

TD3 : Exercices sur les lois de probabilités sur les entiers et sur la droite réelle.

**Exercice 1** On considère la loi de Bernoulli sur l'ensemble  $\Omega = \{0, 1\}$ , spécifiée par

$$\mathbb{P}(\{1\}) = p \quad \text{et} \quad \mathbb{P}(\{0\}) = 1 - p.$$

On note la loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(1, p)$ .

1. Enumérez tous les événements possibles sur  $\Omega$  et donner leur probabilité.

Les événements possibles sont toutes les parties de  $\Omega$ , c'est-à-dire

$$\emptyset, \quad \{0\}, \quad \{1\}, \quad \Omega = \{0, 1\}.$$

Leurs probabilités sont

$$\mathbb{P}(\emptyset) = 0, \quad \mathbb{P}(\{0\}) = 1 - p, \quad \mathbb{P}(\{1\}) = p, \quad \mathbb{P}(\Omega) = 1.$$

2. On appelle premier moment de la loi de Bernoulli la valeur  $m_1 = \sum_{k=0}^1 k \mathbb{P}(\{k\})$ . Calculer la valeur exacte de  $m_1$  en fonction de  $p$ . Représenter la fonction  $p \mapsto m_1$ .

On a

$$m_1 = 0 \times \mathbb{P}(\{0\}) + 1 \times \mathbb{P}(\{1\}) = 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p.$$

Donc

$$m_1 = p.$$

La représentation de  $p \mapsto m_1$  est la droite d'équation  $y = p$  sur l'intervalle  $[0, 1]$ .

3. On appelle second ou deuxième moment de la loi de Bernoulli la valeur  $m_2 = \sum_{k=0}^1 k^2 \mathbb{P}(\{k\})$ . Calculer la valeur exacte de  $m_2$  en fonction de  $p$ . Représenter la fonction  $p \mapsto m_2$ .

Comme  $0^2 = 0$  et  $1^2 = 1$ , on obtient

$$m_2 = 0^2 \times \mathbb{P}(\{0\}) + 1^2 \times \mathbb{P}(\{1\}) = 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p.$$

Donc

$$m_2 = p.$$

La représentation de  $p \mapsto m_2$  est encore la droite d'équation  $y = p$  sur  $[0, 1]$ .

4. On appelle la variance de la loi de Bernoulli la valeur  $\sigma^2 = \sum_{k=0}^1 (k - m_1)^2 \mathbb{P}(\{k\})$ . Calculer la valeur exacte de  $\sigma^2$  en fonction de  $p$ . Représenter la fonction  $p \mapsto \sigma^2$ .

Comme  $m_1 = p$ , on a

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= (0 - p)^2 \mathbb{P}(\{0\}) + (1 - p)^2 \mathbb{P}(\{1\}) \\ &= p^2(1 - p) + (1 - p)^2 p \\ &= p(1 - p)(p + (1 - p)) \\ &= p(1 - p).\end{aligned}$$

Ainsi

$$\sigma^2 = p(1 - p) = p - p^2.$$

C'est une parabole concave, nulle en  $p = 0$  et  $p = 1$ , et maximale en  $p = \frac{1}{2}$  avec valeur  $\frac{1}{4}$ .

5. On appelle entropie de la loi de Bernoulli la valeur  $\mathcal{E} = \sum_{k=0}^1 \mathbb{P}(\{k\}) \ln \left( \frac{1}{\mathbb{P}(\{k\})} \right)$ . Calculer la valeur exacte de  $\mathcal{E}$  en fonction de  $p$ . Représenter la fonction  $p \mapsto \mathcal{E}$ .

On obtient

$$\begin{aligned}\mathcal{E} &= (1 - p) \ln \left( \frac{1}{1 - p} \right) + p \ln \left( \frac{1}{p} \right) \\ &= -(1 - p) \ln(1 - p) - p \ln(p).\end{aligned}$$

Donc

$$\mathcal{E}(p) = -p \ln p - (1 - p) \ln(1 - p),$$

avec la convention usuelle  $0 \ln(0) = 0$  par passage à la limite. Cette fonction est concave, symétrique par rapport à  $p = \frac{1}{2}$ , nulle en  $p = 0$  et  $p = 1$ , et maximale en  $p = \frac{1}{2}$  avec valeur

$$\mathcal{E}\left(\frac{1}{2}\right) = \ln 2.$$

**Exercice 2** On considère la loi uniforme sur l'ensemble  $\Omega = \{1, 2, \dots, K\}$ , c'est à dire la loi qui assigne à l'événement  $\{k\}$  la probabilité  $\mathbb{P}(\{k\}) = 1/K$ . On note  $\mathcal{U}(\Omega)$ , la loi uniforme sur  $\Omega$ .

