

Exercice 11) Soit  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ 

$$\forall s \in \mathbb{C}, \quad G_X(s) = \mathbb{E}[s^X] = \sum_{k=0}^{+\infty} s^k P(X=k) = \sum_{k=0}^{+\infty} s^k e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$= e^{-\lambda} e^{s\lambda} = e^{\lambda(s-1)}$$

nb: le calcul est valable pour tout  $s \in \mathbb{R}$ .

$$2) G_{X+Y}(s) = G_X(s) G_Y(s) \quad \forall s \in \mathbb{R}, \quad \text{car } X \text{ et } Y \text{ sont indépendantes}$$

$$= e^{\lambda(s-1)} e^{\mu(s-1)} = e^{(\lambda+\mu)(s-1)}$$

On reconnaît la fonction génératrice de la loi  $\mathcal{P}(\lambda+\mu)$ , donc  $X+Y \sim \mathcal{P}(\lambda+\mu)$ .

$$3) \forall t \in \mathbb{R}, \quad \varphi_Z(t) = \mathbb{E}[e^{itZ}] = \int_0^{+\infty} e^{itx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} \lambda e^{(it-\lambda)x} dx$$

$$= \left[ \frac{\lambda}{it-\lambda} e^{(it-\lambda)x} \right]_0^{+\infty} = \frac{\lambda}{\lambda-it}$$

$$\text{car } \lim_{x \rightarrow +\infty} e^{(it-\lambda)x} = \lim_{x \rightarrow +\infty} e^{-\lambda x} = 0.$$

4)  $\varphi_Z$  est  $\mathcal{C}^\infty$  donc en particulier  $\mathbb{E}[Z^k]$  existe pour tout  $k \in \mathbb{N}$ .

$$\varphi_Z^{(k)}(t) = \frac{\lambda^k (i)^k}{(\lambda-it)^{k+1}} \quad \text{donc} \quad \varphi_Z^{(k)}(0) = \frac{\lambda^k (i)^k}{\lambda^{k+1}} = \frac{(i)^k k!}{\lambda^k} = (i)^k \mathbb{E}[Z^k]$$

$$\bullet \text{ Donc } \mathbb{E}[Z^k] = \frac{k!}{\lambda^k}$$

Exercice 2:

1) On note les événements

$R_i =$  "on tire une boule rouge au tirage  $i$ "

$U_k =$  "on réalise les tirages dans l'urne  $k$ "

a) Avec remise :

$$P_1 = P(R_1 \cap R_2) = \sum_{k=1}^m P(R_1 \cap R_2 | U_k) P(U_k)$$

$$= \sum_{k=1}^m \frac{k}{m} \times \frac{k}{m} \times \frac{1}{m} = \frac{1}{m} \sum_{k=1}^m \left(\frac{k}{m}\right)^2$$

b) Sans remise :

$$P_2 = P(R_1 \cap R_2) = \sum_{k=1}^m P(R_1 \cap R_2 | U_k) P(U_k) = \sum_{k=1}^m \frac{k}{m} \times \frac{k-1}{m-1} \times \frac{1}{m}$$

c) Pour  $P_1$  on reconnaît une somme de Riemann :

$$P_1 \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}$$

$$P_2 = \frac{m}{m-1} \left( \sum_{k=1}^m \frac{k}{m} \frac{k-1}{m} \frac{1}{m} \right) = \frac{m}{m-1} \left[ \frac{1}{m} \sum_{k=1}^m \left(\frac{k}{m}\right)^2 - \frac{1}{m^3} \sum_{k=1}^m k \right]$$

$\xrightarrow{m \rightarrow +\infty} 1$        $\xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \frac{1}{3}$        $= \frac{m(m+1)}{2m^3} \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} 0$

Donc  $P_2 \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \frac{1}{3}$

2/a)  $X_n \in \llbracket 1, m \rrbracket$        $Y_n \in \mathbb{N}^*$

Une fois que l'urne est choisie et vaut  $k$ ,  $Y_n \sim \mathcal{G}\left(\frac{k}{m}\right)$  (loi du premier succès)

$$P(X_n = k, Y_n = r) = \frac{1}{m} \times \frac{k}{m} \times \left(\frac{m-k}{m}\right)^{r-1} \text{ pour } k \in \llbracket 1, m \rrbracket \text{ et } r \in \mathbb{N}^*$$

En particulier, si  $k=n$  et  $r > 1$ , la probabilité est nulle.

b) Loi de  $X_n$ ? On peut l'obtenir directement:

$X_n$  suit une loi uniforme sur  $[1, n]$ :  $P(X_n=k) = \frac{1}{n}$  pour  $k \in [1, n]$ .

