

0.1 Programa 1

1. Un subproblema muy frecuente en optimización numérica es el siguiente:

Sean conocidos $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $x \in \mathbb{R}^n$, $d \in \mathbb{R}^n$, $d \neq 0$, $a, b \in \mathbb{R}$, $a < b$. Es necesario resolver el siguiente problema

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x + td) \\ & a \leq t \leq b \end{aligned}$$

Este problema es de una sola variable, la variable t . Hay muchos métodos para encontrar numéricamente una aproximación de t^* minimizador del problema.

Un método ineficiente pero que se puede programar muy fácilmente es el siguiente:

buscar el mejor t en $\{a, a + h, a + 2h, \dots, b\}$

donde h es un valor positivo pequeño. El mejor t es el que hace que $f(x + td)$ sea más pequeño. O sea, hay que buscar el mínimo de los valores

$f(x + ad), f(x + (a + h)d), f(x + (a + 2h)d), f(x + (a + 3h)d), \dots, f(x + bd)$

Hacer un pequeño programa en Python o Scilab que tenga: dos funciones, una para f y otra para este método ineficiente; las asignaciones para x, d, a, b, h ; el llamado a la función que “minimiza”; la escritura de resultados.

```
def f1(x):
    t = x[0]*x[0] + x[1]*x[1]
    return t
#-----
def minlabFB(f, x, d, a, b, h):
    #
    # min f( x + t d ) t en [a,b]
    #
    # evalua f( x + t d ) para t = a, a+h, a+2h, ..., b
```

```

#
# devuelve tmin, fmin
#

...

return [tmin, fmin]
#-----

x = ...
d = ...

res = minlabFB(f1, x, d, -20, 20, 0.0001)

print( ...

En Scilab

function fx = f1(x)
    fx = x(1)*x(1) + x(2)*x(2)
endfunction
//-----
function [tmin, ftmin] = minlabFB(f, x, d, a, b, h)
    //
    // min f( x + t d ) t en [a,b]
    //
    // evalua f( x + t d ) para t = a, a+h, a+2h, ..., b
    //
    // devuelve tmin, fmin
    //

    ...

endfunction

x = [-2; 2]
d = [1; 0]
a = -20

```

`b = 20`
`[tmin, ft] = min1abFB(f1, x, d, a, b, 0.001)`

- Hacer una función en Python o Scilab para resolver el siguiente problema. Dados f, x, d

$$\min f(x + td), \quad t \in \mathbb{R}$$

Parámetros: f, x, d, M

M es un valor positivo grande. Si en el proceso debe trabajar con t tal que $|t| \geq M$ se supone que este problema tiene óptimo no acotado.

Resultados: $t_{\min}, f(t_{\min}), \mathbf{info}$

info indicará si se obtuvo una aproximación del minimizador o si, aparentemente, hay óptimo no acotado.

Esta función hace uso eficiente de la función anterior, es decir, no empieza usándola con el intervalo $[-1000000, 1000000]$.

- Hacer una función en Python o Scilab para resolver el problema

$$\min f(x)$$

por medio del método cíclico coordinado. Algunas de las fórmulas del método son:

$$\begin{aligned} y^1 &= x^0 \\ t_i &= \operatorname{argmin} f(y^i + te^i), \quad t \in \mathbb{R} \\ y^{i+1} &= y^i + t_i e^i \\ x^{k+1} &= y^{n+1} \\ \mathbf{si} \quad \|x^{k+1} - x^k\| &\leq \varepsilon, \quad \mathbf{parar} \\ y^1 &= x^{k+1} \\ \mathbf{repetir} \end{aligned}$$

e^i es un vector de la base canónica.

Parámetros, $f, x^0, \varepsilon, \mathbf{maxit}$

Resultados : x^* (minimizador o último x obtenido), $f(x^*), \mathbf{info}$

info indica si el proceso terminó satisfactoriamente (se obtuvo una buena aproximación de un minimizador local) o si hubo muchas iteraciones o si se detectó óptimo no acotado.

