

## G12 : Correction rapide de l'examen.

**Exercice 1.** 1. (a) Soit  $n \in \mathbf{N}^*$ . On a  $\mathbb{P}(U_n \in ]0, 1[) = 1$ . Par conséquent,  $\mathbb{P}(Y_n \in ]0, 1[) = 1$  et  $F_n(t) = 0$  pour tout  $t \leq 0$ ,  $F_n(t) = 1$  pour  $t \geq 1$ . Si  $t \in ]0, 1[$ , comme les  $(U_n)_{n \geq 1}$  sont identiquement distribuées,

$$F_n(t) = \mathbb{P}(U_1^n \leq t) = \mathbb{P}(U_1 \leq t^{1/n}) = t^{1/n}.$$

(b) Soient  $n \in \mathbf{N}^*$  et  $t \in \mathbf{R}$ . Puisque les variables  $(U_n)_{n \geq 1}$  sont indépendantes les  $(Y_n)_{n \geq 1}$  le sont aussi et

$$H_n(t) = \mathbb{P}(V_n \leq t) = \mathbb{P}(Y_1 \leq t, \dots, Y_n \leq t) = F_1(t) \dots F_n(t) ;$$

en particulier, pour  $0 < t < 1$ ,  $H_n(t) = t t^{1/2} \dots t^{1/n} = t^{h_n}$  et  $H_n(t) = t^{h_n} \mathbf{1}_{[0,1[}(t) + \mathbf{1}_{[1,+\infty[}(t)$ .

De la même manière,  $G_n(t) = F_2(t)F_4(t) \dots F_{2^n}(t)$ . Comme  $1/2 + 1/4 + \dots + 1/2^n = 1 - 2^{-n}$ , on a  $G_n(t) = t^{1-2^{-n}}$  pour  $0 < t < 1$  et finalement  $G_n(t) = t^{1-2^{-n}} \mathbf{1}_{[0,1[}(t) + \mathbf{1}_{[1,+\infty[}(t)$ .

(c) Puisque  $V = \sup_{n \geq 1} V_n$ , on a  $\{V \leq t\} = \bigcap_{n \geq 1} \{V_n \leq t\}$ . Pour tout  $n \geq 1$ ,  $V_n \leq V_{n+1}$  et donc  $\{V_{n+1} \leq t\} \subset \{V_n \leq t\}$ . Par conséquent, comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} h_n = +\infty$ , pour tout réel  $t$ ,

$$\mathbb{P}(V \leq t) = \lim_{n \rightarrow +\infty} H_n(t) = \mathbf{1}_{[1,+\infty[}(t).$$

Par suite,  $\mathbb{P}(V = 1) = 1$ .

(d) De la même manière,  $\mathbb{P}(W \leq t) = \lim_{n \rightarrow +\infty} G_n(t) = F(t)$ .  $W$  suit la loi uniforme sur  $[0, 1]$  puisque deux variables aléatoires ayant même fonction de répartition sont égales en loi.

(e) Soit  $t \in \mathbf{R}$ . On a, pour  $n \geq 2$ , comme  $H_n$  est continue,

$$\mathbb{P}(\ln n(1 - V_n) \leq t) = \mathbb{P}\left(V_n \geq 1 - \frac{t}{\ln n}\right) = \mathbb{P}\left(V_n > 1 - \frac{t}{\ln n}\right) = 1 - H_n\left(1 - \frac{t}{\ln n}\right).$$

Si  $t \leq 0$ , pour tout  $n \geq 2$ ,  $1 - H_n\left(1 - \frac{t}{\ln n}\right) = 0$ . Si  $t > 0$ , pour  $n > e^t$ ,  $0 < 1 - \frac{t}{\ln n} < 1$  et  $H_n\left(1 - \frac{t}{\ln n}\right) = \left(1 - \frac{t}{\ln n}\right)^{h_n} = e^{h_n \ln\left(1 - \frac{t}{\ln n}\right)}$ . Comme  $h_n \sim \ln n$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} H_n\left(1 - \frac{t}{\ln n}\right) = e^{-t}$  pour  $t > 0$ . Finalement, pour tout réel  $t$ ,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(\ln n(1 - V_n) \leq t) = \mathbb{P}(T \leq t) ;$$

$(\ln n(1 - V_n))_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $T$ .

