

## Corrigé série 5

### Exercice 1

On a

$$p_{ij} = \frac{\lambda^i}{i!(j-i)!} e^{-(1+\lambda)}, i \leq j$$

1) a) Loi de proba. de  $X : p_{i.}$ , on a  $p_{i.} = \sum_j p_{ij}$

$$\begin{aligned} p_{i.} &= \frac{\lambda^i}{i!} e^{-(1+\lambda)} \sum_{j \geq i} \frac{1}{(j-i)!}, \text{ posons } k = j - i \\ p_{i.} &= \frac{\lambda^i}{i!} e^{-(1+\lambda)} \sum_{k \geq 0} \frac{1}{k!} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} \text{ donc } X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda) \end{aligned}$$

Loi de proba. de  $Y : p_{.j}$  on a  $p_{.j} = \sum_i p_{ij}$

$$\begin{aligned} p_{.j} &= e^{-(1+\lambda)} \sum_{i=0}^j \frac{\lambda^i}{i!(j-i)!} = \\ &= \frac{e^{-(1+\lambda)} \lambda^j}{j!} \sum_{i=0}^j C_j^i \lambda^i = \\ &= e^{-(1+\lambda)} \frac{(\lambda+1)^j}{j!} \text{ donc } Y \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda+1) \end{aligned}$$

$$p_{ij} \neq p_{i.} \times p_{.j}$$

donc  $X$  et  $Y$  sont dépendants.

b)  $E(X) = \lambda$  et  $E(Y) = \lambda + 1$

2) a) Loi de  $Y |_{X=i}$

$$\begin{aligned} P(Y |_{X=i} = j) &= p_j^i = P(Y = j | X = i) = \\ &= \frac{\lambda^i}{i!(j-i)!} e^{-(1+\lambda)} \frac{i!}{e^{-\lambda} \lambda^i} = \frac{e^{-1}}{(j-i)!}, \quad i \leq j \end{aligned}$$

b)

$$E(Y |_{X=i}) = \sum_j j p_j^i = \sum_{j=i}^{+\infty} j \frac{e^{-1}}{(j-i)!}$$

On pose  $k = j - i$

$$E(Y |_{X=i}) = \sum_{k=0}^{+\infty} (k+i) \frac{e^{-1}}{k!} = 1 + i$$

On en déduit que  $E(Y | X) = 1 + X$

c)  $cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$

$$E(XY) = \sum_i \sum_j ij p_{ij} \text{ (trop long)}$$

Alors

$$\begin{aligned} E(XY) &= E_X(E_{Y|X}(XY)) = E_X(XE_{Y|X}(Y)) = \\ &= E_X(XE(Y | X)) = E_X(X(1 + X)) = E(X) + E(X^2) = \\ &= 2\lambda + \lambda^2 \end{aligned}$$

$$cov(X, Y) = 2\lambda + \lambda^2 - \lambda(1 + \lambda) = \lambda > 0$$

On en déduit que  $X$  et  $Y$  sont deux variables dépendantes.

3) a)  $Z = Y - X$

$$\begin{aligned} P(Z = k) &= P(Y - X = k) = \\ &= P\left(\bigcup_{i=0}^{+\infty} \{X = i, Y = i + k\}\right) = \\ &= \sum_{i=0}^{+\infty} P(X = i, Y = i + k) \\ &\quad \text{car réunion d'évènements incompatibles} \\ &= \sum_{i=0}^{+\infty} p_{ii+k} \end{aligned}$$

$$P(Z = k) = \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{\lambda^i}{i!k!} e^{-(1+\lambda)} = \frac{e^{-(1+\lambda)}}{k!} \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{\lambda^i}{i!} = \frac{e^{-1}}{k!}$$

d'où  $Z \hookrightarrow \mathcal{P}(1)$

b)  $Z \hookrightarrow \mathcal{P}(1)$  donc  $E(Z) = V(Z) = 1$

c)  $T = \max(X, Y)$ , on toujours  $j \geq i$  donc  $Y \geq X$ , ainsi  $T = Y$

## Exercice 2

1) a) Déterminons  $k$ , on a

$$\begin{aligned} \iint_D f_{(X,Y)}(x, y) dx dy &= k \int_0^1 \left( \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} x |y| dy \right) dx = k \int_0^1 x \left( \int_0^{\sqrt{1-x^2}} 2y dy \right) dx = \\ &= k \int_0^1 x (1 - x^2) dx = k \left[ \frac{x^2}{2} - \frac{x^4}{4} \right]_0^1 = \\ \frac{k}{4} &= 1 \quad \text{donc } k = 4 \end{aligned}$$

