- 1. Conjuntos, elementos pertenencia:  $S, x, x \in S$
- 2. Descripción de conjuntos:
  - (a) Numeración:  $S = \{2, 4, 6\}$
  - (b) Regla de membresía:  $S = \{x \in \mathbb{N}, (x \text{ es par}(x \le 6))\}$

$$S = \{x \in \Omega : P(x)\}$$

donde  $\Omega = \text{conj.}$  universal;  $\phi = \text{conj.}$  vacío

- 3. Algunos conj numéricos:
  - (a)  $\mathbb{N} \equiv \{1, 2, \ldots\}$
  - (b)  $\mathbb{Z} \equiv \{0, \pm 1, \pm 2, \ldots\}$
  - (c)  $\mathbb{Q} \equiv \left\{ \frac{r}{s} : (r, s \in Z)(s \neq 0) \right\}$
  - (d)  $\mathbb{R} \equiv \text{números reales.}$
- 4. S = T sii  $\forall s \in S \rightarrow s \in T$  y  $\forall t \in T \rightarrow t \in S$
- 5.  $S \subset T$  sii  $\forall s \in S \Rightarrow s \in T$  Entonces: S = T sii  $S \subset T$  y  $T \subset S$ . Note  $\phi \subset S \forall S \subset \Omega$
- 6. Una familia de conjuntos es un conjunto cuyos elementos son conjuntos:

$$A \equiv \{A_i \subset \Omega : i \in I\}$$

 $I \equiv \text{conj. de índices}$ 

Un ejemplo es el conjunto potencia de S

$$2^S \equiv \{S_i' \subset \Omega : S_i' \subset S\}$$

7.  $\bigcup_{i \in I} S_i = \{ s \in \Omega : (\exists i \in I) (s \in S_i) \}$ 

$$\bigcap_{i \in I} S_i = \{ s \in \Omega : (\forall i \in I) (s \in S_i) \}$$

8. Una familia de conjuntos  $A \equiv \{A_i \subset \Omega : i \in I\}$ . Luego los elementos de A son di

- muto amente exclusivos si son disjuntos de a pares:  $A_i \cap A_j = \emptyset \ (i \neq j)$
- 9. Una partición de S es una familia de conjuntos disjuntos con unión igual a S:

$$\{S_i : i \in I\}$$
 tal que  $\forall i \neq j \ S_i \cap S_j = \emptyset \ y \ U_{i \in I}S_i = S$ 

• 
$$S^0 = \{x \in \Omega : x \notin S\}$$
 y  $S - T = \{x \in \Omega : (x \in S)(x \notin T)\}$ . Note:  $S^0 = \Omega - S$ 

# 1 Relacionas y Productos cartesiano:

 $S = \{s_1, s_2\} = \{s_2, s_1\} \implies$  orden no 'cuenta'. Por el contrario (a, b) = (c, d) sii a = c y b = d. Llame a (s, t) par ordencdo y a s el 'primes' lamento de (s, t). Dados S y T:

$$S \times T \equiv \{(s, t) : s \in S, t \in T\}$$

text not clear una familia  $(S_i)_{i \in I}$ :

$$\underset{i \in I}{X} S_i \equiv \{(s_1, \dots, s_I\} : \ s_i \in S_i$$

(a) Dados S y T una relación ente S y T un subconjunto de  $S \times T$ :

$$f \subset S \times T$$

y,  $s \in S$  si relacione a  $t \in T$  sii  $(s,t) \in f$ . Intuitivamente f asocia algunos elementos & S a uno es mas elementos de T. Llame si t la imagen de s (par so puesto cuando  $(s,t) \in f$ ). El conjunto imagen de  $s \in S$  es

$$rng(s) = \{t \in T : (s, t) \in f\}$$

text not clear  $A \subset S$ , luego:

$$\operatorname{rng}(A): \{t \in T: (\exists s \in A)(s,t) \in f\} = \underset{s \in A}{\cup} \operatorname{rng}(s)$$

Dado f defina

$$f^{-1} \equiv \{(t,s) : (s,t) \in f\}$$
 (inversa de  $f$ )

a imagen inversa de  $B \subset T$  es

$$f^{-1}(B) = \{ s \in S : (\exists t \in B)(s, t) \in f \} = \bigcup_{t \in B} f^{-1}(t)$$

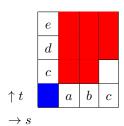
Así

$$\operatorname{dom} f \equiv \{ s \in S : (\exists \ t \in T)((s, t) \in f) \}$$

$$\operatorname{rng} f \equiv \{t \in T : (\exists \ s \in S) \, ((s, t) \in f)\}$$

Ejemplo:  $S = \{a, b, c\}$  y  $T = \{c, d, e\}$  Luego  $S \times T$  es 'representado' por el conjunto de 'caldas' del arreglo rectangular debajo:

e	(a,e)	(b,c)	(c,e)
d	(a,d)	(b,d)	(c,d)
c	(a,c)	(b,c)	(a,c)
$t\uparrow$			
$s \rightarrow$	a	b	c



Lea f= precede en el diccionario  $\Rightarrow$   $(s,t) \in f \Leftrightarrow s$  orene primero en el alfabeto que t. En este caso:

- dom  $f = \{a, b, c\}$
- $\operatorname{rng} f = \{c, d, e\}$
- $rng(a) = \{c, d, e\}, rng(b) = \{c, d, e\} \ y \ rng(c) = \{d, e\}$
- Sea  $A = \{b, c\}$ . Luego  $\operatorname{rng}(A) = \{c, d, e\} = \operatorname{rng}(b) \cup \operatorname{rng}(c)$ .

- $f^{-1}(c) = \{a, b\}, f^{-1}(d) = f^{-1}(e) = \{a, b, c\}$
- Sea  $B = \{c, d\}$ . Luego  $f^{-1}(B) = \{a, b, c\}$

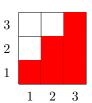
Si S=T decimos que f es una relación en S. Sea f una relación en S. Luego:

- (i) reflexión si  $\forall s \in S, (s, s) \in f$
- (ii) simétrica si cuando el par  $(x_1, x_2) \in f$  luego  $(x_2, x_1) \in f$
- (iii) antisimétrica si  $\forall x_1, x_2 \in S, ((x_1, x_2) \in f \ y \ (x_2, x_1) \in f) \Rightarrow x_1 = x_2$
- (iv) transition si  $\forall x_1, x_2, x_3 \in S$ ,  $(x_1, x_2) \in f$  y  $(x_2, x_1) \in f \Rightarrow (x_1, x_3) \in f$
- (v) completa si  $(x_1, x_2) \in f \circ (x_2, x_1) \in f$

Ejemplos: Sea  $S = \{1, 2, 3\}$ 

- (a)  $f \equiv \langle \Rightarrow (x, y) \in f \text{ si } x < y \rangle$
- (b)  $f \equiv \geq \Rightarrow (x, y) \in f \sin x \geq y$
- (c)  $f \equiv =$





#### Propiedades

- (i) No es reflexión y a que un meno no puede ser menor a si mismo.
- (ii) No es simétrica y a que un meno no puede ser mayor y menor que otro
- (iii) No es antisimétrica
- (iv) Es transition y a  $(1,2) \in f, (2,3) \in f$  y  $(1,3) \in f$ .
- (v) No es complete y a que par  $j(2,2) \notin f$ .

#### Propiedades

- (i) Es reflexión
- (ii) Ne es simétrica ya que par ejemplo  $(2,1) \in$   $f \text{ pero } (1,2) \not \in f$
- (iii) Es completa ya que  $(i,i) \in f \ \forall i \in S$ . Luego si  $(i,j) \not \in f$ , Fiene que  $(j,i) \in f$

#### **FUNCIONES:**

Sean S y T dos conjuntos no vacíos. Una función de S es 1

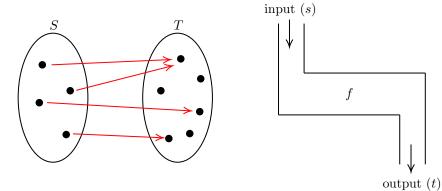
$$f: S \to T$$

Es una relación de valor único:

$$(s,t) \in f \ y \ (s,t') \in f \quad \Rightarrow \quad t = t'$$

En lugar de escribir  $(s,t) \in f$  escribimos t = f(s) y decimos que t es la imagen de S.

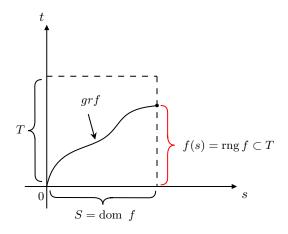
 $S\equiv$  dominio,  $T\equiv$  conjunto de llegada. El conjunto de todas las funciones con dominio S y conj. de llegada T se denote con  $T^S$ .



• Sea  $A \subset S$ , luego la imagen de A bajo f es

$$f(A) = \{t \in T : (\exists s \in A)(s, t) \in f\} = \{f(a) : a \in A\} = \bigcup_{s \in A} f(s)$$
$$rng f = \{t \in T : (\exists s \in S)(s, t) \in f\} = f(s) \subset G$$

$$grf = \{(s,t) : (s \in S)(t \in T)(s,t) \in f\}$$
$$= \{(s,t) : (s \in S)(t \in f(s))\}$$



• Sea  $B \subset T$ , luego la imagen inversa de B bajo f es

$$f^{-1}(B) = \{s \in S : (t \in B)(t = f(s))\} = \{s \in S : f(s) = B\}$$

 $B = \{b\}$  escribimos:

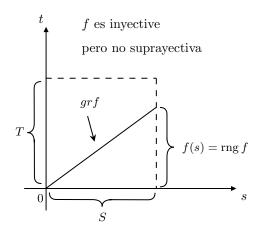
$$f^{-1}(b) \equiv f^{-1}\left(\{b\}\right)$$

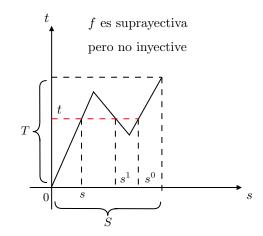
f es inyectiva si no repite las imágenes; en otras palabras si  $\forall t \in T$ , existe como máximo ún ni elemento de S tal que f(s) = t. Formalmente; las tres cara eterizaciones son nítidas.

- 1. fes inyectiva sii  $\forall~x_1,x_2\in S$ tal que  $f(x_1)=f(x_2)~\Rightarrow~x_1=x_2$
- 2. fes inyectiva si<br/>i $\forall x_1,x_2 \in S, \ x_1 \neq x_2 \ \Rightarrow \ f(x_1) \neq f(x_2)$
- 3.  $\forall t \in T$  se tiene que  $f^{-1}(t)$  es on conjunto unitario o vacío.

f es suprayectiva si  $f(s) = \operatorname{rng} f = T$ . Alternativamente f suprayectiva si  $\forall t \in T, \ f^{-1}(t) \neq \phi$ .

## Ejemplos



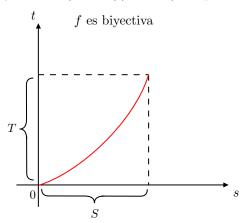


Si f es suprayectiva e inyectiva, decimos que f es biyectiva:

$$f^{-1}(t) = \{S\} \quad \forall t \in T$$

•  $\forall t \in T, \exists !$  (existe exactamente) un elemento en S.