2. (a) Les variables aléatoires  $(\psi(U_n))_{n \geq 1}$  sont i.i.d. puisque les  $(U_n)_{n \geq 1}$  le sont. D'autre part,  $\psi(U_1)$  est intégrable puisque  $0 \leq \psi(U_1) \leq 1$ . La loi forte des grands nombres assure la convergence presque sûre de la suite  $(I_n)_{n \geq 1}$  vers  $\mathbb{E}[\psi(U_1)] = I$  puisque  $U_1$  suit la loi uniforme sur  $[0, 1]$ .

(b) Notons  $h$  la fonction borélienne de  $\mathbf{R}^2$  dans  $\mathbf{R}$   $h(x, y) = \mathbf{1}_{x < \psi(y)}$  de sorte que, pour tout  $n \geq 1$ ,  $X_n = h(U_{2n-1}, U_{2n})$ . Puisque les ensembles  $I_n = \{2n-1, 2n\}$ ,  $n \geq 1$ , forment une partition de  $\mathbf{N}^*$ , l'indépendance des variables  $(U_n)_{n \geq 1}$  entraîne l'indépendance des tribus  $\sigma(U_{2n-1}, U_{2n})$ ,  $n \geq 1$ . Comme, pour tout  $n \geq 1$ ,  $X_n = h(U_{2n-1}, U_{2n})$  est  $\sigma(U_{2n-1}, U_{2n})$ -mesurable, les variables  $(X_n)_{n \geq 1}$  sont indépendantes. D'autre part, comme les  $(U_n)_{n \geq 1}$  sont i.i.d., pour tout  $n \geq 1$ ,  $(U_{2n-1}, U_{2n})$  a pour densité  $(x, y) \mapsto \mathbf{1}_{[0,1]}(x) \mathbf{1}_{[0,1]}(y)$ . Par conséquent, les  $(X_n)_{n \geq 1}$  sont identiquement distribuées suivant la loi de  $X_1 = h(U_1, U_2)$ .

(c)  $X_1$  suit une loi de Bernoulli puisqu'elle est à valeurs dans  $\{0, 1\}$ . De plus, par Tonelli,

$$\mathbb{P}(X_1 = 1) = \mathbb{P}(U_{2n-1} < \psi(U_{2n})) = \iint_{[0,1]^2} \mathbf{1}_{x < \psi(y)} dx dy = \int_0^1 \left( \int_0^1 \mathbf{1}_{x < \psi(y)} dx \right) dy = \int_0^1 \psi(y) dy.$$

Les  $(X_n)_{n \geq 1}$  sont donc i.i.d. suivant la loi  $\mathcal{B}(I)$ .

En particulier,  $X_1$  est intégrable et la loi forte des grands nombres donne la convergence presque sûre de  $(\bar{X}_n)_{n \geq 1}$  vers  $\mathbb{E}[X_1] = I$ .

3. Les variables aléatoires  $\psi(U_1)$  et  $X_1$  sont bornées donc de carré intégrable. Puisque  $U_1$  suit la loi uniforme sur  $[0, 1]$  et  $X_1$  la loi de Bernoulli de paramètre  $I$  on a

$$\mathbb{V}(\psi(U_1)) = \int_0^1 \psi^2(x) dx - I^2, \quad \text{et} \quad \mathbb{V}(X_1) = I - I^2.$$

Comme  $\psi$  est à valeurs dans  $[0, 1]$ ,  $\mathbb{V}(\psi(U_1)) \leq \mathbb{V}(X_1)$ .

