

Corrigé de l'examen de Probabilités 2ème session - 28 juin 2007

**Exercice 1 (Question de cours, 2 points).** a) Énoncer le théorème de Borel-Cantelli.

b) Donner un exemple d'espace de probabilité  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$ , et d'une suite  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathcal{A}^{\mathbb{N}}$  d'ensembles mesurables tels que  $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbf{P}(A_n) = +\infty$  et  $0 < \mathbf{P}(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n) < 1$ .

**CORRIGÉ :** a) voir cours. b) Prendre  $\Omega = [0, 1]$  muni de la tribu borélienne et de la mesure de Lebesgue, et  $A_n = [\frac{1}{4}, \frac{1}{2}]$ . Alors  $\sum_n \mathbf{P}(A_n) = +\infty$  et  $\mathbf{P}(\limsup A_n) = \mathbf{P}([1/4, 1/2]) = 1/4$ . Bien sûr les  $A_n$  ne sont pas indépendants.

**Exercice 2 (2 points).** Soit  $X : (\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P}) \rightarrow (\mathbb{N}, \mathcal{P}(\mathbb{N}))$  une variable aléatoire de loi géométrique de paramètre  $0 < \lambda < 1$ . On rappelle que ceci signifie que pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $\mathbf{P}(X = n) = (1 - \lambda)\lambda^n$ . Soit  $Y : (\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P}) \rightarrow (\mathbb{N}, \mathcal{P}(\mathbb{N}))$  une variable aléatoire indépendante de  $X$  de loi géométrique de paramètre  $0 < \mu < 1$ . Soit  $Z = \min(X, Y)$ . Trouver la loi de  $Z$ .

**CORRIGÉ :** Comme  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, on a  $\mathbf{P}(Z = n) = \mathbf{P}(X = n \text{ et } Y \geq n) + \mathbf{P}(Y = n \text{ et } X > n)$ , puis  $\mathbf{P}(X = n \text{ et } Y \geq n) = \mathbf{P}(X = n)\mathbf{P}(Y \geq n) = (1 - \lambda)\lambda^n(1 - \mu) \sum_{k=n}^{\infty} \mu^k = (1 - \lambda)(1 - \mu)\lambda^n \frac{\mu^n}{1 - \mu} = (1 - \lambda)(\lambda\mu)^n$ . De même  $\mathbf{P}(Y = n \text{ et } X > n) = (1 - \mu)\mu^n(1 - \lambda) \frac{\lambda^{n+1}}{1 - \lambda} = \lambda(1 - \mu)(\lambda\mu)^n$ . Finalement, on obtient  $\mathbf{P}(Z = n) = (1 - \lambda\mu)(\lambda\mu)^n$ . Autrement dit,  $Z$  suit une loi géométrique de paramètre  $\lambda\mu$ .

**Exercice 3 (3 points).** Un appareil comporte six lampes toutes nécessaires à son fonctionnement. La durée de vie de la lampe  $i$ ;  $1 \leq i \leq 6$ , est une variable aléatoire notée  $X_i$  de densité de probabilité  $f : t \in \mathbb{R} \mapsto \mathbf{1}_{\mathbb{R}_+}(t)kte^{-t/4}$ , où  $k > 0$  est une constante. L'unité de temps est l'année.

a) Quelle doit être la valeur de  $k$  ?

b) Calculer  $E(X)$ ,  $E(X^2)$  et  $\text{Var}(X)$ .

c) On suppose que les lampes fonctionnent indépendamment les unes des autres. Quelle est la probabilité que l'appareil fonctionne pendant 4 ans en continu à partir de sa mise en marche, sans qu'aucune lampe ne tombe en panne ?

**CORRIGÉ :** a) Comme  $f$  est une densité de probabilité, elle doit vérifier  $\int_{\mathbb{R}} f(t)dt = 1$ . Un calcul donne  $\int_{\mathbb{R}_+} te^{-t/4}dt = 16$ , d'où  $k = \frac{1}{16}$ .

b) Par intégrations par partie, on trouve  $E(X) = 96$  et  $\text{Var}(X) = 32$ .

c) La probabilité que la lampe  $i$  dure au moins 4 ans est  $P(X_i \geq 4) = \int_4^{+\infty} f(t)dt = \frac{2}{e}$ . La probabilité que l'appareil dure au moins 4 ans est  $P(\forall 1 \leq i \leq 6, X_i \geq 4) = \prod_{i=1}^6 P(X_i \geq 4) = \left(\frac{2}{e}\right)^6$ .

