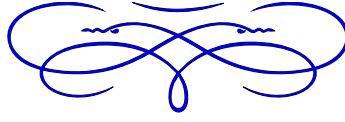


## Devoir maison I

*Exercice 1.*

Soit le modèle  $y = f + \xi$  dans  $\mathbb{R}^p$  où  $\xi$  variable aléatoire telle que  $E(\xi_i \cdot \xi_j) = 0$  pour  $i \neq j$  et  $E\xi_i^2 = \sigma^2$  pour  $i = 1, \dots, n$ .

Soit  $\widehat{\theta}^{\text{MC}}$  l'estimateur des moindres carrés sur  $\mathbb{R}^p$ , ie  $\widehat{\theta}^{\text{MC}}$  solution du programme  $\min_{\theta \in \mathbb{R}^p} \|y - X\theta\|^2$ .  
Montrer que l'on a la relation suivante :

$$E\|\tilde{f} - f\|^2 = \min_{\theta \in \mathbb{R}^p} \|X\theta - f\|^2 + \frac{\sigma^2 R}{n}$$

*Solution 1.*

Notons  $g(\theta) = \|y - X\theta\|^2$  à valeur dans  $\mathbb{R}^p$ . On a clairement  $g$  différentiable sur  $\mathbb{R}^p$  ensemble convexe donc en vertu du lemme 1.3, on a

$$\forall \theta \in \mathbb{R}^p, \quad \langle \nabla g(\widehat{\theta}^{\text{MC}}), \theta - \widehat{\theta}^{\text{MC}} \rangle \geq 0$$

En particulier, en appliquant cette inégalité avec  $\theta = \widehat{\theta}^{\text{MC}} - \nabla g(\widehat{\theta}^{\text{MC}})$  on a  $\nabla g(\widehat{\theta}^{\text{MC}}) = 0$ . L'inégalité précédente devient une égalité et on a

$$\forall \theta \in \mathbb{R}^p, \quad \langle 2X^t \cdot (X\widehat{\theta}^{\text{MC}} - y), \theta - \widehat{\theta}^{\text{MC}} \rangle = 0 \Leftrightarrow \langle 2X\widehat{\theta}^{\text{MC}} - y, X(\theta - \widehat{\theta}^{\text{MC}}) \rangle = 0$$

En notant  $\tilde{f} = X\widehat{\theta}^{\text{MC}}$  et en utilisant la relation  $y = f + \xi$ , on a

$$\forall \theta \in \mathbb{R}^p, \quad \langle 2\tilde{f} - f - \xi, X\theta - \tilde{f} \rangle = 0$$

Par le théorème d'Al-Kashi, on a la relation suivante :

$$\langle 2\tilde{f} - f, X(\theta - \widehat{\theta}^{\text{MC}}) \rangle = \|X\theta - f\|^2 - \|\tilde{f} - f\|^2 - \|X\theta - \tilde{f}\|^2$$

D'où l'égalité suivante valable pour tout  $\theta$  appartenant à  $\mathbb{R}^p$

$$\|X\theta - f\|^2 - \|\tilde{f} - f\|^2 - \|X\theta - \tilde{f}\|^2 - 2\langle \xi, X\theta - \tilde{f} \rangle = 0$$

Soit  $A = (a_{i,j})$  la matrice de projection orthogonale sur  $\text{Im } X$ . On a

$$2\langle \xi, X\theta - \tilde{f} \rangle = 2\langle A\xi, X\theta - \tilde{f} \rangle = \|A\xi + X\theta - \tilde{f}\|^2 - \|X\theta - \tilde{f}\|^2 - \|A\xi\|^2$$

Par ailleurs, on a par hypothèses sur  $\xi$  et en utilisant  $A^t \cdot A = A$  ( $A$  est une projection orthogonale)

$$E\|A\xi\|^2 = E\frac{1}{n} \sum_{i,j} a_{i,j} \xi_i \cdot \xi_j = \frac{\sigma^2}{n} \sum_i a_{i,i} = \frac{\sigma^2}{n} \text{tr } A = \frac{\sigma^2}{n} \text{rg } A$$

D'où la relation

$$\|X\theta - f\|^2 - \|\tilde{f} - f\|^2 - \|A\xi + X\theta - \tilde{f}\|^2 + \frac{\sigma^2}{n} \text{rg } A = 0$$

En remplaçant  $\theta$  par  $\theta_o := \min_{\theta \in \mathbb{R}^p} \|f - X\theta\|^2$  et en utilisant  $Ay = \tilde{f}$  et  $Af = X\theta_o$ , le troisième terme s'annule :

$$\|A\xi + X\theta_o - \tilde{f}\|^2 = \|Ay - Af + X\theta_o - \tilde{f}\|^2 = \|\tilde{f} - X\theta_o + X\theta_o - \tilde{f}\|^2 = 0$$

donnant bien la relation demandée.

