

Módulo 7: Algoritmos de optimización con Restricciones

Departamento MACC
Matemáticas Aplicadas y Ciencias de la Computación
Universidad del Rosario

Segundo Semestre de 2021

Agenda

- 1 Métodos primales
 - Método de direcciones factibles
 - Método de conjuntos activos
 - Método del gradiente proyectado

Métodos primales

- Cada punto generado en el método es factible
- Si genera una secuencia convergente, el límite de la secuencia debe ser un mínimo local
- No dependen de estructuras definidas para el problema

Direcciones factibles

Secuencia de puntos factibles

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$$

donde d_k es una dirección factible en x_k .

Teorema

Sea $\{x_k\}$ una sucesión generada por el método de direcciones factibles $x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$, tal que la sucesión de direcciones $\{d_k\}_{k \in K}$ verifica:

$$\textcircled{1} \quad \lim_{k \rightarrow \infty} \sup_{k \in K} \nabla f(x_k)' d_k < 0$$

Direcciones factibles - Algoritmo

Caso: de restricciones lineales:

Dado f , x_0 punto inicial factible, $\epsilon > 0$

Paso 1: Dirección factible y de descenso $d_k = (\bar{x} - x_k)$, donde

$$\begin{aligned} \min \quad & \nabla f(x_k)'(\bar{x} - x_k) \\ \text{s.a.} \quad & \bar{x} \in \Omega \end{aligned}$$

if $\|\nabla f(x_k)'d\| \leq \epsilon$ **then**

Stop

else

Paso 2: Actualizar $x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$, donde α_k

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x_k + \alpha_k d_k) \\ \text{s.a.} \quad & g(x_k + \alpha_k d_k) \leq 0 \\ & 0 < \alpha_k \leq 1 \end{aligned}$$

end if

Ejemplo 1

$$\min x_1^2 + x_2^2 - 4x_1 - 4x_2 + 8$$

$$\text{s.a. } x_1 + 2x_2 - 4 \leq 0$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

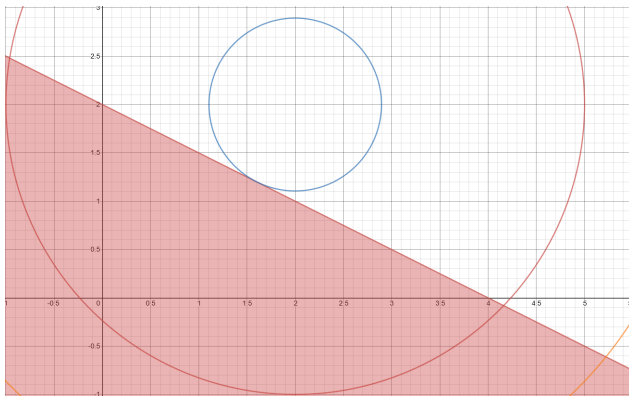
Punto inicial:

- $x_0 = \begin{bmatrix} 4/3 \\ 4/3 \end{bmatrix}$

- $x_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

Ejemplo (Cont.)

$$x^0 = \begin{bmatrix} 4/3 \\ 4/3 \end{bmatrix}, \bar{x} = \begin{bmatrix} 4 \\ 0 \end{bmatrix}, d^0 = \begin{bmatrix} 8/3 \\ -4/3 \end{bmatrix}, \alpha = 1/10$$



Interpretación geométrica)

$$\begin{aligned} \min & f(x) \\ \text{s.a. } & Ax \leq b \\ & Qx = q \end{aligned}$$

Lema

Sea x una solución factible, y suponga que $A_1x = b_1$ and $A_2x < b_2$, donde A' se descompone en (A'_1, A'_2) y b' se descompone en (b'_1, b'_2) . Entonces, un vector d no nulo es una dirección factible en x si y solo si $A_1d \leq 0$ y $Qd = 0$. Si $\nabla f(x)'d < 0$ es una dirección de descenso.