<u>DEF:</u> Sea  $f: S \to T$ . f es biyectiva sii  $(\forall t \in T)(\exists ! s \in S)$  tal que t = f(s)



Si f es biyectiva  $\exists !$  función S inversa:

$$f^{-1}:T\to S$$

OBSV: Si rng  $f \neq T$ , defines

$$X\equiv\operatorname{rng} f$$

y luego si f es inyectiva, g es biyectiva

$$g: S \to X$$

y por lo tanto ∃ una función inversa

$$q^{-1}: X \to S$$

Una correspondencia de S en T

$$F:S \rightrightarrows T$$

Es una función que asigna a todo  $s \in S$  un subconjunto de T

$$f: S \to 2^T$$

El dominio efectivo de F es un conjunto  $X \subset S$  tal que  $\forall x \in X, \ F(x) \neq \phi$ . Para toda correspondencia F,  $\exists$  relación  $R_F \subset S \times T$  tal que  $(s,t) \in R_F$  sii  $t \in F(S)$ . Mentar similar, a toda relación  $R \subset S \times T$  podemos a saciar una correspondencia  $F_R : S \rightrightarrows T$  tal que  $F_R(s) = \{t \in T : (s,t) \in R\}$ 

 $\mathbb{R}^n$ : Linear y planos: El conjunto de todos los números reales es

$$\mathbb{R} = \{ x | -\infty < x < +\infty \}$$

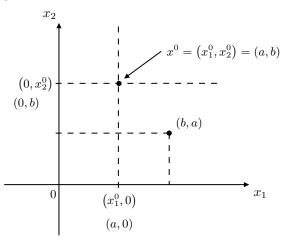
balizando n veces el producto cartesianas de  $\mathbb R$  consigo mismo:

$$\underbrace{\mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \ldots \times \mathbb{R}}_{n \text{ 'veces'}} \equiv \mathbb{R}^n = \{(x_1, x_2, \ldots, x_n) : x_i \in \mathbb{R}, \ \forall i = 1, \ldots, n\}$$

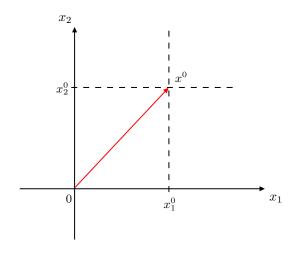
Todo entonces que  $x \in \mathbb{R}^n$  es una lista ordenada de números y el numero  $x_i$  es la i-ésima componente le x.

insidere  $\mathbb{R}^2$ . Luego  $x^0=(x_1^0,x_2^0)$  se representa como.

### (a) Punto (ORDENAROS)



(b) Vector



<u>Vectors:</u> Recuerde que 2 vectores  $x\ y\ z$  son iguale sii

$$(x_1,\ldots,x_n)=(z_1,\ldots,z_n); \quad \vec{o}=(0,0,\ldots,0)$$

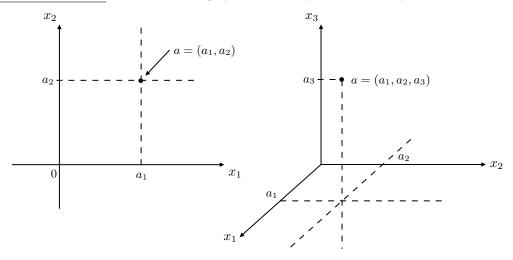
#### Operaciones vectoriales:

(i) 
$$x + z = (x_1 + z_1, \dots, x_n + z_n) = z + x$$

(ii) 
$$x + \vec{o} = x$$

(iii) 
$$k(x_1, \ldots, x_n) = kx = (kx_1, \ldots, kx_n) \quad \forall k \in \mathbb{R}$$

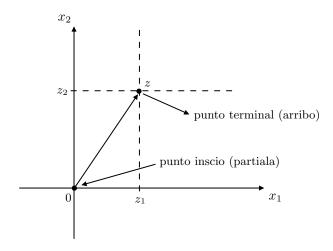
La geometría vectorial: Sea  $a \in \mathbb{R}^n$ . Luego podamos interpretarlos como 'puntos' en  $\mathbb{R}^n$ .



Pero las operaciones vectoriales cuando consideraran a un vector como un punto no hacen mucho sentido. Conviene entroncar interpretar a los vectores como desplazamiento.

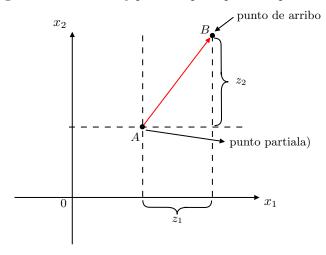


Mas precisamente interpretamos al vector  $z \in \mathbb{R}^n$  mediante un segmento lineal dirigido desde el origen  $\vec{o}$  al punto en cuestión. Tales vectores se denominar vectores de posición:



y pensamos en el punto  $\vec{o}$  como punto de partida y al punto z como punto terminal o ambo. De esta manera  $\mathbb{R}^2$  como el conj. de todos los vectores posicionales uno por cada  $x \in \mathbb{R}^2 = n\mathbb{R}^n$ .

Ahora bien podemos generalizar esta idea y permitir que el punto de partida sea diferente al origen:



entonces, el segmento lineal corresponde en este caso a un desplazan lento de  $A \subset \mathbb{R}^2$  a  $B \in \mathbb{R}^2$ . es un 'comando' compuesto de dos órdenes;

01: Desplazace  $z_1$  unidades hacia la 'derecha' ('iza') de A

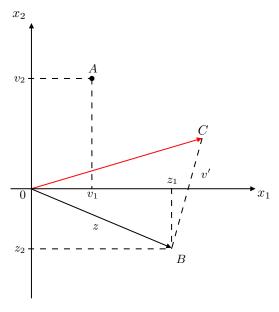
02: Desplazace  $z_2$  unidades hacia 'arriba' ('abajo') de A para arriba a B.

En goal, dados 2 puntos A y B en  $\mathbb{R}^2$ , el vector desplazamiento desde A or B es

$$\vec{AB} = (b_1 - a_1, \dots, b_n - a_n)$$

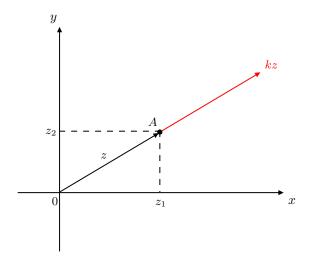
donde 
$$B = (b_1, ..., b_n)$$
 y  $A = (a_1, ..., a_n)$ .

Podemos usar vectores para representar linear en  $\mathbb{R}^2, \mathbb{R}^3, \dots, \mathbb{R}^n$ . Para elles conviene representar geométricamente las operaciones vectoriales.



v+zse obtiene 'aplicando' a  $B({\bf a}\;A)$ el vector v (el vector z), Note que llamamos al desplazamiento paralelo de  $v,\,v'$ 

Produoro ESCALAR: 1 < k



 $KZ=(kz_1,kz_2)$  observe que el segmento lineal que representa a z tiene pendiente igual

$$\frac{z_2 - 0}{z_1 - 0} = \frac{z_2}{z_1} = \frac{\Delta Y}{\Delta X}$$

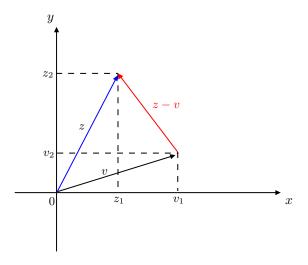
De manera similar el segmento lineal que representa a  $z'=(kz_1,kz_2)$  tiene perdiente igual a  $\frac{\Delta Y}{\Delta X}=\frac{z_2}{z_1}$ 

KZ es una 'prolongación' de z

Observe que -v = (-1, v), luego:

$$z - v = z + (-v)$$

DIFERENCIA DE VECTORES: z-v



Luego (z-v) es el vector tal que al sumarre a v resulta en z. De allí la representación text unclear.

Linear: Ecuaciones vectoriales y paramétricas

Una curva en  $\mathbb{R}^2$  (el gráfico de una función) se puede representas como el conjunto es puntos (x,y) como función de un parámetro t:

$$x = f(t)$$

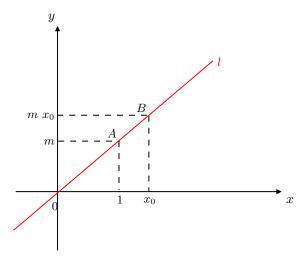
$$y = g(t)$$

Podemos pensar en una función

$$F: \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$$

definida par 
$$\begin{pmatrix} f(t) \\ g(t) \end{pmatrix}$$
.

Concretamente, recuerde que el gráfico de y=mx+c es una linea recta:



Como podemos representas  $A \in l$  mediante vectores? Simplemente como

$$v \equiv \left(\begin{array}{c} 1\\ m \end{array}\right)$$

que  $v \equiv v - 0$ , y el punto B lo podemos obtener a través la multiplicación scaler de v para t > 1

$$t\begin{pmatrix} 1\\ m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_0\\ mx_0 \end{pmatrix} = x_0 \begin{pmatrix} 1\\ m \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \quad t = x_0$$

Como  $x_0$  es arbitrario la ecuación de l<br/> se puede representar: vectorialmente como

$$x = \left(\begin{array}{c} x \\ y \end{array}\right) = t \left(\begin{array}{c} 1 \\ m \end{array}\right) = tv$$

iote que x(t) = t, y(t) = tm. Denote entonces

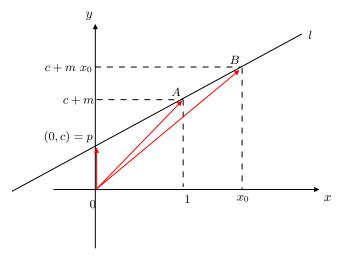
$$x = tv$$

onde x(t) = (x(t), y(t))

y definimos

$$l \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 : x = tv \text{ para } -\infty < t < \infty \right\}$$

Suponga ahora que c > 0:



Llame v al vector que sumado al vector (0, c) resulta en A:

$$\begin{pmatrix} 0 \\ c \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ c+m \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ m \end{pmatrix}$$

y el punto  $A \in l$  se puede obtener sumando:

$$\underbrace{\left(\begin{array}{c}0\\c\end{array}\right)}_{p} + \underbrace{\left(\begin{array}{c}1\\m\end{array}\right)}_{v}$$

El punto B le podemos obtener

$$\begin{pmatrix} 0 \\ c \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} 1 \\ m \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ c \end{pmatrix}}_{p} + \begin{pmatrix} x_{0} \\ mx_{0} \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ c \end{pmatrix}}_{p} + \underbrace{x_{0}}_{x_{0}v} \begin{pmatrix} 1 \\ m \end{pmatrix}$$

Como  $x_0$  os arbitrario tenemos:

$$l \equiv \{x \in \mathbb{R}^2 : x = P + tv \text{ para } -\infty < t < \infty\}$$
 (ECUACIÓN VECTORIAL)

Note que v = (1, m) es un vector 'paralelo' a l que se llama vector de dirección. y:

$$x = p_0 + tv_0$$
  
 $y = p_1 + tv_1$  Ecuaciones perimétricas

y  $t \equiv$  parámetro. En general:

DEFINICIÓN: La forma vectorial de la ecuación de una linea  $l \in \mathbb{R}$  es:

$$x = p + tv$$

Londe p= punto sobre la linea y  $v\neq 0$ , es el vector de dirección

Ejemplo: Suponga que y = 4x - 5. Luego:

$$P = \begin{pmatrix} 0 \\ -5 \end{pmatrix}$$

$$v = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

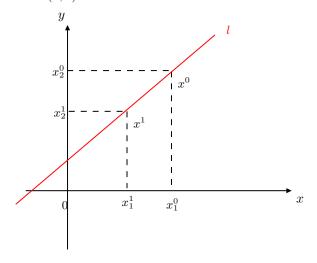
Entonces:

$$x = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ -5 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix} \text{ para } -\infty < t < \infty.$$

Si  $x=2 \Rightarrow y=8-5=3 \Rightarrow x=(2,3)$  y usando t=2 obtenemos el mis no resultado. Observe que también otras parametrizaciones; Por ejemplo:

$$x = \begin{pmatrix} 0 \\ -5 \end{pmatrix} + s \begin{pmatrix} 2 \\ 8 \end{pmatrix}$$

entonces s = q corresponde a (2,3).



