

Fundamentos de optimización:

Hoy hablaremos de conceptos básicos en **OPTIMIZACIÓN**

Hay dos grandes familias, **CONTINUA** y **DISCRETA**.

(1) ¿Qué es la optimización?

Def: Un problema de optimización consiste de tres partes:

(1) Un conjunto finito X llamado el conjunto factible

(X representar las posibilidades que tenemos)

(2) Una función $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ llamada la función objetivo ($f(x)$ representa nuestra "valoración" del item x)

(3) Un elemento de $\{\text{MAX}, \text{MIN}\}$ (que nos aclara si queremos maximizar o minimizar nuestra "valoración")

Def: "Resolver un problema de optimización" tiene dos significados posibles

Encontrar el **VALOR ÓPTIMO**

$$\lambda^* = \min \{ f(x) : x \in X \}$$

↑
 λ^* es un número real

Encontrar un elemento $x^* \in X$

con $f(x^*) = \lambda^*$.

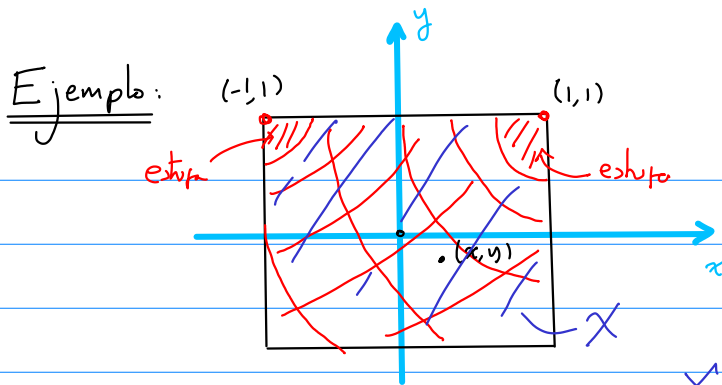
x^* es **UN ÓPTIMO** del problema.

x^* es un elemento de X
(típicamente un **VECTOR**)

→ Este es más difícil.

Obs: Un problema de optimización puede tener varios óptimos x^* así que definimos el **CONJUNTO DE MINIMIZADORES**

$$\text{argmin} = \{ x \in X : f(x) = \lambda^* \}$$



La temperatura de un punto (x,y) del cuarto X está dada

por
$$f(x,y) = \frac{1}{\| (x,y) - (-1,1) \| + 1} + \frac{1}{\| (x,y) - (1,1) \| + 1}$$

PROBLEMA: ^(a) Encuentre la temperatura mínima que ocurre en el cuarto
^(b) Encuentre los lugares donde ese mínimo se alcanza.

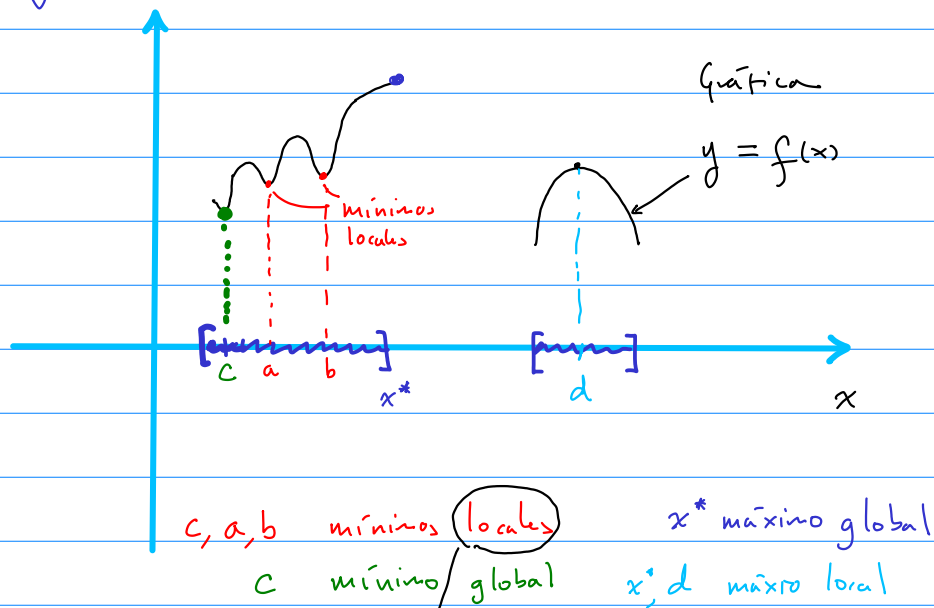
(a) $t^* = \min \{ f(x,y) : (x,y) \in X \}$

(b) $\operatorname{argmin} \{ f(x,y) : (x,y) \in X \}$.