### *Exercice 2.*

Montrer le *lemme de Hoeffding* (1963):

Si  $\eta$  est une variable aléatoire telle que  $\mathbb{E}(\eta) = 0$  et  $\eta \in [a, b]$  avec  $a < b$  réels, alors

$$\mathbb{E} \exp(t\eta) \leq \exp\left(\frac{t^2(b-a)^2}{8}\right), \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

*Solution 2.* Commençons par procéder à un changement de variable :

$$\eta = \theta \cdot a + (1 - \theta) \cdot b$$

avec  $\theta \in [0, 1]$  variable aléatoire.

On a par convexité

$$\exp(t \cdot \eta) \leq \theta \exp(t \cdot a) + (1 - \theta) \exp(t \cdot b)$$

Par la définition de  $\theta$  et en utilisant le fait que  $\eta$  est centrée, on a que

$$\mathbb{E}(\theta) = \frac{b}{b-a}$$

En passant à l'espérance sur l'inégalité plus haut, on obtient :

$$\mathbb{E} \exp(t \cdot \eta) \leq \frac{1}{b-a} \{b \exp(t \cdot a) - a \exp(t \cdot b)\}$$

Étudions le membre de gauche. Posons

$$\varphi(t) = \log\left(\frac{1}{b-a} \{b \exp(t \cdot a) - a \exp(t \cdot b)\}\right)$$

pour  $t$  appartenant à  $\mathbb{R}$ . On a par calcul

$$\varphi'(t) = \frac{ab\{\exp(t \cdot a) - \exp(t \cdot b)\}}{b \exp(t \cdot a) - a \exp(t \cdot b)}$$

$$\varphi''(t) = \frac{-ab(a-b)^2 \exp t(a+b)}{(b \exp(t \cdot a) - a \exp(t \cdot b))^2}$$

En utilisant le fait que  $(b \exp(t \cdot a) - a \exp(t \cdot b))^2 + 4ab \exp t \cdot (a+b) \geq 0$ , on a que  $\varphi''(t) \leq \frac{(a-b)^2}{4}$ .

On conclut la preuve en utilisant sur  $\varphi$  la formule de Taylor-Lagrange à l'ordre 2 entre 0 et  $t$

$$\forall t \in \mathbb{R}, \exists s \in ]0, t[ \quad \text{tel que } \varphi(t) = \varphi(0) + t\varphi'(0) + \frac{1}{2}t^2\varphi''(s) \leq \frac{(a-b)^2 \cdot t^2}{8}.$$

---

*Exercice 3.*

Montrer que si  $\eta$  est une variable aléatoire  $\sigma$  sous-gaussienne alors  $\mathbb{E}(\eta) = 0$ .

*Solution 3.*

En appliquant l'inégalité de Jensen

$$\varphi(\mathbb{E}[X]) \leq \mathbb{E}[\varphi(X)]$$

avec  $X = t \cdot \eta$  où  $t$  réel et  $\varphi = \exp$  fonction convexe, on a l'inégalité suivante :

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad \exp^{t \cdot \mathbb{E}(\eta)} \leq \mathbb{E}(\exp^{t \cdot \eta}) \leq \exp^{\frac{\sigma^2 t^2}{2}}$$

la dernière inégalité provenant du caractère  $\sigma$  sous-gaussien de  $\eta$ .

L'exponentielle étant strictement croissante, il vient que l'on a

$$t \cdot \mathbb{E}(\eta) \leq \frac{\sigma^2 t^2}{2}$$

pour tout réel  $t$ .

Le polynôme du second degré

$$P(X) = \frac{\sigma^2}{2} \cdot X^2 - \mathbb{E}(\eta) \cdot X$$

possède donc au plus une racine réelle et en notant  $\Delta$  son discriminant, on a donc

$$\Delta = \mathbb{E}(\eta)^2 \leq 0$$

ce qui permet de conclure.