Exercices 1 solutions

TABLE DES MATIÈRES

1	Probabilités et statistiques			
				1
		1.1.1	Enoncé	1
		1.1.2	Solution	1
	1.2	P2		2
		1.2.1	Enoncé	2
		1.2.2	Solution	2
	1.3			
			Enoncé	
		1.3.2	Solution	3
2	Calcul différentiel			
	2.1	C1		4
		2.1.1	Enoncé	4
		2.1.2	Solution	4
	2.2	C2 : O	Ordinary least squares	5
		2.2.1	Enonce	
		2.2.2	Solution	5

1 PROBABILITÉS ET STATISTIQUES

1.1 P1

1.1.1 Enoncé

Calculer l'espérance et la variance des variables aléatoires réelles suivantes.

- X_1 de loi uniforme sur [0, 1].
- $-X_2$ de loi uniforme sur [-1, 1].

1.1.2 Solution

 X_1 et X_2 sont des variables à densité. Pour tout x dans leur support, $p_{X_1}(x)=1$, et $p_{X_2}(x)=\frac{1}{2}$.

$$E[X_{1}] = \int_{0}^{1} x p_{X_{1}}(x) dx$$

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

$$= \left[\frac{x^{2}}{2}\right]_{0}^{1}$$

$$= \frac{1}{2}$$
(1)

$$E[X_{2}] = \int_{-1}^{1} x p_{X_{2}}(x) dx$$

$$= \int_{-1}^{1} x \frac{1}{2} dx$$

$$= \frac{1}{2} \left[\frac{x^{2}}{2} \right]_{-1}^{1}$$

$$= 0$$
(2)

On dit que X₂ est **centrée.**

1.2 P2

1.2.1 Enoncé

Calculer l'espérance et la matrice de variance-covariance du vecteur aléatoire sui-

$$Y = (Y_1, Y_2) \tag{3}$$

où

- Y₁ suit une loi de Bernoulli de paramètre p
- Y_2 suit une loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$.
- On suppose Y₁ et Y₂ indépendantes.

1.2.2 Solution

Puisque Y₁ et Y₂ sont indépendantes, on sait que les termes non-diagonaux sont nuls. Il suffit donc de calculer les variances de Y_1 et Y_2 .

On sait que la variance de Y_2 est σ^2 car c'est une loi normale (https://fr. wikipedia.org/wiki/Loi_normale).

Calculons la variance de Y₁ (https://fr.wikipedia.org/wiki/Loi_de_Bernoulli). Son espérance vaut $E[Y_1] = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p$. Pour calculer la variance on utilise le théorème de transfert.

Si X est une variable réelle à densité p_X , alors sous certaines hypothèses (qui sont vérifiées ici)

$$E[f(X)] = \int_{x \in \mathbb{R}} f(x) p_X(x) dx \tag{4}$$

Appliqué à Y₂, cela donne :

$$Var[Y_1] = E[(Y_1 - E[Y_1])^2]$$

$$= (1-p)^2 \times p + (0-p)^2 \times (1-p)$$

$$= p(1-p)(p+1-p)$$

$$= p(1-p)$$
(5)

Finalement

$$Var(Y) = \begin{pmatrix} p(1-p) & 0\\ 0 & \sigma^2 \end{pmatrix}$$

1.3 P3

1.3.1 Enoncé

Calculer l'espérance et la matrice de variance-covariance du vecteur aléatoire suivant

$$Z = (Z_1, Z_2) \tag{6}$$

où

— Z_1 suit une loi uniforme sur [1,2]

$$- Z_2 = Z_1^2$$
.

1.3.2 Solution

On a $E[Z_1]=\frac{3}{2}.$ On utilise à nouveau le théorème de transfert pour $E[Z_2].$

$$E[Z_{2}] = \int_{1}^{2} x^{2} p_{X_{1}}(x) dx$$

$$= \left[\frac{x^{3}}{3}\right]_{1}^{2}$$

$$= \frac{7}{3}$$
(7)

$$Cov(Z_{1}, Z_{2}) = \int_{1}^{2} (x - \frac{3}{2})(x^{2} - \frac{7}{3}) dx$$

$$= \int_{1}^{2} x^{3} - \frac{7}{3}x - \frac{3}{2}x^{2} + \frac{7}{2}dx$$

$$= \left[\frac{x^{4}}{4}\right]_{1}^{2} - \frac{7}{3}\left[\frac{x^{2}}{2}\right]_{1}^{2} - \frac{3}{2}\left[\frac{x^{3}}{3}\right]_{1}^{2} + \frac{7}{2}$$

$$= \frac{15}{4} - \frac{7}{3} \times \frac{3}{2} - \frac{3}{2} \times \frac{7}{3} + \frac{7}{2}$$

$$= \frac{15}{4} - 7 + \frac{7}{2}$$

$$= \frac{15}{4} - \frac{14}{4}$$

$$= \frac{1}{4}$$
(8)

$$Var(Z_1) = \int_1^2 (x - \frac{3}{2})^2 dx$$

$$= \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} u^2 du$$

$$= \left[\frac{u^3}{3}\right]_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}}$$