Luego  $v = x^0 - x^1$  y partiendo de  $x^1$ :

$$x = x^1 + t(x^0 + x^1)$$

$$x = tx^0 + (1 - t)x^1$$

la linea que contiene  $x^0$  y  $x^1$  es (generalizando a  $\mathbb{R}^n$ ):

$$l = \{ x \in \mathbb{R}^n : x = tx^0 + (1 - t)x^1, -\infty < t < \infty \}$$

note que el segmento lineal entra  $x^0$  y  $x^1$  es:

$$[x^0, x^1] = \{x \in \mathbb{R}^n : x = tx^0 + (1 - t)x^1, \ 0 \le t \le 1\}$$

A point  $x = tx^0 + (1 - t)x^1$  se le llama combinación convexa de  $x^0$  y  $x^1$ . El conjunto de todas combinaciones convexa de  $[x^0, x^1] = l[x_0, x_1]$ 

Dador dos puntos  $x^0, x^1 \in \mathbb{R}^n$ , a cualquier punto  $x \in \mathbb{R}^n$  dedo por

$$x = tx^0 + (1 - t)x^1$$

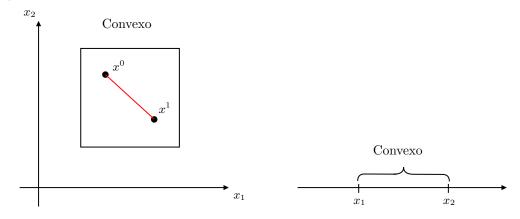
Para  $0 \leq t \leq 1$  le llamamos combinación convexa. Recuerde def. de intérnale.

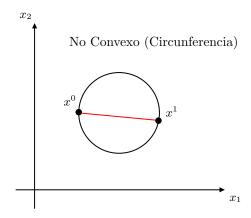
<u>DEF</u>:  $S \subset \mathbb{R}^n$  es convexo si para todos los pares de puntos  $x^0, x^1 \in S$ , el segmento lineal  $l[x_0, x_1] \subset S$ . En otras palabras, S es convexo si contiene todas las combinaciones convexas de todas los paras de sus elementos; S es convexo sii  $\forall x^0 y x^1$ 

$$x = tx^0 + (1-t)x^1 \in S$$

 $0 \leq t \leq 1$ 

Ejemplos:





Proposición: Sea  $(S_i)_{i\in\mathbb{N}}$  una colección de conjuntos convexos. Luego:

$$\bigcap_{i\in\mathbb{N}} S$$

es un conjunto convexo.

<u>Demost:</u> Si  $\cap_{i\in\mathbb{N}}S_i=\phi$  es vacía, no hay nada que demostrar. Considere ahora  $S_1$  y  $S_2$ . Llame  $S=S_1\cap S_2$ . Considere dos elementos cualesquiera de S,  $x^0$  y  $x^1$ . Debemos demostrar que:

$$x^t \equiv tx^0 + (1-t)x^1 \in S$$

 $\forall 0 \leq t \leq 1$ . Dado que  $x^0$  y  $x^1 \in S_i$  para i = 1, 2 (debido a que  $x^j \in S$  para j = 0, 1) y  $S_i$  i = 1, 2 es convexo se tiene por definición que

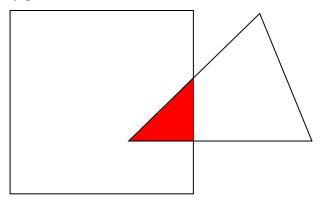
$$x^{t} \equiv tx^{0} + (1-t)x^{1} \in S_{i} \text{ para } i = 1, 2$$

 $\Rightarrow x^t \in S. \ \forall t \in [0,1].$ 

Suponga ahora que  $\bigcap_{i=1}^{n-1} S_i$  es un conjunto convexo. Llame  $S \equiv \bigcap_{i=1}^{n-1}$ . Dehemos demostrar que

$$\bigcap_{i=1}^{n-1} \cap S_i$$

Es convexo Dado que  $\cap_{i=1}^{n-1}S$  es convexo  $\to S\cap S_n$  es convexo por la 1º parte de lo demostración



unión de conjuntar convexos no es necesariamente convexa. Por  $j[0,1] \cup [2,3]$ .

<u>DEF:</u> Sea  $f: I \to \mathbb{R}$ , luego f es creciente en I si  $\forall x_1, x_2 \in I$  tal que  $x_1 < x_2$ , se tiene que  $f(x_1) \le f(x_2)$ . f es est. creciente en I si  $\forall x_1, x_2 \in I$  tal que  $x_1 < x_2$ , se tiene que  $f(x_1) < f(x_2)$ .

<u>ejemplo:</u>  $f(x) = x^2 \ \forall x \in [0, \infty)$ . Recuerde que  $x^0 \ge x^1 \ \text{sii} \ x_i^0 \ge x_i^1 \ \forall i \ \text{y que} \ x^0 \gg x^1 \ \text{sii} \ x + i^0 > x_i^1 \ \forall i$ Sea ahora  $f: S \to \mathbb{R}$  para  $S \subset \mathbb{R}^n$ . Luego:

- (i) f es creciente si  $f(x^0) \ge f(x^1)$  cuando  $x^0 \ge x^1$ .
- (ii) f es estrictamente creciente si es creciente y  $f(x^0) > f(x^1)$  cuando  $x^0 \gg x^1$ .
- (iii) f es fuertemente creciente si  $f(x^0) > f(x^1)$  cuando  $x^0 \neq x^1$  y  $x^0 \geq x^1$ .

#### Observaciones:

1. f es creciente si el valor de la función no decrece cuando se incremente uno o mas componentes de x

#### Ejemplos:

- (i)  $f(x) = c \ \forall \ x \in \mathbb{R}^n$  (creciente)
- (ii)  $f(x_1, x_2) = \min\{x_1, x_2\}$  es estrictamente creciente;  $x \in \mathbb{R}^n_+$
- (iii)  $f(x_1, x_2) = x_1 x_2$  para  $x \in \mathbb{R}_+$  es fuertemente creciente.

#### Conjuntos relacionados a funciones

<u>DEF 1:</u> Sea  $f: S \to \mathbb{R}$ . Luego el conjunto de nivel de f para  $y_0 \in \mathbb{R}$  es:

$$L(y_0) \equiv \{x \in S | f(x) = y_0\}$$

Lerna tira mente el conj. de nivel de f relativo a  $x^0 \in \mathbb{R}^n$  es

$$L(x^0) \equiv \left\{ x \in S | f(x) = f(x^0) \right\}$$

Observe que usando conjuntos de nivel podemos representas toda la función al en cuento oder  $y \in f(S)$ . Note también que  $L(y_0) \subset S \to \downarrow$  la dimensional necesaria para representar f en una unidad.

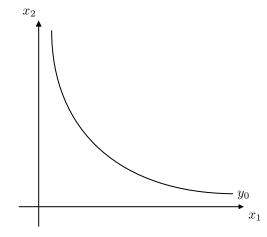
Se<br/>a $y_0\neq y_1.$  Luego  $L(y_0)\cap L(y_1)=\phi.$  Si la intersección no para vací<br/>a $\Rightarrow~\exists$ 

 $z \in L(y_0)$  y  $z \in L(y_1) \implies f(z) = y_0 = y_1$  lo que es imposible por definición de función.

#### Ejemplos:

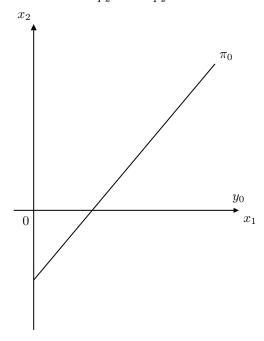
1.  $y = x_1^{0.5} x_2^{0.5} \Rightarrow L(y_0) = \{(x_1, x_2) : x_1^{0.5} x_2^{0.5} = y_0\}$ . Podemos gráficas, 'despejando' 2 para obtener

$$x_2 = \frac{(y_0)}{x_1} = \frac{k}{x_1}$$

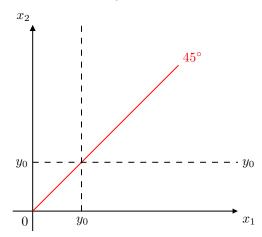


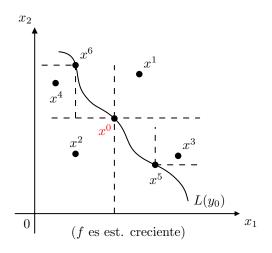
2.  $\pi(x,p) = p_1x_1 - p_2x_2$ . Luego  $L(\pi_0) = \{x \in \mathbb{R}^2 | p_1x_2 + p_2x_2 = \pi_0 \}$ 

$$\Rightarrow = (x_1, x_2) \in L(\pi_0) \iff x_2 = \frac{p_1}{p_2} \cdot x_1 - \frac{\pi_0}{p_2}$$



3.  $y(x) = \min\{x_1, x_2\} \Rightarrow L(y_0) \equiv \{x \in \mathbb{R}^0_+ : \min\{x_1, x_2\} = y_0\}$ 





Note:

• 
$$f(x^2) < f(x^0) < f(x^1)$$

• 
$$f(x^4) < f(x^0) < f(x^3)$$

Entonces:

1.  $S(y^0) \equiv \{x | x \in X, \ f(x) \ge y^0\}$  (Conj. superior, Contorno superior)

2.  $S'(y^0) \equiv \{x | x \in X, \ f(x) > y^0\}$  (Cont. superior estricto)

3.  $I(y^0) \equiv \{x | x \in X, \ f(x) \le y^0\}$  (Contorno inferior)

4.  $I'(y^0) \equiv \{x | x \in X, \ f(x) < y^0\}$  (Contorno inferior estricto)

Proposición: Para cualquier  $f: X \to \mathbb{R}, y^0 \in \mathbb{R}$ :

• 
$$L(y^0) \subset S(y^0)$$

$$\bullet \ L(y^0) \subset I(y^0)$$

$$L(y^0) = S(y^0) \cap I(y^0)$$

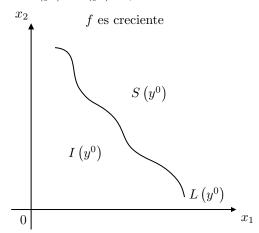
• 
$$S'(y^0) \subset S(y^0)$$

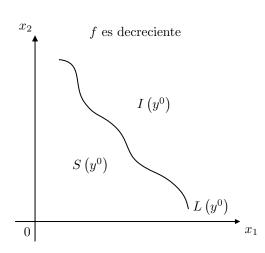
$$\bullet \ I'(y^0) \subset I(y^0)$$

$$\bullet \ S'(y^0) \cap L(y^0) = \phi$$

• 
$$I'(y^0) \cap L(y^0) = \phi$$

•  $S'(y^0) \cap I'(y^0) = \phi$ 





## UNCIONES CÓNCAVAS:

•  $f:X\to\mathbb{R}$ y  $X\subset\mathbb{R}^n$ es CONVEXO. Para  $x^0,x^1\in X$ 

$$x^t \equiv tx^0 + (1-t)x^1$$

para  $t \in [0,1]$  denota la combinación convexa de  $x^0$  y  $x^1.$  Observe que  $x^t \in X.$ 

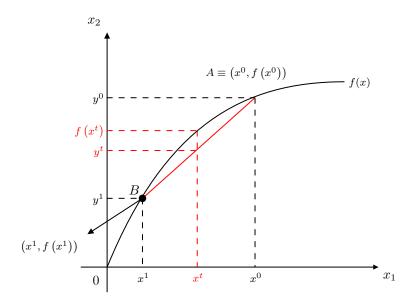
 $\underline{\mathrm{DEF:}}\ f:X\to\mathbb{R}$ es uno función cóncava si para todo par  $x^0,x^1\in X$ 

$$f(x^t) \ge t f(x^0) + (1 - t) f(x^1) \quad \forall t \in [0, 1]$$

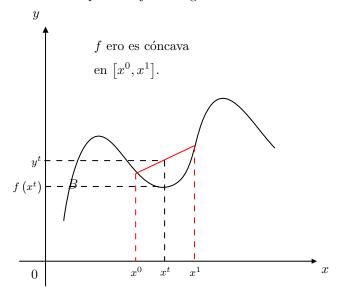
Note:

- $f(x^t) \equiv$  valor de f para la combinación convexa  $x^t$
- $tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \equiv$  combinación convexa de dos valores de f

 $X \subset \mathbb{R}$ . Luego



- Note  $f(x^t) \ge y^t$ .
- f es convexa sii para todo par de puntos  $(x^0, y^0), (x^1, y')$  en su gráico, la linea recta que une los mismos se encuentra uno por debajo de su gráico.



