# TP 1 Computational Statistics

Matthieu Boyer

16 octobre 2025

# 1 Exercice 1

# 1.1 Question 1

Par définition de l'espérance :

$$\mathbb{E}_{\theta}(X_1) = \int_{\mathbb{R}} x p_{\theta}(x) dx$$

$$= \int_{\mathbb{R}} x \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{[0,\theta]}(x) dx$$

$$= \int_{0}^{\theta} x \frac{1}{\theta} dx$$

$$= \frac{x^2}{2\theta} \Big|_{x=0}^{x=\theta}$$

$$= \frac{\theta^2}{2\theta} = \frac{\theta}{2}$$

On remarque que ce calcul est indépendant de la variable aléatoire d'entrée considérée.

En se donnant une seule (puisqu'on n'a qu'un seul paramètre) fonction T mesurable avec un premier moment possédant une forme fermée  $e(\theta)$ , on va estimer  $\theta$  par la solution de l'équation suivante :

$$e(\theta) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} T(X_i)$$

En considérant par exemple,  $T=\mathrm{id}$ , qui vérifie bien nos hypothèses, puisqu'alors  $e(\theta)=\mathbb{E}_{\theta}(X_i)=\frac{\theta}{2}$  pour tout i est bien fini et ne dépend bien que de  $\theta$ :

$$\hat{\theta}_1 = \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

## 1.2 Question 2

Le risque quadratique peut s'écrire :

$$\mathbb{E}_{\boldsymbol{\theta}}[(\hat{\theta}_1 - \boldsymbol{\theta})^2] = \mathbb{V}_{\boldsymbol{\theta}}(\hat{\theta}_1) + \mathcal{B}(\hat{\theta}_1)^2$$

où  $\mathbb{V}$  désigne la variance et  $\mathcal{B}$  désigne le biais. Ici, les variables  $X_i$  étant indépendantes :  $\mathbb{V}_{\hat{\theta}_1} = \frac{2}{n} \sum \mathbb{V}[X_i] = \frac{\theta^2}{6n}$  et de plus :

$$\mathcal{B}(\hat{\theta}_1) = \frac{2}{n} \sum \mathbb{E}[X_i] - \theta = 0$$

Donc le risque quadratique vaut  $\frac{\theta^2}{3n}$ .

1.3 Question 3 2

## 1.3 Question 3

On veut calculer:

$$\hat{\theta}_2 \in \operatorname{argmax}_{\theta} \Pi_{i=1}^N p_{\theta}(X_i) = \operatorname{argmax}_{\theta} \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} \mathbb{1}_{[0,\theta]}(X_i)$$

puisque les variables  $X_i$  sont supposées indépendantes. En maximisant ci-dessus, puisque  $x \mapsto \frac{1}{x^n}$  est strictement décroissante, on trouve :

$$\hat{\theta}_2 = \max_i X_i$$

En effet, un paramètre plus petit rendrait le produit ci-dessus nul.

## 1.4 Question 4

Pour  $\hat{\theta}_2$ , la fonction cumulative de la distribution est donnée par  $P(\hat{\theta}_2 \leq t) = \frac{t^n}{\theta^n}$  pour  $t \in [0, \theta]$ . On a donc, par la formule de König-Huygens :

$$\mathbb{V}(\hat{\theta}_2) = \int_0^\theta n \frac{t^{n-1}}{\theta^n} t^2 dt - \left( \int_0^\theta n \frac{t^{n-1}}{\theta^n} t dt \right)^2 = \frac{n}{n+2} \theta^2 - \frac{n^2}{(n+1)^2} = \frac{(n^2 + n - n^2)\theta^2}{(n+1)^2(n+2)}$$

En calculant le biais :

$$\mathcal{B}(\hat{\theta}_2) = \mathbb{E}(\hat{\theta}_2) - \theta = \frac{n\theta}{n+1} - \theta = -\frac{\theta}{n+1}$$

On trouve donc :

$$R(\hat{\theta}_2) = \mathbb{V}(\hat{\theta}_2) + \mathcal{B}(\hat{\theta}_2) = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)}$$

## 1.5 Question 5

On compare les risques quadratiques quand  $n \to \infty$ . On a  $R(\hat{\theta}_1) \sim \frac{\theta^2}{n}$  et  $R(\hat{\theta}_2) \sim \frac{\theta^2}{n^2}$ , et donc  $R(\hat{\theta}_2) = o(R(\hat{\theta}_1))$ . Pour cette mesure de risque, il vaut donc mieux utiliser l'estimateur  $\hat{\theta}_2 = \max X_i$  puisqu'il a un risque significativement plus petit.

