

1. (★, tout l'exercice) (Différentiabilité des valeurs propres)

Considérons la matrice

$$A(\epsilon) = \begin{pmatrix} 3\epsilon & -1 + \epsilon & -1 + 4\epsilon \\ \epsilon & 1 + 5\epsilon & -1 + 9\epsilon \\ 2\epsilon & 6\epsilon & 2 + 5\epsilon \end{pmatrix}.$$

- (a) (1 point) Pour $A = A(0)$, calculer les valeurs propres et les vecteurs propres à gauche et à droite.
 (b) (1 point) En utilisant le théorème de différentiabilité des valeurs propres montrer que, pour ϵ petit, la matrice $A(\epsilon)$ possède une valeur propre unique dans un voisinage de $\lambda = 2$. Déterminer $\lambda'(\epsilon)$ dans le développement de Taylor

$$\lambda(\epsilon) = \lambda + \lambda'(\epsilon)\epsilon + \mathcal{O}(\epsilon^2).$$

2. (La pseudo-inverse de Moore–Penrose)

Soit une matrice $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $m, n \in \mathbb{N}$, on verra en cours que A peut se mettre sous la forme $A = U\Sigma V^\top$ où $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$ et $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$ sont des matrices orthogonales et

$$\Sigma = \left[\begin{array}{ccc|ccc} \sigma_1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & \sigma_r & & & \\ \hline & & & \mathbf{0} & & \\ \hline & & & & \mathbf{0} & \end{array} \right] \in \mathbb{R}^{m \times n},$$

où les $\mathbf{0}$ désignent des matrices zéros avec des tailles appropriées. L'entier r est le rang de A et les σ_i sont appelées les *valeurs singulières* et satisfont $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r$. Cette décomposition généralise la diagonalisation lorsque $m \neq n$ et est appelée la *décomposition en valeurs singulières (SVD)* de A .

Dans cet exercice, on étudie la *pseudo-inverse de Moore–Penrose* $A^+ \in \mathbb{R}^{n \times m}$ définie comme

$$A^+ = V\Sigma^+U^\top, \quad \Sigma^+ = \left[\begin{array}{ccc|ccc} \sigma_1^{-1} & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & \sigma_r^{-1} & & & \\ \hline & & & \mathbf{0} & & \\ \hline & & & & \mathbf{0} & \end{array} \right] \in \mathbb{R}^{n \times m}, \quad r = \text{rang}(A).$$

On va montrer les résultats suivants.

- (a) Soit un vecteur $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$. Si l'équation $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ n'a pas de solution, montrer que $\mathbf{x}^* = A^+\mathbf{b}$ est le vecteur qui minimise $\|A\mathbf{x} - \mathbf{b}\|_2$, c.-à-d., la distance entre $A\mathbf{x}^*$ et \mathbf{b} par rapport à la norme euclidienne $\|\cdot\|_2$.
Indice : Utiliser les équations normales.
 (b) Montrer que si $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ est inversible, alors $A^+ = A^{-1}$.
 (c) Si l'équation $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ a une infinité de solutions, alors $\mathbf{x}^* = A^+\mathbf{b}$ est la solution la plus proche à $\mathbf{0}$. Démontrer cela avec les étapes suivantes :
 i. Soient $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r$ les vecteurs singuliers à droite de A correspondants aux valeurs singulières non nulles $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ de A . Montrer que $\mathbf{x}^* \in \text{span}\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r\}$.
 ii. Soit $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ une autre solution de $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$. Montrer que $A^\top A(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*) = \mathbf{0}$.
 iii. Montrer que la propriété ii. implique $\mathbf{x} - \mathbf{x}^* \in \text{span}\{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$.
 iv. En utilisant les résultats des point i. et iii., montrer que \mathbf{x}^* est orthogonal à $\mathbf{x} - \mathbf{x}^*$ et en déduire $\|\mathbf{x}\|_2 \geq \|\mathbf{x}^*\|_2$.