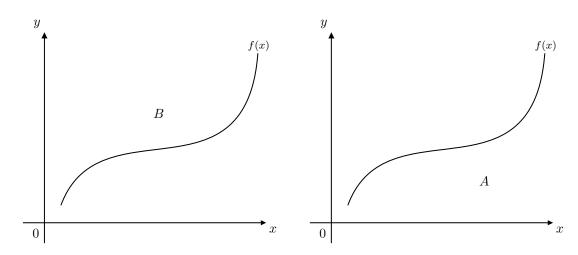
Efinición: Llame al conjunto

$$A \equiv \{(x,y)|x \in X, f(x) \geq y\} \subset \mathbb{R}^{n+1}$$

grafo inferior o subgrafo y:

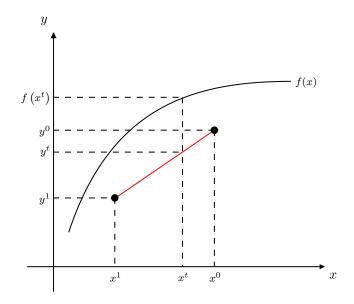
$$B = \{(x, y) | x \in X, f(x) \le y\} \subset \mathbb{R}^{n+1}$$

# Supergrafo de f



## Proposición:

fes concava Aes convexo



#### Demostración:

- 1. f es cóncava  $\Rightarrow A$  es convexo.
- 2. inca: Demostrar que para puntor arbitrarios  $z^i = \left(x^i,y^i\right) \ i=1,2$  en A, luego  $z^t \in A \ \forall \ t \in [0,1]$
- 3. Que implica 2? Por definición de A debemos mostrar que  $(x^t, y^t) \in A$ .
- 4. Como demostrar que  $x^t \in A$ ? Dado que f es cóncava, sabemos que X es convexo y por lo tanto  $x^t \in A \ \forall \ t \in [0,1]$
- 5. Solo nos falta de mostrar que  $y^t \leq f(x^t) \ \forall \ t \in [0,1]$ . Observe
  - (a)  $y^t = ty^0 + (1-t)y' \le tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \quad \forall \ t \in [0,1]$

Dado que como  $z^i \in A$ , se tiene que  $y^i \leq f(x^i)$ . Luego por def. de concavidad:

- (b)  $y^t \leq tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \leq f(x^t) \quad \forall \ t \in [0,1]$  $\Rightarrow \ y^t \leq f(x^t)$  y por lo tanto  $z^t \in A$ . Como  $z^i$  para i=1,2 son puntar arbitrarios, lemas demostrado la primera parte.
- A es convexo  $\Rightarrow f$  es cóncava
- 1. idea: Considere dos puntar arbitrarios  $z^i \equiv (x^i, y^i) \in A$ , luego

$$f(x^t) \ge t f(x^0) + (1-t)f(x^1)$$

2. Sea  $z^i \in A.$  Luego dado que A es convexo.

$$z^t \equiv (x^t, y^t) \in A \quad \forall \ t \in [0, 1]$$

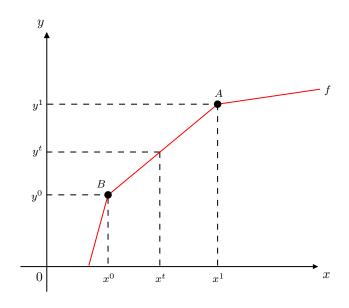
- 3. El punto (2) implica pos definicion de A que
  - i)  $x^0, x^1 y x^t \in \forall t \in [0, 1]$
  - ii)  $y^t \le f(x^t) \ \forall \ t \in [0, 1]$
- 4. Dado que  $z^i \in A$ , tenemos que
  - iii)  $y^i \le f(x^i)$  para i = 1, 2.
- 5. Dado que debemos tomar puntos en el gráfico de f podemos 'ajustar' (iii) y:
  - iv)  $y' = f(x^i)$  para i = 1, 2
- 6. Usando (iv):

v) 
$$ty^0 + (1-t)y' = tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \equiv y^t$$

7. Usando (ii) y (v)

$$tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \le f(x^t) \quad \forall \ t \in [0,1]$$

Observe que la def permite segmentos lineales:



Definimos entonces:

#### DEF:

 $f:X\Rightarrow R$ es estrictamente cóncava si<br/>i $\forall\; x^0\neq x^1\in X$ 

$$f(x^t) > tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \quad \forall t \in (0,1)$$

Proposición: Sea  $f:X\to\mathbb{R}$  cóncava. Luego  $S(y)\subset X$  es convexo para todo  $y\in\mathbb{R}.$ 

Demostración: Recuerde que

$$S(y) = \{x \in X | f(x) \ge y\}$$

#### Paros:

- 1. Sean  $x^0$  y  $x^1 \in S(y)$ . Bebemos demostrar que  $x^t \in X$  y que  $f(x^t) \geq y$ .
- 2. Dado que X es convexo  $\Rightarrow x^t \in X$ .
- 3. Dado que  $x^i \in S(y)$  para i = 1, 2:
  - (i)  $f(x^0) \ge y$

(ii) 
$$f(x^1) \ge y$$

4. (i),(iii):

(iii) 
$$tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \ge y$$

5. (iii)  $\Rightarrow \ f(x^t) \geq y$ dado que fes cóncava  $\Box$ 

Observación: La implicancia es en un solo sentido, i.e. S(y) es convexo  $\Rightarrow f$  sea cóncava

 $\underline{\mathrm{DEF}} \colon f: X \to \mathbb{R}$ cuasicóncava si<br/>i $\forall \ x^0, x^1 \in X$ 

$$f(x^t) \ge \min \left[ f(x^0), f(x^1) \right] \quad \forall \quad t \in [0, 1]$$

- $f(x^t) \equiv$  value of function at the convex combination of  $x^0, x^1$ .
- $\min [f(x^0), f(x^1)] \equiv \text{valor menor de la función entre e sos puntos.}$
- Esta def. es general; i.e.  $X \subset \mathbb{R}^n$  para  $\forall n \in \mathbb{N}$ .

Proposición:  $f: x \to \mathbb{R}$  es cuasi-cóncava si<br/>iS(y) es convexo  $\forall \ y \in \mathbb{R}$ 

#### Demostración:

- f es cuasicóncava  $\Rightarrow S(y)$  es convexo  $\forall y \in \mathbb{R}$ .
  - 1. idea: debemos de mostrar que si  $x^0, x^1 \in S(y)$ , luego  $x^t \in S(y) \ \forall \ t \in [0, 1]$ . Para ello debemos valemos la def. anterior.
  - 2. Primero note que como  $x^i \in S(y) \Rightarrow x^i \in X$  par def. de S(y)
  - 3. Segundo, nos que da entonces mostrar que  $f(x^t) \geq y \ \forall \ t \in [0,1]$ . Que into tenemos? Como  $x^i \in S(y)$

(i) 
$$f(x^i) \ge y$$
 para  $i = 1, 2$ .

4. (3)-(i) 
$$\Rightarrow$$

(ii) 
$$\min\{f(x^0), f(x^1)\} \ge y$$

Sando la def. anterior y (3)-(ii) tenemos que

$$f(x^t) \ge y$$
.  $\Rightarrow$   $S(y)$  es convexo.

S(y)es convexo  $\forall \ y \in \mathbb{R} \Rightarrow f$ es cuasi-cóncava.

- 1. Sean  $x^0, x^1 \in S(y)$ . Entonces por def. de  $S(y) \Rightarrow x^1 \in X$  para i=1,2 Como X es convexo  $\Rightarrow x^t \in X$ .
- 2. Suponga que  $f(x^0) \ge f(x^1)$ . Llame  $y^0 \equiv f(x^0)$ ,  $y' \equiv f(x^1)$ . Note ahora que S(y') es convexo. Es obvio que  $x^0$  y  $x^1 \in S(y')$ . Entonces dado que S(y') es convexo se tiene que  $x^t \in S(y')$ . Por def. de  $S(y') \Rightarrow f(x^t) \ge f(x^1)$ . Se sigue entonces que f es cuasi-cóncava ya que

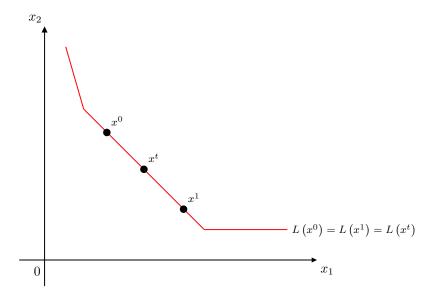
$$f(x^t) \ge f(x^1) \equiv \min \left\{ f(x^0), f(x^1) \right\}$$

Entonces:

fes cuasi-cóncava  $\Rightarrow \ S(y)$  is convexo  $\forall \ y \in \mathbb{R}$ 

S(y) es convexo  $\forall y \in \mathbb{R} \implies f$  es cuasi-cóncava

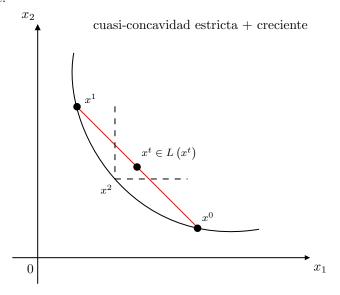
Los conj. Superiores pulden tenor segmentos lineales:



 $\underline{\mathrm{DEF}} \colon f: x \to \mathbb{R}$ es <br/> estrictamente cuasicóncava si<br/>i $\forall \ x^0 \neq x^1 \in X$ 

$$f(x^t) > \min \left[ f(x^0), f(x^1) \right] \quad \forall t \in [0, 1]$$

Observe el contraste:



inalmente:

#### Proposición:

f es (estrictamente) cóncava  $\Rightarrow f$  (estrictamente) cuasicóncava.

Emostración: ya lemos demostrado que si tes (est.) cóncava  $\Rightarrow S(y)$  es convexo. Otra demostración le siguiente. Asume que  $x^0$  y  $x^1 \in X$ . Luego por def de concaoided:

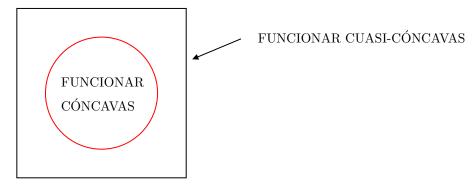
$$f(x^t) \geq tf(x^0) + (1-t)f(x^1) \geq \min \left[ f(x^0), f(x^1) \right] t + \min \left[ f(x^0), f(x^1) \right]$$
$$(1-t) = \min \left[ f(x^0), f(x^1) \right]$$

 $\underline{\mathrm{Def:}}\ f:x\to\mathbb{R}\ \mathrm{es}$ 

- (i) Convexa si f es cóncava
- (ii) est. convexa si f es convexa.
- (iii) (est) cuasicónvexa si f es cuasicónvexa

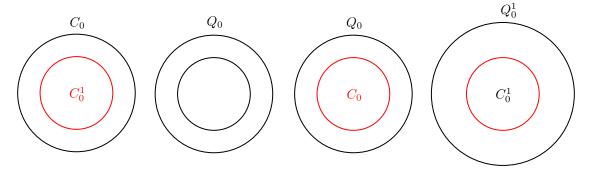
#### Observación:

- $f(x) = x^2 \ \forall \ x \in [0, \infty)$  es cuasi-cóncava pero no es cóncava.
- $f(x) = x_1x_2 \ \forall \ x \in \mathbb{R}_+$  es cuasi-cóncava pero no es cóncava



Formalmente sea  $C_0 = \{f : X \to \mathbb{R} | f \text{ es cóncava}\}$  y  $Q_0 = \{f : X \to \mathbb{R} | f \text{ es cuasicóncava}\}$ ;  $C_0' \equiv \{f : X \to \mathbb{R} | f \text{ es est. cóncava}\}$  y  $Q_0' \equiv \{f : X \to \mathbb{R} | f \text{ est. cuasicóncava}\}$ . Luego Luego:

- 1.  $C_0'\subset C_0$ : Si fes est. cóncava  $\Rightarrow f$ es cóncava
- 2.  $C_0 \subset Q_0$ : Si f es cóncava  $\Rightarrow f$  es cuasicóncava.
- 3.  $C_0' \subset Q_0'$ : Si f es est. cóncava  $\Rightarrow f$  es est. cuasi-cóncava.
- 4.  $Q_0'\subset Q_0$ : Si f es est. cuasi-cóncava  $\Rightarrow~f$  es cuasi-cóncava.

