

## Statistique

### Partiel du 27 mars 2002

Sans document (durée deux heures).

Calculatrice non programmable autorisée. Exercices indépendants.

#### Questionnaire à choix multiples (5 points)

*(Une seule réponse valable par question à cocher sur cette feuille;  
un point par réponse positive, 0 pour une question sans réponse  
et moins un point par réponse négative)*

1. Si  $X$  et  $Y$  sont indépendants,  $\text{var}(2X + 3Y)$  vaut
 

<input type="radio"/> $2\text{var}(X) + 3\text{var}(Y)$	<input type="radio"/> $4\text{var}(X) + 9\text{var}(Y) + 12\text{var}(XY)$
<input type="radio"/> $4\text{var}(X) + 9\text{var}(Y)$	<input type="radio"/> $6\mathbb{E}[XY]$ <input type="radio"/> $12\mathbb{E}[XY]$
  
2. Si  $F(x_1, x_2)$  est la fonction de répartition et  $f(x_1, x_2)$  est la fonction densité du couple  $(X_1, X_2)$ , ces deux fonctions sont reliées par
 

<input type="radio"/> $f(x_1, x_2) = F(x_1, 1) + F(1, x_2)$	<input type="radio"/> $f(x_1, x_2) = \frac{d}{dx_1} \left[ \frac{dF(x_1, x_2)}{dx_2} \right]$
<input type="radio"/> $f(x_1, x_2) = \int \int F(x_1, x_2) dx_1 dx_2$	<input type="radio"/> $f(x_1, x_2) = \frac{dF(x_1, x_2)}{dx_1} \frac{dF(x_1, x_2)}{dx_2}$
  
3. La covariance  $\text{cov}(X, Y)$  vérifie l'inégalité
 

<input type="radio"/> $\text{cov}(X, Y) \geq  \text{var}(X) - \text{var}(Y) $	<input type="radio"/> $ \text{cov}(X, Y)  \leq \min(\text{var}(X), \text{var}(Y))$
<input type="radio"/> $ \text{cov}(X, Y)  \leq \text{var}(X)\text{var}(Y)$	<input type="radio"/> $2\text{cov}(X, Y) \leq \text{var}(X) + \text{var}(Y)$
  
4. La covariance  $\text{cov}(X + Y, X - Y)$  est égale à
 

<input type="radio"/> $\text{cov}(X, Y)$	<input type="radio"/> $\text{var}(X) - \text{var}(Y)$
<input type="radio"/> $\text{var}(X) + \text{var}(Y)$	<input type="radio"/> $2(\text{var}(X) + \text{var}(Y))$
  
5. Si  $X \sim \mathcal{N}_p(\mu, \Sigma)$ , si  $B$  est une matrice  $(r, p)$ , la loi de  $BX$  est
 

<input type="radio"/> $\mathcal{N}_r(B\mu, \Sigma)$	<input type="radio"/> $\mathcal{N}_p(\mu B, \Sigma BB^T)$
<input type="radio"/> $\mathcal{N}_r(B\mu, \Sigma + BB^T)$	<input type="radio"/> $\mathcal{N}_r(B\mu, B\Sigma B^T)$

## EXERCICE 1

Soit la densité de probabilité ( $\sigma > 0$ )

$$f(x_1, x_2) = \frac{k}{(x_1^2 + (x_2 + \sigma)^2)^2} \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(x_2)$$

1. Montrer que  $f(x_1, x_2)$  est bien intégrable.
2. Montrer que  $k$  est de la forme  $\sigma^2 k'$ , avec  $k'$  indépendant de  $\sigma$ .
3. Utiliser la décomposition

$$\int \int \frac{\mathbb{I}_{y_2 > 0}}{(y_1^2 + (y_2 + 1)^2)^2} dy_1 dy_2 = \int_0^\infty \frac{1}{(y_2 + 1)^2} \int_{-\infty}^\infty \frac{(y_2 + 1)^2}{(y_1^2 + (y_2 + 1)^2)^2} dy_1 dy_2$$

et l'identité

$$\int_{-\infty}^\infty \frac{1}{1 + x^2} dx = \pi$$

pour montrer que

$$\int \int \frac{\mathbb{I}_{y_2 > 0}}{(y_1^2 + (y_2 + 1)^2)^2} dy_1 dy_2 = \frac{\pi}{2} \int_0^\infty \frac{1}{(y_2 + 1)^3} dy_2$$

