

P. MAURER
ENS RENNES

Recasages : 162, 215, 219, 226, 229, 233.

Référence : Hiriart-Urruty, Optimisation et analyse convexe

Très fortement inspiré du travail de Florent Lemonnier.

Algorithme de la descente de gradient à pas optimal

On se place sur l'espace euclidien \mathbb{R}^n , muni de son produit scalaire $\langle \cdot, \cdot \rangle$ classique, et la norme $\|\cdot\|$ associée.

Lemme 1. (*Inégalité de Kantorovitch*)

Soit $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$. On note λ_1 et λ_n la plus petite (respectivement la plus grande) valeur propre de A . Alors :

$$\begin{aligned}\forall x \in \mathbb{R}^n \quad \langle Ax, x \rangle \langle A^{-1}x, x \rangle &\leq \frac{1}{4} \left(\sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_n}} + \sqrt{\frac{\lambda_n}{\lambda_1}} \right)^2 \|x\|^4 \\ &= \frac{1}{4} \left(\sqrt{c(A)} + \sqrt{\frac{1}{c(A)}} \right)^2 \|x\|^4,\end{aligned}$$

où $c(A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{\lambda_1}{\lambda_n}$ désigne le contenu de A .

Démonstration. A étant symétrique définie positive, elle est diagonalisable dans une base orthonormée et ses valeurs propres sont toutes strictement positives. Par ailleurs, on montre que les valeurs propres de A^{-1} sont les inverses des valeurs propres de A .

En notant (x_1, \dots, x_n) les coordonnées de x dans une telle base, l'inégalité de Cauchy-Schwarz donne alors

$$\begin{aligned}\langle Ax, x \rangle \langle A^{-1}x, x \rangle &= \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2 \right) \left(\sum_{i=1}^n \frac{1}{\lambda_i} x_i^2 \right) \\ &\geq \left(\sum_{i=1}^n \frac{\sqrt{\lambda_i}}{\sqrt{\lambda_i}} x_i \cdot x_i \right)^2 \\ &= \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^2 \\ &\geq 0\end{aligned}$$

On peut donc prendre la racine de cette quantité, et en utilisant l'inégalité $\sqrt{ab} \leq \frac{1}{2}(a+b)$ pour tout $a, b \in \mathbb{R}_+$ (qui vient du développement de $(a+b)^2$), on obtient

$$\begin{aligned}\sqrt{\langle Ax, x \rangle \langle A^{-1}x, x \rangle} &= \sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_n}} \sqrt{\left(\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i}{\lambda_1} x_i^2 \right) \left(\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_n}{\lambda_i} x_i^2 \right)} \\ &\leq \frac{1}{2} \sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_n}} \sum_{i=1}^n \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} + \frac{\lambda_n}{\lambda_i} \right) x_i^2.\end{aligned}$$

La fonction $t \mapsto \frac{t}{\lambda_1} + \frac{\lambda_n}{t}$ est décroissante sur $[\lambda_1, \sqrt{\lambda_1 \lambda_n}]$ et croissante sur $[\sqrt{\lambda_1 \lambda_n}, \lambda_n]$. Elle admet un maximum en λ_1 ou en λ_n , mais on a $\frac{\lambda_1}{\lambda_1} + \frac{\lambda_n}{\lambda_1} = \frac{\lambda_n}{\lambda_1} + \frac{\lambda_n}{\lambda_n} = 1 + \frac{\lambda_n}{\lambda_1}$.

On en déduit que

$$\begin{aligned} \sqrt{\langle Ax, x \rangle \langle A^{-1}x, x \rangle} &\leq \frac{1}{2} \sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_n}} \sum_{i=1}^n \left(1 + \frac{\lambda_n}{\lambda_1}\right) x_i^2 \\ &= \frac{1}{2} \left(\sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_n}} + \sqrt{\frac{\lambda_n}{\lambda_1}} \right) \|x\|^2, \end{aligned}$$

d'où, finalement :

$$\langle Ax, x \rangle \langle A^{-1}x, x \rangle \leq \frac{1}{4} \left(\sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_n}} + \sqrt{\frac{\lambda_n}{\lambda_1}} \right)^2 \|x\|^4.$$

□

Théorème 2. Soit $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ et $b \in \mathbb{R}^n$. On cherche à minimiser $f: x \mapsto \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle + \langle b, x \rangle$ quand x parcourt \mathbb{R}^n .

Il existe une unique solution \bar{x} à ce problème, et elle est caractérisée par $\nabla f(\bar{x}) = 0$.

De plus, la suite définie par $\begin{cases} x_0 \in \mathbb{R}^n \\ \forall k \in \mathbb{N} \quad x_{k+1} = x_k + t_k d_k \end{cases}$ converge vers \bar{x} , où $d_k = -\nabla f(x_k)$ et t_k est l'unique réel minimisant la fonction $t \mapsto f(x_k + t d_k)$.

Démonstration.