**Exercice 4 (3 points).** Soit  $X : (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  une variable aléatoire réelle telle que  $E(|X|) < \infty$  et  $E(X^2) < \infty$ . On suppose que  $X$  satisfait la propriété suivante : si  $Y$  et  $Z$  sont deux variables aléatoires réelles quelconques indépendantes et de même loi que  $X$ , alors  $X$  et  $\frac{Y+Z}{\sqrt{2}}$  ont même loi.

a) Soit  $(X_i)_{i \geq 1}$  une suite de variables aléatoires indépendantes dans leur ensemble et de même loi que  $X$ . Montrer que pour tout  $m \geq 1$ , si  $n = 2^m$ , alors  $X$  et  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} X_i$  ont même loi.

b) En déduire que  $X$  suit une loi normale, en énonçant précisément le résultat du cours utilisé.

**CORRIGÉ :** a) Lorsque  $m = 1$  et  $n = 2^1 = 2$ , le résultat est vrai par hypothèse de l'exercice. Montrons le résultat voulu par une récurrence forte sur  $m \geq 1$ . Plus précisément montrons par récurrence (forte) sur  $m$  que pour tout  $m$ -uplet  $(X_1, \dots, X_{2^m})$  de variables aléatoires indépendantes et de même loi que  $X$ , la variable aléatoire  $\frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} X_i$  a même loi que  $X$ . L'hypothèse est vraie au rang  $m = 1$ . Supposons la vraie pour tout  $1 \leq k \leq m$ , et montrons la au rang  $m + 1$ . Soient  $X_1, X_2, \dots, X_{2^m}, X_{2^m+1}, \dots, X_{2^{m+1}}$  des v.a. i.i.d. de même loi que  $X$ . L'hypothèse de récurrence appliquée à  $(X_1, \dots, X_{2^m})$  donne que  $\frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} X_i$  a même loi que  $X$ . Appliquée à  $(X_{2^m+1}, \dots, X_{2^{m+1}})$  elle donne que  $\frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=2^m+1}^{2^{m+1}} X_i$  a même loi que  $X$ . On applique alors l'hypothèse de récurrence au rang 1 à  $\frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} X_i$  et  $\frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=2^m+1}^{2^{m+1}} X_i$ . On trouve que  $\frac{1}{\sqrt{2^{m+1}}} \sum_{i=1}^{2^{m+1}} X_i = \frac{1}{\sqrt{2}} \left( \frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} X_i + \frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=2^m+1}^{2^{m+1}} X_i \right)$  suit la même loi que  $X$ .

b) Soit  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de variables aléatoires indépendantes et de même loi que  $X$ . Le théorème limite central (voir cours) s'applique car  $E(X^2) < \infty$ . Il donne la convergence en loi de  $\frac{1}{\sqrt{\text{Var}(X)}\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (X_i - E(X_i))$  vers une variable aléatoire de loi normale de moyenne 0 et de variance 1. Donc la sous suite  $\frac{1}{\sqrt{\text{Var}(X)}\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} (X_i - E(X_i))$  converge aussi en loi vers la même limite quand  $m \rightarrow \infty$ .

Appliquons la question a) aux variables aléatoires  $\tilde{X}_i = \frac{1}{\sqrt{\text{Var}(X)}}(X_i - E(X_i))$ . Si les  $X_i$  sont de même loi que  $X$ , alors les  $\tilde{X}_i$  sont de même loi que  $\tilde{X} = \frac{1}{\sqrt{\text{Var}(X)}}(X - E(X))$ , et le a) s'applique. Donc toutes les variables aléatoires  $\frac{1}{\sqrt{2^m}} \sum_{i=1}^{2^m} \tilde{X}_i$  ont pour loi la même loi qui est la loi de  $\tilde{X}$ . Donc la limite a aussi pour loi la loi de  $\tilde{X}$ . Donc  $\tilde{X}$  suit une loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Donc  $X$  suit une loi normale d'espérance  $E(X)$  et de variance  $\text{Var}(X)$ .

