

Examen du 23 mai 2016 - 2h00

Documents et calculatrices non autorisés.

Question de cours.

Donner la définition de l'algorithme du gradient à pas fixe ainsi que celle de l'algorithme du gradient projeté dans le cas d'une optimisation sur un sous-ensemble K de \mathbb{R}^n .

Exercice 1.

On considère la fonction

$$f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2$$

que l'on souhaite minimiser sur l'ensemble

$$D = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3, \varphi(x, y, z) \leq 0\}$$

où la fonction φ est définie par

$$\varphi(x, y, z) = x + y^2 + z^2 + 2.$$

- 1) Montrer que la fonction φ est convexe sur \mathbb{R}^3 .
- 2) On souhaite montrer dans cette question que l'ensemble D est un ensemble convexe.
 - a) Soient $X_1 = (x_1, y_1, z_1)$ et $X_2 = (x_2, y_2, z_2)$ deux points de D et soit $\theta \in (0, 1)$. Quelle inégalité faut-il démontrer ?
 - b) En déduire de la question 1) que D est convexe.
- 3) Montrer que f est strictement convexe sur D .
- 4) Montrer que f admet un point de minimum sur D et que ce point de minimum est unique.
- 5) Montrer que la contrainte de l'ensemble D est qualifiée.
- 6) Trouver le point de minimum. On précisera également la valeur du multiplicateur de Lagrange associé à la contrainte.

7) Déterminer analytiquement le cône des directions admissibles $T_D(X)$ d'un point X de D dans les deux cas suivants:

- a) $\varphi(X) < 0$
- b) $\varphi(X) = 0$.

Corrigé succinct.

1) Le vecteur gradient et la matrice Hessienne de φ en un point (x, y, z) de \mathbb{R}^3 sont donnés par

$$\nabla\varphi(x, y, z) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2y \\ 2z \end{pmatrix}, \quad H_\varphi = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Les valeurs propres de la matrice Hessienne de φ , données par 0 et 2 (valeur propre double), sont positives de sorte que la matrice Hessienne de φ est positive et par suite la fonction φ est convexe.

2) a) Soient $X_1 = (x_1, y_1, z_1)$ et $X_2 = (x_2, y_2, z_2)$ deux points de D , de sorte que $\varphi(X_1) \leq 0$ et $\varphi(X_2) \leq 0$, et soit $\theta \in (0, 1)$. On veut montrer que le point $\theta X_1 + (1 - \theta)X_2 = (\theta x_1 + (1 - \theta)x_2, \theta y_1 + (1 - \theta)y_2, \theta z_1 + (1 - \theta)z_2)$ est encore dans D , c'est-à-dire que $\varphi(\theta X_1 + (1 - \theta)X_2) \leq 0$.

b) D'après la question 1), φ est une fonction convexe, de sorte que

$$\varphi(\theta X_1 + (1 - \theta)X_2) \leq \theta\varphi(X_1) + (1 - \theta)\varphi(X_2).$$

Comme $\theta \in (0, 1)$, $\varphi(X_1) \leq 0$ et $\varphi(X_2) \leq 0$, on en déduit directement que $\varphi(\theta X_1 + (1 - \theta)X_2) \leq 0$.

3) Le vecteur gradient et la matrice Hessienne de f en un point (x, y, z) de \mathbb{R}^3 sont donnés par

$$\nabla f(x, y, z) = \begin{pmatrix} 2x \\ 2y \\ 2z \end{pmatrix}, \quad H_f = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Les valeurs propres de la matrice Hessienne de f , données par 2 (valeur propre triple), sont strictement positives de sorte que la matrice Hessienne de f est définie positive et par suite la fonction f est strictement convexe.

4) Soit $X = (x, y, z)$. Comme $f(X) = \|X\|^2$, il est clair que f est coercive sur D qui est un ensemble fermé. La fonction admet donc un point de minimum sur D . Comme f est strictement convexe sur D , ce point de minimum est

unique.

5) Soit $X = (x, y, z)$ un point de D tel que la contrainte soit satisfaite avec une égalité, c'est-à-dire $\varphi(X) = x + y^2 + z^2 + 2 = 0$. Par définition, pour montrer que cette contrainte est qualifiée et puisque φ n'est pas une fonction affine, il faut trouver un vecteur $V = (v_1, v_2, v_3)$ de \mathbb{R}^3 tel que $(\nabla\varphi(X), V) < 0$, c'est-à-dire

$$v_1 + 2xv_2 + 2zv_3 < 0.$$

Le point $V = (-1, 0, 0)$ convient.

6) Les relations de KKT en un point de minimum $X = (x, y, z)$ de D s'écrivent ici

$$\nabla f(X) + \lambda \nabla \varphi(X) = 0$$

c'est-à-dire

$$\begin{cases} 2x + \lambda = 0, \\ 2y(1 + \lambda) = 0, \\ 2z(1 + \lambda) = 0, \end{cases}$$

avec par ailleurs $\lambda \geq 0$, $\lambda\varphi(X) \geq 0$. Comme $\lambda \neq -1$, on déduit immédiatement des deux dernières équations du système que $y = z = 0$. Par ailleurs, $\lambda \geq 0$ et $\lambda\varphi(X) \geq 0$ impliquent $\varphi(X) \geq 0$. Mais comme X doit appartenir à D , on a aussi $\varphi(X) \leq 0$ de sorte que $\varphi(X) = 0$. On en déduit donc que $x = -2$. Le point de minimum de la fonction f sur D est donc le point $(-2, 0, 0)$. La valeur du multiplicateur de Lagrange associé à la contrainte est $\lambda = 4$.

