## Optimización PARCIAL 2

## 12 de Noviembre de 2024

- 1. Considere el método del gradiente con  $f(x) = \frac{1}{2}x^TAx + b^Tx + c$ , donde  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es una matriz simétrica definida positiva,  $b \in \mathbb{R}^n$  y  $c \in \mathbb{R}$ . Sea  $\tilde{x}$  una solución de  $x^0 = \tilde{x}' + \mu v$ , donde v es un autovector de A asociado al autovalor  $\lambda$  y  $\mu \in \mathbb{R}$ .
  - a) Probar que  $\nabla f(x^0) = \mu \lambda v$  y que la búsqueda lineal exacta a partir de  $x^0$  converge en un sólo paso.
  - b) Usando lo anterior probar que el método del gradiente converge en una iteración, cualquiera sea el  $x^0$  si  $A = \alpha I$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ .
- 2. Sea  $f(x) = 10(x_2 x_1^2)^2 + (1 x_1)^2$ . Considerar el subproblema de región de confianza

$$q_k(p) = f(x_k) + \nabla f(x_k)^T p + \frac{1}{2} p^T H_k p$$
, sujeto a,  $||p|| = \Delta_k$ ,

donde  $H_K$  es la Hessiana de f en  $x_k$ . Dibujar las curvas de nivel del subproblema y hacer una iteración del método con  $x_0 = (0,0)$  y  $\Delta_0 = 1$ .

3. Considerar el problema

minimizar 
$$f(x_1, x_2) = -2x_1 - 3x_2$$
  
sujeto a  $x_1 + x_2 \le 8$ ,  
 $-x_1 + 2x_2 \le 4$ ,  
 $x_1 \ge 0$ ,  
 $x_2 \ge 0$ .

- a) Escribir las condiciones de KKT.
- b) Para cada punto extremo verifique si las condiciones se satisfacen. Encontrar una solución.
- 4. Considerar el problema de encontrar una esfera de radio mínimo que contiene un conjunto de vectores dados  $y_1, y_2, \dots, y_p \in \mathbb{R}^n$ , este problema puede ser escrito como el problema de minimax

minimizar 
$$\max\{\|x-y_1\|^2,\ldots,\|x-y_p\|^2\}$$
  
sujeto a  $x \in \mathbb{R}^n$ .

a) Interpretar por qué este problema es equivalente al problema

minimizar 
$$r^2$$
 sujeto a  $||x - y_j||^2 \le r^2$ , para  $j \in \{1, \dots, p\}$ .

y escribir las condiciones KKT de este último problema

- b) Considerar el caso con p=3 y caracterizar la solución optimal en función de los vectores  $y_1, y_2 y_3$ .
- 5. Resolver el problema

minimizar 
$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2}(x_1^2 + x_2^2)$$
  
sujeto a  $2 \le x_1$ ,

1

usando el método de barrera logarítmica.

## 6. Considerar el problema unidimensional

minimizar 
$$f(x) = -\frac{1}{2}x^2$$
  
sujeto a  $x = 1$ .

Mostrar que la función de Lagrangiano aumentado  $L_{\rho}(x,\lambda)$  no está acotada inferiormente si  $\rho<1$  y es estrictamente convexa si  $\rho>1$ .