

## Leçon 20 Exercices corrigés

(Une étoile \* désignera une question de difficulté supérieure.)

**Exercice 1.** Soient  $U$  et  $V$  deux variables aléatoires indépendantes de même loi normale centrée réduite  $\mathcal{N}(0, 1)$  sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ; soit la suite de variables aléatoires  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , définie par  $X_n = U$  si  $n$  est pair et  $X_n = V$  si  $n$  est impair.

- a) Que dire de la convergence de la suite  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , presque sûrement, en probabilité, dans  $L^1$ ?
- b) Que dire de la convergence des suites  $F_{X_n}, n \in \mathbb{N}$  (fonctions de répartition) et  $\varphi_{X_n}, n \in \mathbb{N}$  (fonctions caractéristiques)?

*Corrigé.* a) Le long de la suite des nombres pairs, la suite de variables aléatoires  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , est constante égale à  $U$ , et de même le long des impairs, elle est constante égale à  $V$ . Les seules variables aléatoires limites possibles sont donc  $U$  ou  $V$ . Or, pour  $\varepsilon > 0$ , si  $n$  est impair

$$\mathbb{P}(|X_n - U| \geq \varepsilon) = \mathbb{P}(|V - U| \geq \varepsilon).$$

Par indépendance de  $U$  et  $V$ , d'après les propriétés des lois normales,  $V - U$  a pour loi  $\mathcal{N}(0, 2)$ , et donc  $\mathbb{P}(|V - U| \geq \varepsilon)$  est égal à un nombre strictement positif fixé (ne dépendant que de  $\varepsilon$ ). Il n'est donc par possible que la suite  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , converge en probabilité, et donc a fortiori presque sûrement ou dans  $L^1$ , vers  $U$ . De même, il n'y a pas convergence vers  $V$ . b) Pour tout entier  $n$  pair,  $F_{X_n} = F_U$  et  $\varphi_{X_n} = \varphi_U$ , et pour tout entier  $n$  impair,  $F_{X_n} = F_V$  et  $\varphi_{X_n} = \varphi_V$ . Comme  $U$  et  $V$  ont la même loi, il s'ensuit que les suites  $F_{X_n}$  et  $\varphi_{X_n}, n \in \mathbb{N}$ , sont constantes (égales respectivement à  $F_U = F_V$  et  $\varphi_U = \varphi_V$ ). Il y a donc convergence en loi de la suite  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , vers  $U$  (ou  $V$ ) de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

**Exercice 2.** Soit  $\alpha_n, n \in \mathbb{N}$ , une suite de nombres appartenant à  $[0, 1]$ ; à cette suite est associée une suite  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , de variables aléatoires indépendantes sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  dont les lois vérifient

$$F_{X_n}(t) = \mathbb{P}(X_n \leq t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0, \\ \alpha_n + (1 - \alpha_n)t^n & \text{si } t \in [0, 1[, \\ 1 & \text{si } t \geq 0. \end{cases}$$

a) À quelles conditions sur la suite  $\alpha_n, n \in \mathbb{N}$ , la suite  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , converge-t-elle en loi ?

b) Si  $\lim_{n \rightarrow \infty} \alpha_n = 0$  ou  $1$ , examiner la convergence en probabilité ou presque sûre.

*Corrigé.* a) Comme  $\lim_{n \rightarrow \infty} (1 - \alpha_n)t^n = 0$  pour tout  $t \in [0, 1[$  quelque soit la suite  $\alpha_n, n \in \mathbb{N}$  (dans  $[0, 1]$ ), deux cas sont à considérer. Si la suite  $\alpha_n, n \in \mathbb{N}$ , converge vers  $\alpha \in [0, 1]$ , pour tout  $t \in [0, 1[$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} [\alpha_n + (1 - \alpha_n)t^n] = \alpha.$$

La suite  $X_n, n \in \mathbb{N}$ , converge alors en loi vers une variable aléatoire  $X$  dont la fonction de répartition  $F_X$ , limite de la suite des fonctions de répartition  $F_{X_n}, n \in \mathbb{N}$ , est

$$F_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0, \\ \alpha & \text{si } t \in [0, 1[, \\ 1 & \text{si } t \geq 0. \end{cases}$$

Si  $\alpha \in ]0, 1[$ ,  $X$  est de loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(1 - \alpha)$  sur  $\{0, 1\}$ . Si  $\alpha = 0$ ,  $X$  est presque sûrement constante égale à  $1$ , et si  $\alpha = 1$ ,  $X$  est presque sûrement constante égale à  $0$ . Dans le cas où la suite  $\alpha_n, n \in \mathbb{N}$ , converge pas, il ne peut y avoir de convergence en loi de  $X_n, n \in \mathbb{N}$  (puisque que la limite de  $F_{X_n}(t), n \in \mathbb{N}$ , n'existe pas pour  $t \in [0, 1]$ ). b) Si  $\alpha = 1$ , pour tout  $0 < \varepsilon < 1$ ,

$$\mathbb{P}(|X_n| \geq \varepsilon) = \mathbb{P}(X_n \geq \varepsilon) = 1 - \alpha_n - (1 - \alpha_n)\varepsilon^n$$

qui tend vers 0 quand  $n \rightarrow \infty$ . Donc  $X_n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , converge en probabilité vers la variable aléatoire  $X = 0$ . Si en outre  $\sum_{n \in \mathbb{N}} (1 - \alpha_n) < \infty$ , alors la convergence est presque sûre. Une étude similaire peut être menée si  $\alpha = 0$ .

