

MT09 A25 - Feuille de TD n° 8 bis

Approximation aux moindres carrés (suite)

Exercice 1 : régression polynomiale et régularisation de Tikhonov

Soit $\{(x_i, y_i), i = 1, \dots, m\}$ un nuage de points dans \mathbb{R}^2 . Soit n un entier, $n \leq m - 1$ et un paramètre $\mu \geq 0$. On considère ici un polynôme de régression de degré inférieur ou égal à n :

$$f(x) = u_0 + u_1 x + \dots + u_n x^n.$$

On note $\mathbf{u} = (u_0, u_1, \dots, u_n)^T \in \mathbb{R}^{n+1}$. On cherche à minimiser la fonction de perte

$$\mathcal{L}_\mu(\mathbf{u}) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^m (f(x_i) - y_i)^2 + \frac{1}{2} \mu \left((u_0 - \bar{y})^2 + \sum_{i=1}^n u_i^2 \right)$$

où $\bar{y} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m y_i$.

1. Réécrire $\mathcal{L}_\mu(\mathbf{u})$ sous la forme

$$\mathcal{L}_\mu(\mathbf{u}) = \frac{1}{2} \|A\mathbf{u} - \mathbf{y}\|_2^2 + \frac{1}{2} \mu \|\mathbf{u} - \mathbf{u}^0\|_2^2$$

où l'on précisera la matrice A et sa taille, ainsi que les vecteurs \mathbf{y} et \mathbf{u}^0 (et leur taille).

2. Montrer que les solutions \mathbf{u}_μ réalisant le minimum de

$$\min_{\mathbf{u} \in \mathbb{R}^{n+1}} \mathcal{L}_\mu(\mathbf{u})$$

sont solutions du système linéaire

$$(A^T A + \mu I_{n+1}) \mathbf{u}_\mu = A^T \mathbf{y} + \mu \mathbf{u}^0.$$

3. Pour $\mu > 0$, que peut-on dire de la matrice $A^T A + \mu I_{n+1}$?
4. Que vaut $\lim_{\mu \rightarrow \infty} \mathbf{u}_\mu$? Quelle est la fonction de régression correspondante ?
5. Que vaut

$$\text{Cond}_{\|\cdot\|_2}(A^T A + \mu I_{n+1}) ?$$

(exprimer le résultat en fonction des valeurs propres de $A^T A$). Que vaut

$$\lim_{\mu \rightarrow \infty} \text{Cond}_{\|\cdot\|_2}(A^T A + \mu I_{n+1}) ?$$

6. Que préconisez-vous comme choix de μ ?

Exercice 2 : factorisation QR "économique" et moindres carrés

Soit $A \in \mathcal{M}_{mn}(\mathbb{R})$, $m \geq n$ et $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$. On suppose que $\text{rg}(A) = n$. On cherche à résoudre les équations normales

$$A^T A \mathbf{u} = A^T \mathbf{y}$$

de manière rapide et le mieux conditionné possible. On note \mathbf{A}_j les vecteurs colonnes de A . On rappelle le procédé d'orthogonalisation de Gram-Schmidt ici appliqué aux n vecteurs \mathbf{A}_j :

$$\begin{aligned}\mathbf{q}_1 &= \frac{\mathbf{A}_1}{\|\mathbf{A}_1\|_2}, \\ \hat{\mathbf{q}}_2 &= \mathbf{A}_2 - \langle \mathbf{A}_2, \mathbf{q}_1 \rangle \mathbf{q}_1, \quad \mathbf{q}_2 = \frac{\hat{\mathbf{q}}_2}{\|\hat{\mathbf{q}}_2\|_2}, \\ &\vdots \\ \hat{\mathbf{q}}_n &= \mathbf{A}_n - \sum_{j=1}^{n-1} \langle \mathbf{A}_n, \mathbf{q}_j \rangle \mathbf{q}_j, \quad \mathbf{q}_n = \frac{\hat{\mathbf{q}}_n}{\|\hat{\mathbf{q}}_n\|_2}.\end{aligned}$$

- Montrer que A s'écrit

$$A = Q \tilde{R}$$

avec $\tilde{R} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ matrice triangulaire supérieure et $Q = [\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n] \in \mathcal{M}_{mn}(\mathbb{R})$.

- Montrez que $Q^T Q = I_n$. A-t-on $Q Q^T = I_m$?
- La matrice \tilde{R} est-elle inversible ?
- Montrer que les équations normales peuvent s'écrire de manière équivalente

$$\tilde{R} \mathbf{u} = Q^T \mathbf{y}.$$

Comment résoudre ce système ?

Commentaire. On peut montrer que

$$\text{Cond}_{\|\cdot\|_2}(\tilde{R}) = \sqrt{\text{Cond}_{\|\cdot\|_2}(A^T A)},$$

ce qui est un véritable apport du point de vue de la robustesse de la solution aux erreurs d'arrondis ou aux incertitudes sur les données.

Exercice 3 : projection orthogonale

Soit \mathbf{A}_1 et \mathbf{y} deux vecteurs de \mathbb{R}^n .

- Comment caractérise-t-on la projection orthogonale \mathbf{z}^* de \mathbf{y} sur $\text{vect}(\mathbf{A}_1)$?
- Résoudre

$$\min_{\alpha \in \mathbb{R}} \quad \frac{1}{2} \|\mathbf{A}_1 \alpha - \mathbf{y}\|_2^2$$

au moyen des équations normales. Soit α^* le scalaire qui réalise ce minimum.

- Exprimez \mathbf{z}^* en fonction de \mathbf{A}_1 et α^* .
- Soit

$$\hat{\mathbf{A}}_1 = \frac{\mathbf{A}_1}{\|\mathbf{A}_1\|_2}.$$

Exprimez \mathbf{z}^* en fonction de $\hat{\mathbf{A}}_1$ et \mathbf{y} . Le résultat vous paraît-il cohérent ?