

Optimisation et optimisation numérique

TD2

Lucie Le Briquer

16 janvier 2018

Exercice 1 (condition suffisante d'ordre 2)

$J: U \subset E \rightarrow \mathbb{R}$ dérivable en x telle que $J'(x) = 0$.

1. Supposons que $J''(x)$ existe et qu'il existe $\alpha > 0$ tel que $J''(x)(v, v) \geq \alpha|v|^2 \forall v \in E$.

$$J(x+v) = J(x) + J''(x)(v, v) + |v|^2 \varepsilon(v) \geq J(x) + \left(\frac{1}{2}\alpha + \varepsilon(v)\right)|v|^2$$

$\exists r > 0$, tel que pour $v \in \mathcal{B}(0, r) : \frac{1}{2}\alpha + \varepsilon(v) > 0$.

2. Soit C une boule ouverte de centre x telle que $C \subset B$. Soit $y \in C$. Posons :

$$\varphi: \begin{cases} [0, 1] & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ t & \longmapsto & J((1-t)x + ty) \end{cases}$$

$$J(y) = \varphi(1) = \varphi(0) + \varphi'(0) + \int_0^1 (1-t)\varphi''(t)dt$$

$$\varphi'(t) = J'((1-t)x + ty)(y-x) \quad \varphi''(t) = J''((1-t)x + ty)(y-x, y-x)$$

Donc $J(y) = J(x) + \int_0^1 (1-t)J''((1-t)x + ty)(y-x, y-x)dt \geq J(x)$ car $\forall t \in [0, 1], (1-t)x + ty \in C$ puisque C est convexe.

Exercice 2 (minima d'une fonction convexe)

1. Soient $x_1, x_2 \in S$ et $t \in [0, 1]$.

$$J(tx_1 + (1-t)x_2) \leq tJ(x_1) + (1-t)J(x_2) = \inf J$$

donc $x_0 = tx_1 + (1-t)x_2$ est un minimum global de J , i.e. $x_0 \in S$. S est donc convexe.

Montrons que $x_* \in S$. Par l'absurde, si $x_* \notin S$, il existe $y_* \in C$ tel que $J(y_*) < J(x_*)$. Alors $\forall t \in]0, 1[$,

$$J(tx_* + (1-t)y_*) \leq tJ(x_*) + (1-t)J(y_*) < J(x_*)$$

Pour t suffisamment petit, on obtient un voisinage de x_* tel que J prenne une valeur strictement inférieure à $J(x_*)$. Absurde.

2. Par l'absurde, supposons qu'il existe $y_* \in S$ avec $y_* \neq x_*$. Par convexité de S , on a $[x_*, y_*] \subset S$, donc J est constante sur ce segment. Absurde par stricte convexité.

Exercice 3 (normes matricielles)

1.

$$\begin{aligned}\|A\|_1 &= \sup_{v, \|v\|_1=1} \|Av\|_1 = \sup_{v, \sum |v_k|=1} \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} v_j \right| \\ \|A\|_1 &\leq \sup_{v, \sum |v_k|=1} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |v_j| \leq \sup_{v, \|v\|_1=1} \sum_{j=1}^n |v_j| \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \\ &\leq \sup_{v, \|v\|_1=1} \sum_{j=1}^n |v_j| \max_j \left(\sum_{i=1}^n |a_{ij}| \right) = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|\end{aligned}$$

On atteint le maximum pour $v = (v_j)_{1 \leq j \leq n}$ avec :

$$v_j = \mathbb{1}_{j=\text{argmin}_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}|}$$

2. On a $\langle Av, Av \rangle = \bar{v}^T A^* A v$ avec $A^* A$ symétrique réelle donc diagonalisable dans une b.o.n. Ainsi :

$$\|A\|_2^2 = \sup_{v \in \mathbb{C}, \|v\|_2=1} \bar{v}^T D v = \sup_{v, \|v\|_2=1} \sum_i \lambda_i |v_i|^2$$

Donc $\|A\|_2^2 \leq \sup_i \lambda_i = \rho(A^* A)$. Et pour $v = (v_i)_{1 \leq i \leq n}$ avec :

$$v_i = \mathbb{1}_{i=\text{argmin}_j \sup \lambda_i}$$

on atteint cette borne.

3. À faire.

4. $U \in O_n(\mathbb{C})$ i.e. $U^* U = I$. Alors :

$$\|A\|_2 = \sup_{x \in \mathbb{C}} \frac{\|A U x\|}{\|U x\|} = \sup_{x \in \mathbb{C}} \frac{\|A x\|}{\|x\|} = \|A\|_2$$

5. À faire.

6. Soit $\lambda \in \text{Sp}(A)$ et $v \in E_\lambda(A)$.

$$\frac{\|Av\|}{\|v\|} = |\lambda| \leq \rho(A)$$

En particulier pour $|\lambda| = \rho(A)$. Donc $\rho(A) \leq \|A\|$.

Exercice 4 (conditionnement de systèmes linéaires)

On a $b = Au$, $\delta b = A \delta u$, $A^{-1} \delta b = \delta u$. Ainsi :

$$\|b\| \leq \|A\| \|u\| \quad \|\delta u\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta b\|$$

Ainsi :

$$\frac{\|\delta u\|}{\|u\|} \leq \frac{\|\delta u\| \|A\|}{\|b\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$$