Loi de  $Y_n$ ? Loi marginale du couple  $(X_n, Y_n)$ :

$$P(Y_n=r) = \sum_{k=1}^n P(X_n=k, Y_n=r) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \frac{k}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{r-1}$$

$Y_n$  est à valeurs dans  $\mathbb{N}^*$  donc il suffit de montrer que  $P(Y_n=r)$  converge vers une  $P(Y=r)$  lorsque  $n \rightarrow +\infty$  pour avoir  $Y_n \xrightarrow{L} Y$ .

On reconnaît encore une somme de Riemann.

$$P(Y_n=r) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \int_0^1 x(1-x)^{r-1} dx = \left[ -\frac{x}{r} (1-x)^r \right]_0^1 + \int_0^1 \frac{(1-x)^r}{r} dx = \left[ -\frac{(1-x)^{r+1}}{r(r+1)} \right]_0^1 = \frac{1}{r(r+1)} = \frac{1}{r} - \frac{1}{r+1}$$

Soit  $Y$  v.a. réelle telle que  $P(Y=r) = \frac{1}{r} - \frac{1}{r+1}$   $r \in \mathbb{N}^*$ .

on a bien  $\sum_{r=1}^{+\infty} P(Y=r) = \sum_{r=1}^{+\infty} \frac{1}{r} - \frac{1}{r+1} = 1$  (somme télescopique)

$$Y_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{L} Y$$

Exercice 3:

1)  $E[X] = E[X \mathbb{1}_{X \geq E[X]} + X \mathbb{1}_{X < E[X]}] = E[X \mathbb{1}_{X \geq E[X]}] + E[X \mathbb{1}_{X < E[X]}]$

et  $E[X \mathbb{1}_{X < E[X]}] \leq E[E[X] \mathbb{1}_{X < E[X]}] \leq E[E[X]] = E[X]$ .  ~~$E[X \mathbb{1}_{X < E[X]}] \leq E[X]$~~

2)  $(E[X \mathbb{1}_{X \geq E[X]}])^2 \leq E[X^2] E[\mathbb{1}_{X \geq E[X]}^2] = E[X^2] E[\mathbb{1}_{X \geq E[X]}]$

$\mathbb{1}_{X \geq E[X]}$  est une v.a. de Bernoulli de paramètre  $P(\mathbb{1}_{X \geq E[X]}=1) = P(X \geq E[X])$

Donc  $(E[X \mathbb{1}_{X \geq E[X]}])^2 \leq E[X^2] P(X \geq E[X])$

3) en utilisant 1) et 2) on a

$$(1-t)^2 E[X]^2 \leq E[X \mathbb{1}_{X \geq tE[X]}]^2 \leq E[X^2] P(X \geq tE[X])$$

car  $(1-t)E[X] \geq 0$ .

Comme  $E[X^2] > 0$ , on a  $P(X \geq tE[X]) \geq \frac{(1-t)^2 (E[X])^2}{E[X^2]}$

4)  $X \sim \mathcal{E}(\lambda)$ .  $E[X] = \int_0^{+\infty} \lambda n e^{-\lambda n} dn = \dots = \frac{1}{\lambda}$   $E[X^2] = \dots = \frac{2}{\lambda^2}$

$$P(X \geq \frac{t}{\lambda}) \geq (1-t)^2 \frac{1}{2} \quad \text{D'après 3)}$$

On pose  $a = \frac{t}{\lambda} \in [0, \frac{1}{\lambda}]$

alors  $P(X \geq a) \geq \frac{(1-a\lambda)^2}{2}$

Exercice 4:

Soit  $h: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  continue bornée.

$$E[h(U, V)] = E[h(X+Y, \frac{X+Y}{Y})] = \iint_{(\mathbb{R}^+)^2} h(x+y, \frac{x+y}{y}) f_{X,Y}(x,y) dx dy$$

car  $(X, Y)$  est un vecteur à densité car  $X$  et  $Y$  à densité et indépendants.

$$E[h(U, V)] = \iint_{(\mathbb{R}^+)^2} h(x+y, \frac{x+y}{y}) e^{-x} e^{-y} dx dy$$

Soit  $\phi: \mathbb{R}^{+*} \times \mathbb{R}^{+*} \rightarrow \mathbb{R}^{+*} \times ]1, +\infty[$

$$(x, y) \mapsto (x+y, \frac{x+y}{y}) = (u, v)$$

$\phi$  est  $\mathcal{C}^\infty$ ,  $\begin{cases} u = x+y \\ v = \frac{x+y}{y} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = u/v \\ x = u - u/v = \frac{u(v-1)}{v} \end{cases}$

Donc  $\phi$  inversible et  $\phi^{-1}: \mathbb{R}^{+*} \times ]1, +\infty[ \rightarrow \mathbb{R}^{+*} \times \mathbb{R}^{+*}$

$$(u, v) \mapsto (\frac{u(v-1)}{v}, \frac{u}{v})$$

Donc  $\phi$  est un  $\mathcal{C}^2$  difféomorphisme.

