

Trouver n°

→ dépend de la fct à minimiser, précision souhaitée et de méthode pour calculer le gradient

Complexité en  $O(N^2L)$  où  $N$  est la dimension de l'espace et  $L$  le nb d'it pour atteindre la solution opt.

Développement : minimisation de fonctionnelle quadratique.

- 58
- 62
- 215
- 219
- 226
- 229
- 253

Théorème : Soit  $A \in S_p^{++}(\mathbb{R})$ ,  $b \in \mathbb{R}^p$  et  $f: \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}$   
 $f(x) = \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle - \langle b, x \rangle$   
 On définit  $(x_m)$  par  $x_0 \in \mathbb{R}^p$  et  $\forall m \in \mathbb{N}$ ,  $x_{m+1} = x_m - \rho_m \nabla f(x_m)$  avec  
 $\forall m \in \mathbb{N}$ ,  $\rho_m = \underset{\rho \in \mathbb{R}^+}{\text{argmin}} (f(x_m - \rho \nabla f(x_m)))$ . Alors  $x_m \rightarrow x_*$  où  $x_* \in \mathbb{R}^p$  est  
 l'unique minimum global de  $f$ .

Dans tout le dupl,  $\|x\| = \|x\|_2 = (\sum x_i^2)^{1/2}$

Démor Etape 1 : Calcul de  $\nabla f$  et convexité de  $f$

Soit  $x \in \mathbb{R}^p$ , alors, comme  $A \in S_p^{++}(\mathbb{R})$ ,

$\forall h \in \mathbb{R}^p$   $f(x+h) = \dots = f(x) + \langle Ax - b, h \rangle + \frac{1}{2} \langle Ah, h \rangle$  d'où  $\nabla f(x) = Ax - b$

De plus  $H_f = A \in S_p^{++}(\mathbb{R})$  donc  $f$  est strictement convexe p.k.

Etape 2 :  $f$  est continue et coercive

$f$  est polynomiale en les composantes de  $x \in \mathbb{R}^p$ , d'où  $f$  est continue sur  $\mathbb{R}^p$

De plus, comme  $A \in S_p^{++}(\mathbb{R})$ , d'après la lemme (annexe) et l'inégalité de Cauchy-Schwarz :

$\forall x \in \mathbb{R}^p$ ,  $f(x) \geq \frac{\alpha}{2} \|x\|^2 - \|b\| \|x\|$  (où  $\alpha = \inf(\text{Sp}(A)) > 0$ )

d'où  $f(x) \rightarrow +\infty$  ie  $f$  coercive.

$f$  continue et coercive (sur  $\mathbb{R}^p$  fermé)  $\Rightarrow$  existence d'un minimum global sur  $\mathbb{R}^p$ .

De plus  $f$  strictement convexe (sur  $\mathbb{R}^p$  convexe)  $\Rightarrow$  unicité du minimum global sur  $\mathbb{R}^p$ . On le note  $x_*$ .

En particulier  $\nabla f(x_*) = 0$  ie  $x_* = A^{-1}b$  ( $A \in S^{++}$  donc inv)

si  $\exists a$  et  $b$ ,  $a < b$ , le inf est atteint en  $a$  et  $b$  car  $f'(a) = f'(b) = 0$  min sup.  $f'(a) = f'(b) = 0$  AB

Etape 3 :  $\forall (x, y) \in (\mathbb{R}^p)^2$ ,  $f(y) - f(x) \geq \langle \nabla f(x), y - x \rangle + \frac{\alpha}{2} \|x - y\|^2$

Soient  $x, y \in \mathbb{R}^p$  :

$$f(y) - f(x) = \frac{1}{2} (\langle Ay, y \rangle - \langle Ax, x \rangle) - \langle b, y - x \rangle$$

$$= \langle Ax - b, y - x \rangle - \langle Ax, y \rangle + \frac{1}{2} (\langle Ay, y \rangle + \langle Ax, x \rangle)$$

$$= \langle Ax - b, y - x \rangle + \frac{1}{2} \langle A(x - y), (x - y) \rangle$$

$$\geq \langle \nabla f(x), y - x \rangle + \frac{\alpha}{2} \|x - y\|^2$$

Etape 4 : Construction du pas optimal

Soit  $x \in \mathbb{R}^p$  tel que  $\nabla f(x) \neq 0$  ( $x \neq x_*$ ). On pose  $\varphi_x: \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\varphi_x(p) = f(x - p \nabla f(x))$ . C'est une  
 fonction  $C^1$  (car  $f$   $C^1$ ) et comme  $f$  est coercive,  $\varphi_x(p) \rightarrow +\infty$  Elle admet donc son  
 minimum en un point  $p_x \in \mathbb{R}^+$ , avec  $p_x \neq 0$  car  $\varphi_x(0) = f(x)$  et  $x \neq x_*$ .