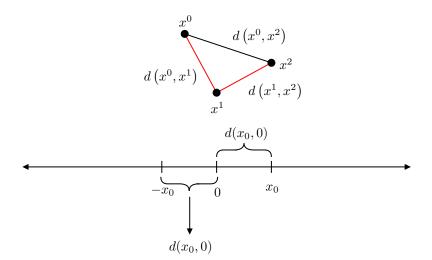


Torología: Nociones ELE MENTOLES

- 1. métrica: medida de distancia
- 2. Un espacio métrico es un conjunto y una medida de distancia entresus elementos
- 3.  $(\mathbb{R}, d)$  para

$$d(x^0, x^1) = |x^0 - x^1|$$

- 4. Note que:
  - P1:  $0 \le d(x^0, x^1) < \infty \quad \forall x^0, x^1 \in \mathbb{R}$ .
  - P2:  $d(x^0, x^1) = d(x^1, x^0) \quad \forall x^0, x^1 \in \mathbb{R}$
  - P3:  $d(x^0, x^1) = 0$  sii  $x^0 \equiv x^1$
  - P4:  $d(x^0, x^2) \leq d(x^0, x^1) + d(x^1, x^2)$  (desigualdad triangular)



5. Recuerde que:

$$|x| = \begin{cases} x & \text{si } x \ge 0 \\ -x & \text{si } x < 0. \end{cases}$$

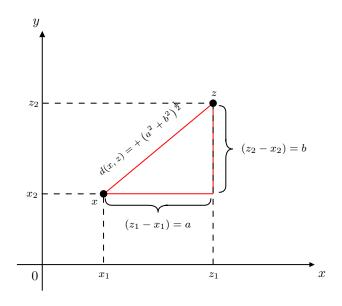
6. Entonces:

$$||x|| = \left(\sum_{i=1}^{n} (x_i - 0)^2\right)^{\frac{1}{2}}$$

$$\Rightarrow ||x|| = d(x,0)$$

7. Entonces, en general:

$$d(x,z) = ||x - z|| = ||z - x||$$



8. Dada una métrica, podemos hacer precisos los conceptos de 'cercanía' entre puntos.

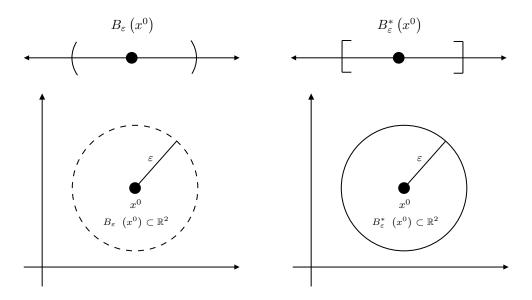
 $\underline{\mathrm{Def:}}$ 

(i) La bola abierta con centro  $x^0 \in \mathbb{R}^n$ y radio  $\varepsilon > 0$ es

$$B_{\varepsilon}(x^0) \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^n | d(x^0, x) M \varepsilon \right\}$$

(ii) La bola cerrada con centro en  $x^0 \in \mathbb{R}^n$  y radio  $\varepsilon > 0$  es

$$B_{\varepsilon}^*(x^0) \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^n | d(x^0, x) \le \varepsilon \right\}$$



Note que  $B_{\varepsilon}(x^0)$  y  $B_{\varepsilon}^*(x^0) \subset \mathbb{R}^n$ . Luego:

- 1. Sea  $X \subset \mathbb{R}^n$ . Decimos que  $x \in X$  es un punto interior de X si existe algún  $\varepsilon > 0$ , tal que  $B_{\varepsilon}(x) \subset X$ . El conjunto de todos los puntos interiores de X se denomine el interior de X y denotamos con  $X^0$
- 2. Un conjunto  $X \subset \mathbb{R}^n$  es abierto si  $X = X^0$

## Ejemplos:

- 1.  $\phi = \phi^0$
- $2. \ \mathbb{R}^n = \mathbb{R}^n$
- 3.  $I = (a, b) = \mathring{I}$
- 4.  $A \equiv \{1, 2, \dots, n\} \subset \mathbb{R}$ . Luego  $\mathring{A} = \phi \neq A$ .
- 5.  $\mathring{B}_{\varepsilon}(x^0) = B_{\varepsilon}(x^0)$  (idea:  $\varepsilon' = \varepsilon d(x^0, x) \ \forall \ x \in B_{\varepsilon}(x^0)$ ).

Proposición: Sea  $A_i = \mathring{A}_i \ \forall \ i \in \mathbb{N}$ . Luego:

- (i)  $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$  es abierto (arbitraria)
- (ii)  $\cap_{i=1}^n A_i$  es abierto (finita)

### Demostración:

1. Debemos demostrar que  $(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)^0 = (\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)$ , Esto implica demostrar que todo punto en  $(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)$  es interior. Para demostrar esto, debemos mostrar que  $\forall \times \varepsilon (\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)$  es posible encontrar  $B_{\varepsilon}(x) \subset (\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)$ .

Sea  $x \in (\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) \Rightarrow \exists$  al menos on conjunto  $A_j$  tal que  $x \in A_j$ . Luego dado que  $A_j = A_j^0$ , tiene que  $\exists$  un  $\varepsilon > 0$  tal que  $B_{\varepsilon}(x) \subset A_j$ . Par def de unión  $\Rightarrow B_{\varepsilon}(x) \subset (\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)$  y estamos

2. Debemos demostrar que  $(\bigcap_{i=1}^n A_i) = (\bigcap_{i=1}^n A_i)^{\circ} \Rightarrow \forall x \in (\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i)$  es interior  $\Rightarrow x \in (\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i)$  existe una  $B_{\varepsilon}(x) \subset (\bigcap_{i=1}^n A_i)$ .

Sea  $x \in (\cap_{i=1}^n A_i) \Rightarrow x \in A_i \ \forall \ i=1,2,\ldots,n$  (def. de intersección). Luego dada que  $A_i=A_i^0 \ \forall i=1,2,\ldots,n$ 

 $E\mathbb{N} \Rightarrow \exists \text{ un } \varepsilon > 0 \text{ tal que } B_{\varepsilon}(x) \subset A_i \ \forall \ i \in \mathbb{N}. \text{ Por def. de intersección} \Rightarrow B_{\varepsilon}(x) \subset (\cap_{i=1}^n A_i)$ 

Par qué no podemos extender (ii) se  $i \in \mathbb{N}$ ? Considere  $A_n = \left(-\frac{1}{n}, \frac{1}{n}\right) \subset \mathbb{R}$ . Luego  $A_n = A_n^0$ 

 $\forall n \in \mathbb{N}$ . Observe que

- Sea  $X\subset\mathbb{R}^n$ . Decimos que  $z\in\mathbb{R}^n$  es un punto frontera de X sii  $\forall \varepsilon>0$ :
  - (i)  $B_{\varepsilon}(z) \cap X \neq \phi$
  - (ii)  $B_{\varepsilon}(z) \cap X^0 \neq \phi$

El conjunto de todos los puntos frontera de X se denota con  $\partial X$ 

 $\bullet$  EL conjunto clausura de X es

$$C_x \equiv X \cup \partial X$$

unimos que X es cerrado sii

$$X = C_x$$

Note que  $X \subset C_x$  y  $X = C_x$  sii  $\partial X \in X$  entonces  $X \subset \mathbb{R}^n$  es cerrado sii

$$\partial X \subset X$$

es difícil demostrar que:

Prop:  $X \subset \mathbb{R}^n$  es cerrado sii  $X^0$  es abiertos

$$\partial X \subset C \Leftrightarrow \mathbb{R}^n - X = X^c = \mathring{X}^c$$
(X es cerrado)  $\Leftrightarrow$  (X<sup>c</sup> abierto)

Observe que como  $\partial X \subset X$  si X es cerrado, luego  $\partial X \not\subset X^c$  y como  $\mathring{X}^c = X^c$ 

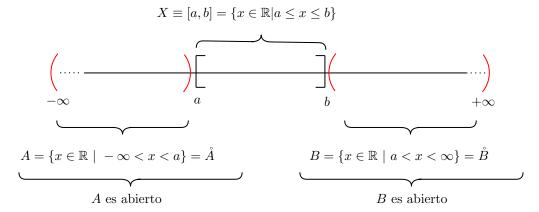
$$X = X^0 \Leftrightarrow \partial X \not\subset X$$

 $(X \text{ es abierto}) \Leftrightarrow (X \text{ no contiene ninguno de sus puntos frontera})$ 

Entonces:

$$X$$
es cerrado si  
i $X=X^0\cup\partial S$ 

#### Clustración

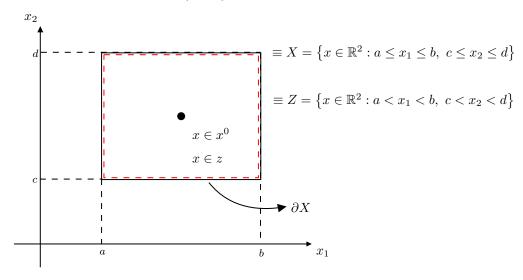


Luego cabemos que  $A \cup B$  es abierto  $\Rightarrow X$  ex cerrado dado que  $X = \mathbb{R} - (A \cup B) = (A \cup B)^c$ Observe que  $\partial X = \{a,b\} = \partial A = \partial B$  pero  $\partial A \not\subset A$  y  $\partial B \not\subset B$  y como  $\partial X \subset X \Rightarrow X$  es cerrado.

•  $A = \{1, 2, \dots, n\}$ 

Note que  $\mathring{A}=\phi$  y  $\phi\subset A$  pero  $A\neq\phi,$  A no es abierto, Es A cerrado? Note que

$$\partial A = \{1, 2, 3\} = A = C_A = A \cup \partial A = A^0 \cup \partial S$$



EN  $\mathbb{R}^n$ 

Define:

$$A_1 \equiv \left\{ X \in \mathbb{R}^2 L(x_1, c) \text{ y } (a \le x_1 \le b) \right\}$$

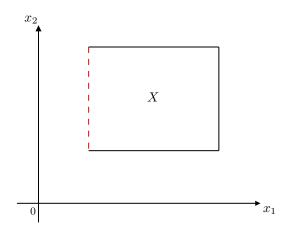
$$A_2 \equiv \left\{ X \in \mathbb{R}^2 : (x_1, d) \text{ y } (a \le x_1 \le b) \right\}$$

$$A_3 \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 : (a, x_2) \text{ y } (c \le x_2 \le d) \right\}$$

$$A_4 \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 : (b, x_2) \text{ para } c \le x_2 \le d \right\}$$

$$\partial X = \partial Z = \bigcup_{i=1}^n A_i$$

Pero  $\partial X \subset X$  y  $\partial Z \not\subset Z$ . Note que



ts cerrado ni abierto.