4. En déduire que  $k = 4\sigma^2/\pi$ .

On considère à présent le vecteur aléatoire  $(X_1, X_2)$  de densité  $f(x_1, x_2)$ .

5. Montrer que

$$\int \int \frac{x_2}{(x_1^2 + (x_2 + \sigma)^2)^2} dx_1 dx_2 = \sigma^{-1} \int \int \frac{y_2}{(y_1^2 + (y_2 + 1)^2)^2} dy_1 dy_2$$

6. Démontrer que

$$\int \int \frac{y_2}{(y_1^2 + (y_2 + 1)^2)^2} \mathbb{I}_{y_2 > 0} dy_1 dy_2 = \frac{\pi}{2} \int_0^\infty \frac{y_2}{(y_2 + 1)^3} dy_2 = \frac{\pi}{4}$$

7. En déduire que la moyenne du vecteur  $(X_1, X_2)$  est  $(0, \sigma)$ .
8. Que dire de la matrice de variance-covariance du vecteur  $(X_1, X_2)$  ?
9.  $X_1$  et  $X_2$  sont ils indépendants ? corrélés ?

## EXERCICE 2

On considère un vecteur  $(X_1, X_2)$  de loi conditionnelle

$$X_1|X_2 = x_2 \sim \mathcal{N}(\mu_1 + \alpha(x_2 - \mu_2), \beta)$$

et de loi marginale sur  $X_2$  gaussienne  $\mathcal{N}(\mu_2, \sigma_2^2)$ .

1. On rappelle que la loi marginale de  $X_1$  est gaussienne. Donner les paramètres de cette loi marginale de  $X_1$ .
2. Montrer que, dans ce cas, la loi jointe de  $(X_1, X_2)$  est normale. (On en précisera les paramètres.)

On suppose à présent que **seules les deux lois conditionnelles**

$$\begin{aligned} X_1|X_2 = x_2 &\sim \mathcal{N}(\mu_1 + \alpha[x_2 - \mu_2], \beta), \\ X_2|X_1 = x_1 &\sim \mathcal{N}(\mu_2 + \delta[x_1 - \mu_1], \gamma), \end{aligned} \tag{1}$$

**sont connues**, avec  $\alpha\delta \neq 1$ .

3. Montrer que  $\mu_1$  et  $\mu_2$  sont les moyennes respectives de  $X_1$  et  $X_2$ . (*Indication* : Utiliser l'identité  $\mathbb{E}[X_1] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[X_1|X_2]]$ .)
4. Montrer que, en général, le rapport des densités conditionnelles

$$\frac{f(x_1|x_2)}{f(x_2|x_1)}$$

doit factoriser comme le produit de la densité de  $x_1$  et d'une fonction de  $x_2$ . (*Indication* : Il s'agit en fait du théorème de Bayes.)

5. En déduire que la condition sur  $(\alpha, \beta, \delta, \gamma)$  pour que les deux lois de (1) soient les deux lois conditionnelles d'une même loi jointe est

$$\frac{\alpha}{\beta} = \frac{\delta}{\gamma}, \quad \frac{1}{\beta} \geq \frac{\delta^2}{\gamma}, \quad \frac{1}{\gamma} \geq \frac{\alpha^2}{\beta},$$

(*On remarquera que la troisième condition est redondante.*)

6. Montrer que, sous cette condition, les deux lois conditionnelles correspondent à une loi jointe normale bidimensionnelle  $\mathcal{N}_2(\mu, \Sigma)$ , dont on précisera les paramètres.