

Hoy: Optimización ¿Qué es?

la de menor costo

"Un método para escoger la "MEJOR" alternativa entre las opciones DISPONIBLES"

Disponibles $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$\vec{a} \in \mathbb{R}^n$ que satisfacen

$$g(\vec{a}) \leq c$$

Dados.

Escogemos una función objetivo $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ que nos muestre

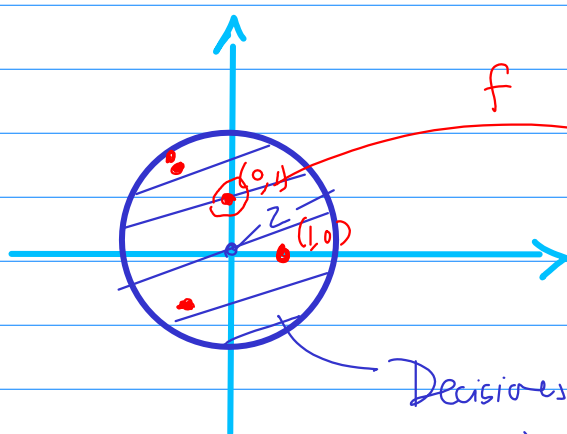
$$\vec{a}_1, \vec{a}_2 \quad f(\vec{a}_1) \leq f(\vec{a}_2)$$

"Costo" \vec{a}_1 mejor que \vec{a}_2 .

$$\min f(\vec{x}) \quad \text{s.a.} \quad g(\vec{x}) \leq c$$

Ejemplo:

$$\min x^2 - y^2 \quad \text{s.a.} \quad x^2 + y^2 \leq 4$$



$$f(0,1) = -1$$

$$f(1,0) = 1$$

Decisiones posibles
 $(x,y): x^2 + y^2 \leq 4$

Ejemplo: [Portfolio de Markowitz]

\mathbb{R}^n $n = \#$ empresas en bolsa

x_i — dinero invertido en la i -ésima

$$K = \sum_{i=1}^n x_i = \text{capital total}$$

$$\min \text{Riesgo}(x_1, \dots, x_n) \quad \text{s.a.}$$

considera

$$R(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i,j} x_i x_j V_{i,j}$$

$$x_i \geq 0$$

$$\sum x_i = K$$

$$\sum v_{ij} x_i \geq M$$

considera

fijuras

Obs:

Típicamente queremos determinar:

(i) ¿Cuál es el costo mínimo posible? \swarrow valor óptimo $\leftarrow \mathbb{R}$

(ii) En qué lugares se alcanza ese mínimo?

$$\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n \in \mathbb{R}^n$$

sujeto a

$$\left[\min f(x, y) \quad \text{s.a.} \quad g(x, y) \leq c \right]$$

\nwarrow los óptimos

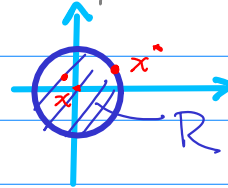
Método para resolver el problema:

Queremos buscar óptimos \vec{x}^* .

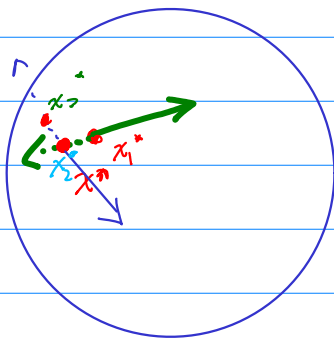
Hay dos posibilidades:

(1) \vec{x}^* en interior de R

(2) \vec{x}^* en la frontera de R .



Caso 1:



$$\nabla f(\vec{x}^*)$$

$$\nabla f(\vec{x}^*)$$

Si \vec{x}^* es un punto \swarrow óptimo interior a R entonces

$$\nabla f(\vec{x}^*) = \vec{0}$$

Así que podemos restringir nuestra búsqueda a aquellos puntos con $\nabla f(\vec{x}) = \vec{0}$

Def: \vec{x} es un punto crítico si

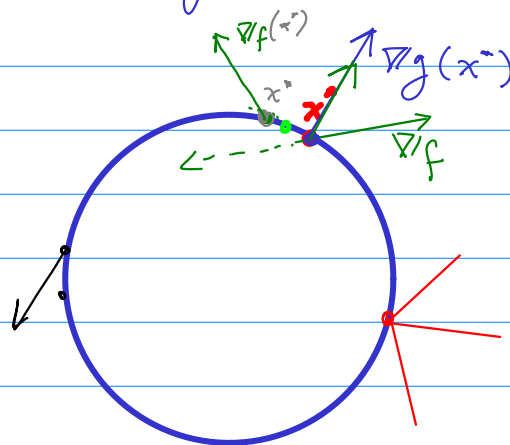
$$[\nabla f(\vec{x}) = \vec{0}]$$

Teorema: Si \vec{x}^* es un punto óptimo interior a R entonces \vec{x}^* es un punto crítico.