Como  $\phi$  y  $\mathbb{R}^n$  son abiertos  $\Rightarrow \phi$  y  $\mathbb{R}^n$  son abiertos y cerrados:

$$X$$
 puede ser 
$$\left\{ egin{array}{l} {
m Abierto} \\ {
m Cerrado} \\ {
m Abierto} \ {
m y} \ {
m errado} \\ {
m Ni \ abierto} \ {
m ni} \ {
m cerrado} \end{array} \right.$$

Finalmente:

Prop:

(i) Sea  $X_i$  cerrado  $\forall i \in \mathbb{N}$ , luego:

$$\bigcap_{i=1}^{\infty} X_i$$

es un conjunto cerrado.

(ii) Sea  $X_i$  cerrado para  $\forall i \leq n$ . Entonces

$$\bigcup_{i=1}^{n} X_i$$

cerrado

#### Demost:

- (i) Sea  $X \in \partial(X_1 \cap X_2)$ . Luego  $x \in X_1$  y  $x \in X_2$  dedo que  $X_1$  y  $X_2$  son cerrados  $\Rightarrow X \in (X_1 \cap X_2)$  son cerrados  $\Rightarrow x \in (X_1 \cap X_2) \Rightarrow \bigcap_{i=1}^2 X_i$  es cerrado. Usando inducción, se obtiene el todo.
- (ii) Sea  $x \in \partial \left( \bigcup_{j=1}^n X_i \right) \Rightarrow \exists$  al meno un i'tal que  $x \in X_i$ , dado que  $X_i$  es cerrado para todo  $i \Rightarrow x \in \bigcup_{i=1}^n X_i$  pos def. de unión.

<u>DEF</u>: Sea  $A \subset \mathbb{R}^n$ . A es acotado sii existieron  $\varepsilon > 0$  tal que  $A \subset B_{\varepsilon}(x)$  para algún  $x \in \mathbb{R}^n$ .

Observe que si A es acotado entonces $A \subset B_{\varepsilon'}(x)$ . para x = 0. Entonces A es acotado sii  $A \subset B_{\varepsilon}(0)$  para  $0 \in \mathbb{R}^n \Rightarrow A$  es acotado si existe una distancia  $\varepsilon$  talque  $\forall a \in A, d(o, a) < \varepsilon$ .

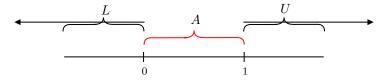
Observe:

$$A \equiv [a, b]$$
 y  $B \equiv (a, b)$  son a cotados

En  $\mathbb{R}$  conviene introducía nuera vocabulario. Sea  $A \subset \mathbb{R}$ . Luego cualquier número real l tal que  $l \leq a \forall a \in A$  se llama cota inferior de A. Cualquier número real i'tal que  $a \leq u \ \forall \ a \in A$  se llama cota superior de A. Decimos que A es a cotado interiormente (superiormente) si tiene al menos una cota inferior (cota superior). A es cotado si esta.

tanto acotado inferior como superiormente.

Observe que si A esta a cotado inf. (sup.) luego A tiene mer de una cota inferior (superior)



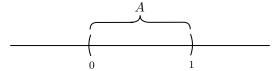
Note que o es una cota inf<br/> y $\bot$ es una cota superior. Entonces decimos que <br/>  $x\in U$ es la minima cota superior de Asi

- $x \in U$  (x es una cota superior)
- Si  $x' \in U$ , luego  $x \le x'$

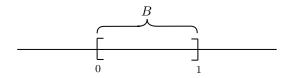
mínima cota superior de A se denota con M y la máxima cota inf la denotamos con  $m \forall A \subset \mathbb{R}$  :

 $m \leq M$  El  $A_0 \subset \mathbb{R}$  garantiza la existe, de m y  $M \forall A \subset \mathbb{R}$  que es acotado.

Llamamos a M(m) el máximo de A (mínimo) sii  $M(m) \in A$ . Observe que



A nu time máximo; pero



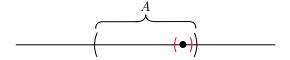
tiene máximo. Asume que A es acotado. Luego:

## TEOREMA:

- (i) Sea  $A \subset \mathbb{R}$  abierto. Luego m y  $M \notin A$ ; A no posee máximo ni mínimo.
- (ii) Sea  $A \subset \mathbb{R}$  cerrado. Luego m y  $M \in A$ ; A posee máximo y mínimo.

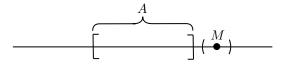
#### Demostración:

(i) Supongo que  $M \in A$ :



Entonces como  $A = \mathring{A}, \exists \text{ un } \varepsilon > 0$  tal que  $B_{\varepsilon}(M) \subset A$ . Luego considere  $a = M + \frac{1}{2}\varepsilon' \Rightarrow a \in B_{\varepsilon}(M) \underset{m}{\Rightarrow} a \in A \text{ y } M < a \rightarrow M /\!\!/ U \Rightarrow M$  no pose de con la menos de todas los cotas superiores.

(ii) Suponga que A es cerrado:



y que  $M \not\in A \Rightarrow M \in A^c$  y  $A^c = \mathring{A}^c \Rightarrow \exists \varepsilon > 0$  tal que  $x \in B_{\varepsilon}(M) \subset A^c \Rightarrow x^1 = x - \frac{1}{2}\varepsilon > a \ \forall \ a \in A \text{ pero } x' < M \text{ la coal contradia que } M \in U.$ 

 $\underline{\mathsf{DEF}} : \mathsf{Decimor}$  que A es comacto sii

- (i)  $M \in A$
- (ii)  $m \in A$

Es decir si A contiene tanto su máximo como so mínimo

Note que A debe ser entonces a cotado y cambo.

## Limitis y continuidad

DEF: Una conocería de números reales es una función

$$f: \mathbb{N} \to \mathbb{R}$$

Ejemplos:

- 1.  $f(n) = n^2$
- 2.  $f(n) = (-1)^n$
- $3. \ f(n) = \frac{1}{n}$
- 4.  $f(n) = 1 + \frac{1}{n}$

Notation: Se usa

$$x: \mathbb{N} \to \mathbb{R}$$

y es denote  $\{x_n\}_{n=1}^{\infty}$ . Note que  $x_n$  es el numero que toma x cuando se coalva en. De esa forma  $x_n$  es el enésimo termino de la función x. Note también que  $\{x_n\}_{n=1}^{\infty}$  es difenente del rango de x

$$\{x_n|x_n=f(n) \text{ para } n\in\mathbb{N}\}$$

Ejemplos:

1. 
$$\{x_n\}_{n=1}^{\infty} = \{n^2\}_{n=1}^{\infty}$$

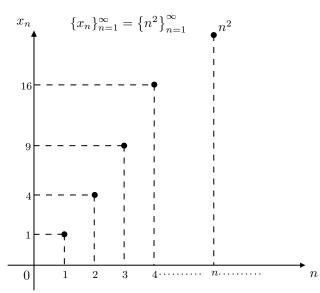
2. 
$$\{x_n\}_{n=1}^{\infty} = \{(-1)^n\}_{n=1}^{\infty} \quad \{x_n\} \text{ para } x_n = (-1)^n \ \forall \ n \in \mathbb{N}$$

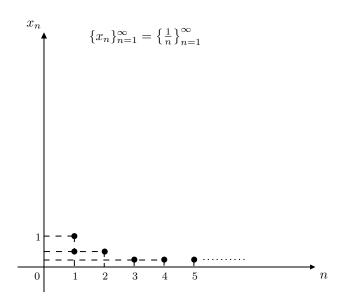
3. 
$$\{x_n\}_{n=1}^{\infty} = \{\frac{1}{b}\}_{n=1}^{\infty}$$

4. 
$$\{x_n\}_{n=1}^{\infty} = \left\{1 + \frac{1}{n}\right\}_{n=1}^{\infty}$$
.

Gráfico de x es:







Segunda secuencia converge a cero mientras qui la primera diverge:

<u>DEF:</u> El limite de  $\{K_n\}_{n=1}^{\infty}$  es  $a \in \mathbb{R}$  denota de pos  $\lim_{n \to \infty} x_n = a$  o  $x_n \to a$  si  $\forall \varepsilon > 0$  existe un  $N_{\varepsilon}$  tal que

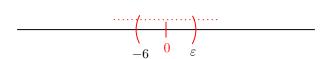
$$|x_n - a| = d(x_n, a) < \varepsilon$$

 $\forall n \geq N_{\varepsilon}$ 

Ejemplo: Sea

$$\{x_n\}_{n=1}^{\infty} = \left\{\frac{1}{(-2)^n}\right\}_{n=1}^{\infty}$$

Note:



Entonces:

Proposition:  $\{x_n\}_{n=1}^{\infty} \to 0$ 

Demost: Sea  $\varepsilon>0$  arbitrario. Escoja  $N_\varepsilon\in\mathbb{N}$  tal que  $2^{N_\varepsilon}>\frac{1}{\varepsilon}$ . Lea  $n\in\mathbb{N}$  y  $n\geq N_\varepsilon$ . Luego si

• 
$$n \text{ es par} \Rightarrow \left| +\frac{1}{(-2)^n} \right| = \frac{1}{2^n} \text{ y luego}$$

$$\frac{1}{2^n} < \varepsilon \ \forall \ \varepsilon > 0 \ \mathrm{sii} \ n \geq N_{\varepsilon}$$

• 
$$n \text{ es impar} \Rightarrow \left| \frac{1}{(-2)^n} \right| = \frac{1}{2^n}$$

La idea es similar para funciones en general.

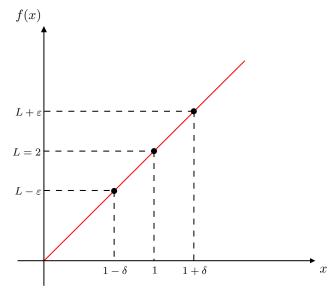
• Sea I un intervalo abierto en  $\mathbb{R}$ . Sea  $a \in I$ . Suponga que f está definida en I excepto posiblemente en a. Sea entonces  $I - \{a\} \equiv X$ . Dado un número  $L \in \mathbb{R}$  escribimos

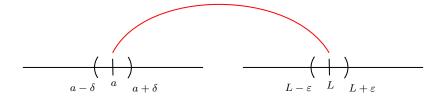
$$\lim_{x \to a} f(x) = L$$

 $\operatorname{Si}$ 

 $\forall \varepsilon>0, \ \exists \ \mathrm{un} \ \delta>o, \ \mathrm{tal} \ \mathrm{que} \ |f(x)-L|=d(x,L)<\varepsilon \ \mathrm{cuando} \ x \ \mathrm{satisface} \ 0<|x-a|\equiv d(x,a)<\delta$  Observe que la condición  $n\geq N_\varepsilon$  se reemplaza por la condición  $d(x,a)<\delta$  or ejemplo:

(i) f(x) = 1 + x para  $x \in [0, \infty)$  y a = 1. Entonces L = 2





Formalmente i sea  $\varepsilon >$  arbitrario, luego

$$\lim_{x \to a} f(x) = 1 + a$$

Sea  $\varepsilon > 0$  arbitrario. Escoja  $\delta = \varepsilon$ . Luego

$$d(1+x, 1+a) = |x-a|$$

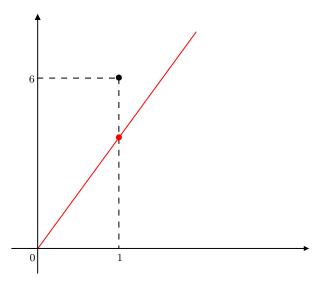
y si 
$$x - a > 0 \implies x - a < a \iff x < 0 + a$$

Ejemplo:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^2 - 1}{x - 1} & \text{para } x \neq 1 \\ 6 & \text{si} \end{cases} \quad x = 1$$

Note que

$$f(x) = \begin{cases} x+1 & \text{para } x \neq 1 \\ 6 & \text{si} \end{cases} \quad x = 1$$



