

Exercice 1 :(complément de cours)

1. Soit $X = (X_1, X_2, \dots, X_d)$ un vecteur gaussien sur \mathbb{R}^d de loi $\mathcal{N}_d(m, K)$. Calculer la fonction caractéristique de X .
2. Montrer en utilisant la fonction caractéristique que si X_1, X_2, \dots, X_d sont d v.a.r. gaussiennes et indépendantes de lois respectives $\mathcal{N}(m_k, \sigma_k^2)$ alors le vecteur $X = (X_1, X_2, \dots, X_d)$ est gaussien sur \mathbb{R}^d .

Exercice 2 :

Soit X_1, X_2, \dots, X_n des v.a.r.i.i.d.(variables aléatoires réelles indépendantes identiquement distribuées) de loi normale centrée et réduite. Calculer la densité de probabilité du vecteur aléatoire $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ à valeurs dans \mathbb{R}^n .

Exercice 3 :

Soient X, Z, Y trois v.a.r. telles que

$$X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1) \quad \mathbb{P}(Z = 1) = \mathbb{P}(Z = -1) = \frac{1}{2} \quad Y = ZX$$

1. Montrer que Y est une v.a.r. gaussienne.
2. Calculer $Cov(X, Y)$.
3. X et Y sont elles indépendantes ? Que peut-on conclure par rapport au théorème** du cours.

Exercice 4 :

Étant donné un vecteur gaussien centré $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$. Montrer que X_i et X_j sont indépendantes si et seulement si $\mathbb{E}[X_i X_j] = 0$

Exercice 5 :

Soient X, Y et ε trois variables aléatoires indépendantes avec X et Y gaussiennes de loi $\mathcal{N}(0, 1)$ et $\mathbb{P}(\varepsilon = -1) = \mathbb{P}(\varepsilon = 1) = \frac{1}{2}$.

Lesquels des vecteurs suivants sont gaussiens ?

1. (X, ε)
2. (X, Y)
3. $(X, \varepsilon X)$
4. $(X, \varepsilon Y)$
5. $(\varepsilon|X|, \varepsilon|Y|)$
6. $(X, X + Y)$
7. $(X, X + \varepsilon Y)$
8. $(X, \varepsilon X + Y)$.

Solutions

Exercice 1 :

2. X_1, X_2, \dots, X_d sont d v.a.r. gaussiennes et indépendantes. On suppose pour fixer les idées que pour $k \in \{1, \dots, d\} X_k \hookrightarrow \mathcal{N}(m_k, \sigma_k^2)$.
On considère le vecteur aléatoire $X = (X_1, X_2, \dots, X_d)$ et

$$\forall \lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_d) \in \mathbb{R}^d \quad (\lambda, X) = \sum_{k=1}^d \lambda_k X_k.$$

Pour tout $u \in \mathbb{R}$ on calcule la fonction caractéristique de la v.a.r. (λ, X) en tenant compte de l'indépendance des X_k

$$\phi_{(\lambda, X)}(u) = \mathbb{E} \left(e^{iu \sum_{k=1}^d \lambda_k X_k} \right) = \prod_{k=1}^d \mathbb{E} \left(e^{iu \lambda_k X_k} \right) = \prod_{k=1}^d \left(e^{iu \lambda_k m_k - \frac{\lambda_k^2 \sigma_k^2 u^2}{2}} \right) = e^{iu(\lambda, m) - \frac{(\lambda, D\lambda)u^2}{2}}$$

avec $m = (m_1, m_2, \dots, m_d)$ et D la matrice diagonale de diagonale $(\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_d^2)$. Ainsi on reconnaît la fonction caractéristique d'une v.a.r. de loi $\mathcal{N}((\lambda, m), (\lambda, D\lambda))$. On en déduit que X est un vecteur gaussien sur \mathbb{R}^d .

