

TD N° 3 : Modèles à effets aléatoires

EXERCICE 1. Soit $\mathbf{1}_n \in \mathbb{R}^n$ le vecteur de taille n ne contenant que des 1. On définit alors la matrice J_n par $J_n = \mathbf{1}_n \mathbf{1}_n^\top \in \mathbb{R}^n$.

- 1) Montre que la matrice J_n est symétrique définie positive, et donne J_n^2 . Qu'en est-il pour \bar{J}_n^2 avec $\bar{J}_n = \frac{1}{n} J_n$?
- 2) Interpréter géométriquement \bar{J}_n et $\bar{C}_n = \text{Id}_n - \bar{J}_n$.
- 3) Donner $\text{rang}(J_n)$ et $\text{rang}(\bar{J}_n^2)$.
- 4) Vérifier que

$$J_n = H_n^\top \text{diag}(n, 0, \dots, 0) H_n, \quad (1)$$

$$\bar{J}_n = H_n^\top \text{diag}(1, 0, \dots, 0) H_n. \quad (2)$$

où $H_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$ est la matrice de Helmert d'ordre n , c'est-à-dire la matrice orthogonale définie par :

$$H_n = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{n}} & \frac{1}{\sqrt{n}} & \frac{1}{\sqrt{n}} & \frac{1}{\sqrt{n}} & \dots & \frac{1}{\sqrt{n}} & \frac{1}{\sqrt{n}} \\ \frac{1}{\sqrt{n}} & \frac{-1}{\sqrt{n}} & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-2}{\sqrt{6}} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{12}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & \frac{-3}{\sqrt{12}} & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}} & \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}} & \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}} & \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}} & \dots & \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}} & \frac{-(n-1)}{\sqrt{n(n-1)}} \end{bmatrix}$$

- 5) Montrer les propriétés suivantes pour tout $(a, b, a', b') \in \mathbb{R}^4$,

$$(a \text{Id}_n + b J_n)(a' \text{Id}_n + b' J_n) = aa' \text{Id}_n + (ab' + a'b + nbb') J_n, \quad (3)$$

$$(a \text{Id}_n + b J_n)^{-1} = \frac{1}{a} \left(\text{Id}_n - \frac{b}{a + nb} J_n \right), \quad \text{pour } a \neq 0 \text{ et } a \neq -nb, \quad (4)$$

$$a \text{Id}_n + b J_n = H_n^\top \text{diag}(a + nb, \underbrace{a, \dots, a}_{(n-1)\text{fois}}) H_n, \quad (\text{décomp. spectrale}) \quad (5)$$

EXERCICE 2. Prenons un modèle à effet aléatoire pour une catégorie à J modalités C_1, \dots, C_J et n observations (avec $n = n_1 + \dots + n_J$) :

$$y = \mu \mathbf{1}_n + \sum_{j=1}^J \mathbf{1}_{C_j} A_j + \varepsilon. \quad (6)$$

avec $\varepsilon \sim \mathcal{N}(0, \sigma_\varepsilon^2 \text{Id}_n)$ et $A \sim \mathcal{N}(0, \sigma_A^2 \text{Id}_J)$.

- 1) Expliciter $\text{Var}(y)$, la matrice de covariance de $y \in \mathbb{R}^n$.
- 2) En déduire grâce à l'exercice précédent l'expression de l'inverse de cette matrice de covariance.

EXERCICE 3. Montrer que le gradient (pour le produit scalaire $\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^\top B)$) de la fonction logdet définie par

$$\begin{aligned} \text{logdet} : \mathcal{S}_n^{++} &\mapsto \mathbb{R}^{++} \\ X &\rightarrow \log(\det(X)). \end{aligned}$$

est donné par

$$\nabla \log \det(X) = X^{-1} .$$

EXERCICE 4. On suppose que l'on observe un n -échantillon x_1, \dots, x_n de la loi gaussienne $\mathcal{N}(\mu, \Lambda^{-1})$, avec $\mu \in \mathbb{R}^d$ et $\Lambda \in \mathcal{S}_d^{++}$. La matrice Λ s'appelle la matrice de précision et est l'inverse de la matrice de variance-covariance Σ . Donner alors l'estimateur $(\hat{\mu}, \hat{\Lambda})$ du maximum de vraisemblance du couple (μ, Λ) .