Du calcul de  $k$ , on en déduit

$$f_X(x) = 4x(1-x^2)1_{[0,1]}(x)$$

La densité de  $Y$  est donnée par

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= 4|y| \int_0^{\sqrt{1-y^2}} x dx = 4|y| \left[ \frac{x^2}{2} \right]_0^{\sqrt{1-y^2}} = \\ f_Y(y) &= 2|y|(1-y^2)1_{[-1,1]}(y) \end{aligned}$$

b)

$$E(Y^n) = \int_{-1}^1 2y^n |y| (1-y^2) dy$$

Si  $n = 2k + 1$   $E(Y^n) = 0$  (intégrale d'une fonction impaire)

Si  $n = 2k$

$$\begin{aligned} E(Y^n) &= 4 \int_0^1 y^{n+1} (1-y^2) dy = \\ &= 4 \left[ \frac{y^{n+2}}{n+2} - \frac{y^{n+4}}{n+4} \right]_0^1 = \\ &= \frac{8}{(n+2)(n+4)} \end{aligned}$$

2) a)

$$f_{Y|X=x}(y) = \frac{4x|y|}{4x(1-x^2)} = \frac{|y|}{(1-x^2)} 1_{[-\sqrt{1-x^2}, \sqrt{1-x^2}]}(y) \quad x \neq \pm 1$$

$$E(Y | X = x) = \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} y f_{Y|X=x}(y) dy = 0 \quad (\text{fonction impaire})$$

b) On a

$$\begin{aligned} \text{cov}(X, Y) &= E(XY) - E(X)E(Y) = E(XY), \text{ or} \\ E(XY) &= E_X(E_{Y|X}(XY)) = E_X(XE(Y|X)) = E_X(0) = 0 \end{aligned}$$

donc  $\text{cov}(X, Y) = 0$ .

On ne peut rien conclure sur la dépendance ou non de  $X$  et de  $Y$ .

c) Déterminons  $W = E(Y^2 | X)$

$$\begin{aligned} E(Y^2 | X = x) &= \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} y^2 f_{Y|X=x}(y) dy = \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} y^2 \frac{|y|}{(1-x^2)} dy = \\ &= 2 \frac{1}{(1-x^2)} \int_0^{\sqrt{1-x^2}} y^3 dy = \frac{2}{4(1-x^2)} [y^4]_0^{\sqrt{1-x^2}} = \\ &= \frac{(1-x^2)}{2} \end{aligned}$$

On en déduit que  $W = E(Y^2 | X) = \frac{(1-X^2)}{2}$

Remarquons que  $0 \leq X \leq 1 \iff 0 \leq 1-X^2 \leq 1 \iff 0 \leq W \leq \frac{1}{2}$

La fonction de répartition de  $W$  est donnée par

$$\begin{aligned} F_W(w) &= P(W \leq w) = P\left(\frac{(1-X^2)}{2} \leq w\right) = \\ P[X^2 \geq 1-2w] &= P(X > \sqrt{1-2w}), \text{ (X étant positif)} \\ &= 1 - F_X(\sqrt{1-2w}) \end{aligned}$$

on en déduit que

$$\begin{aligned} f_W(w) &= F'_W(w) = \frac{1}{\sqrt{1-2w}} f_X(\sqrt{1-2w}) = \frac{4}{\sqrt{1-2w}} \sqrt{1-2w} (1 - (1-2w)) = \\ &= 8w 1_{[0, \frac{1}{2}]}(w) \end{aligned}$$

d) On a

$$E(W) = E(E(Y^2 | X)) = E_Y(Y^2) = \frac{8}{4 \times 6} = \frac{1}{3}$$

3) Si  $B = \{X > |Y|\}$ , alors

$$P(B) = \iint_{D_1} f_{(X,Y)}(x,y) dx dy$$

où

$$D_1 = \left\{ (x,y) \in \mathbb{R}^2 \mid \left\{ 0 \leq y \leq \frac{1}{\sqrt{2}}, y \leq x \leq \sqrt{1-y^2} \right\} \cup \left\{ -\frac{1}{\sqrt{2}} \leq y \leq 0, -y \leq x \leq \sqrt{1-y^2} \right\} \right\}$$

Comme on pourrait le voir, il est plus simple de passer par les coordonnées polaires(faire graphe).

$$\begin{aligned}
P(B) &= 4 \int_0^1 \int_{-\frac{\pi}{4}}^{\frac{\pi}{4}} r \times r \cos \theta |\sin \theta| d\theta dr = \\
&= 4 \int_0^1 r^3 dr \int_0^{\frac{\pi}{4}} 2 \sin \theta \cos \theta d\theta = \\
&= -\frac{1}{2} \cos 2\theta \Big|_0^{\frac{\pi}{4}} = \frac{1}{2}
\end{aligned}$$