# 2 Exercice 2

#### 2.1 Question 1

Le passage  $(X,Y) \leftrightarrow (R,\Theta)$  se fait par un difféomorphisme sur  $\mathbb{R}^2 \setminus 0$  dont l'inverse est :

$$\begin{cases} R = \sqrt{X^2 + Y^2} \\ \Theta = \arctan(Y/X) \end{cases}$$

On calcule le jacobien de ce difféomorphisme :

$$J = \begin{vmatrix} \cos(\Theta) & -R\sin(\Theta) \\ \sin(\Theta) & R\cos(\Theta) \end{vmatrix} = R\cos^2(\Theta) + R\sin^2(\Theta) = R$$

Puisque R et  $\Theta$  sont indépendants, par la formule de changement de variables :

$$f_{X,Y}(x,y) = f_{R,\Theta}(r,\theta) |J|^{-1} \stackrel{R\perp\Theta}{=} f_R(r) f_{\Theta}(\theta) \times |J|^{-1}$$

2.2 Question 2 3

On calcule alors:

$$f_{X,Y} = \frac{r \exp(-r^2/2)}{2\pi} \times \frac{1}{r} = \frac{\exp(-(x^2 + y^2)/2)}{2\pi} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-x^2/2) \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-y^2/2)$$

Ainsi, on vérifie bien que  $X \perp Y$  et que les deux variables suivent des lois normales de paramètres 0, 1.

# 2.2 Question 2

On suppose qu'on est capables d'échantillonner des lois uniformes de manière indépendante. La formule de la

- 1. On échantillonne  $U_1, U_2 \sim \mathcal{U}([0,1])$  de manière indépendante.
- 2. On pose  $R = \sqrt{-2\log(U_1)}$  et  $\Theta = 2\pi U_2$ .
- 3. On renvoie  $(X,Y) = (R\cos(\Theta), Y\sin(\Theta))$ .

distribution de Rayleigh montre que R suit bien une distribution de Rayleigh et  $\Theta$  suit bien une loi uniforme sur  $[0, 2\pi]$ . Par la question 1, X et Y sont bien des lois normales de paramètres 0, 1 indépendantes.

# 2.3 Question 3

#### 2.3.1 a)

À chaque itération,  $V_1$  et  $V_2$  suivent une loi uniforme sur [-1,1] (par translation et dilatation des  $U_i$ ). La boucle continuant tant que  $V_1^2 + V_2^2 > 1$ , c'est à dire tant que le point est hors du disque unité, à la fin de la boucle,  $(V_1, V_2)$  est uniformément distribué sur le disque unité.

#### 2.3.2 b)

La probabilité que  $V_1, V_2$  soit dans le disque unité est le rapport des aires du disque unité et du carré  $[-1, 1]^2$ , puisque la distribution est uniforme pour la mesure de Lebesgue sur  $\mathbb{R}^2$ , c'est-à-dire  $\pi/4$ .

Le nombre d'itérations suit donc une loi géométrique avec probabilité de succès  $p=\frac{\pi}{4}$ , le nombre d'étapes est donc  $\frac{4}{5}$ .

#### 2.3.3 c)

On fait un passage en coordonnées polaires :  $(V_1, V_2) = (\sqrt{V}\cos(\theta), \sqrt{V}\sin(\theta))$ . La distribution de  $\sqrt{V} = r, \theta$  étant donnée la distribution uniforme est :

$$f_{R,\Theta}(r,\theta) = \frac{r}{\pi}, 0 \le r \le 1, 0 \le \theta < 2\pi$$

En écrivant  $V = r^2$ , de jacobien 2r:

$$f_{V,\Theta}(v,\theta) = \frac{\sqrt{v}}{\pi} \frac{1}{2\sqrt{v}} = \frac{1}{2\pi}$$

On obtient donc bien que  $V \sim \mathcal{U}([0,1])$  et  $\Theta \sim \mathcal{U}([0,2\pi])$  sont indépendantes. Puisque de plus :

$$T_1 = \frac{V_1}{\sqrt{V_1^2 + V_2^2}} = \frac{\sqrt{V}\cos(\Theta)}{\sqrt{V}} = \cos(\Theta)$$

On vérifie bien que  $T_1$  et V sont indépendantes ( $T_1$  ne dépendant que d'une variable aléatoire indépendante de V) et que  $T_1$  a la même distribution que  $\cos(\Theta) \sim \mathcal{U}([0, 2\pi])$ .

# 2.3.4 d)

On a :  $S = \sqrt{-2 \log V}$  qui a une distribution de Rayleigh de paramètre 1. Puisque qu'on définit  $X = S \cdot T_1$  et  $Y = S \cdot T_1$  comme dans la question 1, (X, Y) sont des variables aléatoires qui suivent une loi gaussienne de paramètres 0, 1.

# 3 Exercice 3

Voir notebook