sqrt{2^n}} \sum_{i=1}^{2^n} X_i$$

a la même loi que X . Or d'après le théorème central limite, Z_n converge en loi vers $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ (en effet, le numérateur de Z_n est une somme de 2^n variables aléatoires réelles centrées indépendantes de même loi et de variance σ^2). On conclut donc que X a la même loi que $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$.



Exercice 12. (Magie gaussienne) (★) Soient X et Y deux variables aléatoires réelles indépendantes et telles que les variables aléatoires $X+Y$ et $X-Y$ soient indépendantes. Montrer que les deux variables X et Y sont deux variables aléatoires gaussiennes.

Corrigé. Grandes étapes de la solution : en utilisant une équation fonctionnelle vérifiée par les fonctions caractéristiques, trouver le module de la fonction caractéristique de $X+Y$, puis son argument.



Agrégation limitée
par diffusion
(par Paul Bourke)

Bonne année !