

Informatique S6 - CC4

Le but de ces exercices est d'étudier le problème de régression à noyau en grande dimension. On se donne des données $(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n)$ avec $\mathbf{x}_i \in \mathbb{R}^d$ et $(\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_n)$ avec $\mathbf{y}_i \in \mathbb{R}$. Le problème de régression à noyau consiste à déterminer le paramètre $\theta \in \mathbb{R}^n$ qui minimise la fonction

$$J(\theta) = \|A\theta - \mathbf{b}\|_2^2 + R(\theta)$$

où A une matrice de taille $n \times n$ définie par

$$A_{ij} = k(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)$$

où $k : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction appelée noyau, $\mathbf{b} = (\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_n)^T \in \mathbb{R}^n$ et $R : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$ est une fonction dite de régularisation utile en grande dimension, lorsque la dimension d est bien plus grande que le nombre de données n . Le problème de minimisation :

$$\min_{\theta \in \mathbb{R}^n} J(\theta)$$

est résolu par une méthode de gradient.

Exercice 1 (Classe Matrice (3.25 points, sur papier)).

Un template de classe `matrice` vous est fourni.

Question (1.0 points).

Expliquez comment est stockée une matrice : structures de données utilisées, tableau 1d ou 2d, taille etc. Justifiez les choix effectués.

Question (0.75 points).

Expliquez pourquoi on n'a pas eu besoin de faire de boucles (comme en cours) pour la copie de la matrice dans le "="

Question (1.5 points).

Donner les types de retour des fonctions `transpose`, `produit`, `+`, ``, `-` et expliquez pourquoi certaines fonctions renvoies des données extérieures à la classe.*

Exercice 2 (Régularisation (7.5 points)).

On programme tout d'abord la partie régularisation.

Question (1.25 points).

Ecrire un template de classe abstraite `regularisation` avec deux paramètres de template : une classe K et un entier n . Elle contiendra 2 fonctions virtuelles pures :

- une fonction `reg` qui prend une matrice de type `K` et de taille $\mathbf{n} \times 1$ et renvoie un nombre de type `K`
- une fonction `derivate_reg` qui prend une matrice de type `K` et de taille $\mathbf{n} \times 1$ et renvoie une matrice de même taille

Ces fonctions génériques contiendront $\mathbf{R}(\theta)$ et $\nabla_{\theta}\mathbf{R}(\theta)$.

Question (3.0 points).

Ecrire un template de classe `regularisation_ridge` qui hérite de régularisation.

Elle contient un attribut α . Ecrivez les constructeurs par défaut, par copie, un constructeur prenant α en entrée et le destructeur. Définissez la fonction `reg` qui calcule :

$$\mathbf{R}(\theta) = \frac{\alpha}{2} \|\theta\|_2^2 = \frac{\alpha}{2} \sum_{i=1}^n \theta_i^2$$

en utilisant les fonctions de la classe matrice. Ecrivez la fonction `derivate_reg` :

$$\mathbf{R}(\theta) = \alpha\theta$$

en utilisant les fonctions de la classe matrice.

Question (3.25 points).

Ecrire un template de classe `regularisation_lasso` qui hérite de régularisation.

Ecrivez les constructeurs par défaut, par copie, un constructeur prenant α en entrée et le destructeur. Définissez la fonction `reg` qui calcule :

$$\mathbf{R}(\theta) = \frac{\alpha}{2} \|\theta\|_1 = \alpha \sum_{i=1}^n |\theta_i|$$

en utilisant les fonctions de la classe matrice. Ecrivez la fonction `derivate_reg` qui calcule $\nabla_{\theta}\mathbf{R}(\theta) = (\partial_{\theta_i}\mathbf{R}(\theta))_i$ avec

$$\partial_{\theta_i}\mathbf{R}(\theta) = \begin{cases} 1, & \text{si } \theta_i > 0, \\ -1, & \text{si } \theta_i \leq 0. \end{cases}$$

Question (Sur papier (0.5 points)).

Rappeler les propriétés d'une classe abstraite et expliquer pourquoi cela convient à la classe `regularisation`.

Exercice 3 (Régression (8.25 points)).

On va maintenant coder la régression

Question ((2.25 points)).

Ecrire un template de classe `regression` avec trois paramètres de template : une classe `K`, un entier \mathbf{n} (taille de l'échantillon) et un entier \mathbf{d} (taille des données \mathbf{x}). Elle contiendra 5 attributs :

- une matrice A de type K et de taille $n \times n$
- une matrice b de type K et de taille $n \times 1$
- une matrice θ de type K et de taille $n \times 1$
- un pointeur de fonction `kernel` de signature : sortie : K , entrée : un entier et deux `valarray<K>`.
- un pointeur sur un objet de type `regularisation`

Coder le constructeur par défaut, par copie, un constructeur qui prend un pointeur de fonction et un pointeur sur un objet `regularisation` en entrée et le destructeur.

Question (Sur papier (1.0 points)).

Pourquoi dans la classe ci-dessus est-on obligé d'utiliser un pointeur sur un objet `regularisation` au lieu de déclarer directement un objet ?

Question (1.0 points).

En utilisant les mutateurs/accesseurs de matrice, codez un accesseur pour les composantes de θ (qui prend en entrée l'indice du coefficient) et un mutateur pour pour les composantes de b (qui prend en entrée l'indice du coefficient et la valeur).

Question (1.0 points).

En utilisant les mutateurs/accesseurs de matrice, codez un mutateur pour les composantes de A . Il prend en entrée i, j ainsi que les `valarray<K>` x_i, x_j et construit

$$A_{ij} = \text{kernel}(x_i, x_j)$$

Question (2.0 points).

En utilisant les fonction de la classe matrice, écrire une méthode qui calcule le gradient de J donné par :

$$\nabla_{\theta} J(\theta) = (AA^t)\theta - Ab + \nabla_{\theta} R(\theta)$$

avec $\nabla_{\theta} R(\theta)$ donnée par `derivate_reg`. Le gradient de J est donc une matrice de taille $n \times 1$.

Question (1.0 points).

Écrire une fonction `descente_gradient` qui prend en entrée un entier m et un paramètre λ de type de double. Cette fonction contiendra une boucle avec m itérations. A chaque itération, on calculera le gradient de J puis on mettra à jour la matrice θ :

$$\theta \leftarrow \theta - \lambda \nabla_{\theta} J(\theta)$$

On utilisera le `*` de la classe matrice (attention au sens de la multiplication).

Exercice 4 (Régression (3.0 points)). Complétez le `main.cpp` en :

- choisissant une valeur pour le paramètre de template K ,
- créant une régularisation ridge (taille n) avec comme paramètre $\alpha = 0.1$,
- créant une régression (taille n, d) en donnant comme paramètre la fonction `gaussian` et la régularisation créée précédemment,
- Remplissant A et b de la régression avec les accesseurs et x et y (donnés dans le `main.cpp`)
- appelant la fonction qui effectue la descente de gradient,
- affichant θ .