4. Ensayar la función anterior con varias funciones f .

0.2 Conjuntos convexos

- Sean $x^1 = (-18, -1, 2)$, $x^2 = (0, -1, -4)$, $x^3 = (0, 2, -1)$, $S = \{x^1, x^2, x^3\}$, $C = \text{co}(S)$, $L = \text{af}(S)$, $K = \text{cono}(S)$.
 - ¿ $x = (18, 13, 5)$ está en L ?
 - ¿ $y = (-9, -1/2, -1/2)$ está en C ?
 - ¿ $z = (-9, 1/2, 1/2)$ está en $\text{ir}(C)$?
 - ¿ $u = (-54, -3, -3)$ está en K ?
 - ¿ $(0, 1, 1) \leq_K (-18, 0, 0)$?
 - Encuentre A, b tales que $L = \{x \in \mathbb{R}^3 : Ax = b\}$.
- Sea $C = \{(x_1, x_2) : x_1^2 - x_2 \leq 0, x_1 + 4x_2 - 18 \leq 0\}$.
 - Sea $\bar{x} = (1, 1)$. Si es posible, obtenga un hiperplano de apoyo de C en \bar{x} . Si es posible, obtenga otro hiperplano de apoyo.
 - Sea $\bar{x} = (0, 1)$. Si es posible, obtenga un hiperplano de apoyo de C en \bar{x} . Si es posible, obtenga otro hiperplano de apoyo.
 - Sea $\bar{x} = (2, 4)$. Si es posible, obtenga un hiperplano de apoyo de C en \bar{x} . Si es posible, obtenga otro hiperplano de apoyo.
- Sea $C = \{(x_1, x_2, x_3) : (x_1 - 1)^2 + (x_2 - 1)^2 + (x_3 - 1)^2 \leq 25, -x_3 \leq 0\}$.
 - Sea $\bar{x} = (1, 1, 6)$. Si es posible, obtenga un hiperplano de apoyo de C en \bar{x} .
 - Sea $\bar{x} = (0, 4, 5)$. Si es posible, obtenga un hiperplano de apoyo de C en \bar{x} . Si es posible, obtenga otro hiperplano de apoyo.
 - Sea $\bar{x} = (0, 1)$. Si es posible, obtenga un hiperplano de apoyo de C en \bar{x} . Si es posible, obtenga otro hiperplano de apoyo.
- Sean $x, y \in \mathbb{R}^n$ linealmente independientes.
 - Diga si $\text{cono}(x) + \text{cono}(y) = \text{cono}(x, y)$. Justifique o demuestre.

- b) Sea $x = (1, 1, 1)$, $y = (1, 2, 3)$. ¿Qué relación hay entre $\text{cono}(x, y)$ y $\text{co}(x, y)$ (convexo generado por x, y)? ¿Son iguales o uno es subconjunto propio del otro u otro caso?
- c) Describa, cuando sea posible, por medio de desigualdades o igualdades matriciales u otra expresión matemática los conjuntos $\text{af}(x, y)$ y $\text{af}(\text{cono}(x, y))$.
5. Expresé $C = \{(x_1, x_2) : x_1^2 + x_2^2 \leq 4\}$ como intersección de semiespacios. Describa explícitamente los semiespacios.
6. Sea $r > 0$, (c_1, c_2) un punto fijo. Expresé $C = \{(x_1, x_2) : (x_1 - c_1)^2 + (x_2 - c_2)^2 \leq r^2\}$ como intersección de semiespacios. Describa explícitamente los semiespacios.
7. Sea $K = \text{cono}((1, 0), (1, 1))$. Describa claramente su cono dual.
8. Describa por medio de desigualdades el conjunto $C = [(1, 2), (2, 1)] + \text{co}((1, 0), (1, 1))$. ($[x, y]$ es el segmento que une los dos puntos).
9. Describa por medio de desigualdades el conjunto $C = [(1, 2), (2, 1)] + \text{cono}((1, 0), (1, 1))$. ($[x, y]$ es el segmento que une los dos puntos).
10. $S = \{x : Ax \leq 0\}$, con
- $$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$
- ¿ S es afín, convexo, cono, cono propio?
11. $S = \{x : Ax \leq 0\}$, con
- $$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
- ¿ S es afín, convexo, cono, cono propio?
12. Sea $C = \text{co}((2, 3), (4, 5), (0, 6))$. ¿ $\text{int}(C) = \text{ir}(C)$? Si no es cierto, dé un punto que pertenece a un conjunto y no al otro. Expresé mediante igualdades o desigualdades los conjuntos.
13. Sea $C = \text{co}((2, 3, 1), (4, 5, 1), (0, 6, 1))$. ¿ $\text{int}(C) = \text{ir}(C)$? Si no es cierto, dé un punto que pertenece a un conjunto y no al otro. Expresé mediante igualdades o desigualdades los conjuntos.

