

(X, Y) est un couple de variables aléatoires uniformément réparti sur un disque D centré en 0 et de rayon R_{max} .

1. Donner la densité de probabilité conjointe des VA X et Y .

Les variables aléatoires X, Y sont uniformément réparties sur le disque donc $\forall (x, y) \in D$, $f_{XY}(x, y) = A$ constante.

Or, $\int_{\mathbb{R}^2} f_{XY}(x, y) dx dy = 1$ donc $\int_D f_{XY}(x, y) dx dy = 1$ d'où $\pi R_{max}^2 A = 1$

$$f_{XY}(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi R_{max}^2} & \text{si } (x, y) \in D \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

2. Discuter de l'indépendance de X et Y .

- Est-ce qu'une information sur X implique une information sur Y ?

Pour la réalisation x_1 de X , on voit que

$$y_1 \in [y_1^-, y_1^+] = [-\sqrt{R_m^2 - x_1^2}, \sqrt{R_m^2 - x_1^2}]$$

Ainsi, X et Y ne peuvent pas être indépendantes.

- On sait que : si X et Y sont indépendantes, alors la ddp est séparable.

$$f_{XY}(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi R_{max}^2} & \text{si } x^2 + y^2 \leq R_{max}^2 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

On ne peut pas l'écrire sous la forme (fonction de x) x (fonction de y) à cause de la condition $x^2 + y^2 \leq R_{max}^2$ donc X et Y ne sont pas indépendantes.

- On sait que : si X et Y sont indépendantes, alors $f_{XY}(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$. Exhibons un contre-exemple.

Prenons un point donné par

$$|x| \leq R_{max}, |y| \leq R_{max}, \text{ tel que } x^2 + y^2 > R_{max}^2$$

(Dans le carré mais pas dans le cercle). Ainsi, $f_{XY}(x, y) = 0$ alors que $f_X(x) \neq 0$ et $f_Y(y) \neq 0$, donc X et Y ne sont pas indépendantes.

- On sait que : si X et Y sont indépendantes, alors $F_{XY}(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$.

$$F_{XY}\left(-\frac{R_{max}}{\sqrt{2}}, \frac{R_{max}}{\sqrt{2}}\right) = P\left(X < -\frac{R_{max}}{\sqrt{2}}, Y < \frac{R_{max}}{\sqrt{2}}\right) = 0$$

alors que $F_X(x) \neq 0$ et $F_Y(y) \neq 0$, donc X et Y ne sont pas indépendantes.

Valeur moyenne de x : on peut voir que par symétrie par rapport à l'axe des ordonnées, $m_X = 0$. (Ne pas oublier de vérifier que l'intégrale existe.)

$$\begin{aligned} m_X = E_X[X] &= \int_{\mathbb{R}} x f_X(x) dx = \int_{\mathbb{R}} x \left(\int_{\mathbb{R}} f_{XY}(x, y) dy \right) dx \\ &= \int \int_{\mathbb{R}^2} x f_{XY}(x, y) dx dy \\ &= \int \int_D \frac{x}{\pi R_{max}^2} dx dy = 0 \end{aligned}$$

Coefficient de corrélation : $\rho_{XY} = \frac{E[(X-m_X)(Y-m_Y)]}{\sigma_X \sigma_Y}$

Le coefficient de corrélation détermine le degré de linéarité entre X et Y . Ici, il n'y a pas de direction privilégiée, donc $\rho_{XY} = 0$.

Par le calcul, $\rho_{XY} = \frac{E[XY]}{\sigma_X \sigma_Y}$ car les moyennes sont nulles.

$$\begin{aligned} E[XY] &= \int \int_{\mathbb{R}^2} xy f_{XY}(x, y) dx dy \\ &= \int \int_{Q_{++}} xy f_{XY}(x, y) dx dy + \int \int_{Q_{+-}} xy f_{XY}(x, y) dx dy \\ &\quad + \int \int_{Q_{-+}} xy f_{XY}(x, y) dx dy + \int \int_{Q_{--}} xy f_{XY}(x, y) dx dy \\ &= 0 \end{aligned}$$

3. $f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{XY}(x, y) dy, \forall x \in \mathbb{R}$

•

$$\begin{aligned} \forall x/|x| \leq R_{max}, f_X(x) &= \int_{-\sqrt{R_{max}^2 - x^2}}^{\sqrt{R_{max}^2 - x^2}} \frac{1}{\pi R_{max}^2} dy = \frac{2\sqrt{R_{max}^2 - x^2}}{\pi R_{max}^2} \\ f_X(x) &= \begin{cases} \frac{2\sqrt{R_{max}^2 - x^2}}{\pi R_{max}^2} & \text{si } |x| < R_{max} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \end{aligned}$$

