



# EXERCICE NUMÉRIQUE 2 - MAP 433

Octobre 2022

---

Artur César Araújo Alves  
João Pedro Tanaka Montalvão  
Rafael Ryoma Nagai Matsutane





# SOMMAIRE

|          |                             |          |
|----------|-----------------------------|----------|
| <b>1</b> | <b>Exercices Théoriques</b> | <b>3</b> |
| 1.1      | Exercice 1 . . . . .        | 3        |
| 1.2      | Exercice 2 . . . . .        | 4        |
| 1.3      | Exercice 3 . . . . .        | 4        |
| 1.4      | Exercice 4 . . . . .        | 5        |
| 1.5      | Exercice 5 . . . . .        | 5        |
| 1.6      | Exercice 6 . . . . .        | 7        |
| 1.7      | Exercice 7 . . . . .        | 7        |
| 1.8      | Exercice 8 . . . . .        | 8        |
| 1.9      | Exercice 9 . . . . .        | 8        |
| 1.10     | Exercice 10 . . . . .       | 8        |

## 1

## EXERCICES THÉORIQUES

## 1.1 Exercice 1

D'après l'énoncé on sait que le couple  $(X_1, Y_1)$  suit une loi gaussienne centrée de matrice de covariance  $\Sigma$ . Or, on retrouve ses composantes en le multipliant par  $[1 \ 0]$  et par  $[0 \ 1]$ . On en déduit alors la loi de  $X_1$  et  $Y_1$  :

$$\begin{aligned} X_1 &\sim N(0, [1 \ 0] \Sigma [1 \ 0]^T) \sim N(0, 1) \\ Y_1 &\sim N(0, [0 \ 1] \Sigma [0 \ 1]^T) \sim N(0, 1) \end{aligned}$$

Calculons maintenant  $E[Z^4]$  et  $Var[Z^2]$  pour une variable  $Z \sim N(0, \sigma)$ . En utilisant la fonction génératrice des moments  $M(t)$ , donnée par :

$$M(t) = e^{\mu t} e^{\frac{1}{2}\sigma^2 t^2}$$

Comme on veut calculer  $E[X]$  et  $E[Y]$ , on fait  $\mu = 0$ ,  $\sigma = 1$  et on calcule la dérivée quatrième au point  $t = 0$  :

$$\begin{aligned} M(t) &= e^{\frac{t^2}{2}} \Rightarrow \frac{dM(t)}{dt} = t e^{\frac{t^2}{2}} \Rightarrow \frac{d^2 M(t)}{dt^2} = e^{\frac{t^2}{2}} + t^2 e^{\frac{t^2}{2}} \\ \frac{d^3 M(t)}{dt^3} &= 3t e^{\frac{t^2}{2}} + t^3 e^{\frac{t^2}{2}} \Rightarrow M^{(4)}(t) = \frac{d^4 M(t)}{dt^4} = 3e^{\frac{t^2}{2}} + 7t^2 e^{\frac{t^2}{2}} + t^4 e^{\frac{t^2}{2}} \end{aligned}$$

D'où vient que  $E[X^4] = E[Y^4] = M^{(4)}(0) = 3$ . De plus,

$$\begin{aligned} Var[Z^2] &= E[Z^4] - (E[Z^2])^2 \\ Var[Z] &= E[Z^2] - (E[Z])^2 \end{aligned}$$

Or,

$$\begin{aligned} Var[Z] &= \sigma^2 \\ E[Z] &= 0 \end{aligned}$$

D'où,

$$Var[Z^2] = E[Z^4] - (Var[Z])^2 = 3\sigma^4 - (\sigma^2)^2 = 2\sigma^4$$

En particulier,  $Var_\rho[X_1^2] = Var_\rho[Y_1^2] = 2$

## 1.2 Exercice 2

A partir de la relation donnée, construisons un vecteur gaussien qui ait  $Z$  et  $X$  comme composantes,

$$\begin{pmatrix} Z \\ X \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} \frac{-\rho}{\sqrt{1-\rho^2}} & \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \\ 1 & 0 \end{pmatrix}}_{A_\rho} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} \sim N(0, A_\rho \Sigma A_\rho^T)$$

Or,

$$A_\rho \Sigma A_\rho^T = \begin{pmatrix} \frac{-\rho}{\sqrt{1-\rho^2}} & \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{-\rho}{\sqrt{1-\rho^2}} & 1 \\ \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} & 0 \end{pmatrix} = I_2$$

Alors, le couple construit suit la loi  $N(0, I_2)$  et donc la covariance de  $Z$  et  $X$  est nulle ce qui implique que les deux composantes sont indépendantes.

