

## Méthode du gradient conjugué.

Théorème: Soit  $A \in S_n^{*+}(\mathbb{R})$ ,  $b \in \mathbb{R}^n$ . On veut résoudre  $Ax = b$ . Soit  $J: x \mapsto \frac{1}{2} \langle Ax; x \rangle - \langle b; x \rangle$ . On cherche alors à minimiser  $J$ . Soit  $u_0 \in \mathbb{R}^n$ . A chaque itération  $k$ , on pose  $G_k = \text{Vect}(\nabla J(u_k))_{i \in \{0, \dots, k\}}$ , et on définit le vecteur suivant,  $u_{k+1}$ , comme  $J(u_{k+1}) = \inf_{u \in u_k + G_k} J(u)$ . On s'arrête dès que  $\nabla J(u_k) = 0$ .  
La méthode s'arrête en au plus  $n$  étapes et converge vers  $A^{-1}b$ .

Démonstration: ① Mg la famille  $(\nabla J(u_k))_{k \in \mathbb{N}}$  est orthogonale.  
 $u_{k+1}$  minimise  $J|_{u_k + G_k}$ . Donc par les extremas liés,  $\forall w \in G_k, \langle \nabla J(u_{k+1}), w \rangle = 0$ .  
Donc en particulier,  $\forall i \leq k, \langle \nabla J(u_{k+1}), \nabla J(u_i) \rangle = 0$ , i.e.  
 $\nabla J(u_{k+1}) \in G_k^\perp$   
On en déduit que la famille  $(\nabla J(u_k))_{k \in \mathbb{N}}$  est libre si tous les  $\nabla J(u_k)$  sont non nuls. Donc  $\dim G_k = k+1 \leq n$ . L'algorithme se finit donc en au plus  $n$  étapes puisque si  $\nabla J(u_k) \neq 0$  pour  $0 \leq k < n$ ,  $\nabla J(u_n) = 0$  (sinon, on aurait  $(n+1)$  vecteurs indépendants de  $\mathbb{R}^n$ ).

② Il faut maintenant voir que chaque minimisation est facile à faire.  
Supposons que  $(u_0, \dots, u_k)$  soient construits. On définit alors, pour  $0 \leq l \leq k-1$   
 $u_{l+1} - u_l = \Delta_l$ .  $u_{l+1} \in G_l$  et  $u_l \in G_{l-1} \subset G_l$ . Donc  $\Delta_l \in G_l$ , i.e.  
 $\Delta_l = \sum_{i=0}^l \delta_i \nabla J(u_i)$ , tels que  $\delta_i \in \mathbb{R}$ .

Propriété: Les  $(\Delta_l)$  forment une famille orthogonale pour le p.s. associé à  $A$ .

Preuve:  $\forall x \in \mathbb{R}^n, \nabla J(x) = Ax - b$ .

Donc  $\nabla J(u_{l+1}) = \nabla J(u_l + \Delta_l) = Au_l - b + A\Delta_l = \nabla J(u_l) + A\Delta_l$  si  $l < k-1$ .

• D'une part  $0 = \langle \nabla J(u_{l+1}), \nabla J(u_l) \rangle = \|\nabla J(u_l)\|^2 + \langle A\Delta_l, \nabla J(u_l) \rangle$

Donc  $\Delta_l \neq 0$  (car  $\nabla J(u_l) \neq 0$ )

• D'autre part  $0 = \langle \nabla J(u_{l+1}), \nabla J(u_i) \rangle = \langle \nabla J(u_l), \nabla J(u_i) \rangle + \langle A\Delta_l, \nabla J(u_i) \rangle$   
 $= \langle A\Delta_l, \nabla J(u_i) \rangle$  si  $i < l$

Or,  $\Delta_l \in G_l = \text{Vect}(\nabla J(u_i))_{i \leq l}$

Donc  $\forall i \leq l, (A\Delta_e | \Delta_i) = 0 = \langle \Delta_e, \Delta_i \rangle_A$ .

Une conséquence immédiate est la liberté des  $(\Delta_e)_{e \in R-1}$  dans  $G_{R-1}$ .

Donc  $(\Delta_1 \dots \Delta_{R-1})$  est une base de  $G_{R-1}$  et comme les  $(\Delta_e)_{e \in R-1}$  sont échelonnés en les  $\nabla J(u_e)$ , il s'ensuit que  $\delta_e^l \neq 0$  pour tout  $l$ .

$$\Delta_e = \delta_e^l \left[ \sum_{k=0}^{l-1} \underbrace{\frac{\delta_e^k}{\delta_e^l}}_{\substack{\delta_e^k \\ \lambda_i^k \\ = \lambda_i^k}} \nabla J(u_k) + \nabla J(u_e) \right] \stackrel{\text{def}}{=} \delta_e^l d_e = \delta_e^l \left[ \sum_{i=0}^{l-1} \lambda_i^l \nabla J(u_i) + \nabla J(u_e) \right]$$

③ Calcul de  $u_{k+1} = u_k + \delta_k^k d_k = \inf_{u_k + G_k} J$

On calcule séparément  $\delta_k^l$  et  $d_k$  (i.e les  $\lambda_i^k$  pour  $i \leq k-1$ )

On obtient  $\delta_k^k$  comme annulateur de la dérivée de  $t \mapsto J(u_k + t d_k)$

Si on connaît  $d_k$ , il vient que  $\delta_k^k = \frac{\langle d_k, \nabla J(u_k) \rangle}{\langle d_k, A d_k \rangle}$

Si  $i \leq k, 0 = \langle A d_k, \Delta_i \rangle$  par la propriété.

$$= \langle d_k, A \Delta_i \rangle = \langle d_k, \nabla J(u_{i+1}) - \nabla J(u_i) \rangle$$

Donc  $0 = \langle \sum_{i=0}^{k-1} \lambda_i^k \nabla J(u_i) + \nabla J(u_k), \nabla J(u_{i+1}) - \nabla J(u_i) \rangle$  si  $i \leq k-1$

Comme les  $(\nabla J(u_i))_{i \leq k-1}$  forment une BON de l'espace, on a :

$$\left\{ \begin{array}{l} \rightarrow \text{Si } i = k-1 \quad \|\nabla J(u_k)\|^2 - \lambda_{k-1}^k \|\nabla J(u_{k-1})\|^2 = 0 \\ \rightarrow \text{Sinon} \quad \lambda_{i+1}^k \|\nabla J(u_{i+1})\|^2 - \lambda_i^k \|\nabla J(u_i)\|^2 = 0 \end{array} \right.$$

Donc  $\lambda_i^k = \frac{\|\nabla J(u_k)\|^2}{\|\nabla J(u_i)\|^2}$  et en réinjectant dans l'expression de  $d_k$

$$\text{il vient que } d_k = \nabla J(u_k) + \frac{\|\nabla J(u_k)\|^2}{\|\nabla J(u_{k-1})\|^2} d_{k-1}$$

④ Algorithme complet:  $d_0 = \nabla J(u_0)$ . Si  $d_0 = 0$ , c'est bon.

Sinon  $u_1 = u_0 + r_0 d_0$  où  $r_0 = \frac{\langle d_0 | d_0 \rangle}{\langle d_0, A d_0 \rangle}$  (cf premier point de ③)

Sinon  $d_1 = \nabla J(u_1) + \frac{\|\nabla J(u_1)\|^2}{\|\nabla J(u_0)\|^2} d_0$  et on itère.