Este es un problema de optimización **continua** porque nuestro conjunto de opciones es infinito y los valores posibles de (x,y) que las parametrizan varían continuamente.

La función objetivo f es diferenciable y por ello el problema puede atacarse con los métodos del Cálculo (multiplicadores de Lagrange).

Ejemplo: (LOCAL vs Global).



Para todo z cerca de a $f(z) \geq f(a)$ \rightarrow a es mínimo local

Nosotros nos concentraremos en problemas de optimización **DISCRETA**, es decir aquellos en los que X es un conjunto finito. La dificultad es que X típicamente va a ser **MUY** grande, tanto que enumerarlo exhaustivamente, para buscar el mínimo valor mediante fuerza bruta (evaluando $f(y)$ por todo y en X recordando el más pequeño) es imposible. ¿Qué hacer entonces?...

OPTIMIZACIÓN DISCRETA ¿ COMBINATORIA.

Estos problemas son típicamente mucho más diversos que sus análogos continuos, cada problema tiene sus propias técnicas

Ejemplo: Sea G un grafo dirigido con pesos $l \geq 0$ en las aristas y sea $s \in V(G)$ un vértice fijo.

$$d_l(s, x) = \min \left\{ l(P) : \begin{array}{l} P \text{ es un camino} \\ \text{dirigido desde } s \text{ hasta } x \end{array} \right\}$$

con $P = (s, x_1, \dots, x_{k-1}, x)$ $l(P) = l(s, x_1) + l(x_1, x_2) + \dots + l(x_{k-1}, x)$

Hay un número exponencial de caminos de s a x
pero el algoritmo de Dijkstra nos da solución $O((m+n) \log(n))$

PROBLEMA
FÁCIL

PROBLEMA EJEMPLO: *

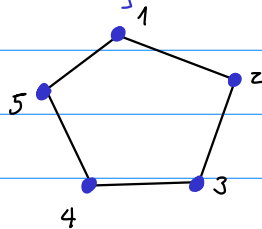
(Subconjuntos independientes de máximo peso).

Def. Sea G un grafo no dirigido finito.

Un conjunto $S \subseteq V(G)$ es independiente si:

$$\forall a, b \in S \quad [a, b] \notin E(G)$$

Por ejemplo si G :



$\{1, 3\}$ es independiente

$\{2, 4, 5\}$ no es independiente porque $(4, 5) \in E(G)$

Aplicación: Sea G el grafo con

$V(G)$ — "Materias ofrecidas el próximo semestre que quiero tomar"

$(a, b) \in E(G) \Leftrightarrow a$ y b tienen horarios en conflicto

PREGUNTAS: (1) ¿Cuál es el número máximo de materias que puedo tomar (sin conflicto de horarios)?

(2) ¿Cuál es el número máximo de créditos que puedo tomar?

RESPUESTAS: (1) Busque el conjunto indep de máximo cardinal (2 en G del dibujo —)

(2) Deberíamos hacer que no todos los vértices valgan igual poniéndoles pesos (el número de créditos de cada materia)

Def. Una función de pesos en los vértices w para un grafo

$$G \text{ es } w: V(G) \longrightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$$

Con estos preliminares podemos definir el problema Weighted Independent Set (WIS) así:

Def: [WIS problem]

Dado un grafo no dirigido G con pesos ≥ 0 en los vértices w , definimos el

$$\bar{w}(S) = \sum_{e \in S} w(e)$$

↑
Peso de un subconjunto S

y definimos el problema de OPTIMIZACIÓN DISCRETA

$$\text{WIS}(G) = \max_{S \text{ independiente}} \{ \bar{w}(S) : S \subseteq V(G) \}$$


Siendo precisos, este problema tiene

(1) Conjunto factible $X = \{ S \subseteq V(G) : S \text{ es independiente} \}$

(2) Función objetivo $\bar{w} : X \rightarrow \mathbb{R}$ $\bar{w}(S) = \sum_{e \in S} w(e)$

(3) Queremos MAXIMIZAR

Instancia:



| | | | | |
|-----|---|---|---|---|
| V | 1 | 2 | 3 | 4 |
| w | 1 | 4 | 5 | 4 |

(1) Cuántos subconjuntos independientes hay? Cuántos si hay n vértices?

(2) Cuánto vale $\text{WIS}(G)$?

(3) Encuentra S^* que $\max_{S \in X} \bar{w}$

En general? Próxima clase.

Obs: No conocemos un algoritmo "rápido"

para calcular $\text{WIS}(G)$ para grafos generales (pese a muchos intentos) y se cree

que no puede existir [Has oído de P vs NP?]
INVESTIGAR en Google...