L=2. Sea  $\varepsilon>$ arbitrario. Luego

$$\lim_{x \to 1} f(x) = L = 2$$

Scoga $\varepsilon=1$ 

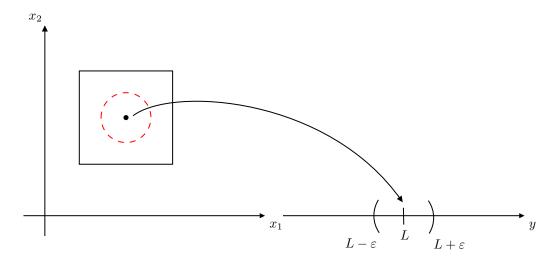
Sea ahora  $F:X\to\mathbb{R}$  para  $X\subset\mathbb{R}^n$ . Luego décimas que  $L\in\mathbb{R}$  es el limite de F(x) y escribimos (X no necesariamente precluye a)

$$\lim_{x \to a} F(x) = L$$

 $(a \in \mathbb{R}^b)$ 

 $\sin$ 

$$\left\{ \begin{array}{l} \forall \ \varepsilon > 0, \ \exists \ \mathrm{un} \ \delta > 0 \ \mathrm{tal} \ \mathrm{que} \ \mathrm{si} \\ \\ 0 < d(x,a) \equiv \|x-a\| < \delta \\ \\ \mathrm{Luego} \ d(f(x),a) = |F(x)-a| < \varepsilon. \end{array} \right.$$



 $\underline{\mathrm{DEF}} \colon \mathrm{Sea}\ F : X \to \mathbb{R}\ (X \ \mathrm{incluye}\ a).$  Decimos que F es continúa en a si

$$\lim_{x \to a} f(x) = F(a)$$

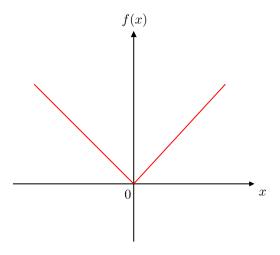
o:

$$\left\{ \begin{array}{l} \forall \ \varepsilon>0, \ \exists \ \mathrm{un} \ \delta>0 \ \mathrm{tal} \ \mathrm{que} \ \mathrm{si} \\ \\ d(x,a)=\|x-a\|<\delta \ \mathrm{luego} \ d(f(x),F(a))=|F(x)-F(a)|<\varepsilon. \end{array} \right.$$

Note que la continuidad  $\not\Rightarrow$  suavidad o diferenciabilidad. Por ej:

$$f(x) = |x|$$
 para  $-\infty < x < \infty$ 

Luego:



Luego F(0)=0 y escoge  $\delta=\varepsilon.$  F es continúa pero no diferenciable en x=0.

Finalmente:

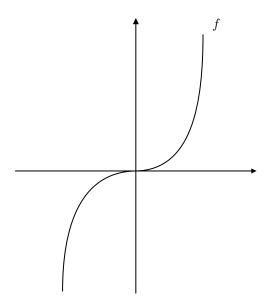
<u>TEOREMA MAXIMO:</u> Sea  $X\subset \mathbb{R}^n$  compacto y  $F:X\to \mathbb{R}$  continua en X. Luego  $\exists$  points  $x^0,x^1\in D$  tal que

$$f(x^0) \le f(x) \le f(x^1) \quad \forall x \in X$$

OBS: Proveo cond. suf. Pero nada día si no se cumplen lar cond.

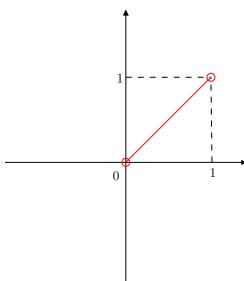
Ejemplos:

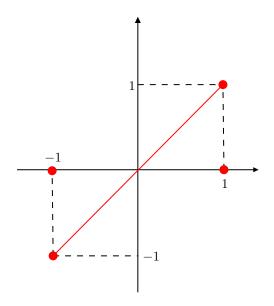
1. Sea 
$$X = \mathbb{R}$$
 y  $F(x) = x^3 \ \forall \ \mathbb{R}$ .



Como X no es compacto  $\Rightarrow F(x) = \mathbb{R} \quad \Rightarrow \ x^0 \ \text{y} \ x^1$  No existen.

2. Sea X=(0,1) y F(x)=x. Luego:

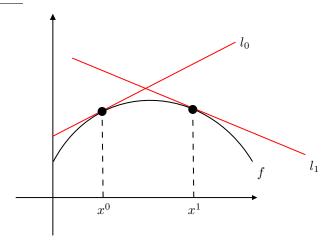




Entonces 
$$F(x) = (0,1)$$
  $\Rightarrow x^0 \ y \ x^1$  no existen.  
3.  $X = [-1,1] \ y \ F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si} \quad x = -1 \ \text{o} \ x = 1 \\ x & \text{si} \quad -1 < x < 1 \end{cases}$ 

$$F(x) = (-1, 1) \Rightarrow \text{ ni } x^0, \text{ ni } x^1 \text{ existen.}$$

# Calculo y Optimización:



1. F es Cóncava

2. 
$$F''(x) \le 0 \quad \forall x \in \mathring{X}$$

3. 
$$\forall x^0 \in X : F(x) \le F(x^0) + F'(x^0)(x - x^0) \quad \forall x \in X.$$

4. Si 
$$F''(x) < 0 \quad \forall x \in \mathring{X} \quad \Rightarrow F$$
 is est. Cóncava

Si  $F: X \subset \mathbb{R}^n \to R$ , se tiene que:

$$F_i(x) = \frac{\lim_{h \downarrow 0} F(x_{-i}, x_i + h) - F(x_{-i}, x_i)}{h} \equiv \text{derivada parcial}$$

El varctor gradiente es

$$\nabla F(x) = (F_1(x), \dots, F_n(x))$$

Recuerde que:

$$F_{ij} = \frac{\partial}{\partial x_j} (F_i(x)) = \frac{\partial^2 F(x)}{\partial x_i \partial x_j}$$

Entonces

$$\nabla F_i(x) = (F_{i1}(x), \dots, F_{ii}(x), \dots, F_{in}(x)) \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

Luego

$$H(x) = \begin{pmatrix} \nabla F_1(x) \\ \nabla F_2(x) \\ \vdots \\ \nabla F_n(x) \end{pmatrix}$$

Hesiano (Segunda derivada)

Asumimos que  $F_{ij} = F_{ji}$  (Young theorem). Luego en  $\mathbb{R}^n$ 

- 1. F es cóncava
- 2. H(x) es semi-definida negativa  $\forall x \in \mathring{X}$

3. 
$$\forall x^0 \in X : F(x) \le F(x^0) + \nabla F(x^0)(x - x^0) \ \forall x \in X$$

4. Si H(x) es definida negativa  $\forall x \in X$ , luego F es estr. cóncava

# TEST:

Los menores precipites de H(x) son

$$D_{1}(x) = |F_{11}| = F_{11}$$

$$D_{2}(x) = \begin{vmatrix} F_{11} & F_{12} \\ F_{21} & F_{22} \end{vmatrix}$$

$$\vdots = \begin{vmatrix} F_{11} & F_{12} & \cdots & F_{1i} \\ \vdots & & & & \\ F_{i1} & F_{i2} & \cdots & F_{ii} \end{vmatrix}$$

Luego:

- 1. Si  $(-1)^i D_i > 0$ , i = 1, 2, ..., n, H(x) es definida negativa en x, Si H(x) es DN  $\forall x \in X \Rightarrow F$  es est cóncava
- 2. Si  $D_i(x) > 0 \ \forall i = 1, 2, ..., n, \ H(x)$  es definida positiva en x, Si H(x) es DP  $\forall x \in X \Rightarrow F$  es est. cónvexa.

Defina:

1. 
$$\max_{x} F(x)$$
$$x \in \mathbb{R}$$

Luego asomiento que el conj. de soluciones es No sacía:

\* Sie s es un max local de F, luego F'(x) = 0

Entoicion:  $F(s+h) - F(s) \approx dy = F'(x)h$ .

Note que  $(*) \rightarrow$  la solución s pertena al conjunto de puntos coticos de F:

$${x: F'(x) = 0}$$

Luego:

\*\* Si F'(s) = 0 y  $F''(s) < 0 \Rightarrow F$  tiene un unico max. local en s

Intuición: Como  $f''(s) < 0 \implies \exists B_{\varepsilon}(s)$  tal que f'(x) > 0 para  $\forall x \in (s - \varepsilon, s)$  y  $F'(x) < 0 \ \forall \varepsilon(s, s + \varepsilon)$ 

\*\*\* Si F'(s) = 0 y F es est. concava en  $\Rightarrow s$  el unico max global de F en  $\mathbb{R}^n$ .

2. Defina

$$\max F(x)$$

$$x \in \mathbb{R}^n$$

\* Si F alcanza un óptimo local en  $x^*$ , luego  $x^*$  resudare:

$$\nabla F(x^*) = 0$$

Ej: 
$$F(x) = x_2 - 4x_1^2 + 3x_1x_2 - x_2^2 \implies x_1^* = \frac{3}{7} \text{ y } x_2^* = \frac{8}{7}$$
. Luego:

\*\* Si  $\nabla F(x^*) = 0$  y H(x) en  $x = x^*$  es Def. negativa  $\Rightarrow F$  alcanza un max local en  $x^*$ 

Ej: 
$$H(x) = \begin{pmatrix} -8 & 3 \\ 3 & -2 \end{pmatrix}$$
 y  $D_1(x) = -8 < 0$  y  $D_2(x) = 7 > 0 \Rightarrow x^*$  es un max. local.

### TEOREMA LOCAL-GLOBAL:

Sea  $F: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  cóncava. Luego los siguientes incisos con equivalentes:

- (i)  $\nabla F(x^*) = 0$
- (ii) F alcanza en max local en  $x^*$
- (iii) F alcanza un max global en  $x^*$
- $(iii) \Rightarrow (ii) \Rightarrow (i)$ . Ahora mostramos que  $(i) \Rightarrow (iii)$ . Sabemos que:

$$F(x) \le F(x^*) + \nabla F(x^*)(x - x^*) \quad \Rightarrow \quad F(x) \le F(x^*) \quad \forall x$$

Sea  $F: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  Cóncava. Luego

$$\operatorname*{argmax}_{x}\{F(x):x\in X\}$$

Convexo.

 $S \equiv \left\{x \in \mathbb{R}^n | F(x) \geq F(x^1) \ \forall x^1 \in \mathbb{R}^n \right\}$ . Sean  $x^*$  y  $x^{**} \in S$ . Luego:

$$F(tx^* + (1-t)x^{**}) \ge F(x^*) \implies F(x^t) \ge F(x^*) \implies F(x^t) = F(x^*)$$

TEOREMA: Si  $x^*$  maximiza F que es est. cóncava, luego

$$F(x^*) > F(x) \quad \forall x \neq x^*$$

Suponga que no  $\Rightarrow F(x') = F(x^*) \ \forall \ x' \neq x^*$ . Luego:

$$F(x^t) > tF(x^1) + (1 - t)F(x^*) \ \forall \ t \in (0, 1)$$
$$F(x^t) > F(x^1)$$

 $\Rightarrow x^1$  no es un max. global.

<u>TEOREMA:</u> Si F es est. cóncava y  $\nabla F(x^*) = 0 \implies x^*$  es el onico max global.

# Programación NO-LINEAL

Sea

$$F: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$$

$$X \subset \mathbb{R}^n$$

Luego nuestro problema es:

$$\max F(x)$$

$$x \in X$$

 $F \equiv$  función objetivo

 $X \equiv \text{conj. factible}$ 

 $C \equiv$  variables elección.