(5)

$$\text{Jac } \phi^{-1}(u,v) = \begin{vmatrix} 1 - \frac{1}{v} & \frac{u}{v^2} \\ \frac{1}{v} & -\frac{u}{v^2} \end{vmatrix} = -\frac{u}{v^2}$$

Le changement de variable nous donne

$$\mathbb{E}[h(U,V)] = \iint_{\mathbb{R}^+ \times ]1, +\infty[} h(u,v) \frac{u}{v^2} e^{-\left(u - \frac{u}{v}\right)} e^{-(-uv)} du dv$$

$$= \iint_{\mathbb{R}^+ \times ]1, +\infty[} h(u,v) u e^{-u} \frac{1}{v^2} du dv$$

$$= \iint_{\mathbb{R}^2} h(u,v) \frac{u}{v^2} e^{-u} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}(u) \mathbb{1}_{]1, +\infty[}(v) du dv$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{g(u,v)}$

Donc  $(U,V)$  à densité, de densité  $g$ .

$$2) b_U(u) = \int_1^{+\infty} b_{(u,v)}(u,v) dv = u e^{-u} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}(u) \int_1^{+\infty} \frac{1}{v^2} dv = u e^{-u} \mathbb{1}_{\mathbb{R}^+}(u)$$

$= \left[ \frac{-1}{v} \right]_1^{+\infty} = 1$

$$b_V(v) = \int_0^{+\infty} b_{(u,v)}(u,v) du = \frac{1}{v^2} \mathbb{1}_{]1, +\infty[}(v) \int_0^{+\infty} u e^{-u} du$$

$= \left[ -u e^{-u} \right]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-u} du = 1$

$$= \frac{1}{v^2} \mathbb{1}_{]1, +\infty[}(v)$$

3)  $U$  et  $V$  sont indépendantes car  $b_{(u,v)}(u,v) = b_U(u) b_V(v)$ .

Exercice 5:

1)  $X$  et  $Y$  sont centrés donc  $E[2X+Y] = E[X-3Y] = 0$

et ainsi  $0 = \text{Cov}(2X+Y, X-3Y) = E[(2X+Y)(X-3Y)] = 2E[X^2] - 3E[Y^2] - 5E[XY]$

$$= \underbrace{2 \times 4 - 3 \times 1}_5 - 5E[XY]$$

Donc  $E[XY] = 1 = \text{Cov}(X, Y)$

Ainsi  $(X, Y)$  de matrice de covariance  $\begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \Gamma$

2)  $\det \Gamma = 4 - 1 = 3 \neq 0$  donc  $\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$  est un vecteur à densité.

3)  $\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X+Y+1 \\ 2X-Y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} + B$  avec  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$  et  $B = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix}$  est une transformation affine de  $\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$  donc c'est un vecteur gaussien.

$E \left[ \begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} \right] = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  matrice de covariance  $\tilde{\Gamma} = A \Gamma A^T = \begin{pmatrix} 7 & 8 \\ 8 & 13 \end{pmatrix}$

$\tilde{\Gamma}$  n'est pas diagonale car  $U$  et  $V$  ne sont pas indépendantes.

Exercice 6:

1)  $f$  est une densité si  $\begin{cases} f \text{ positive} \\ \int_{\mathbb{R}} f(x) dx = 1 \end{cases}$

$f$  est positive si  $a = 0$ . En effet si  $a > 0$   $(x-a)(\theta+a-x) < 0$  pour  $x$  proche de 0  
 si  $a < 0$   $(x-a)(\theta+a-x) < 0$  ———  $\theta$ .

On prend donc  $a=0$ .

$$\text{Alors } \int_{\mathbb{R}} f(x) dx = \int_0^{\theta} \lambda x(\theta-x) dx = \lambda \left[ \frac{x^2\theta}{2} - \frac{x^3}{3} \right]_0^{\theta} = \frac{\lambda\theta^3}{6} = 1 \text{ssi } \lambda = \frac{6}{\theta^3} \quad (4)$$

2)  $t \in \mathbb{R}, X_n \in [0, \theta]$

$$\text{donc } F_{X_n}(t) = P(X_n \leq t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 & \text{si } t \geq \theta \end{cases}$$

$$\text{Si } t \in ]0, \theta[, F_{X_n}(t) = \lambda \int_0^t x(\theta-x) dx = \lambda \left[ \frac{x^2\theta}{2} - \frac{x^3}{3} \right]_0^t \\ = \frac{6t^2}{\theta^3} \left( \frac{\theta}{2} - \frac{t}{3} \right) = \frac{t^2}{\theta^2} \frac{(3\theta - 2t)}{\theta}$$