**Exercice 5 (points).** On pourra admettre le résultat de certaines questions pour traiter les suivantes.

Soient  $X, Y, Z$  trois variables aléatoires réelles indépendantes. On suppose que  $X$  et  $Y$  suivent une loi uniforme sur  $]0, 1[$  et

$Z$  suit une loi à densité  $f : z \in \mathbb{R} \mapsto \mathbf{1}_{\mathbb{R}_+}(z) \frac{1}{2} z^2 e^{-z}$ . Soient  $U$  et  $V$  les variables aléatoires définies par  $U = XZ$  et  $V = YZ$ .

### Première partie

a) Soit  $\varphi : ]0, 1[ \times ]0, 1[ \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}^3$  l'application définie par  $\varphi(x, y, z) = (xz, yz, z)$ . Montrer que  $\varphi$  est un difféomorphisme sur son image  $D = \{(u, v, z) \in \mathbb{R}_+^*, 0 < u < z \text{ et } 0 < v < z\}$  et calculer son inverse  $\varphi^{-1} : D \rightarrow ]0, 1[ \times ]0, 1[ \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}^3$  ainsi que les jacobiens de  $\varphi$  et  $\varphi^{-1}$ .

b) Montrer que le triplet  $(U, V, Z)$  est à densité et calculer sa densité  $f_{(U, V, Z)}$ .

c) Montrer qu'alors le couple  $(U, V)$  est à densité  $f_{(U, V)}$  définie par

$$f_{(U, V)}(x, y) = \int_{\mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*} f_{(U, V, Z)}(u, v, z) du dv dz,$$

puis calculer sa densité  $f_{(U, V)}$ .

d) En déduire que la variable aléatoire  $U$  a pour densité  $f_U(u) = \mathbf{1}_{\mathbb{R}_+^*}(u) \frac{1}{2}(1+u)e^{-u}$ .

### Deuxième partie

Soient  $X_1, Y_1, Z_1, X_2, Y_2, Z_2, \dots, X_n, Y_n, Z_n, \dots$  des variables aléatoires réelles indépendantes dans leur ensemble, avec les  $X_i$  de même loi que  $X$ , les  $Y_i$  de même loi que  $Y$  et les  $Z_i$  de même loi que  $Z$ .

e) Montrer que  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i Z_i$  converge presque sûrement vers une limite que l'on précisera.

f) Montrer que

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i Z_i}{\sum_{i=1}^n Y_i Z_i} \rightarrow 1$$

presque sûrement quand  $n \rightarrow +\infty$ .

g) Calculer  $\text{Var}(X)$ ,  $E((X - Y)Z)$ ,  $E((X - Y)^2 Z^2)$  et  $\text{Var}((X - Y)Z)$ , puis montrer que  $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (X_i - Y_i)Z_i$  converge en loi vers une variable aléatoire de loi normale d'espérance 0 et de variance 2.

h) Montrer que si une suite de variables aléatoires  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge en loi vers  $A$ , et si  $b > 0$  est une constante, alors la suite  $(\frac{A_n}{b})$  converge en loi vers  $\frac{A}{b}$ . *Indication : Si  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  est une fonction continue bornée, on pourra introduire la fonction continue bornée  $f_b : x \in \mathbb{R} \mapsto f(\frac{x}{b})$ .*

i) Montrer que si une suite de variables aléatoires  $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge en loi vers  $A$  et qu'une suite de variables aléatoires strictement positives  $(B_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge presque sûrement vers une constante  $b > 0$ , alors  $\frac{A_n}{B_n}$  converge en loi vers la variable aléatoire  $\frac{A}{b}$ .

*Indication : On pourra commencer par montrer que le couple  $(A_n, B_n)$  converge en loi vers  $(A, b)$ . Puis on observera que si  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  est continue et bornée, alors  $F : \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $F(\alpha, \beta) = f(\frac{\alpha}{\beta})$  est continue et bornée. On en déduira le résultat voulu.*

j) Montrer que si  $A$  suit une loi normale d'espérance 0 et de variance  $\sigma^2$ , et si  $b > 0$  est une constante alors  $\frac{A}{b}$  suit une loi normale d'espérance 0 et de variance  $\frac{\sigma^2}{b^2}$ .

k) En déduire que la suite  $\sqrt{n} \left( \frac{\sum_{i=1}^n X_i Z_i}{\sum_{i=1}^n Y_i Z_i} - 1 \right)$  converge en loi vers une variable aléatoire de loi à préciser.