Les variables aléatoires  $(\psi(U_n))_{n \geq 1}$  sont i.i.d. et de carré intégrable; il en est de même des variables  $(X_n)_{n \geq 1}$ . Si  $\varepsilon > 0$ , l'inégalité de Tchebycheff donne

$$\mathbb{P}(|I_n - I| > \varepsilon) \leq \frac{\mathbb{V}(I_n)}{\varepsilon^2} = \frac{\mathbb{V}(\psi(U_1))}{n\varepsilon^2}, \quad \mathbb{P}(|\bar{X}_n - I| > \varepsilon) \leq \frac{\mathbb{V}(X_1)}{n\varepsilon^2}.$$

Au vue de ces majorations, il vaut mieux choisir la suite  $(I_n)_{n \geq 1}$  pour approcher  $I$ .

D'autre part, le TCL donne pour tout  $t > 0$ , notant  $\sigma = \sqrt{\mathbb{V}(\psi(U_1))}$  et  $\sigma' = \sqrt{\mathbb{V}(X_1)}$ ,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(|I_n - I| > \frac{t}{\sqrt{n}}\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma} |I_n - I| > \frac{t}{\sqrt{\sigma}}\right) = 2\left(1 - \Phi\left(\frac{t}{\sqrt{\sigma}}\right)\right)$$

où  $\Phi(t) = \int_{-\infty}^t e^{-x^2/2} dx / \sqrt{2\pi}$ , de même que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(|\bar{X}_n - I| > \frac{t}{\sqrt{n}}\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma'} |\bar{X}_n - I| > \frac{t}{\sqrt{\sigma'}}\right) = 2\left(1 - \Phi\left(\frac{t}{\sqrt{\sigma'}}\right)\right).$$

Comme  $\sigma \leq \sigma'$  et  $\Phi$  est croissante,  $2(1 - \Phi(t/\sqrt{\sigma})) \leq 2(1 - \Phi(t/\sqrt{\sigma'}))$ . Il vaut mieux choisir  $I_n$  puisque la probabilité pour que  $I_n$  s'écarte de  $I$  de  $t/\sqrt{n}$  est plus petite que celle pour que  $\bar{X}_n$  dévie de  $I$  de la même quantité pour  $n$  assez grand.

**Exercice 2.** 1. Les variables aléatoires  $(X_n)_{n \geq 1}$  étant i.i.d. et de carré intégrable, le théorème limite central implique la convergence en loi de  $(Y_n)_{n \geq 1}$  vers  $Y$  de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$  puisque  $X_1$  est centrée et de variance 1.

2. (a) Pour tout  $n \geq 1$ ,  $(X_1, \dots, X_n)$  et  $(X_{n+1}, \dots, X_{2n})$  sont indépendantes et identiquement distribuées suivant  $\mathbb{P}_{X_1}^{\otimes n}$ .  $Y_n = n^{-1/2} \sum_{k=1}^n X_k$  et  $Z_n - Y_n = n^{-1/2} \sum_{k=n+1}^{2n} X_k$  sont également i.i.d. et possèdent en particulier la même fonction caractéristique  $\psi_n$ .

D'autre part, les  $(X_n)_{n \geq 1}$  étant i.i.d., pour tout réel  $t$ ,

$$\psi_n(t) = \mathbb{E} \left[ \prod_{1 \leq k \leq n} e^{itX_k/\sqrt{n}} \right] \stackrel{i.}{=} \prod_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E} \left[ e^{itX_k/\sqrt{n}} \right] \stackrel{i.d.}{=} \mathbb{E} \left[ e^{itX_1/\sqrt{n}} \right]^n = \varphi(t/\sqrt{n})^n.$$

(b) Comme déjà dit,  $Y_n$  et  $Z_n - Y_n$  sont i.i.d. Par suite, si  $s$  et  $t$  sont deux réels,

$$\mathbb{E} \left[ e^{isY_n + it(Z_n - Y_n)} \right] = \mathbb{E} \left[ e^{isY_n} \right] \mathbb{E} \left[ e^{it(Z_n - Y_n)} \right] = \psi_n(s)\psi_n(t)$$

