

# Approximation au sens des moindres carrés

---

## 1. Introduction

- C'est une méthode très générale, presque une philosophie.
- Nous ne traiterons pas les moindres carrés non-linéaires.

*Algorithmes de Gauss-Newton et de Levenberg-Marquardt*

- Nous allons tout de même faire de bonnes approximations.

## 2. Droite de régression

Il s'agit du cas le plus simple d'usage de la méthode.

- Les **données** sont  $(t_i, y_i)_{1 \leq i \leq m}$  où  $t_i, y_i \in \mathbb{R}$ .

Autrement dit, on se donne  $m$  points du plan.

C'est un nuage de points qui n'est pas dans le cloud.

- On **choisit** des fonctions de référence  $(\phi_j(t))_{1 \leq j \leq n}$  pour approximer notre nuage.

Comme nous sommes dans le paragraphe *Droite*, nous choisissons  $\phi_1(t) = t$  &  $\phi_2(t) = 1$ .

- Nous **cherchons** des réels  $(x_j)_{1 \leq j \leq n}$  tels que ...

**Remarque :** Il y a autant de réels  $x$  que de fonctions  $\phi$ ; par contre, en général, le nombre de points du nuage est différent (et bien plus grand).

**Remarque :** Les  $t_i$  sont supposés réels, mais il pourrait s'agit de  $p$ -uplets. D'autre part, on peut toujours se ramener à des  $y_i$  réels.

- On note :

$$\phi_x(t) = \sum_{j=1}^n x_j \phi_j(t)$$

Dans le cas actuel, on a  $\phi_x(t) = x_1 t + x_2$ . Il s'agit d'une équation de droite.

- On cherche les  $(x_j)$  de manière à ce qu'ils minimisent :

$$E(x) = \sum_{i=1}^m ||y_i - \phi_x(t_i)||^2$$

**Remarque :** La fonction d'erreur  $E$  est la somme des écarts au carré. Comme on la minimise, on fait des « moindres carrés ». Dans le cas de la régression linéaire de ce paragraphe, on veut  $x_1$  et  $x_2$  de manière à minimiser :

$$E(x) = \sum_{i=1}^m ||y_i - (x_1 t_i + x_2)||^2$$

Autrement dit, la droite  $y = x_1 t + x_2$  doit minimiser la somme des écarts au carré; elle doit donc passer « au plus près » du nuage.

**Exercice 1 :** On considère les trois points du plan  $(1, 1)$ ,  $(2, 3)$ ,  $(3, 2)$  et l'on cherche la droite d'équation  $y = x_1 t + x_2$  qui résout le problème des moindres carrés.

**1-** Trouvez une expression de l'erreur  $E(x_1, x_2)$ .

**2-** En dérivant par rapport à chacune des variables, trouvez le minimum d'erreur.

*Les dérivées sont nulles aux minima.*

La réponse est  $x_1 = \frac{1}{2}$  et  $x_2 = 1$ .

**3-** Visualisez !

### 3. Améliorations possibles

– Au lieu de prendre des  $t_i$  réels, on peut prendre des  $p$ -uplets. Par exemple dans le cas où  $t = (t_1, t_2)$ , on peut chercher un plan, c'est à dire des  $(x_1, x_2, x_3)$  tels que :

$$y = x_1 t_1 + x_2 t_2 + x_3$$

passe au plus près du nuage. On cherche donc un plan dans l'espace qui approxime nos données.

- Au lieu de prendre juste deux réels et deux fonctions, on peut en prendre plus :

$$\phi_k(t) = t^{k-1}$$

Dans ce cas, on cherche par exemple  $x_1, x_2, x_3, x_4$  tels que la fonction  $\phi_x$  suivante passe au plus près du nuage.

$$\phi_x(t) = x_4 t^3 + x_3 t^2 + x_2 t + x_1$$

**Remarque :** Il s'agit toujours de moindres carrés linéaires. Car le problème est linéaire en les inconnues  $x_j$  même si les fonctions ne le sont pas.



– Au lieu d'approximer par des droites, paraboles, polynômes, on peut utiliser des modèles exponentiels :

$$\phi_k(t) = e^{kt}$$

ou faire à la façon de Fourier :

$$\phi_k(t) = \sin kt$$

ou plein d'autres modèles encore !

**Remarque :** C'est toujours linéaire.

## 4. Formulation matricielle

On note :  $A = (\phi_j(t_i))$ ,  $X = (x_j)$  et  $Y = (y_i)$ .

De sorte que l'on a :

$$\begin{pmatrix} \phi_x(t_1) \\ \vdots \\ \phi_x(t_m) \end{pmatrix} = AX$$

$$E = \|AX - Y\|^2$$

**Exercice 2 :** On considère à nouveau les trois points du plan  $(1, 1)$ ,  $(2, 3)$ ,  $(3, 2)$  et l'on cherche à nouveau la droite d'équation  $y = x_1 t + x_2$  qui résout le problème des moindres carrés. Ecrivez la matrice  $A$  correspondante.

## 5. Résolution du problème

**Théorème :** Pour  $\tilde{X}$  soit solution il faut que

$${}^t A A \tilde{X} = {}^t A Y$$

**Remarque :** C'est une condition nécessaire

– Si le rang de  $A$  est  $n$  alors il y a unicité. C'est le cas sauf lorsque l'on fait n'importe quoi !

– Si  $n = m$ , c'est de l'interpolation. En général,  $m > n$ .

**Exercice 3 :** Utilisez le théorème ci-dessus pour retrouver la droite correspondant aux trois points  $(1, 1)$ ,  $(2, 3)$ ,  $(3, 2)$ .

## 6. Enfin des exemples

**Exemple :** Approximation linéaire. Mesures de la résistance d'un fil de platine en fonction de la température

$$\begin{array}{llll} R(10) = 104.1 & R(15) = 105.9 & R(20) = 108.1 & R(25) = 109.9 \\ R(30) = 111.8 & R(35) = 113.8 & R(40) = 116.0 & \end{array}$$