

**Corrigés du TD 4 – Probabilités**

**Correction 1**

On a  $G(s) = \sum_{n \geq 0} p_n s^n$ , pour  $|s| \leq 1$ .

$Q(s) = \sum_{n \geq 0} q_n s^n$ ; qui existe pour tout  $|s| < 1$  et  $0 < q_n \leq 1$

1.

$$\begin{aligned}(1-s)Q(s) &= \left( \sum_{n \geq 0} q_n s^n \right) (1-s) \\ &= \sum_{n \geq 0} q_n s^n - \left( \sum_{n \geq 0} q_n s^n \right) s \\ &= \sum_{n \geq 0} q_n s^n - \sum_{n \geq 0} q_n s^{n+1} \\ &= \sum_{n \geq 0} q_{n+1} s^{n+1} - \sum_{n \geq 0} q_n s^{n+1} + q_0 \\ &= \sum_{n \geq 0} (q_{n+1} - q_n) s^{n+1} + q_0\end{aligned}$$

où

$$q_{n+1} - q_n = \mathbb{P}(X > n+1) - \mathbb{P}(X > n) = -\mathbb{P}(n < X \leq n+1) = -\mathbb{P}(X = n+1) = -p_{n+1}$$

Donc

$$(1-s)Q(s) = q_0 - \sum_{n \geq 0} p_{n+1} s^{n+1} = 1 - G(s), \text{ ( car } q_0 = 1 - p_0 \text{ )}$$

D'où le résultat.

2.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= G'(1) \\ 1 - (1-s)Q(s) &= G(s) \\ G'(s) &= -(1-s)Q'(s) + Q(s) \Rightarrow \mathbb{E}(X) = Q(1) \\ G''(s) &= -(1-s)Q''(s) + 2Q'(s) \Rightarrow G''(1) = 2Q'(1)\end{aligned}$$

Par la suite

$$\begin{aligned}\text{Var}(X) &= \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = \mathbb{E}(X^2 - X) + \mathbb{E}(X) - \mathbb{E}(X)^2 \\ &= G''(1) + G'(1) - [G'(1)]^2 \\ &= 2Q'(1) + Q(1) - [Q(1)]^2\end{aligned}$$

### Correction 2

Trouvons la fonction génératrice des moments sachant que les moments de la distribution sont donnés par  $m_n = \frac{1}{n+1}$ .

On sait que  $M(s) = \sum_{n=0}^{\infty} m_n \frac{s^n}{n!}$

Donc

$$M(s) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{s^n}{(n+1)n!} = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{s^n}{(n+1)!} = \frac{1}{s} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{s^{n+1}}{(n+1)!} = \frac{1}{s} \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{s^n}{n!} = \frac{1}{s} (e^s - 1).$$

### Correction 3

1. Soit la fonction de densité définie par :

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } a < x < b \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

►

$$\begin{aligned}\varphi_X(t) &= \mathbb{E}(e^{itX}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} f(x) dx \\ &= \frac{1}{b-a} \int_a^b e^{itx} dx = \frac{1}{(b-a)it} [e^{itx}]_a^b \\ &= \frac{e^{itb} - e^{ita}}{(b-a)it} = \frac{1}{(b-a)it} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(it)^k}{k!} (b^k - a^k) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(it)^{k-1}}{k!} \frac{b^k - a^k}{b-a} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(it)^{k-1}}{(k-1)!} \frac{b^k - a^k}{(b-a)k}\end{aligned}$$

Ainsi

$$\varphi_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(it)^n}{n!} \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{(b-a)(n+1)}$$

► Donc

$$m_n = \mathbb{E}(X^n) = \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{(b-a)(n+1)}$$

►

$$\begin{aligned} M(s) &= \mathbb{E}(e^{sX}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{sx} f(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b e^{sx} dx \\ &= \frac{e^{sb} - e^{sa}}{s(b-a)} = \frac{1}{s(b-a)} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{s^k}{k!} (b^k - a^k) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{s^{k-1}}{(k-1)!} \frac{b^k - a^k}{(b-a)k} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{s^n}{n!} \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{(b-a)(n+1)} \end{aligned}$$

