## Correction des travaux dirigés de MACHINE LEARNING

## Cycle pluridisciplinaire d'études supérieures Université Paris sciences et lettres

## Joon Kwon

## mercredi 6 avril 2022

X.

1) Pour  $i \in [n]$ , on a

$$x_i x_i^{\top} = \begin{pmatrix} x_{i1} \\ \vdots \\ x_{id} \end{pmatrix} (x_{i1}, \dots, x_{id}) = (x_{ij} x_{ik})_{1 \leqslant j, k \leqslant d}.$$

Donc

$$\mathbf{A} = \sum_{i=1}^n x_i x_i^{ op} = \left(\sum_{i=1}^n x_{ij} x_{ik}\right)_{1 \leqslant j,k \leqslant d}.$$

2) Pour  $w \in \mathbb{R}^d$ , F peut s'écrire :

$$F(w) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \frac{1}{2} \left( y_i - \sum_{j=1}^{d} w_j x_{ij} \right)^2 + \frac{\lambda}{2} \sum_{j=1}^{d} w_j^2.$$

F est donc différentiable par théorèmes d'opérations. Pour  $w \in \mathbb{R}^d$  et  $1 \leqslant j \leqslant$ 

d, on a

$$\begin{split} \frac{\partial F}{\partial w_{j}}(w) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \frac{1}{2} (-2x_{ij}) \left( y_{i} - \sum_{j'=1}^{d} w_{j'} x_{ij'} \right) + \frac{\lambda}{2} 2w_{j} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{j'=1}^{d} w_{j'} \sum_{i=1}^{n} x_{ij} x_{ij'} - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_{i} x_{ij} + \lambda w_{j} \\ &= \frac{1}{n} (Aw)_{j} - \frac{1}{n} b_{j} + \lambda w_{j}. \end{split}$$

Donc

$$\nabla \mathbf{F}(w) = \left(\frac{\partial \mathbf{F}}{\partial w_j}(w)\right)_{1\leqslant j\leqslant d} = \frac{1}{n}(\mathbf{A}w - b) + \lambda w.$$

3)  $\hat{w}$  étant un minimiseur de la fonction F qui est différentiable sur  $\mathbb{R}^d$  tout entier, on a  $\nabla F(\hat{w}) = 0$ , autrement dit :

$$A\hat{w} - b + \lambda n\hat{w} = 0.$$

4) Soit  $\mu$  une valeur propre de A et  $u \neq 0$  un vecteur propre associé, autrement dit :

$$Au = \mu u$$
.

En multipliant à gauche par  $u^{\top}$ :

$$u^{\mathsf{T}} \mathbf{A} u = \mu u^{\mathsf{T}} u.$$

D'une part on a que

$$u^{\mathsf{T}}u = \sum_{j=1}^d u_j^2 > 0$$

et d'autre part :

$$u^{\top} A u = u^{\top} \left( \sum_{i=1}^{n} x_{i} x_{i}^{\top} \right) u = \sum_{i=1}^{n} u^{\top} x_{i} x_{i}^{\top} u = \sum_{i=1}^{n} (x_{i}^{\top} u)^{\top} (x_{i}^{\top} u) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{d} (x_{i}^{\top} u)_{j}^{2} \geqslant 0.$$

Nécessairement, on a  $\mu\geqslant 0.$ 

5) Montrons qu'aucune valeur propre de  $A + \lambda nI_d$  n'est nulle, ce qui équivaut à dire que la matrice est inversible. Soit  $\mu$  une valeur propre de  $A + \lambda nI_d$  et  $u \neq 0$  un vecteur propre associé. On a alors

$$(A + \lambda n I_d)u = \mu u$$

ce qui se réécrit:

$$Au = (\mu - \lambda n)u.$$

 $\mu - \lambda n$  est donc une valeur propre de A et est donc positive d'après la question précédente. Donc

$$\mu \geqslant \lambda n > 0$$
,

car  $\lambda > 0$  par hypothèse. En particulier  $\mu \neq 0$ .

6) L'équation obtenue à la question 3 peut s'écrire

$$(\mathbf{A} + \lambda n \mathbf{I}_d)\hat{\mathbf{w}} = \mathbf{b}.$$

Donc

$$\hat{w} = (\mathbf{A} + \lambda n \mathbf{I}_d)^{-1} b.$$