1. Calculer le premier moment  $m_1$  de la loi uniforme sur  $\{1, 2, \dots, K\}$ , donné par  $m_1 = \sum_{k=1}^K k \mathbb{P}(\{k\})$ .

Comme  $\mathbb{P}(\{k\}) = \frac{1}{K}$  pour tout  $k$ , on a

$$m_1 = \sum_{k=1}^K k \frac{1}{K} = \frac{1}{K} \sum_{k=1}^K k = \frac{1}{K} \cdot \frac{K(K+1)}{2} = \frac{K+1}{2}.$$

Donc

$$m_1 = \frac{K+1}{2}.$$

2. Calculer le second moment  $m_2$  de la loi uniforme sur  $\{1, 2, \dots, K\}$ , donné par  $m_2 = \sum_{k=1}^K k^2 \mathbb{P}(\{k\})$ .

On utilisera la formule

$$1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2 + \dots + n^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}.$$

On a

$$\begin{aligned} m_2 &= \sum_{k=1}^K k^2 \frac{1}{K} = \frac{1}{K} \sum_{k=1}^K k^2 = \frac{1}{K} \cdot \frac{K(K+1)(2K+1)}{6} \\ &= \frac{(K+1)(2K+1)}{6}. \end{aligned}$$

Donc

$$m_2 = \frac{(K+1)(2K+1)}{6}.$$

3. La variance de la loi uniforme sur  $\{1, 2, \dots, K\}$  est donnée par  $\sigma^2 = \sum_{k=1}^K (k - m_1)^2 \mathbb{P}(\{k\})$ .

Montrer que  $\sigma^2 = m_2 - m_1^2$ . Calculer alors  $\sigma^2$ .

En développant le carré,

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \sum_{k=1}^K (k - m_1)^2 \mathbb{P}(\{k\}) \\ &= \sum_{k=1}^K (k^2 - 2km_1 + m_1^2) \mathbb{P}(\{k\}) \\ &= \sum_{k=1}^K k^2 \mathbb{P}(\{k\}) - 2m_1 \sum_{k=1}^K k \mathbb{P}(\{k\}) + m_1^2 \sum_{k=1}^K \mathbb{P}(\{k\}) \\ &= m_2 - 2m_1^2 + m_1^2 = m_2 - m_1^2. \end{aligned}$$

Donc

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{(K+1)(2K+1)}{6} - \left(\frac{K+1}{2}\right)^2 \\ &= (K+1) \left(\frac{2K+1}{6} - \frac{K+1}{4}\right) \\ &= (K+1) \cdot \frac{4K+2-3K-3}{12} \\ &= \frac{(K+1)(K-1)}{12} = \frac{K^2-1}{12}. \end{aligned}$$

Ainsi

$$\sigma^2 = \frac{K^2 - 1}{12}.$$

**Exercice 3** On considère la loi de Poisson de paramètre  $\lambda$  sur l'ensemble  $\Omega = \{0, 1, 2, \dots\} = \mathbb{N}$ , spécifiée par

$$\mathbb{P}(\{k\}) = \exp(-\lambda) \frac{\lambda^k}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

On note la loi de Poisson  $\mathcal{P}(\lambda)$ .

1. Donnez toutes les dérivées  $f'(0)$ ,  $f''(0)$ ,  $f'''(0)$ , etc ... de la fonction exponentielle  $f(x) = \exp(x)$  en 0. Lorsqu'il est possible de le définir pour une fonction suffisamment sympa, le développement de Taylor d'une fonction est

$$f(x) = f(0) + \frac{1}{1!}f'(0)x + \frac{1}{2!}f''(0)x^2 + \frac{1}{3!}f'''(0)x^3 + \frac{1}{4!}f^{(4)}(0)x^4 + \dots$$

Montrez que dans le cas de la fonction exponentielle, on a<sup>1</sup>

$$\exp(x) = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!}.$$

Pour la fonction  $f(x) = \exp(x)$ , toutes les dérivées sont égales à  $\exp(x)$ . Donc, en 0,

$$f(0) = 1, \quad f'(0) = 1, \quad f''(0) = 1, \quad f'''(0) = 1, \quad \dots$$

Ainsi, le développement de Taylor en 0 devient

$$\begin{aligned} \exp(x) &= 1 + \frac{x}{1!} + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \dots \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!}. \end{aligned}$$

2. On appelle premier moment de la loi de Poisson la valeur  $m_1 = \sum_{k=0}^{+\infty} k \mathbb{P}(\{k\})$ . Calculer la valeur exacte de  $m_1$  en fonction de  $\lambda$ . Représenter la fonction  $\lambda \mapsto m_1$ .

