

#### Exercice 4 :

##### EXERCICE 4: Fonction Caractéristique:

P) Pour un vecteur gaussien  $X$  de moyenne  $b$  et de matrice de Variance  $V$ , montrons que:

$$\phi_X(u) = e^{i\langle u, b \rangle - \frac{1}{2} \langle u, V u \rangle}$$

Soit  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{pmatrix}$  un vecteur aléatoire  $d$ -dimensionnel de Vecteur  
 moyenne  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_d \end{pmatrix}$  et de matrice de Variance  $V$ .

Soit  $u$  un vecteur de  $\mathbb{R}^d$  on a:

$$\phi_X(u) = E(e^{i\langle u, X \rangle}) = E(e^{i(u_1 x_1 + \dots + u_d x_d)}) \quad (*)$$

On pose  $Y = u_1 x_1 + \dots + u_d x_d$   
 On sait que  $Y$  est gaussienne car combinaison linéaire des composantes d'un vecteur gaussien.

Cherchons ses caractéristiques

$$E(Y) = E(u_1 x_1 + \dots + u_d x_d) = u_1 E(x_1) + \dots + u_d E(x_d)$$

$$E(Y) = u_1 b_1 + u_2 b_2 + \dots + u_d b_d = u^T b = \langle u, b \rangle$$

$$\text{Var}(Y) = \text{Var}(u_1 x_1 + \dots + u_d x_d) = \sum_{i=1}^d u_i^2 \text{Var}(x_i) + 2 \sum_{i < j} u_i u_j \text{Cov}(x_i, x_j)$$

$$\text{Var}(Y) = \sum_{i=1}^d u_i^2 \text{Var}(x_i) + 2 \sum_{i < j} u_i u_j \text{Cov}(x_i, x_j) \quad (a)$$

on sait que

$$\forall t \in \mathbb{R} \quad \phi_Y(t) = E(e^{itY}) = e^{itE(Y) - \frac{t^2}{2} \text{Var}(Y)}$$

ainsi  $\phi_X(u) = E(e^{iY}) = \phi_Y(1)$  d'après  $(*)$ .

$$\text{donc } \phi_X(u) = e^{iE(Y) - \frac{1}{2} \text{Var}(Y)}$$

$$= e^{i u^T b - \frac{1}{2} \langle u, V u \rangle}$$

En calculant  $\langle u, vu \rangle$  on a :

$$\langle u, vu \rangle = (u_1 \dots u_d) \begin{pmatrix} \text{Var}(X_1) & \dots & \text{cov}(X_1, X_d) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{cov}(X_d, X_1) & \dots & \text{Var}(X_d) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_d \end{pmatrix}$$

$$= (u_1 \dots u_d) \begin{pmatrix} u_1 \text{Var}(X_1) + \dots + u_d \text{cov}(X_1, X_d) \\ u_1 \text{cov}(X_d, X_1) + \dots + u_d \text{Var}(X_d) \end{pmatrix}$$

$$\langle u, vu \rangle = \sum_{i=1}^d u_i^2 \text{Var}(X_i) + 2 \sum_{i < j} u_i u_j \text{cov}(X_i, X_j) \quad (*)$$

On sait

$$\forall t \in \mathbb{R} \quad \varphi_Y(t) = E(e^{itY}) = e^{itE(Y) - \frac{t^2}{2} \text{Var}(Y)}$$

(a) = (\*)  $\Rightarrow \text{Var}(Y) = \langle u, vu \rangle$

d'où on a :  $\varphi_X(u) = e^{iuE(X) - \frac{1}{2} \langle u, vu \rangle}$

soit  $X$  une variable aléatoire symétrique par rapport à 0.  
i.e.  $P_X = P_{-X}$

on a

$$\forall t \in \mathbb{R} \quad \varphi_{-X}(t) = E(e^{-itX}) = \overline{\varphi_X(t)}$$

or  $X$  est symétrique  $\Rightarrow \varphi_X = \varphi_{-X}$  alors  $\varphi_X(t) = \overline{\varphi_X(t)}$   
Or un complexe est égal à son conjugué si sa partie imaginaire est nulle d'où  $\varphi_X$  est à valeurs réelles.

3°) Ici on part de ce qu'on appelle transformation de Fourier  
 On suppose que  $X$  admet une fonction de densité dans ce cas

$$f(x) = (1/2\pi) \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-itx} \varphi_x(t) dt$$

$E(X^p) < +\infty \Rightarrow x \mapsto (ix)^p e^{-itx} f(x)$  est uniformément intégrable  
 et d'après la prop de la dérivation sous le signe de l'intégrale,  
 $\varphi_x$  est  $p$  fois dérivable et  $\varphi_x^{(p)}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} (ix)^p e^{-itx} f(x) dx$

i.e  $\forall t \in \mathbb{R}$   

$$\varphi_x(t) = E((ix)^p e^{itx})$$

En particulier pour  $t=0$   

$$\varphi_x^{(p)}(0) = E(i^p x^p e^{i0x}) = E(i^p x^p)$$

$$\varphi_x^{(p)}(0) = i^p E(x^p) = i^p E(x^p)$$

$$\varphi_x^{(p)}(0) = i^p E(x^p)$$