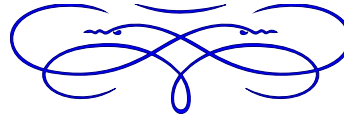


## TD (20)13 – Lois des grands nombres, théorème central limite.

## Corrigé



## 1 – Lois des grands nombres

**Exercice 1. (Calculer en cent leçons)** Déterminer les limites suivantes :

- $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{[0,1]^n} f\left(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n}\right) dx_1 \dots dx_n$  pour  $f$  une fonction continue sur  $[0, 1]$ ,
- $\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} f\left(\frac{k}{n}\right)$  pour  $f$  une fonction continue sur  $[0, 1]$  et  $p \in [0, 1]$ ,
- $\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^{\infty} e^{-\lambda n} \frac{(\lambda n)^k}{k!} f\left(\frac{k}{n}\right)$  pour  $f$  une fonction continue et bornée sur  $\mathbb{R}_+$  et  $\lambda > 0$ .

**Corrigé :**

1. On a

$$\int_{[0,1]^n} f\left(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n}\right) dx_1 \dots dx_n = \mathbb{E}\left(f\left(\frac{U_1 + \dots + U_n}{n}\right)\right)$$

où  $U_1, \dots, U_n$  sont des variables aléatoires indépendantes et uniformes sur  $[0, 1]$ . D'après la loi forte des grands nombres,  $n^{-1}(U_1 + \dots + U_n)$  converge p.s. et donc en loi vers  $1/2$ . Ainsi,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{[0,1]^n} dx_1 \dots dx_n f\left(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n}\right) = f\left(\frac{1}{2}\right).$$

2. On a

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} f\left(\frac{k}{n}\right) = \mathbb{E}\left(f\left(\frac{B_1 + \dots + B_n}{n}\right)\right),$$

où  $B_1, \dots, B_n$  sont des variables aléatoires de Bernoulli de paramètre  $p$  indépendantes. D'après la loi forte des grands nombres,  $n^{-1}(B_1 + \dots + B_n)$  converge p.s. et donc en loi vers  $p$ . Ainsi,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} f\left(\frac{k}{n}\right) = f(p).$$

Pour des questions, demande de précisions ou explications, n'hésitez pas à m'envoyer un mail à [igor.kortchemski@ens.fr](mailto:igor.kortchemski@ens.fr), ou bien à venir me voir au bureau V4.

3. On a

$$\sum_{k=0}^{\infty} e^{-\lambda n} \frac{(\lambda n)^k}{k!} f\left(\frac{k}{n}\right) = \mathbb{E}\left(f\left(\frac{P_1 + \dots + P_n}{n}\right)\right),$$

où  $P_1, \dots, P_n$  sont des variables aléatoires de Poisson de paramètre  $\lambda$  indépendantes. D'après la loi forte des grands nombres,  $n^{-1}(P_1 + \dots + P_n)$  converge p.s. et donc en loi vers  $\lambda$ . Ainsi,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^{\infty} e^{-\lambda n} \frac{(\lambda n)^k}{k!} f\left(\frac{k}{n}\right) = f(\lambda).$$

*Remarque* : on a utilisé les résultats suivants que vous pourrez vérifier à titre d'exercice :

1. La somme de  $n$  variables aléatoires de Bernoulli de paramètre  $p \in [0, 1]$  indépendantes suit une loi binomiale de paramètres  $n$  et  $p$ .
  2. La moyenne d'une variable aléatoire suivant une loi de Poisson de paramètre  $\lambda > 0$  est  $\lambda$ .
  3. Soient  $n \geq 1$ ,  $\lambda_1, \dots, \lambda_n > 0$  et  $X_1, \dots, X_n$   $n$  variables aléatoires indépendantes, chaque  $X_i$  suivant une loi de Poisson de paramètre  $\lambda_i$ . Alors  $X_1 + \dots + X_n$  suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda_1 + \dots + \lambda_n$ .
- 

**Exercice 2.** (Une loi faible avec fonctions caractéristiques) Soit  $X_1, \dots, X_n, \dots$  une suite de v.a.i.i.d définies sur un espace probabilisé. On suppose que  $\mathbb{E}[|X_1|] < \infty$ . Montrer alors (sans utiliser la loi forte des grands nombres) à l'aide des fonctions caractéristiques que