**CORRIGE** a)  $\varphi$  est bien sûr de classe  $C^1$ ,  $\frac{\partial \varphi}{\partial x}(x, y, z) = (z, 0, 0)$ ,  $\frac{\partial \varphi}{\partial y}(x, y, z) = (0, y, 0)$  et  $\frac{\partial \varphi}{\partial z}(x, y, z) = (x, y, z)$  donc  $\text{Jac}\varphi(x, y, z) = z^2 > 0$  sur le domaine de définition de  $\varphi$ . Son inverse sur  $D$  est  $\varphi^{-1}(u, v, z) = (\frac{u}{z}, \frac{v}{z}, z)$ . C'est une application  $C^1$  de Jacobien  $\text{Jac}\varphi^{-1}(u, v, z) = \frac{1}{z^2}$ . L'application  $\varphi$  est bien un difféo sur son image.

b)  $(U, V, Z)$  est à densité si et seulement s'il existe une application  $f_{(U, V, Z)}$  mesurable positive telle que pour toute

application  $g$  mesurable positive de  $\mathbb{R}^3$  dans  $\mathbb{R}$ , on a  $\int_{\mathbb{R}^3} g(u, v, z) d\mathbf{P}_{(U, V, Z)}(u, v, z) = \int_{\mathbb{R}^3} g(u, v, z) f_{(U, V, Z)}(u, v, z) dudvdz$ .

Calculons donc

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}^3} g(u, v, z) d\mathbf{P}_{(U, V, Z)}(u, v, z) &= \int_{\Omega} g(U(\omega), V(\omega), Z(\omega)) d\mathbf{P}(\omega) = \int_{\Omega} g \circ \varphi(X(\omega), Y(\omega), Z(\omega)) d\mathbf{P}(\omega) \\ &= \int_{]0, 1[^2 \times \mathbb{R}_+^*} g \circ \varphi(x, y, z) \frac{1}{2} z^2 e^{-z} dx dy dz \\ &= \int_D g(u, v, z) \text{Jac}\varphi^{-1}(u, v, z) \frac{1}{2} z^2 e^{-z} dudvdz = \int_D g(u, v, z) \frac{1}{2} e^{-z} dudvdz. \end{aligned}$$

(On a utilisé le changement de variables sur la dernière ligne). On en déduit que  $f_{(U, V, Z)}(u, v, z) = \mathbf{1}_D(u, v, z) e^{-z}$ .

c) - d) Pour tout borélien  $A \subset \mathbb{R}^2$ , on a

$$\mathbf{P}((U, V) \in A) = \mathbf{P}((U, V, Z) \in A \times \mathbb{R}_+^*) = \int_{A \times \mathbb{R}_+^*} f_{(U, V, Z)}(u, v, z) dudvdz = \int_A \left( \int_{\mathbb{R}_+^*} f_{(U, V, Z)}(u, v, z) dz \right) dudv$$

d'après le théorème de Fubini-Tonelli. Ceci étant vrai pour tout borélien  $A$  de  $\mathbb{R}^2$ , ceci signifie que  $(U, V)$  a pour densité

$$f_{(U, V)}(u, v) = \int_{\mathbb{R}_+^*} f_{(U, V, Z)}(u, v, z) dz = \int_{\mathbb{R}_+^*} \mathbf{1}_D(u, v, z) \frac{1}{2} e^{-z} dz = \mathbf{1}_{\mathbb{R}_+^*}(u) \mathbf{1}_{\mathbb{R}_+^*}(v) \int_{\max(u, v)}^{\infty} \frac{1}{2} e^{-z} dz = \frac{1}{2} e^{-\max(u, v)}.$$

d) En calculant encore une densité marginale, on obtient

$$f_U(u) = \int_{\mathbb{R}_+^*} \frac{1}{2} e^{-\max(u, v)} dv = \frac{1}{2} \int_0^u e^{-u} dv + \frac{1}{2} \int_u^{+\infty} e^{-v} dv = \frac{1}{2} e^{-u} (1 + u).$$

e) Soit  $U_i = X_i Z_i$ . La loi forte des grands nombres appliquée aux  $U_i$  donne exactement  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i Z_i \rightarrow E(X_1 Z_1) = E(U)$  presque sûrement. De plus  $E(U) = \int_{\mathbb{R}_+} \frac{1}{2} u(1+u) e^{-u} du = \dots = \frac{3}{2}$ . Donc la limite est  $3/2$ .