D'après le théorème de Paul Lévy, pour tout réel  $t$ ,  $\psi_n(t) \rightarrow e^{-t^2/2}$ , puisque  $(Y_n)_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $Y$  de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Par conséquent,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E} \left[ e^{isY_n + it(Z_n - Y_n)} \right] = e^{-s^2/2} e^{-t^2/2} = e^{-(s^2+t^2)/2}$$

qui est la fonction caractéristique de la loi  $\mathcal{N}(0, I_2)$  c'est à dire la loi de  $(Y, G)$  où  $(Y, G)$  sont i.i.d. suivant la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Via le théorème de Paul Lévy,  $((Y_n, Z_n - Y_n))_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $(Y, G)$  i.i.d. suivant la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

(c) Observons que

$$\begin{pmatrix} Y_n \\ Z_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} Y_n \\ Z_n - Y_n \end{pmatrix}, \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Comme un endomorphisme de  $\mathbf{R}^2$  est continu, la suite de terme général  $(Y_n, Z_n)^*$  converge en loi vers  $(Y, Z)^* = A(Y, G)^*$ . Puisque  $(Y, G)$  suit la loi  $\mathcal{N}(0, I_2)$ ,  $(Y, Z)$  est un vecteur gaussien centré de matrice de covariance

$$\Gamma = AI_2A^* = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

**Exercice 3.** 1.  $A$  est un événement asymptotique de la suite  $(Y_n)_{n \geq 1}$  puisque, pour tout  $r \geq 1$ ,  $A = \{\omega \in \Omega : \sum_{k \geq r} Y_k(\omega) < +\infty\}$ . Comme les variables  $(Y_n)_{n \geq 1}$  sont indépendantes, il résulte de la loi du tout rien de Kolmogorov que  $\mathbb{P}(A) = 0$  ou  $1$ . De même pour  $\mathbb{P}(B)$ .

2. (a) Soit  $k \in \mathbf{N}^*$ . On a, si  $c_k > 0$ ,

$$\mathbb{P}(c_k X_k \geq 1) = \mathbb{P}(X_k \geq 1/c_k) = \int_{1/c_k}^{+\infty} \frac{dx}{x^2} = \frac{1}{\max(1, 1/c_k)} = \min(1, c_k).$$

Cette formule est encore valable pour  $c_k = 0$ .

(b) Si  $\sum_{k \geq 1} c_k = +\infty$  alors  $\sum_{k \geq 1} \min(c_k, 1) = +\infty$ . Comme les événements  $(\{c_n X_n \geq 1\})_{n \geq 1}$  sont indépendants,  $\mathbb{P}(\limsup \{c_n X_n \geq 1\}) = 1$  d'après le lemme de Borel–Cantelli. Si  $\omega$  appartient à  $\limsup \{c_n X_n \geq 1\}$ , il existe une infinité de  $n$  tels que  $c_n X_n(\omega) \geq 1$  et  $\sum_{k \geq 1} c_k X_k(\omega) = +\infty$  puisque les variables aléatoires  $(X_n)_{n \geq 1}$  sont positives. Par conséquent,  $\mathbb{P}(B^c) = 1$  et  $\mathbb{P}(B) = 0$ .

3. (a) Puisque les variables  $(Z_n)_{n \geq 1}$  sont positives

$$\sum_{k \geq 1} \mathbb{E}[Z_k] = \mathbb{E} \left[ \sum_{k \geq 1} Z_k \right]$$

Si  $\sum_{k \geq 1} \mathbb{E}[Z_k] < +\infty$ , alors  $\sum_{k \geq 1} Z_k$  est une variable intégrable (tout est positif) donc finie p.s. Soit  $\omega \in \Omega$  tel que  $\sum_{k \geq 1} Z_k(\omega) < +\infty$ . On a  $\lim_{k \rightarrow +\infty} Z_k(\omega) = 0$  et  $Y_k(\omega) = \frac{Z_k(\omega)}{1 - Z_k(\omega)} \sim Z_k(\omega)$ . La série à terme positif  $\sum_{k \geq 1} Y_k(\omega)$  est donc convergente. D'où  $\mathbb{P}(A) = 1$ .