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{(P)} \mathbb{E}[X_1].$$

**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

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

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

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \mathbb{E}[X_1].$$

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



**Exercice 3.** (Théorème de Bernstein-Weierstrass) Soit  $f$  une fonction continue de  $[0, 1]$  dans  $\mathbb{C}$ . Le  $n$ -ième polynôme de Bernstein de  $f$ ,  $B_n$ , est défini par

$$B_n(x) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} f\left(\frac{k}{n}\right), \quad x \in \mathbb{R}.$$

1. Soit  $S_n(x)$  la variable aléatoire étant définie par  $S_n(x) = \text{Bin}(n, x)/n$ , où  $\text{Bin}(n, x)$  est une variable aléatoire de loi binomiale de paramètre  $n$  et  $x$ . Montrer que  $B_n(x) = \mathbb{E}[f(S_n(x))]$ .
2. En déduire le Théorème de Bernstein-Weierstrass

$$\|B_n - f\|_\infty \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

**Corrigé :**

1. C'est évident.
2. Soit  $\varepsilon > 0$ , soit  $\eta > 0$  le module d'uniforme continuité de  $f$  associé à  $\varepsilon$ . Alors on a

$$\begin{aligned} |f(x) - B_n(x)| &= \mathbb{E}[|f(x) - f(S_n(x))|] \\ &\leq \mathbb{E}[|f(x) - f(S_n(x))| \mathbf{1}_{|S_n(x) - x| \leq \eta}] + \mathbb{E}[|f(x) - f(S_n(x))| \mathbf{1}_{|S_n(x) - x| \geq \eta}] \\ &\leq \varepsilon + 2\|f\|_\infty \mathbb{P}[|S_n(x) - x| \geq \eta] \end{aligned}$$

Pour évaluer  $\mathbb{P}[|S_n(x) - x| \geq \eta]$ , on utilise l'inégalité de Markov :

$$\mathbb{P}[|S_n(x) - x| \geq \eta] \leq \frac{\text{Var}[|S_n(x)|]}{\eta^2} = \frac{x(1-x)}{n\eta^2} \leq \frac{1}{2n\eta^2}.$$

La majoration ci-dessus est uniforme en  $x$ , ce qui permet de conclure. □



**Exercice 4. (Loi faible, non forte)** Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires indépendantes de loi

$$\mathbb{P}_{X_n} = \frac{1}{2 \ln(n+1)n} (\delta_n + \delta_{-n}) + \left(1 - \frac{1}{n \ln(n+1)}\right) \delta_0.$$

1. Montrer que  $Y_n := \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$  converge en probabilité vers 0.
2. Montrer que presque sûrement,  $Y_n$  ne converge pas.

**Corrigé :**

1. On montre (en calculant) que

$$\mathbb{E}[(Y_n)^2] \rightarrow 0.$$

L'inégalité de Markov permet alors de conclure.

2. À l'aide de Borel-Cantelli, on montre que  $\mathbb{P}\left(\frac{X_n}{n} \geq 1, \text{ pour une infinité de } n\right) = 1$ , et l'on conclue comme dans l'exercice 5.2) du TD 11. □



## 2 – Théorème central limite



**Exercice 5. (Un dernier calcul et on s'en va)** 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. Et

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

- La variance d'une variable aléatoire de loi de Poisson de paramètre  $\lambda$  étant égale à  $\lambda$ , 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 donc

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

□



**Exercice 6. (Convergence en loi mais pas en proba)** Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires réelles indépendantes et de même loi telle que  $\mathbb{E}(X_1) = 0$  et  $\mathbb{E}(X_1^2) = 1$ . On pose  $S_n = X_1 + \dots + X_n$  pour tout  $n \geq 1$ .