4) a) Soit  $\varphi$  l'application telle que  $\varphi(X, Y) = (Z, T)$   
Etudions la bijectivité de  $\varphi$

$$\begin{cases} Z = X^2 + Y^2 \\ T = X^2 \end{cases} \iff \begin{cases} X = \sqrt{T} \quad (X \geq 0) \\ Y = \pm \sqrt{Z - T} \end{cases}$$

$\varphi$  n'est pas bijective, car il y a deux images réciproques  $\psi_1$  et  $\psi_2$  avec

$$\psi_1(Z, T) = \begin{cases} \sqrt{T} \\ \sqrt{Z - T} \end{cases} \quad \text{et} \quad \psi_2(Z, T) = \begin{cases} \sqrt{T} \\ -\sqrt{Z - T} \end{cases}$$

de plus le Jacobien de  $\varphi$  s'écrit

$$J_\varphi = \left| \begin{bmatrix} \frac{\partial T}{\partial X} & \frac{\partial T}{\partial Y} \\ \frac{\partial Z}{\partial X} & \frac{\partial Z}{\partial Y} \end{bmatrix} \right| = \left| \begin{bmatrix} 2X & 0 \\ 2X & 2Y \end{bmatrix} \right| = 4XY$$

d'où les Jacobiens des  $\psi_i$

$$|J_{\psi_i}| = \frac{1}{4\sqrt{T}\sqrt{Z-T}}$$

et ainsi

$$f_{(Z,T)}(z, t) = \sum_{i=1}^2 |J_{\psi_i}| f_{(X,Y)}(\psi_i(z, t)) = \sum_{i=1}^2 \frac{1}{4\sqrt{t}\sqrt{z-t}} \times 4\sqrt{t}\sqrt{z-t} = 2$$

on en déduit que

$$f_{(Z,T)}(z, t) = 2 \mathbf{1}_D(z, t)$$

où

$$D = \{(z, t) \in \mathbb{R}^2 \mid 0 \leq t \leq z \leq 1\}$$

b) la densité de  $Z$  est

$$f_Z(z) = \int_0^z f_{(Z,T)}(z, t) dt = 2z, \quad z \in [0, 1]$$

c) Comme  $U = Z + T = X^2 + Y^2 + X^2 = 2X^2 + Y^2$ , on choisit une autre variable pour compléter le couple  $(U, V)$  où

$$V = T = X^2$$

On aura donc l'application  $\gamma$  telle que  $\gamma(X, Y) = (U, V)$

$$\begin{cases} U = 2X^2 + Y^2 \\ V = X^2 \end{cases} \iff \begin{cases} X = \sqrt{V} \\ Y = \pm\sqrt{U - 2V} \end{cases}$$

on a ici deux 'inverses', notées  $\theta_1$  et  $\theta_2$

De manière identique au raisonnement précédent,  $\gamma$  n'est donc pas bijective et  $J_\gamma = 4XY$

$$J_{\theta_i} = \frac{1}{4\sqrt{V}\sqrt{U - 2V}}$$

ainsi

$$f_{(U,V)}(u, v) = \sum_{i=1}^2 |J_{\theta_i}| f_{(X,Y)}(\theta_i(u, v)) = \sum_{i=1}^2 \frac{1}{4\sqrt{V}\sqrt{U - 2V}} \times 4\sqrt{V}\sqrt{U - 2V} = 2$$

$$f_{(U,V)}(u, v) = 2 \mathbf{1}_A(u, v)$$

où

$$A = \{(u, v) \in \mathbb{R}^2 \mid 0 \leq 2v \leq u \leq u + 1\}$$

Si l'on considère le graphe du domaine  $A$ , on pourra déterminer les bornes d'intégration,  $U = Z + T$  étant une

marginale du couple  $(U, V)$ , il vient, en distinguant deux cas à la lumière du graphe

- Si  $u \in [0, 1]$

$$f_U(u) = \int_0^{\frac{u}{2}} f_{(U,V)}(u, v) dv = \int_0^{\frac{u}{2}} 2dv = u$$

- Si  $u \in [1, 2]$

$$f_U(u) = \int_{u-1}^{\frac{u}{2}} f_{(U,V)}(u, v) dv = \int_{u-1}^{\frac{u}{2}} 2dv = 2[v]_{u-1}^{\frac{u}{2}} = 2\left(\frac{u}{2} - u + 1\right) = 2 - u$$

enfin

$$f_U(u) = \begin{cases} u & \text{si } 0 \leq u \leq 1 \\ 2 - u & \text{si } 1 \leq u \leq 2 \end{cases}$$