(b) Supposons que  $\sum_{k \geq 1} \mathbb{E}[Z_k] = +\infty$ . Les variables aléatoires  $(Y_n)_{n \geq 1}$  étant indépendantes, il en va de même des variables  $(Z_n)_{n \geq 1}$  qui sont de carré intégrable puisque bornées par 1 et

$$\mathbb{E} \left[ \left| \frac{\sum_{1 \leq k \leq n} Z_k}{\sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k]} - 1 \right|^2 \right] = \frac{\mathbb{V} \left( \sum_{1 \leq k \leq n} Z_k \right)}{\left( \sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k] \right)^2} = \frac{\sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{V}(Z_k)}{\left( \sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k] \right)^2}.$$

Remarquons que, pour tout  $k \geq 1$ ,  $0 \leq Z_k \leq 1$  et donc que  $\mathbb{V}(Z_k) \leq \mathbb{E}[Z_k^2] \leq \mathbb{E}[Z_k]$ . Par suite,

$$\mathbb{E} \left[ \left| \frac{\sum_{1 \leq k \leq n} Z_k}{\sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k]} - 1 \right|^2 \right] \leq \frac{\sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k]}{\left( \sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k] \right)^2} = \frac{1}{\sum_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E}[Z_k]} \rightarrow 0$$

ce qui donne la convergence dans  $L^2$  requise.

En particulier, il existe une sous-suite qui converge presque sûrement vers 1. Si on désigne par  $(n_r)_{r \geq 1}$  cette sous-suite, on a, presque sûrement, lorsque  $r \rightarrow +\infty$ ,

$$\sum_{k=1}^{n_r} Z_k = \sum_{k=1}^{n_r} \mathbb{E}[Z_k] \times \frac{\sum_{k=1}^{n_r} Z_k}{\sum_{k=1}^{n_r} \mathbb{E}[Z_k]} \longrightarrow +\infty.$$

Par conséquent,  $\sum_{k \geq 1} Z_k = +\infty$  presque sûrement. Comme  $x$  est équivalent à  $x/(1+x)$  au voisinage de 0, les séries  $\sum_{k \geq 1} Z_k$  et  $\sum_{k \geq 1} Y_k$  sont de même nature. Par conséquent,  $\mathbb{P}(A^c) = 1$  et  $\mathbb{P}(A) = 0$ .

4. D'après les questions précédentes,  $\sum_{k \geq 1} \mathbb{E} \left[ \frac{c_k X_k}{c_k X_k + 1} \right] < +\infty$  est équivalent à  $\mathbb{P}(B) = 1$ . On a

$$\mathbb{E} \left[ \frac{c_k X_k}{c_k X_k + 1} \right] = \int_1^{+\infty} \frac{c_k x}{(c_k x + 1)} \frac{1}{x^2} dx = \int_1^{+\infty} \frac{c_k}{(c_k x + 1)x} dx.$$

Si  $c_k = 0$ , on obtient 0. Si  $c_k > 0$ , on a

$$\frac{c_k}{(c_k x + 1)x} = \frac{-c_k^2}{c_k x + 1} + \frac{c_k}{x}, \quad \text{et} \quad \mathbb{E} \left[ \frac{c_k X_k}{c_k X_k + 1} \right] = \left[ -c_k \ln\left(c_k + \frac{1}{x}\right) \right]_1^{+\infty} = -c_k \ln(c_k) + c_k \ln(1 + c_k).$$

On a donc  $\mathbb{P}(B) = 1$  si et seulement si  $\sum_{k \geq 1} c_k \ln(1 + 1/c_k) < +\infty$  soit encore

$$\mathbb{P}(B) = 1 \iff \lim_{k \rightarrow +\infty} c_k = 0 \text{ et } \sum_{k \geq 1} c_k |\ln c_k| < +\infty.$$