1. Montrer que pour tout  $A > 0$ , on a

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \geq A\right) = 1,$$

et en déduire que

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{n}} = +\infty\right) = 1.$$

2. Justifier que si  $(S_{n_k})_{k \geq 1}$  est une suite extraite de  $(S_n)_{n \geq 1}$ , alors on a :

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{S_{n_k}}{\sqrt{n_k}} = +\infty\right) = 1.$$

3. En déduire que la suite  $(n^{-1/2} S_n)_{n \geq 1}$  ne converge pas en probabilité.

**Corrigé :**

1. D'après le TCL, la suite  $(n^{-1/2} S_n)_{n \geq 1}$  converge en loi vers une variable aléatoire  $N$  de loi gaussienne centrée réduite. Soit  $A > 0$ . On a

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \geq A\right) \geq \mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \left\{\frac{S_n}{\sqrt{n}} > A\right\}\right) \geq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(\frac{S_n}{\sqrt{n}} > A\right).$$

La variable  $N$  étant à densité, on a

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(\frac{S_n}{\sqrt{n}} > A\right) = \mathbb{P}(N > A) > 0,$$

ce qui implique que  $\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \geq A\right) > 0$ . Or

$$\left\{\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \geq A\right\} \in \mathcal{A}_\infty,$$

où  $\mathcal{A}_\infty$  est la tribu asymptotique  $\bigcap_{n \geq 1} \sigma(X_n, X_{n+1}, \dots)$ . Ainsi

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \geq A\right) = 1.$$

En considérant une suite  $(A_k)_{k \geq 1} \uparrow +\infty$ , on en déduit le résultat.

2. On démontre ce résultat de la même manière que le résultat précédent.
3. Si la suite  $(n^{-1/2}S_n)_{n \geq 1}$  converge en probabilité vers une variable aléatoire  $X$ , alors on peut extraire une sous-suite  $(n_k^{-1/2}S_{n_k})_{k \geq 1}$  telle que  $n_k^{-1/2}S_{n_k} \rightarrow X$  p.s. Or  $X$  a la même loi que  $N$ , ce qui contredit le fait que

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{S_{n_k}}{\sqrt{n_k}} = +\infty\right) = 1.$$

□

### 3 – Vecteurs gaussiens

**Exercice 7. (Personne n'est jamais assez fort pour ce calcul)** Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires à valeurs dans  $\mathbb{R}^2$  indépendantes et identiquement distribuées. Étudier le comportement asymptotique de la suite

$$\left(\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mathbb{E}(X_1)}{\sqrt{n}}\right)_{n \geq 1}$$

dans les cas suivants :

1.  $X_1$  est de loi  $\frac{1}{2}\delta_{(-1,-1)} + \frac{1}{2}\delta_{(1,1)}$ ,
2.  $X_1$  est de loi  $\frac{1}{2}\delta_{(-1,-1)} + \frac{1}{4}\delta_{(1,-1)} + \frac{1}{4}\delta_{(1,1)}$ .

**Corrigé :**

1. Dans ce cas,  $X_1$  est centré et la matrice de covariance de  $X_1$  est  $C_{X_1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ . Donc, d'après le TCL vectoriel, la suite  $((X_1 + \dots + X_n)/\sqrt{n})_{n \geq 1}$  converge en loi vers un vecteur aléatoire  $N$  de loi  $\mathcal{N}(0, C_{X_1})$ . Le vecteur  $N$  est un vecteur gaussien dégénéré, il a la même loi que le vecteur  $(\nu, \nu)$  où la variable aléatoire réelle  $\nu$  est de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .
2. Dans ce cas, on a  $\mathbb{E}(X_1) = (0, 1/2)$  et la matrice de covariance de  $X_1$  est  $C_{X_1} = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 \\ 1/2 & 3/4 \end{pmatrix}$ . Donc, d'après le TCL vectoriel, la suite  $((X_1 + \dots + X_n - n\mathbb{E}(X_1))/\sqrt{n})_{n \geq 1}$  converge en loi vers un vecteur aléatoire  $N$  de loi  $\mathcal{N}(0, C_{X_1})$ . Le vecteur  $N$  est un vecteur gaussien non-dégénéré dont la densité est

$$f(y_1, y_2) = \frac{1}{\pi\sqrt{2}} \exp\left(-\left(\frac{3}{4}y_1^2 + y_1y_2 + y_2^2\right)\right).$$

□



**Exercice 8. (Suite récurrente aléatoire)** Soient  $(U_k)_{k \geq 1}$  une suite de variables aléatoires réelles indépendantes et de loi normale  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$  et  $\theta \in \mathbb{R}$ . On définit la suite  $(X_k)_{k \geq 1}$  par  $X_1 = U_1$  et  $X_k = \theta U_{k-1} + U_k$ . Montrer que pour tout  $n \geq 1$ , le vecteur  $(X_1, \dots, X_n)$  est un vecteur gaussien non dégénéré dont on précisera la densité, l'espérance et la matrice de covariance.