Calculons maintenant l'expression demandée en utilisant le fait que  $E[AB] = E[A]E[B]$  si  $A$  et  $B$  sont iid,

$$\begin{aligned} E_\rho[X^2 Y^2] &= E_\rho[X^2 (\rho^2 X^2 + 2\rho\sqrt{1-\rho^2} XZ + (1-\rho^2)Z^2)] \\ &= \rho^2 E_\rho[X^4] + 2\rho\sqrt{1-\rho^2} \overbrace{E_\rho[X^3]}^0 E_\rho[Z] + (1-\rho^2) E_\rho[X^2] E_\rho[Z^2] \\ &= 3\rho^2 + (1-\rho^2) = 1 + 2\rho^2 \end{aligned}$$

## 1.3 Exercice 3

Comme  $X$  et  $Y$  suivent la même loi, il suffit de montrer que  $Cov_\rho(X^2, XY) = 2\rho$ .

Or,

$$E[XY] = E[X(\rho X + \sqrt{1-\rho^2}Z)] = \rho E_\rho[X^2] + \sqrt{1-\rho^2} E_\rho[X] E_\rho[Z] = \rho$$

Puis, par définition,

$$\begin{aligned}
Cov_\rho(X^2, XY) &= E_\rho[(X^2 - \overbrace{E[X^2]}^1)(XY - \overbrace{E[XY]}^\rho)] = E_\rho[X^3(\rho X + \sqrt{1 - \rho^2}Z) - X^2\rho - XY + \rho] \\
&= \rho \overbrace{E_\rho[X^4]}^3 + \sqrt{1 - \rho^2} \overbrace{E_\rho[X^3]}^0 E_\rho[Z] - \rho E_\rho[X^2] - E_\rho[XY] + \rho \\
&= 3\rho - \rho = 2\rho
\end{aligned}$$

## 1.4 Exercice 4

Remarquons d'abord que  $E_\rho[U_1] = [E_\rho[X^2], E_\rho[Y^2], E_\rho[XY]]^T = \mu(p)$ , ce qui nous permet d'appliquer directement le T.C.L. multidimensionnel,

$$\sqrt{n}(\bar{U}_n - \mu) \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \mathcal{N}(0, V_\rho(U_1))$$

$$V_\rho(U_1) = \begin{pmatrix} Cov(X_1^2, X_1^2) & Cov(X_1^2, Y_1^2) & Cov(X_1^2, X_1 Y_1) \\ Cov(X_1^2, Y_1^2) & Cov(Y_1^2, Y_1^2) & Cov(Y_1^2, X_1 Y_1) \\ Cov(X_1^2, X_1 Y_1) & Cov(Y_1^2, X_1 Y_1) & Cov(X_1 Y_1, X_1 Y_1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2\rho^2 & 2\rho \\ 2\rho^2 & 2 & 2\rho \\ 2\rho & 2\rho & 1 + \rho^2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} Cov(X_1^2, X_1^2) = Var(X_1^2) = Cov(Y_1^2, Y_1^2) = Var(Y_1^2) = 2 \\ Cov(X_1^2, Y_1^2) = E_\rho[(X_1^2 - E_\rho[X_1^2])(Y_1^2 - E_\rho[Y_1^2])] = E_\rho[X_1^2 Y_1^2] - E_\rho[X_1^2] - E_\rho[Y_1^2] + 1 = 2\rho^2 \\ Cov(X_1^2, X_1 Y_1) = 2\rho \\ Cov(X_1 Y_1, X_1 Y_1) = E[X_1^2 Y_1^2] - (E[X_1 Y_1])^2 = (1 + 2\rho^2) - \rho^2 = 1 + \rho^2 \end{cases}$$