Ejemplo 2

$$\min (x_1 - 6)^2 + (x_2 - 2)^2$$

$$\text{s.a. } -x_1 + 2x_2 - 4 \leq 0$$

$$3x_1 + 2x_2 \leq 12$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

Punto inicial:

$$\bullet x_0 = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

Direcciones factibles - Algoritmo

Caso: de restricciones no lineales (desigualdad):

- Considere el problema $\min f(x)$ s.a. $g_i(x) \leq 0$ para $i = 1, \dots, m$.
Donde $g_i \in \mathcal{C}^1$. Si $\nabla f(x)'d < 0$ y $\nabla g_i(x)'d < 0$, entonces d es una dirección de descenso

Sea x una solución factible, y sea $I = \{i : g_i(x) = 0\}$, entonces:

$$\min z$$

$$\text{s.a. } \nabla f(x_k)'d - z \leq 0$$

$$\nabla g_i(x_k)'d - z \leq 0, \quad i \in I$$

$$-1 \leq d \leq 1, \quad j = 1, \dots, n$$

Direcciones factibles - Algoritmo

Caso: de restricciones no lineales (desigualdad):

Dado f , x_0 punto inicial factible

Paso 1: Sea $I = \{i : g_i(x) = 0\}$, y (z_k, d_k) la solución de

min z

s.a. $\nabla f(x_k)'d - z \leq 0$

$\nabla g_i(x_k)'d - z \leq 0, i \in I$

$-1 \leq d \leq 1, j = 1, \dots, n$

if $z_k = 0$ **then**

Stop

else

Paso 2

end if

Direcciones factibles - Algoritmo

Caso: de restricciones no lineales (desigualdad):

Paso 2: Actualizar $\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{d}_k$, donde α_k

$$\min f(\mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{d}_k)$$

$$\text{s.a. } g(\mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{d}_k) \leq 0$$

$$0 < \alpha_k \leq 1$$

Ir a paso 1

Ejemplo

$$\min 2x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 - 4x_1 - 6x_2$$

$$\text{s.a. } x_1 + 5x_2 - 5 \leq 0$$

$$2x_1^2 - x_2 \leq 0$$

$$-x_1 \leq 0$$

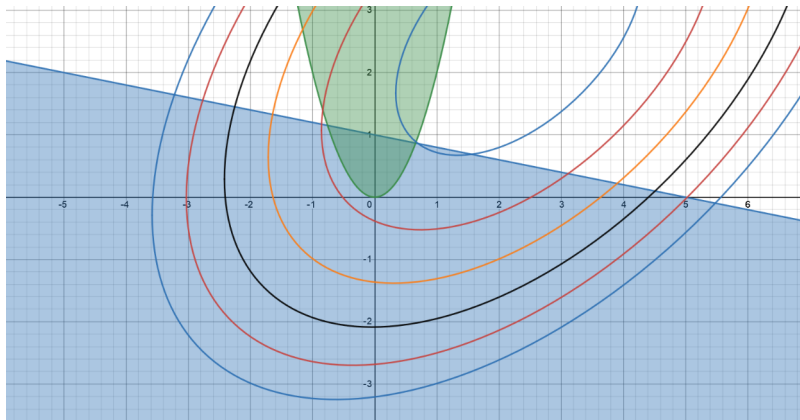
$$-x_2 \leq 0$$

Punto inicial:

$$\bullet x^0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 3/4 \end{bmatrix}$$

Ejemplo 2 (Cont.)

$$x^0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 3/4 \end{bmatrix}, x^1 = \begin{bmatrix} 0,208 \\ 0,514 \end{bmatrix}$$