**Corrigé :**

Soit  $A$  la matrice carré d'ordre  $n$  définie par

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \theta & 1 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & \theta & 1 & 0 & \dots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \\ \dots & \dots & 0 & \theta & 1 \end{pmatrix}$$

Alors on voit que  $X = AU$  en notant  $X = (X_1, \dots, X_n)$  et  $U = (U_1, \dots, U_n)$ . Donc  $X$  est un vecteur gaussien. De plus  $\det(A) = 1$  donc  $X$  est non dégénéré. On a  $\mathbb{E}(X) = 0$  et la matrice de covariance de  $X$  est donnée par

$$C_X = A(\sigma^2 I_n)^t A = \sigma^2 A^t A = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \theta & & & \\ \theta & 1 + \theta^2 & \theta & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & \theta & 1 + \theta^2 & \theta \\ & & & & \theta & 1 + \theta^2 \end{pmatrix}.$$

Enfin la densité de  $X$  est  $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n \det(C_X)}} e^{-\frac{1}{2} x^t C_X^{-1} x} = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{n/2}} e^{-\frac{1}{2} x^t C_X^{-1} x}$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ . □

## 5 – Compléments (hors TD)

### Exercice 9. (Formule de Stirling)

Question préliminaire : Soit  $X$  une variable aléatoire réelle de carré intégrable définie sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . Montrer que, pour tout  $a > 0$ , on a :  $\mathbb{E}(|X - \inf(X, a)|) \leq (\mathbb{E}(X^2)\mathbb{P}(X \geq a))^{1/2}$ .

Soit  $(X_n, n \geq 1)$  une suite de variables aléatoires indépendantes définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ , de même loi de Poisson de paramètre 1. On pose, pour tout entier  $n \geq 1$ ,

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i \text{ et } Y_n = \frac{S_n - n}{\sqrt{n}}.$$

On note  $x^- = \sup(-x, 0)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$ .

1. Pour tout  $n \geq 1$ , vérifier que  $S_n$  suit la loi de Poisson de paramètre  $n$ , calculer  $\mathbb{E}(Y_n^2)$  et en déduire que pour tout  $a > 0$ ,

$$\mathbb{P}(Y_n^- \geq a) \leq \frac{1}{a^2}.$$

2. Soit  $Y$  une variable aléatoire de loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Montrer que la suite  $(Y_n^-)_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $Y^-$ .
3. Montrer à l'aide de la question préliminaire que

$$\mathbb{E}(Y_n^-) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(Y^-).$$

4. En déduire la formule de Stirling

$$n! \underset{n \rightarrow \infty}{\sim} \left(\frac{n}{e}\right)^n \sqrt{2\pi n}.$$

### Corrigé :

1. On a, d'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz,

$$\mathbb{E}(|X - \inf(X, a)|) = \mathbb{E}((X - a)\mathbb{1}_{\{X > a\}}) \leq \mathbb{E}(X\mathbb{1}_{\{X > a\}}) \leq (\mathbb{E}(X^2)\mathbb{P}(X > a))^{1/2}.$$

- (2) (a) On a

$$\mathbb{E}(Y_n^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) = 1.$$

On en déduit que

$$\mathbb{P}(Y_n^- \geq a) \leq \frac{1}{a^2} \mathbb{E}((Y_n^-)^2) \leq \frac{1}{a^2} \mathbb{E}(Y_n^2) = \frac{1}{a^2}.$$

- (2) (b) D'après le TCL, la suite  $(Y_n)_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $Y$ . Or la fonction  $x \in \mathbb{R} \mapsto x^-$  est continue donc la suite  $(Y_n^-)_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $Y^-$ .
- (2) (c) Soit  $a > 0$ . La fonction  $x \in \mathbb{R}_+ \mapsto \inf(x, a)$  est continue et bornée donc

$$\mathbb{E}(\inf(Y_n^-, a)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(\inf(Y^-, a)).$$