- **Etape 1 : montrons que le minimum de f est atteint en une unique valeur \bar{x} , caractérisée par $\nabla f(\bar{x}) = 0$, et déterminons la valeur de ce minimum.**

La fonction f est polynomiale, donc de classe \mathcal{C}^∞ sur \mathbb{R}^n . Par ailleurs, pour tout $x, h \in \mathbb{R}^n$, on a

$$\begin{aligned} f(x+h) &= \frac{1}{2} \langle A(x+h), x+h \rangle + \langle b, x+h \rangle \\ &= \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle + \langle b, x \rangle + \frac{1}{2} \langle Ah, h \rangle + \langle b, h \rangle + \frac{1}{2} (\langle Ax, h \rangle + \langle Ah, x \rangle) \end{aligned}$$

Comme $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$, on a $\langle Ax, h \rangle = {}^t h A x = {}^t x {}^t A h = {}^t x A h = \langle Ah, x \rangle$. On en déduit que

$$\begin{aligned} f(x+h) &= f(x) + \langle Ax, h \rangle + \langle b, h \rangle + \frac{1}{2} \langle Ah, h \rangle \\ &= f(x) + \langle Ax + b, h \rangle + \frac{1}{2} \langle Ah, h \rangle \quad (1) \end{aligned}$$

Par ailleurs, on a $\frac{1}{2} |\langle Ah, h \rangle| \leq \frac{1}{2} \|Ah\| \cdot \|h\|$ d'après l'inégalité de Cauchy-Schwartz donc :

$$\frac{1}{2} \langle Ah, h \rangle = o_{\|h\| \rightarrow 0}(\|h\|).$$

Ainsi, on en déduit que $\nabla f(x) \cdot h = \langle Ax + b, h \rangle$ pour tout $h \in \mathbb{R}^n$, i.e $\nabla f(x) = Ax + b$, et la hessienne de f vaut $H(f) = A$ par définition. Comme $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$, f est donc strictement convexe, donc admet au plus un minimum sur l'espace convexe \mathbb{R}^n .

Par ailleurs, si on pose $\bar{x} = -A^{-1}b$, on a d'après (1) :

$$\forall h \in \mathbb{R}^n \quad f(\bar{x} + h) - f(\bar{x}) = \frac{1}{2} \langle Ah, h \rangle = {}^t h A h \geq 0 \quad \text{car} \quad A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R}).$$

Donc f admet un unique minimum sur \mathbb{R}^n , qui vérifie $\nabla f(\bar{x}) = 0$, et ce minimum vaut

$$\begin{aligned} f(\bar{x}) &= \frac{1}{2} \langle -b, -A^{-1}b \rangle + \langle b, -A^{-1}b \rangle \\ &= -\frac{1}{2} \langle A^{-1}b, b \rangle. \end{aligned}$$

- **Etape 2 : calculons t_k .**

Remarquons déjà que s'il existe $k \in \mathbb{N}$ tel que $d_k = 0$, alors $x_k = \bar{x}$ d'après l'étape 1, donc l'algorithme converge en temps fini. On suppose donc désormais que $d_k \neq 0$ pour tout $k \in \mathbb{N}$.

On a alors, pour $k \in \mathbb{N}$ et $t \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} 2f(x_k + td_k) &= \langle A(x_k + td_k), x_k + td_k \rangle + 2 \langle b, x_k + td_k \rangle \\ &= \langle Ax_k, x_k \rangle + t \langle Ax_k, d_k \rangle + t \langle Ad_k, x_k \rangle + t^2 \langle Ad_k, d_k \rangle + 2 \langle b, x_k \rangle + 2t \langle b, d_k \rangle \\ &= \langle Ad_k, d_k \rangle \cdot t^2 + 2 \langle Ax_k + b, d_k \rangle \cdot t + \langle Ax_k, x_k \rangle + 2 \langle b, x_k \rangle. \\ &= \langle Ad_k, d_k \rangle t^2 - 2 \|d_k\|^2 t + 2f(x_k) \end{aligned}$$

Comme $\|d_k\|^2 > 0$, la fonction $t \mapsto 2f(x_k + td_k)$ est polynomiale de degré 2, et elle admet un minimum en $t_k = \frac{\|d_k\|^2}{\langle Ad_k, d_k \rangle}$.

- **Etape 3 : cherchons à majorer la quantité $\|x_k - \bar{x}\|$.**

La matrice A est symétrique définie positive, donc elle est diagonalisable dans une base orthonormée et ses valeurs propres $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_n$ sont toutes strictement positives. Pour un vecteur $u \in \mathbb{R}^n$, si (u_1, \dots, u_n) sont ses coordonnées dans une telle base, on a alors

$$\begin{aligned} \langle Au, u \rangle &= \sum_{i=1}^n u_i (Au)_i \\ &= \sum_{i=1}^n u_i \lambda_i u_i \\ &\geq \lambda_1 \sum_{i=1}^n u_i \cdot u_i \\ &= \lambda_1 \|u\|^2. \end{aligned}$$