f) Le même raisonnement donne  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i Z_i \rightarrow E(Y_1 Z_1) = E(U)$  presque sûrement, puisque les  $Y_i$  ont même loi que les  $X_i$ , et donc  $Y_i Z_i$  a même loi que  $X_i Z_i$ . En faisant le quotient, on obtient bien

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i Z_i}{\sum_{i=1}^n Y_i Z_i} \rightarrow 1$$

presque sûrement quand  $n \rightarrow +\infty$ .

g) On calcule  $\text{Var}(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \int_0^1 x^2 dx - (\int_0^1 x dx)^2 = \frac{1}{3} - \frac{1}{4} = \frac{1}{12}$ . On a  $E((X-Y)Z) = E(XZ - YZ) = E(XZ) - E(YZ) = 0$  car  $XZ$  et  $YZ$  ont même loi.  $E((X-Y)^2 Z^2) = E((X-Y)^2) E(Z^2)$  par indépendance de  $X-Y$  et de  $Z$ . De plus  $E((X-Y)^2) = \text{Var}(X-Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) = \frac{1}{6}$  par indépendance de  $X$  et  $Y$ . Et  $E(Z^2) = \int_{\mathbb{R}_+} \frac{1}{2} z^4 e^{-z} dz = \dots = 12$ . D'où  $E((X-Y)^2 Z^2) = 2$ .

Les  $(X_i - Y_i)Z_i$  sont indépendantes et de même loi. De plus  $E(|(X_i - Y_i)Z_i|) \leq E(|XZ|) + E(|YZ|) = 2E(U) = 3 < \infty$  et  $E((X_i - Y_i)Z_i) = 0$  et  $E((X_i - Y_i)^2 Z_i^2) = 2$ . Donc d'après le théorème limite central,  $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (X_i - Y_i)Z_i$  converge en loi vers une variable aléatoire de loi normale d'espérance 0 et de variance 2.

h) Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction continue bornée, montrons que  $E(f(\frac{A_n}{b})) \rightarrow E(f(\frac{A}{b}))$  quand  $n \rightarrow \infty$ . La fonction  $f_b : x \mapsto f(\frac{x}{b})$  est continue bornée, donc par définition de la convergence en loi, on a  $E(f_b(A_n)) \rightarrow E(f_b(A))$ . Autrement dit,  $E(f(\frac{A_n}{b})) - E(f(\frac{A}{b})) \rightarrow 0$ , ce qui est le résultat voulu.

i) On cherche à montrer que  $|E(f(\frac{A_n}{B_n})) - E(f(\frac{A}{b}))| \rightarrow 0$  quand  $n \rightarrow \infty$ .

Remarquons d'abord que le couple  $(A_n, B_n)$  converge en loi vers  $(A, b)$ . En effet, calculons la quantité

$$\begin{aligned} |\phi_{(A_n, B_n)}(s, t) - \phi_{(A, b)}(s, t)| &= |E(e^{itA_n} e^{isB_n}) - E(e^{itA} e^{isb})| \leq |E(e^{itA_n} e^{isB_n}) - E(e^{itA_n} e^{isb})| + |E(e^{itA_n} e^{isb}) - E(e^{itA} e^{isb})| \\ &\leq \int_{\Omega} |e^{isB_n} - e^{isb}| d\mathbf{P}(\omega) + |\phi_{A_n}(t) - \phi_A(t)| \end{aligned}$$

Le deuxième terme tend vers 0 pour tout  $t \in \mathbb{R}$  car la convergence en loi de  $A_n$  vers  $A$  équivaut à la convergence simple de  $\phi_{A_n}$  vers  $\phi_A$ . Le premier terme tend vers 0 d'après le théorème de convergence dominée :  $|e^{isB_n} - e^{isb}| \leq 2$  est uniformément intégrable, et pour presque tout  $\omega \in \Omega$ ,  $|e^{isB_n} - e^{isb}| \rightarrow 0$  quand  $n \rightarrow \infty$ . Donc  $(A_n, B_n)$  converge en loi vers  $(A, b)$ .