## 1.5 Exercice 5

Or,

$$\begin{cases} S_{n,x}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2X_i \bar{X}_n + \bar{X}_n^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}_n^2 \\ S_{n,y}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i^2 - 2Y_i \bar{Y}_n + \bar{Y}_n^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i^2 - \bar{Y}_n^2 \\ S_{n,xy}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i Y_i - X_i \bar{Y}_n + \bar{X}_n \bar{Y}_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \bar{X}_n \bar{Y}_n \end{cases}$$

Alors,

$$[S_{n,x}^2, S_{n,y}^2, S_{n,xy}^2]^T = \bar{U}_n - \overbrace{[\bar{X}_n^2, \bar{Y}_n^2, \bar{X}_n \bar{Y}_n]}^{\epsilon_n}$$

Par la T.C.L., on a que :

$$\bar{X}_n \sim \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{n}\right) \Rightarrow \sqrt{n}\bar{X}_n \sim \mathcal{N}(0, 1) \Rightarrow (\sqrt{n}\bar{X}_n)^2 \sim \chi^2(1)$$

Alors :

$$\sqrt{n}\bar{X}_n^2 = \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot (\sqrt{n}\bar{X}_n)^2$$

Comme  $\frac{1}{\sqrt{n}} \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} 0$  et  $(\sqrt{n}\bar{X}_n)^2 \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \chi^2(1)$ , par le théorème de Slutsky :

$$\sqrt{n}\bar{X}_n^2 \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} 0$$

On a aussi par l'inégalité des moyennes :

$$\bar{X}_n \bar{Y}_n \leq |\bar{X}_n \bar{Y}_n| \leq \frac{\bar{X}_n^2 + \bar{Y}_n^2}{2}$$

Comme  $\sqrt{n}\bar{X}_n^2 \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} 0$  et  $\sqrt{n}\bar{Y}_n^2 \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} 0$ , par le théorème de Slutsky :

$$\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n^2 + \bar{Y}_n^2}{2} \right) \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} 0$$

Et par la dernière inégalité, on peut conclure que :

$$\sqrt{n}\bar{X}_n \bar{Y}_n \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} 0$$

De façon que :

$$\sqrt{n}\epsilon_n = \sqrt{n} \begin{bmatrix} \bar{X}_n^2 \\ \bar{Y}_n^2 \\ \bar{X}_n \bar{Y}_n \end{bmatrix} \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

En plus, on a montré que  $\sqrt{n}(\bar{U}_n - \mu) \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \mathcal{N}(0, V_\rho(U_1))$ . Finalement, en utilisant les deux convergences qu'on a trouvé et le théorème de Slutsky :

$$\sqrt{n}(\bar{S}_n - \mu) = \sqrt{n}(\bar{U}_n - \mu - \epsilon_n) = \sqrt{n}(\bar{U}_n - \mu) - \sqrt{n}\epsilon_n \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \mathcal{N}(0, V(\rho))$$

## 1.6 Exercice 6

Soit  $g$  la fonction de définie comme,

$$g : \begin{cases} \mathbb{R}_+^3 \rightarrow \mathbb{R}_+ \\ (x_1, x_2, x_3) \mapsto \frac{x_3}{\sqrt{x_1 x_2}} \end{cases}$$

Observons maintenant que,

$$g(\bar{U}_n) = R_n$$

$$g(\mu) = \rho$$

On remarque alors qu'elle a été bien choisie pour applique la Delta-méthode a partir de l'exercice 4,

$$\sqrt{n}(R_n - \rho) = \sqrt{n}(g(\bar{U}_n) - g(\mu)) \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \mathcal{N}(0, J_g(\mu) V_p J_g(\mu)^T)$$

Où  $J_g$  est le Jacobien de la fonction  $g$ ,

$$J_g(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} \frac{-x_3}{2\sqrt{x_1^3 x_2}} & \frac{-x_3}{2\sqrt{x_1 x_2^3}} & \frac{1}{\sqrt{x_1 x_2}} \end{pmatrix}$$