$$= \frac{1}{12}$$
(9)

$$Var(Z_2) = \int_1^2 (x^2 - \frac{7}{3})^2 dx$$

$$= \int_1^2 x^4 - \frac{14}{3}x^2 + \frac{49}{9} dx$$

$$= \left[\frac{x^5}{5}\right]_1^2 - \frac{14}{3} \left[\frac{x^3}{3}\right]_1^2 + \frac{49}{9}$$

$$= \frac{31}{5} - \frac{14}{3} \frac{7}{3} + \frac{49}{9}$$

$$= \frac{31}{5} - \frac{98}{9} + \frac{49}{9}$$

$$= \frac{31}{5} - \frac{49}{9}$$

$$= \frac{31 \times 9 - 49 \times 5}{45}$$

$$= \frac{34}{45}$$
(10)

As the variance matrix is symmetric, we have:

$$Var(Z) = \begin{pmatrix} \frac{1}{12} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{34}{45} \end{pmatrix}$$

CALCUL DIFFÉRENTIEL 2

2.1 **C**1

2.1.1 Enoncé

Calculer le gradient et la Hessienne en tout point des applications suivantes.

$$f_{1} = \begin{cases} \mathbb{R}^{2} \to \mathbb{R} \\ (x,y) \mapsto 3 \end{cases}$$

$$f_{2} = \begin{cases} \mathbb{R}^{2} \to \mathbb{R} \\ (x,y) \mapsto x^{3} + \sin y \end{cases}$$

$$f_{3} = \begin{cases} \mathbb{R}^{2} \to \mathbb{R} \\ (x,y) \mapsto x^{3} \sin y \end{cases}$$

$$f_{4} = \begin{cases} \mathbb{R}^{3} \to \mathbb{R} \\ (x,y,z) \mapsto x^{2}y(z+2) \end{cases}$$

2.1.2 Solution

$$\begin{aligned} \forall (x,y) \in \mathbb{R}^2, \\ \nabla_{(x,y)} f_1 &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \\ H_{(x,y)} f_1 &= \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \\ \forall (x,y) \in \mathbb{R}^2, \\ \nabla_{(x,y)} f_2 &= \begin{pmatrix} 3x^2 \\ \cos y \end{pmatrix} \\ H_{(x,y)} f_2 &= \begin{pmatrix} 6x & 0 \\ 0 & -\sin y \end{pmatrix} \end{aligned}$$

 $\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2,$

$$\nabla_{(x,y)} f_3 = \begin{pmatrix} 3x^2 \sin y \\ x^3 \cos y \end{pmatrix}$$

$$H_{(x,y)} f_3 = \begin{pmatrix} 6x \sin y & 3x^2 \cos y \\ 3x^2 \cos y & -x^3 \sin y \end{pmatrix}$$

2.2 C2: Ordinary least squares

2.2.1 Enoncé

1) Soit $d \in \mathbb{N}^*$. Calculer le gradient de

$$f = \left\{ \begin{array}{l} \mathbb{R}^d \to \mathbb{R} \\ x \mapsto ||x||^2 \end{array} \right.$$

où ||.|| est la norme euclidienne.

2) Soit $X \in \mathbb{R}^{n,d}$, et $Y \in \mathbb{R}^n$. En utilisant la question précédente, calculer le gradient de

$$g = \left\{ \begin{array}{l} \mathbb{R}^d \to \mathbb{R} \\ \theta \mapsto \| X\theta - Y \|^2 \end{array} \right.$$

C'est la fonction objectif du problème OLS.

2.2.2 Solution

1) Soit $x \in \mathbb{R}^d$ et $h \in \mathbb{R}^d$.

$$\begin{aligned} \|x+h\|^2 &= \langle x+h, x+h \rangle \\ &= \langle x, x \rangle + 2\langle x, h \rangle + \langle h, h \rangle \\ &= \|x\|^2 + \langle 2x, h \rangle + \|h\|^2 \\ &= \|x\|^2 + \langle 2x, h \rangle + o(h) \end{aligned} \tag{11}$$

Ainsi

$$\nabla_{\mathbf{x}} \mathbf{f} = 2\mathbf{x} \tag{12}$$

2) Si on considère l'application r :

$$r = \left\{ \begin{array}{l} \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^n \\ \theta \mapsto X\theta - Y \end{array} \right.$$

alors $g=f\circ r.$ Comme tout est différentiable, on en déduit qu'en notant L les jacobiennes :

$$L_{\theta}g = L_{X\theta - Y}fL_{\theta}r \tag{13}$$

ou bien on considérant le gradient (qui est la transposée de la jacobienne quand l'application est à valeurs dans $\mathbb R$) :

$$\nabla_{\theta} \mathbf{g} = (\mathbf{L}_{\theta} \mathbf{r})^{\mathsf{T}} \nabla_{\mathbf{X} \theta - \mathbf{Y}} \mathbf{f} \tag{14}$$

Or $L_{\theta}r = X$ (on le voit par calcul direct). Donc

$$\nabla_{\theta} g = 2X^{\mathsf{T}} (X\theta - Y) \tag{15}$$