Obs: Óptimos \subset Críticos
pero no necesariamente son todos.

$$[\min x^2 - y^2 \text{ s.a. } x^2 + y^2 = 4]$$

Caso 2: x^* óptimo con $g(x^*) = C$ $\nabla f(x^*)$



Para que x^* sea óptimo en la frontera
 " $\nabla f(x^*)$ perpendicular a la frontera "

$$\boxed{\nabla f(x^*) = \lambda \nabla g(x^*)}$$

Todo óptimo que este en la frontera tiene
 que satisfacer

$$\left\{ \begin{array}{l} \nabla f(x^*) = \lambda \nabla g(x^*) \text{ } - n \text{ ecuaciones} \\ g(x^*) = C \text{ } - 1 \text{ ecuación} \end{array} \right.$$

(n+1)-vars y (n+1)-ecuaciones } generalmente tiene finitas soluciones!

MULTIPLICADORES DE
 LAGRANGE.

Método: $\min f(x,y) \text{ s.a. } g(x,y) \leq C$

(1) Encontrar los pts. críticos en el interior
 resolviendo

$$\nabla f(x,y) = \vec{0}$$

y seleccionando candidatos con $g(x,y) < C$.

$\rightarrow \{\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n\}$

(2) Encuentra los pts. críticos de la frontera resolviendo

$$\text{MULT LAGRANGE} \left\{ \begin{array}{l} \nabla f(x,y) = \lambda \nabla g(x,y) \\ g(x,y) = c \end{array} \right\} \rightarrow \{\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_L\}$$

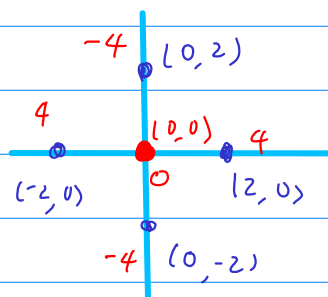
(3) Evalúo $f(\vec{a}_1), \dots, f(\vec{a}_L)$ y ∞ o $-\infty$ el valor mínimo y los puntos en los que el mínimo se alcanza.

Ejemplo: min $x^2 - yz$ s.a. $x^2 + y^2 \leq 4$.

(1) Calculamos puntos críticos en el interior

$$\nabla f(x,y) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 2x \\ -2y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} 2x=0 \\ -2y=0 \end{cases} \Leftrightarrow \boxed{(x,y) = (0,0)} \checkmark$$



(2) Calculamos Mult de Lagrange en frontera

$$\left\{ \begin{array}{l} \nabla f(x,y) = \lambda \nabla g(x,y) \\ g(x,y) = c \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \begin{bmatrix} 2x \\ -2y \end{bmatrix} = \lambda \begin{bmatrix} 2x \\ 2y \end{bmatrix} \\ x^2 + y^2 = 4 \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} 2x = \lambda 2x \\ -2y = \lambda 2y \\ x^2 + y^2 = 4 \end{array} \right.$$

$$\begin{cases} 2(1-\lambda)x=0 \\ -2(1+\lambda)y=0 \\ x^2+y^2=4 \end{cases} \Rightarrow x=0 \text{ ó } 1-\lambda=0$$

$$\begin{aligned} -2y &= \lambda 2y \\ 0 &= \lambda 2y + 2y \\ &= 2(\lambda+1)y \end{aligned}$$

Si $x=0$

$$\begin{cases} -2(1+\lambda)y=0 \\ y^2=4 \end{cases} \Rightarrow \begin{matrix} \lambda=-1 \\ y=\pm 2 \end{matrix} \quad (0,2), (0,-2)$$

Si $\lambda=1$

$$\begin{cases} -4y=0 \\ x^2+y^2=4 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y=0 \\ x^2=4 \end{cases} \quad (2,0), (-2,0)$$

(3) Evaluamos $f(x,y)$ y concluimos que:

el valor mínimo es -4

y se alcanza en $(0,-2)$ y $(0,2)$.