En appliquant ce résultat à $u = \|x_k - \bar{x}\|$, il vient

$$\begin{aligned} \lambda_1 \|x_k - \bar{x}\|^2 &\leq \langle A(x_k - \bar{x}), x_k - \bar{x} \rangle \\ &= \langle Ax_k, x_k \rangle - \langle A\bar{x}, x_k \rangle - \langle Ax_k, \bar{x} \rangle + \langle A\bar{x}, \bar{x} \rangle \\ &= \langle Ax_k, x_k \rangle - 2 \langle A(-A^{-1}b), x_k \rangle + \langle A(-A^{-1}b), -A^{-1}b \rangle \\ &= \langle Ax_k, x_k \rangle + 2 \langle b, x_k \rangle + \langle b, A^{-1}b \rangle. \end{aligned}$$

On a $\langle Ax_k, x_k \rangle + 2 \langle b, x_k \rangle = 2f(x_k)$, et $\langle b, A^{-1}b \rangle = \langle A^{-1}b, b \rangle = -2f(\bar{x})$, d'où

$$\|x_k - \bar{x}\|^2 \leq \frac{2}{\lambda_1} (f(x_k) - f(\bar{x})).$$

- **Etape 4 : trouvons une relation de récurrence sur la suite $(f(x_k) - f(\bar{x}))_{k \in \mathbb{N}}$.**

On écrit

$$\begin{aligned}
2(f(x_{k+1}) - f(\bar{x})) &= 2f(x_k + t_k d_k) - 2f(\bar{x}) \\
&= \left\langle A x_k + \frac{\|d_k\|^2}{\langle A d_k, d_k \rangle} A d_k, x_k + \frac{\|d_k\|^2}{\langle A d_k, d_k \rangle} d_k \right\rangle + 2 \left\langle b, x_k + \frac{\|d_k\|^2}{\langle A d_k, d_k \rangle} d_k \right\rangle - 2f(\bar{x}) \\
&= 2f(x_k) - 2f(\bar{x}) + \frac{\|d_k\|^2}{\langle A d_k, d_k \rangle} [2 \langle A x_k, d_k \rangle + 2 \langle b, d_k \rangle] + \frac{\|d_k\|^4}{\langle A d_k, d_k \rangle}.
\end{aligned}$$

On a $\langle A x_k, d_k \rangle + \langle b, d_k \rangle = \langle A x_k + b, d_k \rangle = -\langle d_k, d_k \rangle$, d'où

$$\begin{aligned}
2(f(x_{k+1}) - f(\bar{x})) &= 2f(x_k) - 2f(\bar{x}) - \frac{\|d_k\|^4}{\langle A d_k, d_k \rangle} \\
&= 2(f(x_k) - f(\bar{x})) \left(1 - \frac{\|d_k\|^4}{2(f(x_k) - f(\bar{x})) \langle A d_k, d_k \rangle} \right).
\end{aligned}$$

Par ailleurs,

$$\begin{aligned}
\langle A^{-1} d_k, d_k \rangle &= \langle A^{-1}(A x_k + b), (A x_k + b) \rangle \\
&= \langle x_k + A^{-1} b, A x_k + b \rangle \\
&= \langle A x_k, x_k \rangle + \langle b, x_k \rangle + \langle b, x_k \rangle + \langle A^{-1} b, b \rangle \\
&= 2f(x_k) - 2f(\bar{x}).
\end{aligned}$$

Et d'après l'inégalité de Kantorovitch, on a

$$\langle A^{-1} d_k, d_k \rangle \langle A d_k, d_k \rangle \leq \frac{1}{4} \left(\sqrt{c(A)} + \frac{1}{\sqrt{c(A)}} \right) \|d_k\|^4.$$

On déduit de ces deux calculs que

$$\begin{aligned}
2(f(x_{k+1}) - f(\bar{x})) &\leq 2(f(x_k) - f(\bar{x})) \left(1 - \frac{1}{\frac{1}{4} \left(\sqrt{c(A)} + \frac{1}{\sqrt{c(A)}} \right)^2} \right) \\
&= 2(f(x_k) - f(\bar{x})) \left(1 - \frac{4c(A)}{(c(A) + 1)^2} \right) \\
&= 2(f(x_k) - f(\bar{x})) \left(\frac{c(A) - 1}{c(A) + 1} \right)^2.
\end{aligned}$$

On en déduit que :

$$\forall k \in \mathbb{N} \quad 2(f(x_{k+1}) - f(\bar{x})) \leq 2(f(x_0) - f(\bar{x})) \left(\frac{c(A) - 1}{c(A) + 1} \right)^{2k}.$$

- **Etape 4 : conclusion**

D'après les résultats des étapes 3 et 4, on a pour $k \in \mathbb{N}$:

$$\begin{aligned}
\|x_k - \bar{x}\|^2 &\leq 2(f(x_k) - f(\bar{x})) \\
&\leq 2(f(x_0) - f(\bar{x})) \left(\frac{c(A) - 1}{c(A) + 1} \right)^{2k}.
\end{aligned}$$

Par ailleurs, on a $\left| \left(\frac{c(A)-1}{c(A)+1} \right)^2 \right| < 1$, donc $\lim_{k \rightarrow +\infty} \|x_k - \bar{x}\|^2 = 0$. Ainsi, $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$ converge bien vers \bar{x} , et ceci conclut la preuve.

□