On en déduit que pour toute fonction continue bornée  $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ , on a  $E(g(A_n, B_n)) \rightarrow E(g(A, b))$  quand  $n \rightarrow \infty$ . Soit maintenant  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction continue bornée. La fonction  $(x, y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \frac{x}{y}$  est continue. Donc la fonction  $F : (x, y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow f(\frac{x}{y})$  est continue et bornée. Comme  $B_n$  est strictement positive pour tout  $n \in \mathbb{N}$  et  $b > 0$  la convergence en loi de  $(A_n, B_n)$  vers  $(A, b)$  donne  $E(F(A_n, B_n)) \rightarrow E(F(A, b))$ . Ceci signifie exactement  $E(f(\frac{A_n}{B_n})) \rightarrow E(f(\frac{A}{b}))$ , autrement dit  $A_n/B_n$  converge en loi vers  $A/b$ .

On aurait pu démontrer tout cela par une preuve directe plus élémentaire. Les grandes étapes en sont les suivantes. Soit  $\varepsilon > 0$ . En utilisant le fait que  $A_n \rightarrow A$  en loi, on trouve  $\alpha > 0$  tel que  $\mathbf{P}(|A| \geq \alpha) < \varepsilon$  et  $\mathbf{P}(|A_n| \geq \alpha) < 2\varepsilon$  pour  $n \geq N_1$  assez grand. Ensuite, on utilise le fait que  $f$  est continue, et donc uniformément continue sur  $[-\alpha - 1, \alpha + 1]$ . Il existe donc  $\eta > 0$  tel que pour tout  $(x, y) \in [-\alpha - 1, \alpha + 1]^2$ ,  $|x - y| \leq \eta$  implique  $|f(x) - f(y)| \leq \varepsilon$ .

Comme  $B_n \rightarrow b$  presque sûrement, pour presque tout  $\omega \in \Omega$  il existe  $N_{\omega, \eta/\alpha}$  tel que pour  $n \geq N_{\omega, \eta/\alpha}$ ,  $|\frac{1}{B_n(\omega)} - \frac{1}{b}| \leq \frac{\eta}{\alpha}$ . Soit  $E_N = \{\omega \in \Omega, \forall n \geq N, |\frac{1}{B_n(\omega)} - \frac{1}{b}| \leq \frac{\eta}{\alpha}\}$ . La suite  $(E_N)$  est croissante et  $\mathbf{P}(\cup_N E_N) = 1$ . Donc il existe  $N_2 \geq N_1$  tel que  $\mathbf{P}(E_{N_2}) \geq 1 - \varepsilon$ .

On majore maintenant  $|E(f(\frac{A_n}{B_n})) - E(f(\frac{A}{b}))|$  en intégrant sur  $\{|A_n| \leq \alpha\} \cap E_N$  et sur le complémentaire, puis on compte les  $\varepsilon$ .

j) Si  $A$  suit une loi  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$  elle a pour densité  $f_A(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$ . Donc sa fonction de répartition vaut  $F_A(x) = \int_{-\infty}^x f_A(u) du$ . Celle de  $A/b$  vaut alors  $F_{\frac{A}{b}}(x) = \mathbf{P}(\frac{A}{b} \leq x) = \mathbf{P}(A \leq bx) = F_A(bx)$ . C'est une fonction de classe  $C^1$  sur  $\mathbb{R}$  bien sûr. Donc  $\frac{A}{b}$  est à densité, et sa densité vaut  $f_{\frac{A}{b}}(x) = (F_A(bx))' = b f_A(bx) = \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma/b)}} e^{-\frac{b^2 x^2}{\sigma^2}}$ . C'est la densité d'une loi normale d'espérance 0 et de variance  $\sigma^2/b^2$ .

k) En utilisant les questions i) et j), avec  $A_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (X_i - Y_i)Z_i$  et  $B_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i Z_i$  on obtient la convergence de  $\sqrt{n} \left( \frac{\sum_{i=1}^n X_i Z_i}{\sum_{i=1}^n Y_i Z_i} - 1 \right)$  vers une variable aléatoire de loi normale d'espérance 0 et de variance  $2/1 = 2$  quand  $n \rightarrow \infty$ .