

Notes - TP

November 14, 2023

THEVENET Louis

Table des matières

1. TP1	1
2. TP2	2
2.1. Exercice 1	2
2.2. Exercice 2	3

1. TP1

Définition 1.1: Rappels

- Moyenne

$$\hat{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

- Variance en x

$$\sigma_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x}_i)^2$$

- Ecart-type

$$\sigma = \sqrt{\sigma_x^2}$$

- Covariance

$$\sigma_{x,y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x}_i)(y_i - \hat{y}_i)$$

- Matrice de covariance

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_x^2 & \sigma_{x,y} \\ \sigma_{x,y} & \sigma_y^2 \end{pmatrix}$$

Sur **Matlab**, pas de boucle **for**, le produit matriciel fait la somme :

$$(AB)_{i,j} = \sum_{k=1}^n (a_{i,k} b_{k,j})$$

Définition 1.2: mean(A)

mean fait par défaut la moyenne sur les colonnes

Exemple : Si $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{pmatrix}$
 mean(A) renvoie $\begin{pmatrix} 1.5 \\ 3.5 \\ 5.5 \end{pmatrix}$

mean(A, 2) fait la moyenne sur les lignes.

Exemple : TP1

$$\Sigma = \frac{1}{n} X_c^T \times X_c = \frac{1}{n} (X - \widehat{X})^T \times (X - \widehat{X})$$

2. TP2

Définition 2.1: Courbes de Bézières

On a p points de contrôles.

Les courbes de Bézières passent par **deux points de contrôles** (ceux aux extrémités), les autres points agissent comme des **attracteurs**

Proposition 2.1: truc random du prof

$AX = B \rightarrow$ solution au MC : $A^* = (A^T A)^{-1} A^T B$ où $(A^T A)^{-1} A^T = A^+$ En Matlab :
 $S_{\text{sol}} = A \backslash B$

2.1. Exercice 1

Taille de A et B : $(p \times d)(d \times 1) = (p \times 1) \Leftrightarrow A \times \beta = B$

Inconnues du bord inf : β_1, \dots, β_d

$$\begin{aligned}
\mathbf{A}_{\text{inf}}^j [\beta_1^j, \dots, \beta_d^j]^T = \mathbf{B}_{\text{inf}}^j &\Leftrightarrow \forall i \in \{1, \dots, p\} : y_i^j = \beta_0 B_0^d(x_i) + \sum_{k=1}^d \beta_k^j B_k^j(x_i) \\
&\Leftrightarrow \forall i \in \{1, \dots, p\} : \sum_{k=1}^d \beta_k^j B_k^j(x_i) = y_i^j - \beta_0^k(x_i) B_0^d(x_i)
\end{aligned}$$

2.2. Exercice 2

Les inconnues sont $X = [\beta_1^j, \dots, \beta_{d-1}^j, \gamma_1^j, \dots, \gamma_{d-1}^j, \varepsilon^j]^T$

$$AX = B \Leftrightarrow [2p \times (2d-1)] \times [2p \times 1] = 2p \times 1$$

$$\mathbf{A}^j [\beta_1^j, \dots, \beta_{d-1}^j, \gamma_1^j, \dots, \gamma_{d-1}^j, \varepsilon^j]^T = \mathbf{B}^j \Leftrightarrow \begin{cases} \forall i \in \{1, \dots, d-1\} : \sum_{k=1}^{d-1} \beta_k^j B_k^j(x_i) = (y_i)_{\text{sup}}^j - \beta_0^k(x_i) B_0^d(x_i) \\ \forall i \in \{1, \dots, d-1\} : \sum_{k=1}^{d-1} \gamma_k^j B_k^j(x_i) = (y_i)_{\text{inf}}^j - \gamma_0^k(x_i) B_0^d(x_i) \\ \varepsilon^j B_d^j(x_i) = y_d^j - \varepsilon^j B_0^d(x_i) \end{cases}$$