0.3 Funciones convexas

1. Para cada una de las siguientes funciones responda a cada una de las siguientes preguntas:

¿es f convexa?

¿es f cóncava?

¿es f cuasiconvexa?

¿es f cuasicóncava?

En caso de respuesta afirmativa, justifique. En caso de respuesta negativa, use dos criterios diferentes.

i $f(x_1, x_2) = x_1x_2$ en \mathbb{R}^2

ii $f(x_1, x_2) = x_1x_2$ en \mathbb{R}_{++}^2

iii $f(x_1, x_2) = -x_1x_2$ en \mathbb{R}^2

iv $f(x_1, x_2) = -x_1x_2$ en \mathbb{R}_{++}^2

v $f(a, b) = a^4 - 4a^3b + 6a^2b^2 - 4ab^3 + b^4 - 3b + a^2 - 2ab + 5b^2 - 10b + 100$,
en \mathbb{R}^2

vi $f(x) = \log(x^3) + 10$ para $x \geq -2$.

vii $f(x_1, x_2) = x_1^2 - 2x_1x_2 + 10x_1 + 100x_2$ en \mathbb{R}^2 .

viii $f(x_1, x_2) = (x_1 + x_2 - 2)^2$

ix $f(x_1, x_2) = (x_1 + x_2 - 2)^3$

x $f(x_1, x_2) = (x_1 - x_2 + 2)^2$

xi $f(x_1, x_2) = -(x_1 - x_2 + 2)^2$

xii $f(x_1, x_2, x_3) = x_1 + 2x_2 - 3x_4 + 4$

xiii $f(x_1, x_2, x_3) = -x_1 - 2x_2 + 3x_4 - 4$

xiv $f(x_1, x_2) = x_1x_2 - 3x_1 - 4x_2$

xv $f(x_1, x_2) = x_1x_2$ en \mathbb{R}_+^2 .

xvi $f(x_1, x_2) = -x_1x_2$ en \mathbb{R}_+^2 .

xvii $f(x) = (x + 1)^3 - 1$

xviii $f(x) = -(x - 2)^3 + 100$

xix $f(x) = \max\{1, x^2\}$

xx $f(x_1, x_2) = (x_1 - 2)^2 + (x_2 + 3)^2 + 10$

- xxi $f(x_1, x_2) = (x_1 - 2)^2 - (x_2 + 3)^2 + 10$
- xxii $f(x_1, x_2) = (x_1 - 2)^2 - (x_2 + 3)^2 + 10$ en \mathbb{R}_+^2 .
- xxiii $f(x_1, x_2) = -(x_1 - 2)^2 - (x_2 + 3)^2 + 10$
- xxiv $f(x_1, x_2) = \sqrt{(x_1 - 2)^2 + (x_2 + 3)^2}$
- xxv $f(x_1, x_2) = 3x_1^2 - 6x_1x_2 - 3x_2^2$
- xxvi $f(x) = \sqrt{|x|}$
- xxvii $f(x) = x|x|$
- xxviii $f(x) = e^{-x^2}$
- xxix $f(x) = -\frac{1}{1+x^2}$
- xxx $f(x) = \begin{cases} \log(|x|) & \text{si } |x| \geq 1 \\ 0 & \text{en los demás casos} \end{cases}$
- xxxii $f(x) = |x|x^2$
- xxxiii $f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x = 0 \\ 1 & \text{si } x \neq 0 \end{cases}$
- xxxiiii $f(x_1, x_2) = -2x_1^2 - 3x_2^2$
- xxxv $f(x_1, x_2) = -2x_1^2 + 3x_2^2$
- xxxvi $f(x) = 1/x^\alpha$ para $x > 0$, con $\alpha > 0$ fijo.
- xxxvii $f(x) = x^\alpha$ para $x > 0$, con $\alpha > 0$ fijo.
- xxxviii $f(x_1, x_2) = x_1^2x_2^2$ para $x \in \mathbb{R}_{++}^2$.
- xxxviiii $f(x_1, x_2) = \sqrt{x_1}\sqrt{x_2}$, $x \in \mathbb{R}_{++}^2$.
- xxxix $f(x_1, x_2) = \sqrt{x_1} + \sqrt{x_2}$, $x \in \mathbb{R}_{++}^2$.
- xl $f(x_1, x_2) = x_1^\alpha x_2^\beta$ para $x \in \mathbb{R}_{++}^2$, con $\alpha > 0$, $\beta > 0$ fijos (función de Cobb-Douglas).
- xli $f(x_1, x_2) = \min\{x_1, x_2\}$.
- xlii $f(x_1, x_2) = \max\{x_1, x_2\}$.
- xliii $f(x_1, x_2) = 2 \log(x_1) + 3 \log(x_2)$, para $x_1 > 1$, $x_2 > 1$.
- xliv $f(x_1, x_2) = (x_1^p + x_2^p)^{1/p}$, para $x \in \mathbb{R}_+^2$.
- xlvi $f(x_1, x_2) = (|x_1|^p + |x_2|^p)^{1/p}$.