$\hookrightarrow$  qui annule la dérivée de  $\varphi_x$ .

On peut sauter l'étape 1 si pas le temps (les lemmes sont de plus en plus connus avant les démos)

①

②

③

④

CS:  $\langle b, x \rangle \leq \|b\| \|x\|$   
Lemme 5-10 p 215

faut-il savoir le théorème?

Thm 5-12 p 211

On néglige le lemme

car  $f$  polynomiale

Δ à vérifier

On calcule :  $0 = \varphi'_z(p_z) = - \langle \nabla f(x - p_z \nabla f(x)), \nabla f(x) \rangle$

Donc pour tout  $p \neq p_z$  :

① avec "y" :  $x - p \nabla f(x)$   
 et "x" :  $x - p_z \nabla f(x)$

$\varphi_z(p) - \varphi_z(p_z) \geq \langle \nabla f(x - p_z \nabla f(x)), (p - p_z) \nabla f(x) \rangle + \frac{\alpha}{2} \|(p - p_z) \nabla f(x)\|^2 > 0$

Donc  $p_z$  est l'unique minimum global de  $\varphi_z$  i.e.  $p_z = \underset{p \in \mathbb{R}_+}{\operatorname{argmin}} (\varphi_z(p))$

⑤

Etape 5 : Construction de la suite  $(x_m)_{m \in \mathbb{N}}$  convergent vers  $x_*$

Notre suite  $(x_m)$  est ainsi bien définie tant que  $x_m \neq x_*$

Si elle atteint  $x_*$ , elle est stationnaire en ce point et le résultat est clair

Si non la suite  $(f(x_m))$  est minorée (car  $f$  est minorée) et décroissante

(applique ③ en "x" :  $x_{m+1}$  et "y" :  $x_m$  et utilise ②). D'après le théorème de la limite monotone, la suite  $(f(x_m))$  converge

Alors  $f(x_m) - f(x_{m+1}) \geq \frac{\alpha}{2} \|x_{m+1} - x_m\|^2$  donc  $\|x_{m+1} - x_m\| \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} 0$

Or  $(x_m)$  est bornée car  $f$  coercive et  $(f(x_m))$  convergente. Montrons que  $(x_m)$  admet une seule valeur d'adhérence.

Belzors Weierstrass

On considère une sous-suite  $(x_{\varphi(m)})$  convergente vers  $x \in \mathbb{R}^p$ . Par continuité de  $\nabla f$  on a  $\nabla f(x_{\varphi(m)}) \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \nabla f(x)$ .

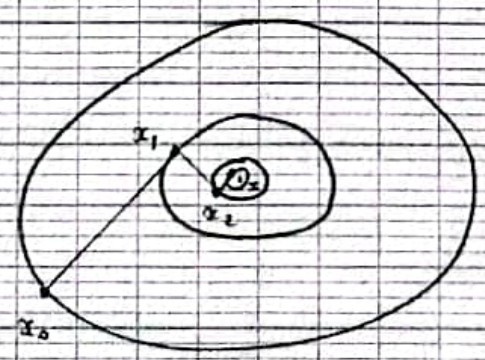
Et comme  $(x_{\varphi(m)+1})$  converge aussi vers  $x$  puisque  $\|x_{m+1} - x_m\| \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} 0$  on obtient

$0 = \langle \nabla f(x_{\varphi(m)}), \nabla f(x_{\varphi(m)+1}) \rangle \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \|\nabla f(x)\|^2$

Ainsi  $\nabla f(x) = 0$ , i.e.  $x = x_*$ .

Par conséquent  $(x_m)_{m \in \mathbb{N}}$  converge vers  $x_*$  (par unicité).

Schéma :



voir pdg point

prop 3p30  
V.G Analyse

Soit  $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  application continue coercive. Il existe  $x \in \mathbb{R}^m$ ,  $f(x) = \inf_{y \in \mathbb{R}^m} f(y)$ .

Preuve: Soit  $a \in \mathbb{R}^m$ , on pose  $F = \{x \in \mathbb{R}^m, f(x) \leq f(a)\} = f^{-1}([-\infty, f(a)])$  l'ensemble  $f$

continue, bornée car  $f$  coercive donc  $F$  compact.  $f$  continue sur  $F$  donc atteint son inf.

So  $H_f \in S_m^+(\mathbb{R})$  alors  $f$  est strictement convexe.

