

Minimisation dans \mathbb{R} et \mathbb{R}^2

20 et 27 janvier 2006

① Minimisation à une variable réelle.

- Soit $a < b$ deux nombres réels et $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ une application qu'on supposera au moins continue. En suivant le cours de J.-C. Culioli [introduction à l'optimisation, Ellipses, 1994], on dit que f est unimodale sur $[a, b]$ si il existe $x^* \in]a, b[$ tel que f est décroissante strictement sur $]a, x^*[$ et croissante strictement sur $]x^*, b[$.
- on suppose f unimodale sur $[a, b]$. On pose $x_1 = a + \frac{1}{4}(b-a)$, $x_2 = a + \frac{1}{2}(b-a)$, $x_3 = a + \frac{3}{4}(b-a)$.
Montrer que selon la position relative de $f(x_1)$, $f(x_2)$, $f(x_3)$, on peut choisir $a' < b'$ tels que f est unimodale sur $[a', b']$ et $b' - a' = \frac{1}{2}(b-a)$.
En déduire un algorithme, dit de dichotomie, pour minimiser une fonction unimodale sur

sur un intervalle de \mathbb{R} . Le programmer avec le logiciel Matlab. Au cours d'une itération combien d'évaluations de la fonction f sont nécessaires à chaque étape? Quelle est la vitesse de convergence de l'algorithme de dichotomie?

- On suppose toujours f unimodale sur $[a, b]$. On note ϕ le nombre d'or $\phi = \frac{1}{2}(1 + \sqrt{5})$,

$$\xi = b + \frac{a-b}{\phi} < \zeta = a + \frac{b-a}{\phi}.$$

Montrer que selon la position relative de $f(\xi)$ et $f(\zeta)$, on peut choisir $a' < b'$ de sorte que f soit unimodale sur $[a', b']$ et $b' - a' = \frac{1}{\phi}(b - a)$. En déduire un algorithme dit "de la section dorée" pour calculer le minimum de la fonction f . Le programmer avec Matlab, le tester. Combien d'évaluations de f sont nécessaires à chaque étape de l'algorithme (hors initialisation)? Comparer l'efficacité de l'algorithme de la section dorée et l'algorithme de dichotomie.

- La minimisation dans \mathbb{R}^n utilise en général une étape de minimisation à une variable. Les algorithmes précédents sont donc des briques de base pour des problèmes plus complexes. La difficulté pratique est d'assurer que f est

bien unimodale sur $[a, b]$

(2) Minimisation dans \mathbb{R}^2

- on appliquera les divers algorithmes présentés ci-dessous à la fonction quadratique

$$(1) f(x, y) = (x-1)^2 + p(y-1)^2, \quad p \approx 10$$

puis à la fonction de Rosenbrock

$$(2) f(x, y) = (x-1)^2 + p((x^2-y))^2, \quad p \approx 10$$

- La méthode la plus simple, et parfois la plus efficace est la méthode du gradient à pas constant p :

$$(3) u^{k+1} = u^k - p \nabla f(u^k), \quad k \in \mathbb{N}, \quad p > 0 \text{ fixe}$$

où $u^k \equiv (x^k, y^k)$ représente un point de \mathbb{R}^2 . Programmer cet algorithme et représenter à chaque itération d'une part l'état u^k et d'autre part le segment $[u^k, u^{k+1}]$. Pourquoi le paramètre p ne doit-il pas être choisi trop grand?