•

$$\begin{aligned} P[x \leq X < x + \Delta x] &= f_X(x) \Delta x \\ &= P[(X, Y) \in D_x] \\ &= \frac{\text{Aire } D_x}{\pi R_{max}^2} \end{aligned}$$

On calcule de même $f_Y(y)$ et on remarque que $f_{XY}(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y), \forall (x, y) \in D$.
 X et Y ne sont pas indépendantes.

4. On pose $X = R \cos(\Phi)$ et $Y = R \sin(\Phi)$ avec $R \geq 0$ et $\Phi \in]-\pi, \pi[$.

La répartition est isotrope : $f_{R\Phi}(r, \phi)$ ne dépend pas de ϕ si $|\phi| < \pi$. Ainsi,

$$f_{R\Phi}(r, \phi) = \begin{cases} 0 & \text{si } r \notin [0, R_{max}] \text{ ou } \phi \notin]-\pi, \pi[\\ g_R(r) & \text{sinon} \end{cases}$$

La fonction est séparable donc R et Φ sont indépendantes.

Expliciter $f_{\Phi}(\phi)$.

• On voit que Φ suit une loi uniforme sur $]-\pi, \pi[$.

•

$$\begin{aligned} P[\phi \leq \Phi < \phi + \Delta\phi] &= f_{\Phi}(\phi) \Delta\phi \\ &= P[(R, \Phi) \in D_{\phi}] = P[(X, Y) \in D_{\phi}] \\ &= \frac{\Delta\phi \pi R_{max}^2}{\pi R_{max}^2} = \frac{\Delta\phi}{2\pi} \end{aligned}$$

Expliciter $f_R(r)$. Attention, la loi n'est pas uniforme ! On applique le même raisonnement que ci-dessus avec un domaine D_r en couronne.

$$\begin{cases} f_R(r) = \frac{2r}{R_{max}^2} & \text{si } r \notin [0, R_{max}] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

5. En utilisant les formules de changement de variables, on exprime $f_{R\Phi}(r, \phi)$

$$\begin{aligned} f_{R\Phi}(r, \phi) &= f_{XY}(x, y)|J| \text{ avec } |J| = \begin{vmatrix} \cos(\phi) & r \sin(\phi) \\ \sin(\phi) & r \cos(\phi) \end{vmatrix} \\ f_{R\Phi}(r, \phi) &= \begin{cases} f_{XY}(r \cos(\phi), r \sin(\phi))|r| & \text{si } r \in [0, R_{max}[\text{ et } \phi \in] - \pi, \pi] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\ \text{Or, } f_{XY}(x, y) &= \begin{cases} \frac{1}{\pi R_{max}^2} & \text{si } x^2 + y^2 \leq R_{max}^2 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\ \text{Donc } f_{R\Phi}(r, \phi) &= \begin{cases} \frac{r}{\pi R_{max}^2} & \text{si } r \in [0, R_{max}[\text{ et } \phi \in] - \pi, \pi] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \end{aligned}$$

On peut écrire $f_{R\Phi}(r, \phi) = g_R(r)g_\Phi(\phi)$, $f_{R\Phi}(r, \phi)$ est séparable donc R et Φ sont indépendantes.

Si $r \in [0, R_{max}[$,

Si $\phi \in] - \pi, \pi]$,

$$\begin{aligned} f_R(r) &= \int_{\mathbb{R}} f_{R\Phi}(r, \phi) d\phi \\ &= \frac{r}{\pi R_{max}^2} \int_{-\pi}^{\pi} d\phi \\ &= \frac{2r}{R_{max}^2} \end{aligned} \qquad \begin{aligned} f_\Phi(\phi) &= \int_{\mathbb{R}} f_{R\Phi}(r, \phi) dr \\ &= \int_0^{R_{max}} \frac{r}{\pi R_{max}^2} dr \\ &= \frac{1}{2\pi} \end{aligned}$$

6.

$$\begin{aligned} m_R &= E[R] \\ &= \int_{\mathbb{R}} r f_R(r) dr \\ &= \int_0^{R_{max}} \frac{2r^2}{R_{max}^2} dr \\ &= \frac{2}{3} R_{max} \end{aligned}$$