

Travaux Dirigés n°3

EXERCICE 1 Algorithme du gradient à pas constant

On veut résoudre le système $Ax=b$, $x \in \mathbb{R}^n$ (avec A symétrique, définie, positive) par une méthode de gradient à pas constant. Soit \bar{x} la solution de ce système. On propose l'algorithme suivant :

$$\begin{cases} x_0, r_0 = b - Ax_0 \\ x_{k+1} = x_k + \alpha r_k, \alpha \text{ est un réel constant.} \\ \text{où } r_k = b - Ax_k \end{cases}$$

- Soit $e_k = x_k - \bar{x}$ (pour $k \geq 0$) ; montrer que $e_k = (I - \alpha A)^k e_0$ (pour $k \geq 0$).
- Soient $0 < \lambda_n \leq \lambda_{n-1} \leq \dots \lambda_2 \leq \lambda_1$ les valeurs propres de A . montrer que l'algorithme converge si et seulement si $0 < \alpha < \frac{2}{\lambda_1}$.
- Montrer que le meilleur choix de α est $\alpha_{opt} = \frac{2}{\lambda_1 + \lambda_2}$

EXERCICE 2

Soit $J(v) = \frac{1}{2} \langle Av, v \rangle - \langle b, v \rangle$ avec A matrice symétrique définie positive $N \times N$ de spectre $0 < \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \lambda_{N-1} \leq \lambda_N$ et b vecteur de \mathbb{R}^n . Notons w le point minimum de J .

- Montrer que l'algorithme de gradient à pas fixe

$$u_{n+1} = u_n - \mu J'(u_n)$$
converge pour $0 < \mu < 2/\lambda_N$.
- Donner la valeur de μ qui assure la vitesse maximale de convergence et montrer que pour cette valeur $\lim_{n \rightarrow \infty} \|u_n - w\|^{1/n} \leq (\lambda_N - \lambda_1)/(\lambda_N + \lambda_1)$.

EXERCICE 3 Algorithme du gradient conjugué

On note (x, y) le produit scalaire euclidien de \mathbb{R}^n , ${}^t xy$ sous forme matricielle, u_i le vecteur propre associé à une valeur propre λ_i et W_k le sous-espace engendré par les k vecteurs propres $(u_i)_{i=1, \dots, k}$. A est une matrice symétrique, définie positive dont les valeurs propres λ_i sont rangées par ordre décroissant. On appelle **quotient de Rayleigh** de la matrice A l'application de $\mathbb{R}^n - \{0\}$ vers \mathbb{R} définie par :

$$R_A(x) = \frac{(Ax, x)}{(x, x)}$$

Montrer que :

- $\lambda_k = R_A(u_k)$.
- $\lambda_k = \min_{x \in W_k} R_A(x)$.
- $\lambda_k = \max_{x \in W_k^\perp} R_A(x)$.
- Pour $x \neq 0$ et λ un scalaire quelconque, on définit $\eta = Ax - \lambda x$.
Montrer que

$$\max_{i \in \{1, \dots, n\}} |\lambda - \lambda_i| \leq \frac{\|\eta\|_2}{\|x\|_2}$$