Conjuntos activos

$$\begin{array}{ll}\min & f(x) \\ \text{s.a.} & g(x) \leq 0\end{array}$$

Dado el conjunto de restricciones activas, espacio de trabajo W ,

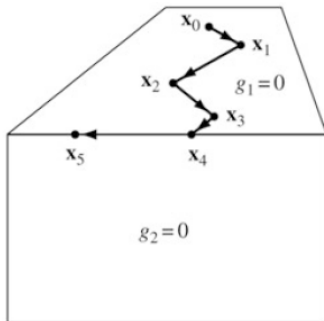
$$\begin{array}{ll}\min & f(x) \\ \text{s.a.} & g_i(x) = 0 \quad i \in W\end{array}$$

condiciones necesarias,

$$\nabla f(x_W) + \sum_{i \in W} \mu_i \nabla g_i(x_W) = 0$$

Conjuntos activos

Espacio de trabajo W .



Algoritmo - Conjuntos activos

Sea x_0 inicial factible, $W(x_0)$, $d = x^* - x_k$,

- 1. Resolver el subproblema

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} d' Q d + \nabla f(x_k)' d \\ \text{s.a.} \quad & A_k d = 0 \quad i \in W \end{aligned}$$

- 2. Si $d = 0$,
 - Calcular $\mu = -(A_k A_k')^{-1} A_k \nabla f(x_k)$
 - Si $\mu \geq 0$ terminar.
 - Caso contrario, definir $x_{k+1} = x_k$, $W_{k+1} = W_k - \{j\}$, con j el índice de la variable dual más negativa
 - Volver a 1

Algoritmo - Conjuntos activos (Cont.)

- 3. Si $d \neq 0$, el paso máximo que se puede dar en la dirección es

$$\alpha_{\max} = \min_{j \in W(x_k), a'_j d_k > 0, \alpha \neq 0} \left\{ \frac{b_j - a'_j x_k}{a'_j d_k} \right\}$$

Luego, $\alpha_k = \min\{1, \alpha_{\max}\}$

- Si $\alpha_k = 1$, definir $x_{k+1} = x_k + d_k$, $W_{k+1} = W_k$
- Si $\alpha_k < 1$, definir $x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$, $W_{k+1} = W_k \cup \{j\}$, con j el índice para el cual

$$\alpha_k = \frac{b_j - a'_j x_k}{a'_j d_k} < 1$$

- Volver a 1

Ejemplo

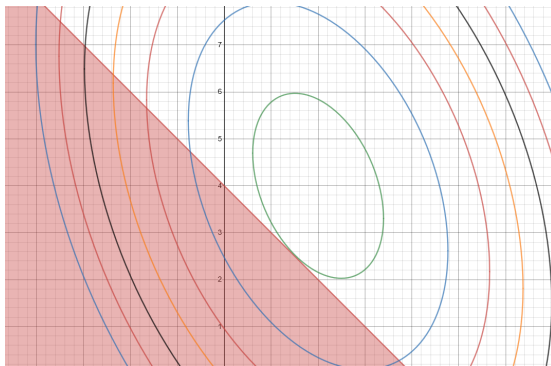
$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2 - 12x_1 - 10x_2 \\ \text{s.a.} \quad & x_1 + x_2 - 4 \leq 0 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Punto inicial:

- $x^0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, entonces $d_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$
- $\mu = - \begin{bmatrix} 12 \\ 10 \end{bmatrix}$

Ejemplo (Cont.)

$$x^1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}, x^2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}, x^3 = \begin{bmatrix} 8/3 \\ 4/3 \end{bmatrix}, x^4 = \begin{bmatrix} 3/2 \\ 5/2 \end{bmatrix} = x^*$$



Gradiente proyectado

Generalización del método del gradiente.

$$\begin{aligned} \min f(x) \\ \text{s.a. } g(x) \leq 0 \end{aligned}$$

Dado el conjunto de restricciones activas, espacio de trabajo W ,

$$\begin{aligned} \min f(x) \\ \text{s.a. } g(x) = 0 \quad i \in W. \end{aligned}$$