3)  $P(Y_n \leq t) = P(\max_{1 \leq k \leq n} X_k \leq t) = P(\bigcap_{k=1}^n \{X_k \leq t\}) = \prod_{k=1}^n P(X_k \leq t)$  (indépendance)

$$= [F_{X_n}(t)]^n \quad (\text{les } X_k \text{ ont même loi})$$

$$= \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 & \text{si } t \geq \theta \\ \left( \frac{t^2}{\theta^2} \frac{(3\theta - 2t)}{\theta} \right)^n & \text{si } t \in [0, \theta] \end{cases}$$

4) Soit  $\varepsilon > 0$  quelconque

$$P(|Y_n - \theta| \geq \varepsilon) = P(Y_n \leq \theta - \varepsilon) \quad \text{car } Y_n \leq \theta \text{ p.s.}$$

$$= F_{Y_n}(\theta - \varepsilon)$$

si  $\varepsilon \geq \theta, F_{Y_n}(\theta - \varepsilon) = 0$

si  $0 < \varepsilon < \theta, F_{Y_n}(\theta - \varepsilon) = \left[ \left( \frac{\theta - \varepsilon}{\theta} \right)^2 \frac{(3\theta - 2\theta + 2\varepsilon)}{\theta} \right]^n = \left[ \left( 1 - \frac{\varepsilon}{\theta} \right)^2 \left( 1 + \frac{2\varepsilon}{\theta} \right) \right]^n$

$$\left( 1 - \frac{\varepsilon}{\theta} \right)^2 \left( 1 + \frac{2\varepsilon}{\theta} \right) = 1 - \frac{3\varepsilon^2}{\theta^2} + \frac{2\varepsilon^3}{\theta^3} < 1 \text{ pour } \varepsilon \text{ petit.}$$

Donc  $\left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta}\right)^2 \left(1 + \frac{2\varepsilon}{\theta}\right) < 1$  pour tout  $0 < \varepsilon < \theta$  par croissance de la fonction de répartition. (8)

Donc  $P(|Y_n - \theta| \geq \varepsilon)$  est le terme général d'une série convergente :

$$\sum_{n=1}^{+\infty} P(|Y_n - \theta| \geq \varepsilon) = \sum_{n=1}^{+\infty} \left[ \left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta}\right)^2 \left(1 + \frac{2\varepsilon}{\theta}\right) \right]^n = \frac{\left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta}\right)^2 \left(1 + \frac{2\varepsilon}{\theta}\right)}{1 - \left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta}\right)^2 \left(1 + \frac{2\varepsilon}{\theta}\right)} < +\infty.$$

Ainsi  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{p.s.} \theta$ .

5)  $\left(1 + \frac{n_n}{m}\right)^n = \exp\left(n \log\left(1 + \frac{n_n}{m}\right)\right)$  (pour  $n$  assez grand)

$$\underbrace{\frac{n_n}{m}}_{\substack{\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{n}{m} \\ \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{n}{m}}} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{n}{m}$$

$$\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} e^n$$

$$Z_n = \sqrt{n}(\theta - Y_n)$$

$$F_{Z_n}(t) = P(Z_n \leq t) = P(\sqrt{n}(\theta - Y_n) \leq t) = P(Y_n \geq \theta - \frac{t}{\sqrt{n}}) = 1 - F_{Y_n}\left(\theta - \frac{t}{\sqrt{n}}\right) = 0 \text{ si } t \leq 0$$

si  $t > 0$ , pour  $n$  assez grand,

$$\begin{aligned} F_{Z_n}(t) &= 1 - \left[ \left(\frac{\theta - \frac{t}{\sqrt{n}}}{\theta}\right)^2 \frac{\left(3\theta - 2\theta + \frac{2t}{\sqrt{n}}\right)}{\theta} \right]^n = 1 - \left[ \left(1 - \frac{t}{\theta\sqrt{n}}\right)^2 \left(1 + \frac{2t}{\theta\sqrt{n}}\right) \right]^n \\ &= 1 - \left[ 1 - \frac{3t^2}{\theta^2 n} \left(1 + \frac{2t}{3\theta\sqrt{n}}\right) \right]^n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 1 - e^{-\frac{3t^2}{\theta^2}} \end{aligned}$$

Donc  $Z_n \xrightarrow{L} Z$  v.a. de fonction de répartition  $F_Z(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 - e^{-3t^2/\theta^2} & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$

nb:  $Z$  est une v.a. à densité car  $F_Z$  continue sur  $\mathbb{R}$  et dérivable sur  $\mathbb{R}^*$ .