



### Exercice 1. Méthode du gradient à paramètre optimal: fonctions quadratiques

Soit  $J$  une fonction convexe de  $C^2(\mathbb{R}^n; \mathbb{R})$ . Partant d'un point de  $u_0$ , on engendre la suite

$$u^{k+1} = u^k - \alpha_k \nabla J(u^k),$$

où  $\alpha_k$  minimise la fonction d'une variable réelle  $\psi(\alpha) = J(u^k - \alpha \nabla J(u^k))$ . Nous étudions ici le cas où  $J$  est quadratique :

$$J(u) = \frac{1}{2}(Au, u) - (b, u),$$

où  $A$  est une matrice symétrique réelle définie positive et  $b$  un vecteur de  $\mathbb{R}^n$ .

(1) Déterminer  $\alpha_k$ .

(2) On note  $\lambda_i$  la valeur propre de  $A$  de rang  $i$  avec  $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_i \leq \dots \leq \lambda_n$ . Démontrer l'inégalité

$$\forall u \in \mathbb{R}^n, \quad u \neq 0, \quad \frac{(Au, u)(A^{-1}u, u)}{\|u\|^4} \leq \frac{(\lambda_1 + \lambda_n)^2}{4\lambda_1\lambda_n}.$$

On considérera une base de vecteurs propres de  $A$ , et on montrera l'inégalité

$$\lambda_i + \frac{\lambda_1\lambda_n}{\lambda_i} \leq \lambda_1 + \lambda_n.$$

(3) On note  $g^k = \nabla J(u^k)$ , et on pose  $B = \sqrt{A}$  (justifier qu'un tel  $B$  existe) et  $J(\bar{u})$  le minimum de  $J(u)$ . Montrer que

$$\|B(u^{k+1} - \bar{u})\|^2 = \|B(u^k - \bar{u})\|^2 + \alpha_k^2 \|Bg^k\|^2 - 2\alpha_k (B(u^k - \bar{u}), Bg^k).$$

(4) Montrer que

$$(A(u^{k+1} - \bar{u}), u^{k+1} - \bar{u}) \leq \frac{(r-1)^2}{(r+1)^2} (A(u^k - \bar{u}), u^k - \bar{u}),$$

où  $r$  est le conditionnement de  $A$ .

(5) Que peut-on en déduire sur la qualité de cet algorithme ?