Se proyecta $-\nabla f(x_k)$ sobre el núcleo de A_W , que será ortogonal al subespacio tangente donde recae la dirección d :

$$-\nabla f(x_k) = d_k + A'_k \mu_k$$

Algoritmo - Gradiente proyectado

A_w es la matriz de los gradientes transpuestos de las restricciones activas

Dado f , A , b , x_0 punto inicial factible

Paso 0: Determine W y A_w

Paso 1: Calcular $P = I - A'_k(A_k A'_k)^{-1} A_k$ y $d_k = -P \nabla f(x_k)$

Paso 2:

if $d_k = 0$ **then**

Calcular $\mu = -(A_k A'_k)^{-1} A_k \nabla f(x_k)$

$\mu \geq 0$, Stop.

$\mu < 0$, Sacar j de W , con j el índice de la variable dual más negativa.

else

Calcular $\alpha_1 = \max\{\alpha : x_k + \alpha d_k \in \Omega\}$

Calcular $\alpha_2 = \min\{f(x_k + \alpha d_k) : 0 \leq \alpha \leq \alpha_1\}$ (Búsqueda de línea)

Actualizar $x_k + \alpha d_k$

end if

$k=k+1$

Ejemplo 1

$$\min x_1 - x_2$$

$$\text{s.a. } 1 \leq x_1 \leq 3$$

$$1 \leq x_2 \leq 2$$

Condiciones iniciales:

- $x^0 = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$

- $W = \{2, 3\}$

Ejemplo 2

$$\min x_1^2 + x_2^2$$

$$\text{s.a. } x_1 + x_2 - 2 \leq 0$$

$$x_1 + 5x_2 - 5 \leq 0$$

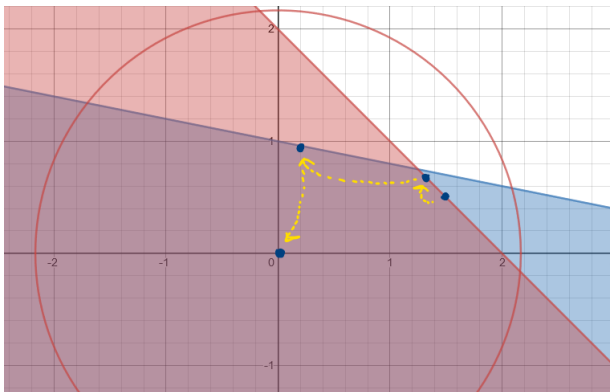
$$x_1, x_2 \geq 0$$

Punto inicial:

$$\bullet x^0 = \begin{bmatrix} 3/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}$$

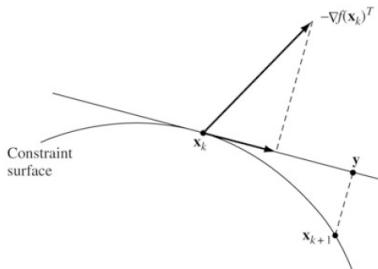
Ejemplo 2 (Cont.)

$$x^1 = \begin{bmatrix} 1,25 \\ 0,75 \end{bmatrix}, x^2 = \begin{bmatrix} 0,192 \\ 0,961 \end{bmatrix}, x^3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



Gradiente proyectado

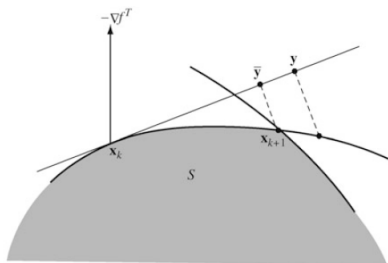
Restricciones no lineales.



- Riesgo de moverse fuera de la región factible
- Volver a la restricciones activas
- Proceso de prueba y error

Gradiente proyectado

- Volver a la restricción activa es un problema no lineal que puede ser resuelto con un método iterativo



Proyección de las restricciones activas:

$$P = I - \nabla h(x_k)'(\nabla h(x_k)\nabla h(x_k)')^{-1}\nabla h(x_k)$$