On calcule

$$\begin{aligned} m_1 &= \sum_{k=0}^{+\infty} k e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} k \frac{\lambda^k}{k!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \lambda \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{\lambda^j}{j!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = \lambda. \end{aligned}$$

---

1. une formule très importante pour énormément d'applications

Donc

$$m_1 = \lambda.$$

La représentation de  $\lambda \mapsto m_1$  est la droite d'équation  $y = \lambda$  sur  $\mathbb{R}_+$ .

3. On appelle second ou deuxième moment de la loi de Poisson la valeur  $m_2 = \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 \mathbb{P}(\{k\})$ . Calculer la valeur exacte de  $m_2$  en fonction de  $\lambda$ . Représenter la fonction  $\lambda \mapsto m_2$ .

On utilise l'identité  $k^2 = k(k-1) + k$ . Alors

$$\begin{aligned} m_2 &= \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = \sum_{k=0}^{+\infty} k(k-1) e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} + \sum_{k=0}^{+\infty} k e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} \frac{\lambda^k}{(k-2)!} + m_1 = \lambda^2 e^{-\lambda} \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{\lambda^j}{j!} + \lambda \\ &= \lambda^2 + \lambda. \end{aligned}$$

Donc

$$m_2 = \lambda^2 + \lambda.$$

La représentation de  $\lambda \mapsto m_2$  est la parabole d'équation  $y = \lambda^2 + \lambda$ .

4. On appelle la variance de la loi de Poisson la valeur  $\sigma^2 = \sum_{k=0}^{+\infty} (k - m_1)^2 \mathbb{P}(\{k\})$ . Montrez que  $\sigma^2 = m_2 - m_1^2$ . Calculer la valeur exacte de  $\sigma^2$  en fonction de  $\lambda$ . Représenter la fonction  $\lambda \mapsto \sigma^2$ .

Comme dans l'exercice précédent,

$$\sigma^2 = m_2 - m_1^2.$$

En remplaçant par les valeurs trouvées,

$$\sigma^2 = (\lambda^2 + \lambda) - \lambda^2 = \lambda.$$

Donc

$$\sigma^2 = \lambda.$$

La représentation de  $\lambda \mapsto \sigma^2$  est la droite d'équation  $y = \lambda$ . Pour une loi de Poisson, l'espérance et la variance sont égales.

**Exercice 4** On considère maintenant l'ensemble  $\Omega = \mathbb{R}_+$ . Contrairement aux exemples précédents, on ne peut pas énumérer l'un après l'autre les éléments de l'ensemble  $\Omega$  et on dit que  $\Omega$  n'est pas dénombrable. On considère la loi exponentielle de paramètre  $\lambda$  qui pour tout intervalle  $[a, b]$  est spécifiée par

$$\int_{[a,b]} \lambda \exp(-\lambda x) dx.$$

On note la loi exponentielle  $\mathcal{E}(\lambda)$ .

1. Calculez

$$\int_{[0,+\infty)} \lambda \exp(-\lambda x) dx.$$

Est-ce que le résultat est surprenant ?

On calcule

$$\int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = [-e^{-\lambda x}]_0^{+\infty} = 0 - (-1) = 1.$$

Ce résultat n'est pas surprenant : la densité d'une loi de probabilité doit avoir une masse totale égale à 1.

2. Pour tout  $a, b \in \Omega$ , calculer

$$\int_{[a,b]} \lambda \exp(-\lambda x) dx.$$

Pour  $0 \leq a \leq b$ ,

$$\int_a^b \lambda e^{-\lambda x} dx = [-e^{-\lambda x}]_a^b = e^{-\lambda a} - e^{-\lambda b}.$$

Donc

$$\int_{[a,b]} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-\lambda a} - e^{-\lambda b}.$$

3. On appelle le premier moment  $m_1$  de la loi exponentielle la quantité

$$m_1 = \int_{[0,+\infty)} x \lambda \exp(-\lambda x) dx.$$

On utilisera pour cela la formule d'intégration par parties :

$$\int_{[a,b]} f(x)g'(x)dx = f(b)g(b) - f(a)g(a) - \int_{[a,b]} f'(x)g(x)dx.$$

Posons  $f(x) = x$  et  $g'(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ , donc  $f'(x) = 1$  et  $g(x) = -e^{-\lambda x}$ . Alors

$$\begin{aligned} m_1 &= \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &= [-x e^{-\lambda x}]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx. \end{aligned}$$