7) a) Si X est situé à l'intérieur de D , c'est-à-dire tel que $\varphi(X) < 0$, le cône des directions admissibles $T_D(X)$ est l'ensemble \mathbb{R}^3 tout entier.

b) Si X est situé sur le bord de D , c'est-à-dire tel que $\varphi(X) = 0$, le cône des directions admissibles $T_D(X)$ est d'après le cours l'ensemble de vecteur V de \mathbb{R}^3 tels que $(\nabla\varphi(X), V) \leq 0$, c'est-à-dire tels que

$$v_1 + 2xv_2 + 2zv_3 \leq 0.$$

Exercice 2.

Calculer le ou les points de minimum globaux de la fonction

$$f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 + xy$$

sous la contrainte d'égalité $x + y + z^2 = 1$. On ne demande pas de justifier l'existence de ce ou ces points de minimum globaux.

Corrigé succinct.

Le vecteur gradient et la matrice Hessienne de f en un point (x, y, z) de \mathbb{R}^3 sont donnés par

$$\nabla f(x, y, z) = \begin{pmatrix} 2x + y \\ 2y + x \\ 2z \end{pmatrix}, \quad H_f = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Les relations de KKT en un point de minimum s'écrivent ici

$$\begin{cases} 2x + y + \lambda = 0, \\ 2y + x + \lambda = 0, \\ 2z(1 + \lambda) = 0. \end{cases}$$

Il est ainsi clair que $\lambda = -1$ ou $z = 0$. Si $\lambda = -1$, le système devient

$$\begin{cases} 2x + y = 1, \\ 2y + x = 1, \end{cases}$$

où encore

$$\begin{cases} y - x = 0, \\ y + x = \frac{2}{3}, \end{cases}$$

et donc

$$x = y = \frac{1}{3}.$$

La contrainte donne

$$z^2 = \frac{1}{3}$$

et donc

$$z = \pm \frac{\sqrt{3}}{3}.$$

Les points $(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, -\frac{\sqrt{3}}{3})$ et $(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{\sqrt{3}}{3})$ sont donc candidats.

Le cas $z = 0$ donne le système

$$\begin{cases} 2x + y + \lambda = 0, \\ 2y + x + \lambda = 0, \\ x + y = 1, \end{cases}$$

et donc

$$\begin{cases} y - x = 0, \\ x + y = 1. \end{cases}$$

Le point $(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, 0)$ est donc candidat.

Evaluons $f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 + xy$ en ces points. On a

$$f\left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, -\frac{\sqrt{3}}{3}\right) = f\left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{\sqrt{3}}{3}\right) = \frac{1}{9} + \frac{1}{9} + \frac{3}{9} + \frac{1}{9} = \frac{6}{9},$$

$$f\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, 0\right) = \frac{3}{4} > \frac{6}{9}.$$

Les points de minimum sont donc $(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, -\frac{\sqrt{3}}{3})$ et $(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{\sqrt{3}}{3})$.

Exercice 3.

Soit A et b une matrice symétrique définie positive et un vecteur de taille n .

On considère la fonctionnelle J définie sur \mathbb{R}^n par

$$J(v) = \frac{1}{2}(Av, v) - (b, v)$$

et on s'intéresse à la minimisation numérique de cette fonctionnelle sur l'ensemble K défini par

$$K = \{v = (v_i) \in \mathbb{R}^n, m_i \leq v_i \leq M_i \forall i = 1, \dots, n\}$$

avec $m = (m_1, \dots, m_n)$ et $M = (M_1, \dots, M_n)$ deux vecteurs donnés de \mathbb{R}^n .

Compléter la fonction Scilab suivante pour l'algorithme du gradient projeté permettant de calculer de minimum de J sur K .

```
function [u, nb_iter] = GPF_PROJETE (A,b,u0,epsilon,max_iter,rho,n,m,M)
```

```
u = u0;
```

```
nb_iter = 0;
```

```
ecart = 2 * epsilon;
```

```
while ( (nb_iter < max_iter) & (ecart > epsilon) )
```

```
  v = u;
```

```
  u = ..... // GPF
```

```
  for i=1:1:n
```

```
    u(i) = ..... // Projection
```

```

end

nb_iter = nb_iter + 1;

ecart = .....

end

if (nb_iter == max_iter) then
    disp("Augmenter max_iter pour obtenir la precision souhaitee");
end

endfunction

```

Corrigé.

```

function [u, nb_iter] = GPF_PROJETE (A,b,u0,epsilon,max_iter,rho,n,m,M)

u = u0;
nb_iter = 0;

ecart = 2 * epsilon;

while ( (nb_iter < max_iter) & (ecart > epsilon) )

v = u;

u = u - rho * (A*u-b) // GPF
for i=1:1:n
    u(i) = max(m(i), min(u(i),M(i))) // Projection
end

nb_iter = nb_iter + 1;

ecart = norm(v-u)

end

```

```
if (nb_iter == max_iter) then
  disp("Augmenter max_iter pour obtenir la precision souhaitee");
end

endfunction
```