Preuve: Taylor-Lagrange,  $\forall x, y \in C, \exists z \in ]x, y[$

$$f(y) = f(x) + \nabla f(x) \cdot (y-x) + \frac{1}{2} (y-x) \cdot H_f(z) (y-x)$$

$$\text{Or } \langle (y-x), H_f(z)(y-x) \rangle > 0 \text{ car } H_f \in S_m^+(\mathbb{R}).$$

$$\text{et donc } f(y) > f(x) + \nabla f(x) \cdot (y-x)$$

Soit  $y_1, y_2, x \in C$ :

$$f(y_1) > f(x) + \nabla f(x) \cdot (y_1 - x) \quad (1)$$

$$f(y_2) > f(x) + \nabla f(x) \cdot (y_2 - x) \quad (2)$$

Soit  $\lambda \in ]0, 1[$

$$(1-\lambda)(1) + \lambda(2) \rightarrow (1-\lambda)f(y_1) + \lambda f(y_2) > f(x) + \nabla f(x) \cdot ((1-\lambda)y_1 + \lambda y_2 - x)$$

On prend  $x = (1-\lambda)y_1 + \lambda y_2$  d'où la stricte convexité de  $f$  sur  $C = \mathbb{R}^m$ .

Remarque: La réciproque est fautive,  $f(x) = x^4$  est strictement convexe sur l'axe réel mais  $f''(x) = 12x^2$  est nul en  $x=0$ .

Théorème: La solution  $u$  du système linéaire  $Ax=b$  est le vecteur qui réalise le minimum global de la fonctionnelle quadratique  $f$ .

Preuve:  $\forall x \in \mathbb{R}^m, f(x) = \frac{1}{2} \langle A(x-u), x-u \rangle - \frac{1}{2} \langle Au, u \rangle$  et  $A \in S_m^+(\mathbb{R})$

$$\text{donc } \forall x \in \mathbb{R}^m \setminus \{0\}, f(x) > -\frac{1}{2} \langle Au, u \rangle = \frac{1}{2} \langle Au, u \rangle - \langle b, u \rangle = f(u)$$

ce qui entraîne que  $f$  atteint son minimum en  $u$  et que ce minimum est unique sur  $\mathbb{R}^m$ .

Réciproquement si  $f$  admet un extremum global  $x \in \mathbb{R}^m$  alors  $\nabla f(x) = 0$  i.e.  $Ax=b$

Théorème: Si  $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  strictement convexe et s'il existe un minimum global, celui-ci est unique.

Preuve: Soit  $x^*$  un minimum global de  $f$  sur  $\mathbb{R}^m$ , soit  $y \in \mathbb{R}^m \neq x^*, \lambda \in ]0, 1[$ :

$$f(x^*) < f(\underbrace{(1-\lambda)x^* + \lambda y}_{\in \mathbb{R}^m \text{ convexe}}) < (1-\lambda)f(x^*) + \lambda f(y)$$

et  $f(x^*) < f(y)$ .

Lemme : On note  $0 < \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_m$  les valeurs propres de  $A$ . Alors :

$$\forall x \in \mathbb{R}^m, \langle Ax, x \rangle \geq \lambda_1 \|x\|_2^2.$$

Preuve : La matrice  $A$ , symétrique, se diagonalise dans une base orthogonale

$\{f_1, \dots, f_m\}$  avec  $Af_k = \lambda_k f_k \quad \forall k \in \{1, \dots, m\}$ . Dans cette base :

$$x = \sum_{k=1}^m \alpha_k f_k \quad \text{et} \quad Ax = \sum_{k=1}^m \alpha_k \lambda_k f_k$$

de sorte que  $\langle Ax, x \rangle = \sum_{k=1}^m \lambda_k \alpha_k^2 \geq \lambda_1 \sum_{k=1}^m \alpha_k^2 = \lambda_1 \|x\|_2^2$ .

Proposition : Soit  $(E, d)$  espace métrique compact et  $(x_n) \in E^{\mathbb{N}}$  admettant une et une seule valeur d'adhérence  $x$ . Alors  $(x_n)$  converge vers  $x$ .

Preuve : Supposons le contraire. Alors :

$$\exists \varepsilon > 0, \forall N, \exists n \geq N, d(x_n, x) \geq \varepsilon$$

On peut donc construire une sous suite  $(x_{n(m)})$  de  $(x_n)$  telle que  $\forall m, d(x_{n(m)}, x) \geq \varepsilon$ .

Comme  $E$  est compact, on peut extraire de la sous suite  $(x_{n(m)})$  une nouvelle sous suite

$(x_{p(k)})$  convergente. Si  $y$  est sa limite, on a  $d(x, y) \geq \varepsilon$  donc  $x \neq y$  et  $y$  est une valeur d'adhérence de  $(x_n)$ . C'est absurde, d'où le résultat.