

**Examen (01/06/2015) – 1h30**  
**UV Modélisation**  
**Partie - Problèmes inverses**  
*Documents autorisés, barème indicatif.*

## Exercice 1 - Convexité et solutions

On s'intéresse au problème d'optimisation suivant :

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x).$$

1. Pour commencer, on suppose que  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est une fonction convexe. Est-ce que ce problème admet toujours une solution ? Si oui, justifier, si non, donner un contre-exemple.
2. Est-ce que lorsqu'une solution existe, ce problème admet une solution unique ? Si oui, justifier, si non, donner un contre-exemple.
3. On suppose maintenant  $f$  strictement convexe. Est-ce que ce problème admet toujours une solution ? Si oui, justifier, si non, donner un contre-exemple.
4. Est-ce que ce problème admet une solution unique ? Si oui, justifier, si non, donner un contre-exemple.
5. On pose maintenant  $f(x) = \frac{1}{2} \|Ax - b\|_2^2$  où  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  et  $b \in \mathbb{R}^m$ . Est-ce que  $f$  est convexe (ne pas justifier) ?
6. Est-ce que  $f$  est strictement convexe ? Justifier en deux mots.
7. Est-ce qu'elle admet un minimiseur ? Justifier en deux mots.
8. Est-ce qu'elle admet un minimiseur unique ? Justifier en deux mots.

## Exercice 2 - Pseudo-inverse et projections orthogonales

Note : dans cet exercice, vous pouvez résoudre les questions 4, 5, 6, même si vous n'avez pas répondu aux questions 1, 2 et/ou 3. Soit  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  une matrice ayant une SVD de la forme  $A = U\Sigma V^T$  où  $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$  et  $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$  sont deux matrices orthogonales et  $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$  est une matrice de la forme :

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_r & 0_{r, n-r} \\ 0_{m-r, r} & 0_{m-r, n-r} \end{pmatrix} \quad \text{avec} \quad \Sigma_r = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & \dots & \sigma_r \end{pmatrix}.$$

On note  $u_i \in \mathbb{R}^m$  la  $i$ -ème colonne de  $U$  et  $v_i \in \mathbb{R}^n$  la  $i$ -ème colonne de  $V$ . On rappelle qu'une manière de définir la pseudo-inverse  $A^+$  de  $A$  est :

$$A^+ = V\Sigma^+U^T \quad \text{où} \quad \Sigma^+ = \begin{pmatrix} \Sigma_r^{-1} & 0_{r, m-r} \\ 0_{n-r, r} & 0_{n-r, m-r} \end{pmatrix}.$$

1. Soit  $P = AA^+$ . Montrez que  $P$  est une matrice de *projection orthogonale*, c'est-à-dire que  $P^2 = P$  (idempotence) et  $P^* = P$  (symétrie hermitienne).
2. Le but de cette question est de montrer que l'espace de projection est  $Im(A)$ . Rappeler comment définir  $Im(A)$  en fonction des vecteurs  $u_i$  et/ou  $v_i$ .
3. Soit  $x \in \mathbb{R}^n$ . Montrez que le vecteur  $w = x - Px$  est orthogonal à  $Im(A)$  et conclure.

4. Nous concluons par une application numérique. Soit  $\theta \in \mathbb{R}$  et

$$A = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) & 0 \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Déterminez une SVD de  $A$ .

5. Que vaut  $\text{Im}(A)$ ?

6. Vérifiez que  $P = AA^+$  est bien l'opérateur de projection orthogonale sur  $\text{Im}(A)$ .