Exercice 2 :

Par indépendance des v.a.r. $X_1, X_2, \dots, X_n, \forall x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$,

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = \prod_{i=1}^n (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{x_i^2}{2}} = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} \prod_{i=1}^n e^{-\frac{x_i^2}{2}} \\ &= (2\pi)^{-\frac{n}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} \exp \left(-\frac{|x|^2}{2} \right) \end{aligned}$$

Exercice 3 :

1. Pour toute fonction $h \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[h(Y)] &= \int_{-\infty}^{+\infty} h(y) f_Y(y) dy = \mathbb{E}[h(ZX)] \\ \mathbb{E}[h(ZX)] &= \sum_{z \in \{-1, 1\}} \mathbb{P}_Z(z) \int_{-\infty}^{+\infty} h(zx) (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\ &= -\frac{1}{2} \int_{+\infty}^{-\infty} (-y) (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{(-y)^2}{2}} (-dy) + \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} y (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} y (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy + \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} y (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} y (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy. \\ \text{Alors } f_Y(y) &= (2\pi)^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}}. \end{aligned}$$

2.

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(ZX^2) = \mathbb{E}(Z)\mathbb{E}(X^2) = 0,$$

en effet X et Z sont indépendantes et $\mathbb{E}[Z] = (-1)\frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 0$.

3. X et Y ne sont pas indépendantes car $|X| = |Y|$.

Nous avons deux v.a.r. gaussiennes telles que $\text{Cov}(X, Y) = 0$ alors que X et Y ne sont pas indépendantes. En fait le vecteur (X, Y) n'est pas gaussien. Cet exemple illustre la nécessité de l'hypothèse que le vecteur doit être gaussien dans le contexte du théorème**.

Exercice 4 :

Le sens direct est immédiat. Pour le sens inverse supposons

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = \mathbb{E}[X_i X_j] = 0 \quad \text{puisque} \quad \mathbb{E}[X_i] = \mathbb{E}[X_j] = 0.$$

Rappel :

un vecteur aléatoire X à valeur dans \mathbb{R}^d est gaussien si pour tout $u = (u_1, u_2, \dots, u_d) \in \mathbb{R}^d$, la v.a.r. $u \cdot X = (u, X)$ est gaussienne ((u, X) étant le produit scalaire de \mathbb{R}^d). On pose $\mu = \mathbb{E}[X]$ et $K = (Cov(X_i, X_j))_{1 \leq i, j \leq d}$. La fonction caractéristique de $u \cdot X$ est alors

$$\phi_{u \cdot X} = \mathbb{E} \left[e^{iu \cdot \mu - \frac{1}{2} u^T K u} \right]$$

avec $u \cdot \mu = (u, \mu)$ $u^T K u = (u, K u)$

Nous appliquons cela au vecteur gaussien $Y = (X_i, X_j)$

$$\forall u = (u_1, u_2) \in \mathbb{R}^2 \quad \phi_{u \cdot Y} = \mathbb{E} \left[e^{iu \cdot \mu - \frac{1}{2} u^T K u} \right]$$

avec $\mu = (\mathbb{E}[X_i], \mathbb{E}[X_j]) = (0, 0)$, $Cov(X_i, X_j) = 0$, $Var(X_i) = \mathbb{E}[X_i^2]$, $Var(X_j) = \mathbb{E}[X_j^2]$ et donc

$$K = \begin{pmatrix} \mathbb{E}[X_i^2] & 0 \\ 0 & \mathbb{E}[X_j^2] \end{pmatrix}.$$

Ainsi

$$\phi_{u \cdot Y} = \exp \left(-\frac{1}{2} \left(u_1^2 \mathbb{E}[X_i^2] + u_2^2 \mathbb{E}[X_j^2] \right) \right) = \phi_{u_1 \cdot X_i} \phi_{u_2 \cdot X_j}.$$

X_i et X_j étant deux v.a.r. gaussiennes centrées, par la caractérisation de l'indépendance au moyen de la fonction caractéristique nous déduisons que X_i et X_j sont indépendantes.