On retrouve, ainsi,

$$m_n = \mathbb{E}(X^n) = \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{(b-a)(n+1)}$$

►

$$\begin{aligned} \mu_k &= \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^k) \\ &= \mathbb{E}\left(\sum_{j=0}^k C_k^j (-1)^j (\mathbb{E}(X))^j X^{k-j}\right) \\ &= \sum_{j=0}^k C_k^j (-1)^j m_1^j m_{k-j} \end{aligned}$$

2. Pour  $g(x) = \begin{cases} e^{-x} & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x \leq 0 \end{cases}$

►

$$\begin{aligned} M(s) &= \mathbb{E}(e^{sX}), \text{ pour } |s| < 1 \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} s^{sx} g(x) dx \\ &= \int_0^{+\infty} e^{x(s-1)} dx = \frac{1}{s-1} [e^{x(s-1)}]_0^{+\infty} \\ &= \frac{1}{1-s} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{s^n}{n!} n! \end{aligned}$$

► Donc  $m_n = n!$ .



$$\begin{aligned}
\varphi_X(t) &= \mathbb{E}(e^{itX}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} g(x) dx \\
&= \int_0^{+\infty} e^{x(it-1)} dx \\
&= \frac{1}{it-1} [e^{x(it-1)}]_0^{+\infty} \\
&= \frac{1}{1-it} = \frac{1+it}{1+t^2} \\
&= \frac{1}{1+t^2} + i \frac{t}{1+t^2}.
\end{aligned}$$

Pour  $|t| \leq 1$ , on a :

$$\frac{1}{1+t^2} = \sum_{n=0}^{\infty} (-1)^n t^{2n} \text{ et } \frac{t}{1+t^2} = \sum_{n=0}^{\infty} (-1)^n t^{2n+1} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(it)^{2n+1}}{(2n+1)!} (2n+1)!$$

Donc

$$\varphi_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(it)^{2n} (2n)!}{(2n)!} + \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(it)^{2n+1}}{(2n+1)!} (2n+1)! = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(it)^n}{n!} n! = \sum_{n=0}^{\infty} (it)^n$$

#### Correction 4

Considérons la fonction  $\varphi_X(t) = e^{-|t|}$ ,  $\forall t \in \mathbb{R}$ .

Comme cette fonction est intégrable sur  $\mathbb{R}$ , c'est la fonction caractéristique d'une v.a.r.  $X$  de densité  $f$ , et, pour tout  $x \in \mathbb{R}$  :

$$\begin{aligned}
f(x) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-itx} e^{-|t|} dt \\
&= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^0 e^{-itx+t} dt + \frac{1}{2\pi} \int_0^{+\infty} e^{-itx-t} dt \\
&= \left[ \frac{e^{(1-ix)t}}{2\pi(1-ix)} \right]_{-\infty}^0 + \left[ \frac{-e^{-(1+ix)t}}{2\pi(1+ix)} \right]_0^{+\infty} \\
&= \frac{1}{2\pi(1-ix)} + \frac{1}{2\pi(1+ix)} = \frac{1-ix+1+ix}{2\pi(1-ix)(1+ix)} \\
&= \frac{1}{\pi(1+x^2)}
\end{aligned}$$

Donc  $X$  suit une loi de Cauchy et  $\varphi_X$  est la fonction caractéristique associée à une loi de Cauchy.

#### Correction 5

1. La fonction de densité de  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$  est :

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}; \quad -\infty < x < \infty; \quad -\infty < \mu < \infty; \quad \sigma > 0.$$

Sa fonction caractéristique est :

$$\begin{aligned} \varphi(t) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left(itx - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left(-\frac{(x-\mu-it\sigma^2)^2}{2\sigma^2} + it\mu - \frac{\sigma^2 t^2}{2}\right) dx \\ &= \exp\left(it\mu - \frac{\sigma^2 t^2}{2}\right) \end{aligned}$$

D'où  $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{i}\varphi'(0) = \mu$ ;  $\mathbb{E}(X^2) = \sigma^2 + \mu^2$ .