**Exercice 3.** Soit  $X_\theta$  une variable aléatoire suivant une loi de Poisson  $\mathcal{P}(\theta)$  de paramètre  $\theta > 0$ ; poser  $Y_\theta = \frac{1}{\sqrt{\theta}}(X_\theta - \theta)$ . Démontrer que  $Y_\theta$  converge en loi quand  $\theta \rightarrow \infty$  et déterminer sa limite. En déduire que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = \frac{1}{2}.$$

*Corrigé.* Il s'agit ici d'une limite en loi le long d'un paramètre continu, mais les définitions sont les mêmes. L'outil de la fonction caractéristique peut être mis en œuvre. Comme  $X_\theta$  est de loi de Poisson  $\mathcal{P}(\theta)$ , pour tout  $u \in \mathbb{R}$ ,  $\mathbb{E}(e^{iuX_\theta}) = e^{\theta(e^{iu}-1)}$  de sorte que

$$\mathbb{E}(e^{iuY_\theta}) = e^{-iu\sqrt{\theta} + \theta(e^{\frac{iu}{\sqrt{\theta}}} - 1)}.$$

Un développement limité à l'ordre 2 indique que

$$\lim_{\theta \rightarrow \infty} \left[ -iu\sqrt{\theta} + \theta(e^{\frac{iu}{\sqrt{\theta}}} - 1) \right] = -\frac{1}{2}u^2.$$

Comme  $e^{-\frac{1}{2}u^2}$ ,  $u \in \mathbb{R}$ , est la fonction caractéristique d'une variable aléatoire  $G$  de loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ , il s'ensuit que  $Y_\theta$  converge en loi quand  $\theta \rightarrow \infty$  vers  $G$ . Dans la limite demandée, il est possible de reconnaître que

$$e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = \mathbb{P}(X_n \leq n)$$

pour  $X_n$ ,  $n \geq 1$ , une variable aléatoire de loi de Poisson  $\mathcal{P}(n)$  de paramètre  $\theta = n$ . Comme  $\mathbb{P}(X_n \leq n) = \mathbb{P}(Y_n \leq 0)$ , le passage aux fonctions de répartition dans la convergence en loi précédente (avec  $\theta = n$ ) fournit en particulier que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Y_n \leq 0) = \mathbb{P}(G \leq 0) = \frac{1}{2}$$

ce qui conduit à la limite demandée.

**Exercice 4\***. Si  $\mu$  et  $\nu$  sont deux mesures de probabilité sur un espace mesurable  $(E, \mathcal{B})$ , la distance en variation totale (Exercice 15, Leçon 3) est rappelée comme étant définie par

$$d_{\text{TV}}(\mu, \nu) = \sup_{B \in \mathcal{B}} |\mu(B) - \nu(B)|.$$

Vérifier que si  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  à valeurs dans  $(E, \mathcal{B})$  de lois respectives  $\mu$  et  $\nu$ ,

$$d_{\text{TV}}(\mu, \nu) \leq \mathbb{P}(X \neq Y).$$

Soient à présent  $Y$  et  $T$  deux variables aléatoires indépendantes sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $Y$  suit une loi de Poisson  $\mathcal{P}(p)$  de paramètre  $p \in ]0, 1[$  et  $T$  une loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(q)$  sur  $\{0, 1\}$  de paramètre de succès  $q = 1 - (1 - p)e^p$  (observer que  $(1 - p)e^p \in ]0, 1[$ ).

a) Calculer la loi de  $X = 1 - \mathbb{1}_{\{Y=T=0\}}$  et montrer que

$$\mathbb{P}(X \neq Y) = p(1 - e^{-p}) \leq p^2.$$

b) Soient  $X_k$ ,  $k = 1, \dots, n$ , des variables aléatoires indépendantes de loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(p_k)$  de paramètres respectifs  $p_k \in ]0, 1[$ ,  $k = 1, \dots, n$ , et soit  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ . Démontrer qu'il existe une variable aléatoire  $Z$  de loi de Poisson  $\mathcal{P}(\theta)$  de paramètre  $\theta = p_1 + \dots + p_n$  telle que

$$d_{\text{TV}}(\mathbb{P}_{S_n}, \mathbb{P}_Z) \leq p_1^2 + \dots + p_n^2.$$

c) Application. Soit  $Z$  une variable aléatoire de loi de Poisson  $\mathcal{P}(\theta)$ ,  $\theta > 0$ , et soit  $Z_n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ ,  $n > \theta$ , une suite de variables aléatoires de loi binomiale  $\mathcal{B}(n, \frac{\theta}{n})$ . Démontrer que pour tout entier  $k \geq 0$ ,  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Z_n = k) = \mathbb{P}(Z = k)$ . En