Alors,

$$\begin{aligned} J_g(\mu) V_p J_g(\mu)^T &= \begin{pmatrix} \frac{-\rho}{2} & \frac{-\rho}{2} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2\rho^2 & 2\rho \\ 2\rho^2 & 2 & 2\rho \\ 2\rho & 2\rho & 1 + \rho^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{-\rho}{2} \\ \frac{-\rho}{2} \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{-\rho}{2} & \frac{-\rho}{2} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \rho - \rho^3 \\ \rho - \rho^3 \\ 1 - \rho^2 \end{pmatrix} \\ &= -\rho^2 + \rho^4 + 1 - \rho^2 = (1 - \rho^2)^2 \end{aligned}$$

## 1.7 Exercice 7

Calculons directement,

$$g(\rho) = \int_0^\rho \frac{1}{1-x^2} dx = \int_0^\rho \left[ \frac{1/2}{1-x} + \frac{1/2}{1+x} \right] dx = \frac{1}{2} \log \frac{1-\rho}{1+\rho}$$

## 1.8 Exercice 8

Il s'agit d'utiliser la delta méthode avec la fonction  $g$  de la question précédente,

$$\sqrt{n}(g(R_n) - g(\rho)) \xrightarrow{\mathbb{P}_{n,\rho}} \mathcal{N}(0, (1 - \rho^2)^2 (g'(\rho))^2)$$

Or, le théorème fondamental du calcul nous donne la dérivée,  $g'(\rho) = \frac{1}{1-\rho^2}$  et on a bien le résultat voulu par substitution.

## 1.9 Exercice 9

Si  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$  alors  $\mathbb{P}(Z \in [-z_{(1-\alpha/2)}, z_{(1-\alpha/2)}]) = 1 - \alpha$ ,  $z_x$  étant la quantile  $x$  de la loi normale.

Alors, il suffit d'utiliser la question précédente avec  $\sqrt{n}(g(R_n) - g(\rho))$  à la place de  $Z$ . Donc, asymptotiquement, avec proba  $1 - \alpha$  sous  $\mathbb{P}_{n,\rho}$ ,

$$\sqrt{n}W_n - g(\rho) \in [-z_{(1-\alpha/2)}, z_{(1-\alpha/2)}]$$

$$\iff g(\rho) \in \left[ W_n - \frac{z_{(1-\alpha/2)}}{\sqrt{n}}, W_n + \frac{z_{(1-\alpha/2)}}{\sqrt{n}} \right]$$

$$\iff \rho \in \left[ \frac{\exp \{2(W_n - z_{(1-\alpha/2)})/\sqrt{n}\} - 1}{\exp \{2(W_n - z_{(1-\alpha/2)})/\sqrt{n}\} + 1}, \frac{\exp \{2(W_n + z_{(1-\alpha/2)})/\sqrt{n}\} - 1}{\exp \{2(W_n + z_{(1-\alpha/2)})/\sqrt{n}\} + 1} \right]$$

Ce qui est bien l'intervalle cherché.

## 1.10 Exercice 10

Observons d'abord que,

$$\rho \in \left[ R_n - \frac{z_{(1-\alpha/2)}(1 - R_n^2)}{\sqrt{n}}, R_n + \frac{z_{(1-\alpha/2)}(1 - R_n^2)}{\sqrt{n}} \right] \iff \frac{\sqrt{n}(R_n - \rho)}{1 - R_n^2} \in [-z_{(1-\alpha/2)}, z_{(1-\alpha/2)}]$$

Alors, il suffit de montrer que la variable à droite est une gaussienne centrée réduite,



$$\frac{\sqrt{n}(R_n - \rho)}{1 - R_n^2} = \underbrace{\frac{\sqrt{n}(R_n - \rho)}{(1 - \rho^2)}}_{\substack{\mathbb{P}_{n,\rho} \\ \text{T.C.L.} + \text{Slutsky}}} \underbrace{\frac{(1 - \rho^2)}{(1 - R_n^2)}}_{\substack{p.s. \\ \text{L.F.G.N.}}} \xrightarrow[\text{Slutsky}]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Où on a multiplié la variable cible par  $(1 - \rho^2)$  en haut et en bas pour conclure à l'aide du T.C.L., théorème de Slutsky et L.F.G.N..