Les moments centrés d'ordre impair sont tous nuls.

Les moments centrés d'ordre pair sont :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X - \mu)^{2n} &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2n} e^{-x^2/2\sigma^2} dx; \quad (n \in \mathbb{Z}^+) \\ &= \frac{\sigma^{2n}}{\sqrt{2\pi}} 2^{n+\frac{1}{2}} \Gamma\left(n + \frac{1}{2}\right) \\ &= [(2n-1)(2n-3)\cdots 3.1]\sigma^2 \end{aligned}$$

2.  $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$

On a :

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}; \quad -\infty < x < \infty.$$

Donc :

$$\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} e^{-x^2/2} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(x-it)^2 - \frac{t^2}{2}} dx = e^{-\frac{t^2}{2}}$$

et par conséquent :

$$\varphi(t) = e^{-\frac{t^2}{2}} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k t^{2k}}{2^k k!} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(it)^{2k}}{2k!} \frac{(2k)!}{2^k k!}$$

D'où  $m_{2k+1} = 0$ ; pour  $k = 0, 1, 2, \dots$  et  $m_{2k} = \frac{(2k)!}{2^k k!}$ ; pour  $k = 0, 1, 2, \dots$

Retrouvons les moments d'une v.a. normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$ .

Soit  $X$  v.a.  $\sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

Donc

$$m_n(Y) = \mathbb{E}(Y^n) = \frac{1}{\sigma^n} \mathbb{E}(X - \mu)^n = \frac{1}{\sigma^n} \mu_n(X)$$

D'où

$$\mu_n(X) = \sigma^n m_n(Y)$$

D'après ce qui précède, on a :  $\mu_{2k+1} = \sigma^{2k+1} m_{2k+1}(Y) = 0$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots$

et  $\mu_{2k}(X) = \sigma^{2k} m_{2k}(Y) = \sigma^{2k} \frac{(2k)!}{2^k k!}$ ;  $k = 0, 1, 2, \dots$

### Correction 6

On remarque que  $\overline{\varphi_X(t)} = \overline{\mathbb{E}[e^{itX}]} = \mathbb{E}[e^{-itX}] = \varphi_{-X}(t)$ .

Donc  $\varphi_X(t)$  est réelle si, et seulement si,  $\varphi_{-X}(t) = \varphi_X(t)$  pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , c'est-à-dire si la loi de  $X$  est symétrique.

### Correction 7

1. Soit  $X$  qui suit une loi de Bernoulli de paramètre  $p \in ]0, 1[$ ; alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}(e^{itX}) = (1 - p) + pe^{it}$$

2. Soit  $X$  qui suit une loi Binomiale de paramètres  $(n, p)$ ;

alors on peut écrire  $X = Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n$  où les  $Y_n$  sont des variables de Bernoulli de paramètre  $p$ , indépendantes.

Donc

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}(e^{it(Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n)}) = (\mathbb{E}(e^{itY_1}))^n = [(1 - p) + pe^{it}]^n$$

3. Soit  $X$  qui suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda$ ; alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}(e^{itX}) = \sum_{k=0}^{+\infty} e^{itk} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} e^{\lambda e^{it}}$$

4. Soit  $X$  qui suit une loi exponentielle de paramètre  $\lambda > 0$ ; alors

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}(e^{itX}) = \int_0^{+\infty} e^{itx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{\lambda}{\lambda - it}$$

5. Soit  $X$  qui suit une loi exponentielle symétrique de paramètre  $\lambda$

(i.e. de densité  $f(x) = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|x|}$ ); alors, de même,

$$\begin{aligned} \varphi_X(t) &= \mathbb{E}(e^{itX}) \\ &= \int_0^{+\infty} e^{itx} \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda x} dx + \int_{-\infty}^0 e^{itx} \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda x} dx \\ &= \frac{\lambda}{2} \left( \frac{1}{\lambda - it} + \frac{1}{\lambda + it} \right) = \frac{\lambda^2}{t^2 + \lambda^2} \end{aligned}$$

6. Soit  $X$  qui suit une loi de Cauchy de paramètre  $\lambda$ , c'est-à-dire si  $X$  a pour densité  $\frac{\lambda}{\pi(\lambda^2 + x^2)}$ .