désignant par  $\nu$  la mesure de Poisson  $\mathcal{P}(\theta)$  et par  $\mu_n$  la mesure binomiale  $\mathcal{B}(n, \frac{\theta}{n})$ , déduire de la première partie de l'exercice que

$$d_{\text{TV}}(\mu_n, \nu) \leq \frac{\theta^2}{n}.$$

*Corrigé.* Si  $X$  et  $Y$  sont respectivement de lois  $\mu$  et  $\nu$ , pour tout  $B \in \mathcal{B}$ ,

$$\mu(B) - \nu(B) = \mathbb{P}(X \in B) - \mathbb{P}(Y \in B).$$

Comme

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X \in B) &= \mathbb{P}(X = Y, X \in B) + \mathbb{P}(X \neq Y, X \in B) \\ &\leq \mathbb{P}(Y \in B) + \mathbb{P}(X \neq Y), \end{aligned}$$

il s'ensuit que  $\mu(B) - \nu(B) \leq \mathbb{P}(X \neq Y)$ . En échangeant les rôles de  $X$  et  $Y$ , la majoration est la même pour  $\nu(B) - \mu(B)$ , ce qui démontre l'affirmation.

a) Il est clair que  $X$  ne prend que les valeurs 0 et 1. Dire que  $X = 0$  revient à dire que  $Y = T = 0$ , et donc par indépendance,

$$\mathbb{P}(X = 0) = \mathbb{P}(Y = T = 0) = \mathbb{P}(Y = 0) \mathbb{P}(T = 0).$$

Par définition des lois de  $Y$  et  $T$ ,  $\mathbb{P}(Y = 0) = e^{-p}$  et  $\mathbb{P}(T = 0) = 1 - q = (1 - p)e^p$ . Donc  $\mathbb{P}(X = 0) = 1 - p$ , autrement dit la loi de  $X$  est de Bernoulli  $\mathcal{B}(p)$ . Par définition de la variable  $X = 1 - \mathbb{1}_{\{Y=U=0\}}$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X = Y) &= \mathbb{P}(X = 0, Y = 0) + \mathbb{P}(X = 1, Y = 1) \\ &= \mathbb{P}(X = 0) + \mathbb{P}(Y = 1) \end{aligned}$$

car si  $X = 0$  nécessairement  $Y = 0$ , et si  $Y = 1$  nécessairement  $X = 1$ . Comme  $\mathbb{P}(X = 0) = 1 - p$  et  $\mathbb{P}(Y = 1) = pe^{-p}$ ,

$$\mathbb{P}(X \neq Y) = p(1 - e^{-p}),$$

et l'inégalité élémentaire  $1 - e^{-p} \leq p$  pour  $p \in [0, 1]$  fournit la conclusion.

b) En s'inspirant de la question précédente, définir des variables aléatoires indépendantes  $Y_k$ ,  $k = 1, \dots, n$ , de lois de Poisson respectives  $\mathcal{P}(p_k)$ , et poser  $Z = Y_1 + \dots + Y_n$ . Alors, en vertu de la propriété de stabilité des lois de Poisson,  $Z$  est de loi de Poisson  $\mathcal{P}(\theta)$  où  $\theta = p_1 + \dots + p_n$  et

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(S_n \neq Z) &= \mathbb{P}(X_1 + \dots + X_n \neq Y_1 + \dots + Y_n) \\ &\leq \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(X_k \neq Y_k) \\ &\leq \sum_{k=1}^n p_k^2. \end{aligned}$$

La première inégalité découle de l'inclusion

$$\{X_1 + \dots + X_n \neq Y_1 + \dots + Y_n\} \subset \bigcup_{k=1}^n \{X_k \neq Y_k\}$$

(qui se démontre par passage au complémentaire) et de la sous-additivité d'une probabilité; la seconde résulte de l'application de la question a) aux couples de même loi  $(X_k, Y_k)$ ,  $k = 1, \dots, n$ . c) La convergence de  $\mathbb{P}(Z_n = k)$  vers  $\mathbb{P}(Z = k)$  pour tout  $k$  est décrite dans la leçon, et assure que la suite  $Z_n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , converge en loi vers  $Z$ . Le seconde partie de la question va fournir une conclusion plus forte en variation totale, avec en outre une vitesse de convergence. En effet, en choisissant  $p_k = \frac{\theta}{n}$  pour tout  $k = 1, \dots, n$ , il ressort immédiatement de la question b), puisque  $S_n$  a pour loi  $\mathcal{B}(n, \frac{\theta}{n})$  et  $Z$  a pour loi  $\mathcal{P}(\theta)$ , et de la première partie de l'exercice, que

$$d_{\text{TV}}(\mu_n, \nu) \leq n \left(\frac{\theta}{n}\right)^2 = \frac{\theta^2}{n}.$$