xlvi $f(x_1, x_2) = (\log x_1)^\alpha + (\log x_2)^\beta$ para $x \in \mathbb{R}_{++}^2$, con $\alpha > 0$, $\beta > 0$ fijos.

xlvi $f(x_1, x_2) = (\log x_1)^\alpha (\log x_2)^\beta$ para $x \in \mathbb{R}_{++}^2$, con $\alpha > 0$, $\beta > 0$ fijos.

xlvi $f(x_1, x_2) = (ax_1 + bx_2 + c)^2$

xlvi $f(x_1, x_2) = (ax_1 + bx_2 + c)^6$

l $f(x) = (c^T x + d)^2$ en \mathbb{R}^n .

li $f(x) = (c^T x + d)^{22}$ en \mathbb{R}^n .

2. De las funciones del ejercicio anterior, ¿cuáles con log-convexas? ¿cuáles con log-cóncavas?

0.4 Problemas de optimización convexa

1. Considere el problema

$$\begin{aligned} \min f(x_1, x_2) &= (x_1 - 5.5)^2 + (x_2 + 2)^2 \\ &2x_1^2 - x_2 \leq 0 \\ &-x_1 \leq 0 \end{aligned}$$

Aplice (4.21) del libro de Boyd para saber si los siguientes puntos son minimizadores globales.

- i) $\bar{x} = (1/2, 2)$
- ii) $\bar{x} = (1, 2)$
- iii) $\bar{x} = (0, 0)$
- iv) $\bar{x} = (1/2, 1/2)$

2. Problema de optimización cuadrática convexa no restringida

$$\min f(x) = 0.5 x^T H x + c^T x + K$$

$$H = \begin{bmatrix} 10 & 2 & -17 \\ 2 & 19 & -6 \\ -17 & -6 & 31 \end{bmatrix} \quad c = \begin{bmatrix} 12 \\ -14 \\ 9 \end{bmatrix}$$

$$H = \begin{bmatrix} 8 & 6 & -4 \\ 6 & 9 & -9 \\ -4 & -9 & 10 \end{bmatrix} \quad c = \begin{bmatrix} -32 \\ -27 \\ 20 \end{bmatrix}$$

$$H = \begin{bmatrix} 18 & -3 & 15 \\ -3 & 5 & -1 \\ 15 & -1 & 13 \end{bmatrix} \quad c = \begin{bmatrix} -62 \\ 0 \\ -56 \end{bmatrix}$$

3. Problema de mínimos cuadrados. Sea $\varphi(t) = t^2 - 2t + 3$. Construya un vector x con los números $-1, 0, 1, 2, 3, 4, 5$. Construya un vector y con los valores $\varphi(x_i)$. A cada valor y_i súmele “aleatoriamente” un número del conjunto $\{-1, -0.9, -0.8, \dots, 0.9, 1\}$. Por medio de mínimos cuadrados obtenga la parábola que aproximadamente “pasa” por los puntos (x_i, y_i) .

4. Considere el conjunto $\{(x_1, x_2) : Ax < b\}$ con

$$A = \begin{bmatrix} -1 & -3 \\ -5 & 1 \\ 3 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} -5 \\ -9 \\ 15 \end{bmatrix}$$

Por medio de una función de Scilab o Python o por la función o programa del método cíclico coordinado o ... resuelva la ecuación (4.25) para obtener el centro analítico.

5.

$$\begin{aligned} \min f(x) &= x_1^2 + 5x_2^2 + 3x_3^2 \\ &\quad - 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 6x_2x_3 - 20x_1 - 24x_2 + 6x_3 \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 4 & 4 & -2 \end{bmatrix} x &= \begin{bmatrix} -2 \\ 18 \end{bmatrix} \end{aligned}$$