Avec la question précédente, et en utilisant la formule d'inversion (de réciprocity) de Fourier (on a  $\varphi_Y(t) = \hat{f}(t)$ ), on obtient que :

$$f(y) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(t) e^{ity} dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{ity} \frac{\lambda^2}{t^2 + \lambda^2} dt = \frac{\lambda}{2} \mathbb{E} [e^{-iyX}]$$

Comme  $X$  est symétrique, on a (voir exercice 6)  $\mathbb{E} [e^{iyX}] = \mathbb{E} [e^{-iyX}] = f(y)$ .

On a donc, si  $X \sim \mathcal{C}(\lambda)$ ,  $\phi_X(y) = e^{-\lambda|y|}$ , pour tout  $y \in \mathbb{R}$ .

### Correction 8

1. Pour appliquer la formule de réciprocity de Fourier, il faut que  $\varphi_1$  soit absolument intégrable. Mais, elle ne l'est pas. Pour cela, on applique une autre méthode.

On remarque que :  $\varphi_1(t) = \exp(e^{it} - 1)$ , nous permet de dire que  $X \sim \mathcal{P}(1)$ , car

$$X \sim \mathcal{P}(\lambda) \Leftrightarrow \varphi_X(t) = \exp(\lambda(e^{it} - 1))$$

2. De même,  $\varphi_2(t) = \left(\frac{1}{2}e^{it} + \frac{1}{2}\right)^4$ , veut dire qu'il s'agit de la loi binomiale  $\mathcal{B}(4, \frac{1}{2})$ , car

$$X \sim \mathcal{B}(n, p) \Leftrightarrow \varphi_X(t) = (pe^{it} + (1-p))^n$$

### Correction 9

1. Soit  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$  et  $Y \sim \mathcal{B}(m, p)$ , indépendantes, alors

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = (pe^{it} + (1-p))^n (pe^{it} + (1-p))^m = (pe^{it} + (1-p))^{n+m}$$

et comme la fonction caractéristique caractérise la loi,  $X + Y \sim \mathcal{B}(n + m, p)$ .

2. Soit  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$  et  $Y \sim \mathcal{P}(\mu)$ , indépendantes, alors

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = e^{\lambda(e^{it}-1)} e^{\mu(e^{it}-1)} = e^{(\lambda+\mu)(e^{it}-1)}$$

et comme la fonction caractéristique caractérise la loi,  $X + Y \sim \mathcal{P}(\lambda + \mu)$ .

3. Soit  $X \sim \mathcal{N}(m_1, \sigma_1)$  et  $Y \sim \mathcal{N}(m_2, \sigma_2)$ , indépendantes, alors

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = e^{itm_1 - \sigma_1^2 t^2 / 2} e^{itm_2 - \sigma_2^2 t^2 / 2} = e^{it(m_1+m_2) - (\sigma_1^2 + \sigma_2^2)t^2 / 2}$$

et comme la fonction caractéristique caractérise la loi,  $X + Y \sim \mathcal{N}(m_1 + m_2, \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2})$

4. Soit  $X$  et  $Y$  ont pour densités respectives  $f_X$  et  $f_Y$ , alors

$$\begin{aligned}\varphi_{X+Y}(t) &= \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)e^{itx} dx \int_{-\infty}^{+\infty} f_Y(v)e^{itv} dv \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_Y(v) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)e^{it(x+v)} dx \right) dv\end{aligned}$$

On procède au changement de variable  $u = x + v$  ;

$$\begin{aligned}\varphi_{X+Y}(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_Y(v) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(u-v)e^{itu} du \right) dv \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itu} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f_Y(v)f_X(u-v)dv \right) du\end{aligned}$$

On peut permuter les intégrales sans problème grâce au théorème de Fubini. Puisque la fonction caractéristique caractérise la loi de la v.a., on a donc pour  $X+Y$  la densité

$$f_{X+Y}(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_Y(v)f_X(u-v)dv = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(v)f_Y(u-v)dv$$