Or  $x e^{-\lambda x} \rightarrow 0$  quand  $x \rightarrow +\infty$ , donc le terme de bord vaut 0. Il reste

$$m_1 = \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx = \left[ -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} = \frac{1}{\lambda}.$$

Ainsi

$$m_1 = \frac{1}{\lambda}.$$

4. On appelle le second moment  $m_2$  de la loi exponentielle la quantité

$$m_2 = \int_{[0, +\infty)} x^2 \lambda \exp(-\lambda x) dx.$$

On utilisera pour cela à nouveau la formule d'intégration par parties.

Posons cette fois  $f(x) = x^2$  et  $g'(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ , donc  $f'(x) = 2x$  et  $g(x) = -e^{-\lambda x}$ . Alors

$$\begin{aligned} m_2 &= \int_0^{+\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &= [-x^2 e^{-\lambda x}]_0^{+\infty} + 2 \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} dx. \end{aligned}$$

Le terme de bord vaut encore 0, donc

$$m_2 = 2 \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} dx.$$

Or

$$\int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda} \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{m_1}{\lambda} = \frac{1}{\lambda^2}.$$

Par conséquent,

$$m_2 = \frac{2}{\lambda^2}.$$

On peut en déduire la variance :

$$\sigma^2 = m_2 - m_1^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}.$$

**Exercice 5** On considère maintenant  $\Omega = \mathbb{R}$ . La loi Gaussienne sur  $\Omega = \mathbb{R}$  est spécifiée sur tous les intervalles  $[a, b)$  de  $\mathbb{R}$  par la formule

$$\int_{[a, b)} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx.$$

On admettra que le premier moment de la loi Gaussienne est

$$\int_{(-\infty, \infty)} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx = \mu$$

et que la variance de la loi Gaussienne est

$$\int_{(-\infty, \infty)} (x - m_1)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx = \sigma^2.$$

1. Regarder une représentation de la fonction

$$\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

sur internet (Wolfram alpha par exemple). Cette fonction admet-elle des symétries particulières ?

Oui. La courbe est en cloche et elle est symétrique par rapport à la droite verticale  $x = \mu$ . En effet, pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$\phi(\mu + t) = \phi(\mu - t).$$

En particulier, si  $\mu = 0$ , la densité est paire :  $\phi(-x) = \phi(x)$ .

2. Y-a-t-il une relation entre la probabilité de l'événement  $(-\infty, a]$  et celle de l'événement  $[-a, +\infty)$  lorsque  $\mu = 0$  ?

Oui. Lorsque  $\mu = 0$ , la densité est symétrique par rapport à 0, donc

$$\mathbb{P}(X \leq a) = \mathbb{P}(X \geq -a).$$

Comme une loi gaussienne est continue,  $\mathbb{P}(X = -a) = 0$ , donc on peut écrire aussi

$$\mathbb{P}((-\infty, a]) = \mathbb{P}([-a, +\infty)).$$

3. A-t-on, pour tous  $a, b, c$  tels que  $a < b < c$ , la relation

$$\int_{(a,c]} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx = \int_{(a,b]} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx + \int_{(b,c]} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx?$$

Oui. En effet,

$$(a, c] = (a, b] \cup (b, c],$$

et ces deux intervalles sont disjoints. L'intégrale d'une fonction intégrable sur une union disjointe est la somme des intégrales sur chaque morceau. On a donc bien

$$\int_{(a,c]} x\phi(x) dx = \int_{(a,b]} x\phi(x) dx + \int_{(b,c]} x\phi(x) dx.$$

4. Regarder dans la table de la loi Gaussienne la probabilité de l'événement  $(-\infty, 0]$ , et de l'événement  $(-\infty, 1]$  puis de l'événement  $(-\infty, 1]$  lorsque  $\mu = 0$  et  $\sigma^2 = 1$  (on appelle la loi Gaussienne correspondante la loi Gaussienne centrée réduite).

Pour la loi gaussienne centrée réduite  $\mathcal{N}(0, 1)$ , la table donne

$$\mathbb{P}(X \leq 0) = 0,5$$

et

$$\mathbb{P}(X \leq 1) \approx 0,8413.$$

Autrement dit, environ 84,13% de la masse de probabilité se trouve à gauche de 1.