Et

$$\begin{aligned} & |\mathbb{E}(Y_n^-) - \mathbb{E}(Y^-)| \\ & \leq \mathbb{E}(|Y_n^- - \inf(Y_n^-, a)|) + |\mathbb{E}(\inf(Y_n^-, a) - \inf(Y^-, a))| + \mathbb{E}(|\inf(Y^-, a) - Y^-|) \\ & \leq |\mathbb{E}(\inf(Y_n^-, a) - \inf(Y^-, a))| + (\mathbb{P}(Y_n^- \geq a))^{1/2} + (\mathbb{P}(Y^- \geq a))^{1/2}, \end{aligned}$$

d'après la question préliminaire. Or  $\mathbb{P}(Y_n^- \geq a) \leq a^{-2}$  et

$$\mathbb{P}(Y^- \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}((Y^-)^2)}{a^2} \leq \frac{\mathbb{E}(Y^2)}{a^2} = \frac{1}{a^2}.$$

Ainsi,

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} |\mathbb{E}(Y_n^-) - \mathbb{E}(Y^-)| \leq \frac{2}{a}.$$

Ceci étant vrai pour tout  $a > 0$ , on a

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} |\mathbb{E}(Y_n^-) - \mathbb{E}(Y^-)| = 0.$$

- (2) (d) La variable aléatoire  $S_n$  suit une loi de Poisson de paramètre  $n$  donc

$$\mathbb{E}(Y_n^-) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=0}^n (n-k) e^{-n} \frac{n^k}{k!} = \frac{e^{-n}}{\sqrt{n}} \left( \sum_{k=0}^n \frac{n^{k+1}}{k!} - \sum_{k=0}^{n-1} \frac{n^{k+1}}{k!} \right) = \frac{n^{n+1}}{e^n n! \sqrt{n}} = \left(\frac{n}{e}\right)^n \frac{\sqrt{n}}{n!}.$$

Et

$$\mathbb{E}(Y^-) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^\infty x e^{-x^2/2} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}.$$

Donc,

$$\left(\frac{n}{e}\right)^n \frac{\sqrt{n}}{n!} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}},$$

et donc

$$n! \underset{n \rightarrow \infty}{\sim} \left(\frac{n}{e}\right)^n \sqrt{2\pi n}.$$

□



**Exercice 10.** (Une LGN avec un goût de TCL) On rappelle que la loi de Cauchy a pour densité par rapport à la mesure de Lebesgue  $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$ , et pour fonction caractéristique

$$\phi(\xi) = \exp(-|\xi|).$$

1. Si  $X$  et  $Y$  sont deux variables de Cauchy indépendantes. Quelles est la loi de  $\frac{X+Y}{2}$  ?
2. Si  $X_1, \dots, X_n$  sont des vardi de loi de Cauchy. Quelle est la loi de

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} ?$$

Qu'en pensez-vous ?

3. Retrouver la forme de la fonction caractéristique à partir de la densité de la loi de Cauchy.

**Corrigé :**

1. On calcule :

$$\phi_{(X+Y)/2}(t) = \mathbb{E} \left[ \exp \left( \frac{X+Y}{2} \cdot it \right) \right] = \mathbb{E} \left[ e^{iX \frac{t}{2}} \right] \mathbb{E} \left[ e^{iY \frac{t}{2}} \right] = \exp(-|t|/2) \exp(-|t|/2) = \exp(-|t|).$$

On en déduit que  $(X+Y)/2$  suit une loi de Cauchy.

2. Le même raisonnement montre que  $(X_1 + \dots + X_n)/n$  suit une loi de Cauchy. On peut faire deux remarques :

- (i)  $Z_n$  ne converge pas p.s. lorsque  $n \rightarrow \infty$ . Ceci ne contredit pas la loi forte des grands nombres car  $X_1$  n'a pas de moment d'ordre 1.
- (ii) 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).

3. On utilise la formule d'inversion de Fourier (voir les petites questions du TD 9 pour deux questions similaires).

□



**Exercice 11. (Équation aléatoire – ✱)** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires indépendantes de même loi, de variance finie  $\sigma^2$ . 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  $(X_i), (X'_i), (Y_i), (Y'_i)$  sont des variables aléatoires indépendantes de même loi que  $X$ , on démontre aisément par récurrence sur  $n$  que

$$Z_n = \frac{\sum_{i=1}^{2^{n-1}} (X_i + X'_i + Y_i + Y'_i)}{\sqrt{2^{n+1}}}$$

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  $2^{n+1}$  variables aléatoires réelles centrées indépendantes de même loi et de variance  $\sigma^2$ ). On conclut donc que  $X$  a la même loi que  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ .

□



*Fin*