- 4
- Afin de s'affranchir de la continuité du choix de ρ pour toutes les itérations de l'algorithme, la méthode du gradient à pas optimal consiste, une fois u^k et $\nabla f(u^k)$ connus, à chercher $\bar{\rho}_k > 0$ de sorte que

$$[0, \bar{\rho}_k] \ni t \mapsto f(u^k + t \nabla f(u^k)) \in \mathbb{R}$$

soit unimodale sur $[0, \bar{\rho}_k]$ puis à poser

$$(4) \quad u^{k+1} = u^k - \rho_k \nabla f(u^k), \quad k \in \mathbb{N}$$

avec $\rho_k > 0$ choisi tel que

$$(5) \quad f(u^k + \rho_k \nabla f(u^k)) \leq f(u^k + t \nabla f(u^k)), \quad \forall t \in [0, \bar{\rho}_k].$$

Programmer l'algorithme du gradient à pas optimal, avec un post-traitement analogue à la question précédente. Le tester pour la fonction quadratique et la fonction de Rosenbrock.

- L'étape suivante, avec l'algorithme de Newton suppose que pour tout $u \in \mathbb{R}^2$, le calcul de la Hessienne $H(u)_{ij} = \frac{\partial^2 f(u)}{\partial x_i \partial x_j}$ est facile, ce qui est le cas dans beaucoup d'applications en grandes dimensions. Si f dérivable a un minimum u^* sur \mathbb{R}^2 , il vérifie
- $$(6) \quad \nabla f(u^*) = 0$$

5
et cette équation caractérise u^* si f a un unique minimum. Noter que l'algorithme de Newton pour l'équation (6) s'écrit

$$(7) \quad u^{k+1} = u^k - (H(u^k))^{-1} \cdot \nabla f(u^k), \quad k \geq 0$$

où $H(u^k)$ est la Hessienne de f au point u^k .

Programmer l'algorithme de Newton comme pouvant être utilisé après l'algorithme du gradient à pas constant ou à pas optimal. Le tester pour les deux fonctions précédentes.

- Comme la Hessienne est souvent impossible à calculer et parfois même il est impossible de résoudre en un temps raisonnable le système linéaire qui permet de calculer u^{k+1} avec la relation (7). On remplace donc les itérations de Newton par des itérations de "quasi-Newton".

$$(8) \quad u^{k+1} = u^k - \rho^k d^k, \quad d^k = S^k \cdot \nabla f(u^k).$$

La direction de descente d^k n'est pas le gradient comme pour le gradient à pas optimal, mais ρ^k doit être calculé par les mêmes méthodes: trouver $\bar{\rho}^k$ de sorte que

$g(t) \equiv f(u^k - t d^k)$ soit unimodale sur $[0, \bar{\rho}^k]$, où $\bar{\rho}^k$ doit être déterminé au mieux.

D'ailleurs qu'avez-vous proposé pour l'algo.

milieu de gradient à pas optimal?

Puis chercher ρ^k tel que

$$(9) f(u^k - \rho^k d^k) \leq f(u^k - \rho d^k), \forall \rho \in [0, \bar{\rho}^k]$$

• A l'étape 0, on choisit

$$(10) S^0 = Id.$$

ce qui permet d'initialiser l'algorithme de quasi-Newton par une étape de gradient à pas optimal. Montrer par un développement de Taylor que si s^k doit approcher $(H(x^k))^{-1}$, il est raisonnable de supposer

$$(11) S^{k+1} \gamma^k = \gamma^k,$$

avec

$$(12) \gamma^k = \nabla f(u^{k+1}) - \nabla f(u^k), \gamma^k = u^{k+1} - u^k.$$

on suppose que (11) a lieu pour les approches dites de "quasi-Newton".

• L'algorithme de Davidson-Fletcher-Powell s'écrit

$$(13) S^{k+1} = S^k + \frac{1}{(s^k, \gamma^k)} s^k (\gamma^k)^t - \frac{1}{(\gamma^k, S^k \gamma^k)} s^k \gamma^k (\gamma^k)^t S^k,$$

en plus de toutes les hypothèses précédentes. Vérifier que la relation (11) a lieu. Programmer

l'algorithme de DFP et comparer son efficacité pour la fonction quadratique puis celle de Rosenbrock.

- Que proposez vous pour améliorer l'efficacité de l'algorithme de quasi-Newton?

le 16/07/06.

J.