

Examen du 21 décembre 2017 - 2h30

Question de cours (2 points)

C'est le lemme de Slutsky du cours.

Exercice 1 (6 points)

1. Comme X et Y sont indépendantes, il vient que

$$\mathbf{E}[g \circ \phi^{-1}(X, Y)] = \int_{\mathbb{R}^2} g \circ \phi^{-1}(x, y) f_X(x) f_Y(y) dx dy = \int_{\mathbb{R}^2} g \circ \phi^{-1}(x, y) e^{-(x^2+y^2)/2} \frac{dx dy}{2\pi}.$$

2. L'application ϕ est un C^1 -difféomorphisme de $\mathbb{R}_+^* \times [0, 2\pi[$ dans \mathbb{R}_*^2 . On fait le changement de variable $(x, y) = \phi(u, v)$, on calcule

$$|\det J_\phi(u, v)| = \left| \det \begin{pmatrix} \frac{\cos(v)}{2\sqrt{u}} & -\sqrt{u} \sin(v) \\ \frac{\sin(v)}{2\sqrt{u}} & \sqrt{u} \cos(v) \end{pmatrix} \right| = 1/2.$$

Ainsi,

$$\mathbf{E}(g(U, V)) = \int_{\mathbb{R}^2} g(u, v) \frac{e^{-u/2}}{2} \mathbf{1}_{\mathbb{R}^+}(u) \frac{1}{2\pi} \mathbf{1}_{(0, 2\pi)}(v) dudv.$$

3. On identifie la densité du couple (U, V) et on remarque qu'elle est à variables séparées donc U et V sont indépendantes.
4. On reconnaît pour U une loi exponentielle de paramètre $1/2$ et pour V une loi uniforme sur $[0, 2\pi[$
5. On calcule à l'aide du changement de variable $s = 1 - \exp(-u/2)$ avec $du = 2(1-s)^{-1} ds$:

$$\mathbf{E}[g(1 - e^{-U/2})] = \int_0^\infty g(1 - e^{-u/2}) \frac{e^{-u/2}}{2} du = \int_0^1 g(s) \frac{2(1-s)}{2(1-s)} ds.$$

On déduit que $1 - e^{-U/2}$ suit une loi uniforme sur $]0, 1[$.

6. Pour résoudre ce problème, il suffit de se donner un couple de variables aléatoire (S, T) indépendantes et toute deux de loi uniforme sur $]0, 1[$. Puis, on pose $U = -2 \log(1 - S)$ et $V = T$, puis $(X, Y) = \phi(U, V)$. Enfin, par indépendance de X et Y , en projetant sur la première coordonnée X , on obtient une variable aléatoire de loi $\mathcal{N}(0, 1)$. La variable aléatoire voulue est finalement $m + \sigma X$.

Exercice 2 (6 points)

1. (a) La suite $(X_n)_{n \geq 1}$ étant *i.i.d.* et $X_1 \in \mathbf{L}^2$, on peut appliquer le TCL et on obtient la convergence en loi de T_n vers une variable aléatoire $G \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$.
- (b) Par la loi forte des grands nombres de Kolmogorov, M_n converge presque sûrement vers m et donc $M_n + m$ converge presque sûrement vers $2m$.
- (c) Pour tout $n \geq 1$, $W_n = \sqrt{n}(M_n^2 - m^2) = \sqrt{n}(M_n - m)(M_n + m) = T_n(M_n + m)$.
Or, T_n converge en loi vers G et $M_n + m$ converge presque sûrement, donc en probabilité vers $2m$.
Par le lemme de Slutsky et par continuité de l'application $(x, y) \rightarrow xy$, la suite W_n converge en loi vers $2mG$. De plus $2mG \sim \mathcal{N}(0, 4m^2\sigma^2)$.
2. (a) C'est le développement de Taylor de f à l'ordre 1.
- (b) La suite T_n converge en loi vers G et $\varepsilon(M_n - m)$ vers 0 presque sûrement, donc en probabilité. Une nouvelle application du lemme de Slutsky donne la convergence en loi de $\sqrt{n}(M_n - m)\varepsilon(M_n - m)$ vers 0. Or la convergence en loi vers une constante implique la convergence en probabilité, d'où le résultat.

- (c) C'est encore une fois une application du lemme de Slutsky. La loi limite est alors la loi de $f'(m)G$, i.e. une $\mathcal{N}(0, [f'(m)]^2\sigma^2)$. Notons que si $f'(m) = 0$, alors la variance limite est nulle, la limite est une constante presque sûre et on déduit en réalité une convergence en probabilité.

Exercice 3 (6 points)

- Les variables aléatoires X_n ne sont pas identiquement distribués.
- (a) Pour tout $n \geq 1$, $\mathbf{P}(Y_n = -1) = \mathbf{P}(Y_n = 1) = \frac{1}{2} \left(1 - \frac{1}{2^n}\right)$ et $\mathbf{P}(Y_n = 0) = \frac{1}{2^n}$. On déduit que $Y_n \in \mathbf{L}^2$ (elle est bornée presque sûrement par 1) et

$$\mathbf{E}(Y_n) = 0 \quad \text{et} \quad \mathbf{V}(Y_n) = \mathbf{E}(Y_n^2) = 1 - \frac{1}{2^n}.$$

- (b) Comme $\mathbf{V}(Y_n) \leq 1$, on déduit que $\sum_{n \geq 1} \mathbf{V}(Y_n)/n^2 < \infty$. De plus, $(Y_n/n)_{n \geq 1}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes, de carré intégrable, centrées et $\mathbf{V}(Y_n/n) = \mathbf{V}(Y_n)/n^2$ qui est sommable. Le théorème des séries centrées implique que la série de terme général Y_n/n converge presque sûrement dans \mathbb{R} .
- (c) Le lemme de Kronecker implique que $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n Y_k = 0$.
- (d) Comme

$$\sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(X_n \neq Y_n) = \sum_{n \geq 1} \mathbf{P}(X_n = \pm 2^n) = \sum_{n \geq 1} 2^{-n} < \infty,$$

le premier lemme de Borel-Cantelli implique que $\mathbf{P}(\limsup\{X_n \neq Y_n\}) = 0$ et donc, par passage au complémentaire, $\mathbf{P}(\liminf\{X_n = Y_n\}) = 1$.

- (e) Ainsi, avec probabilité 1, $X_n = Y_n$ sauf peut-être pour nombre fini de $n \geq 1$. Plus précisément, il existe $N(\omega)$ tel que $N < \infty$ presque sûrement et pour tout $n \geq N(\omega)$, $X_n(\omega) = Y_n(\omega)$. Par conséquent,

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - Y_k) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^N X_k.$$

Le terme à droite tend vers 0 presque sûrement lorsque n tend vers l'infini ce qui montre le résultat voulu.