Sumimos:

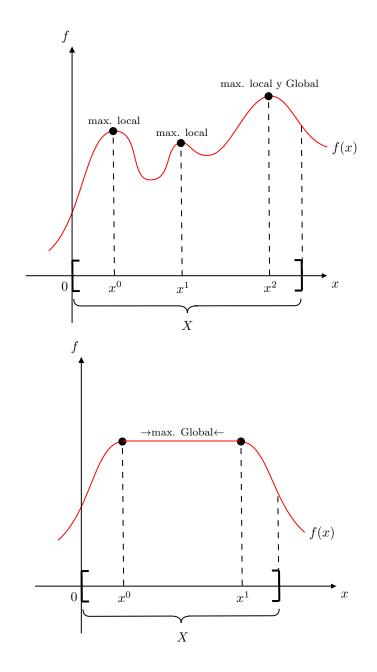
A1: F es diferenciable en  $\mathbb{R}^n$  y X es compacto

garantiza que (P) tiene al menos q solución. Ahora decimos que un punto factible  $x^* \in X$ 

- $x^* \in X$  es un max global si  $F(x^*) \ge F(x) \ \forall \ x \in X$
- $x^* \in X$  es un max. local si existe una bola abierta  $B_{\varepsilon}(x^*) \cap X \neq \phi$  tal que  $F(x^*) \geq F(x)$

 $x \in X \cap B_{\varepsilon}(x^*)$ , Recuerde que:

$$B_{\varepsilon}(x^*) \equiv \{x \in \mathbb{R}^n : d(x, x^*) < \varepsilon\}$$



Luego:

•  $x^*$  es un max local (global) estricto 0 unico si:

$$F(x^*) > F(x) \; \forall \; x \in B_{\varepsilon}(x^*) \cap X$$
MAX LOCAL ESTRICTO)

$$F(x^*) > F(x) \ \forall x \in X \text{ MAX. GLOBAL ESTRICTO}$$

En economía, en general, X se caracteriza en términos de rest. funcionales. Sea  $G^j: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  para  $n=1,2,\ldots,m$ . Luego se asume en general:

$$G^{j}(x) \le c_{j}$$
  $j = 1, 2, \dots, m$   
 $x_{j} \ge 0$ 

Entonces en general:

$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^n | G^j(x) \le c_j \quad j = 1, 2, \dots, m; \quad x \ge 0 \right\}$$

Finalmente:

(P) 
$$\max_{x} F(x)$$
$$x \in X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^{n} | G^{j}(x) \le c_{j}, \ j = 1, 2, \dots, m, \quad x \ge 0 \right\}$$

### Ejemplos:

1. Problema del consumidor:

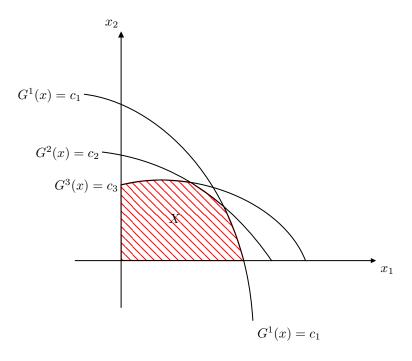
(i) 
$$F(x) = u(x)$$
;  $x \ge 0$  y  $\sum_{i=1}^{n} p_i x_i \le y$ 

2. Minimización castor:

(a) 
$$F(x) = \sum_{i=1}^{n} w_i x_i, \ x \ge 0 \text{ y } f(x) \ge y \text{ es } -f(x) \le -y \ \Rightarrow \ G(x) \le c \text{ es } -f(x) \le -y$$

We will assume that  $X = \phi$ 

X puede ser gráficamente representado par ej:



REST. DE IGUALDAD: Ahora consideramos

$$\max_x F(x)$$
 
$$X \equiv \left\{x \in \mathbb{R}^2: \ G(x) = c\right\}$$

Vea notas para este caso. En general:

<u>TEOREMA LAGRANGE</u>: Sea  $F: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  y  $G^j: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  funcionas diferenciables. Suponga que es un óptimo (máximo-mínimo) o solución de:

$$\max_{x} F(x)$$

$$x \in X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^{n} : G^{j}(x) = c_{j} \quad \forall \ j = 1, 2, \dots, m \right\}$$

m < nLuego si:

•  $\nabla G^j(x^*),\ j=1,2,\ldots,m$  son linealmente: adependientes, existen m números  $A_j^*\quad j=1,2,\ldots,m \text{ tal que:}$ 

$$\frac{\partial L(x^*, \lambda^*)}{\partial x_i} = F_i(x^*) - \sum_{j=1}^m \lambda_j G_i^j(x^*) = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n$$

usa obtener la solución tenemos un sistema de r+m reacciones

$$(E_i) \quad \frac{\partial L(x^*, \lambda^*)}{\partial x_i} = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$(E_j) \quad \frac{\partial L(x^*, \lambda^*)}{\partial \lambda_j} = G^j(x^8) - c^j = 0 \quad j = 1, 2, \dots, m$$

Podemos evalúan F en tolas aquellos puntos que satisfagan simultáneamente  $E_i$  y  $E_j$ .

# EL SIGNIFICADO DEL MULTIPLICADON

ea

$$\max_{x \in X} F(x_1, x_2)$$

$$X(c) \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 | g(x_1, x_2) = c \right\}$$

$$c \in C \subset \mathbb{R}$$

Ejemplo:

• 
$$F(x_1, x_2) = x_1 + x_2 - \frac{1}{2} \cdot x_2^2 - x_1^2$$
  
 $g(x) = x_1 + x_2 = c, \quad c \in [0, 1]$   
 $\Rightarrow$  CPO:

$$1 - 2x_1 - \lambda = 0 \tag{1}$$

$$1 - x_2 - \lambda = 0 \tag{2}$$

$$x_1 + x_2 = c \tag{3}$$

D2 (1) y (2):

$$1 - 2x_1 = \lambda = 1 - x_2 \quad \Rightarrow \quad x_2 = 2x_1$$
 (4)

Sando (4) en (3):

$$3x_1 = c \implies x_1^* = \frac{c}{3}; \ x_2^* = \frac{2}{3}c$$

$$y \lambda^* = \frac{(3-2c)}{3}$$

Note que:

$$x_i^*(c), \ \lambda^*(c) \quad i = 1, 2$$

y 
$$v(c) = F(x_1^*(c), x_2^*(c)) = c - \frac{3}{9}c^2 \implies v(c) = c\left(1 - \frac{3}{9} \cdot c\right)$$

Es decir

$$v(c) = \max_x \left\{ F(x) | g(x) = c \right\} = F(x_1^*(c), x_2^*(c))$$

<u>TEOREMA:</u> Sean F y g funciones  $C^1$ . La solución para un determinado valor de c es  $(x_1^*(c), x_2^*(c), \lambda^*(c))$ . Su ponga que  $x_i^*(c)$  y  $\lambda^*(c)$  son funciones  $c^1$  de c. Luego:

$$\lambda^*(c) = \frac{d}{dc}F(x^*(c)) = v^1(c)$$

Demostración: Usando la Regla de la cadena:

- 1.  $v'(c) = F_1(x^*(c))x_1'(c) + F_2(x'(c))x_2'(c)$  luego las CPO son:
- 2.  $F_i(x^*(c)) \lambda^*(c)g_i(x^*(c)) = 0$  i = 1, 2

Entonces: (2) en (1)

$$v'(c) = \lambda^*(c)g_1(x^*(c)) + x_1'(c) + \lambda^*(c)g_2(x^*(c))x_2'(c)$$
$$= \lambda^*(c) \left[ g_1(x^*(c)) \frac{dx_1^*(c)}{dc} + g_2(x^*(c)) \frac{dx_2^*(c)}{dc} \right]$$

pero como  $g(x_1^*(c), x_2^*(c)) = c$  se tiene que:

$$g_1(x^*(c))\frac{dx_1^*(c)}{dc} + g_2(x^*(c))\frac{dx_2^*}{dc}(c) = 1$$
  
 $\Rightarrow v'(c) = \lambda^*(c)$ 

En nuestro ejemplo:

$$v'(c) = 1 - \frac{6}{9}c \quad \Rightarrow \quad v'(c) = 1 - \frac{2}{3}c = \lambda^*(c)$$

Si hay m restricciones de igualdad:

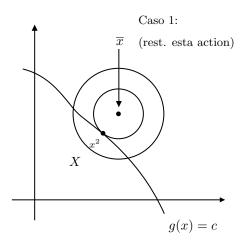
$$\lambda_j^*(c_1, c_2, \dots, c_m) = v_j'(c_1, \dots, c_m)$$

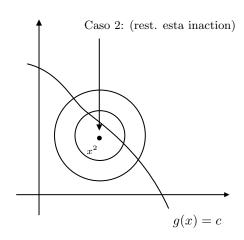
Kohn-Tucker: Suponga que  $F:\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  y considere

$$\max_{x \in X} F(x)$$

$$X \equiv \{x \in \mathbb{R}^n | g(x) \le c\}$$

Suponga que n=2. Considere:





El Lagrangiano es

$$L(x) = F(x) - \lambda(g(x) - c)$$

Luego:

• Si  $g(x^*) = c$ , entonces  $L_i(x^*) = 0 \quad \forall i = 1, 2, \dots, n$ 

• Si  $g(x^*) < c$ , Luego  $F'_i(x^*) = 0 \quad \forall i$ 

Proposición:  $\lambda^* \geq 0$ 

Caso 1: Si  $\lambda^* < 0 \implies v'(c) < 0 \implies x^* \in \mathring{X} \implies$  contradice  $x^*$  es óptimo. En el caso 2,  $\lambda^* = 0$ 

Entonces: en el caso 2,  $F_i'(x^\ast) = L_i'(x^\ast).$  Ahora

Caso 1:  $\lambda^* \geq 0$  y  $g(x^*) = c$ 

Caso 2:  $\lambda^* = 0$  y  $g(x^*) < c$ 

Luego podemos resumin:

$$L_i(x^*) = 0 \quad \forall \ i = 1, 2, \dots, n$$

$$\lambda^* \ge 0, \ g(x^*) \le c \ y \ \lambda^* = 0 \ o \ g(x^*) - c = 0$$

 $\Rightarrow$ 

$$L_i(x^*) = 0 \quad \forall \ i$$

$$\lambda^* \ge 0, \ g(x^*) \le c \ y \ \lambda^*(g(x^*) - c) = 0$$

En general:

$$L(x) = F(x) - \sum_{j=1}^{m}, \ \lambda_j(g^j(x) - c)$$

lar condiciones de Kuhn-Tocker para

(P) 
$$\max_{x \in X} F(x)$$
$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 | g^j(x) \le c_j \quad \forall \ j = 1, 2, \dots, m \right\}$$

un

$$\begin{split} K_i'(x^*) &= 0 \quad \forall \ i \\ \lambda_j &\geq 0, \ g_j(x^*) \leq c \ \text{y} \ \lambda_j \left[ g^j(x^*) - c \right] = 0 \quad \forall \ j = 1, 2, \dots, m \end{split}$$

Si  $x^*$  satisface las condiciones de K-T, resuelve  $x^*$  el problema?? El siguiente teorema responde a esta pregunta.

TEOREMA 1: Sean F y  $g^j$  para  $j=1,2,\ldots,m$  differenciables. Asuma que:

- (i) F es cóncava
- (ii)  $g^j$  para  $\forall j$  es lineal o  $g^j$  para  $\forall j$  es convexa y existe on  $x \in \mathbb{R}^n$  tal que  $g^j(x) < c_j \ \forall j$  Luego  $x^*$  resuelve (P) sii  $x^*$  satisface las K T condiciones de K T

TEOREMA 2: Asuma que:

F es cuasi-cóncava y que  $g^j$  es lineal  $\forall j$ 

Luego si  $x^*$  resuelve (P), existe un vector  $\lambda^*$  que es unico y que  $(x^*, \lambda^*)$  satisface los condicionar le K-T y si  $(x^*, \lambda)$  satisface los condiciones de K-T y  $F_i'(x^*) \neq o \ \forall \ i, \ x^*$  resuelve P.

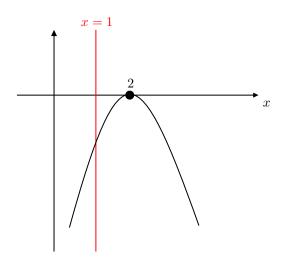
# Ejemplos:

$$\max_{x \in X} \left[ -(x-2)^2 \right]$$

$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R} | x \ge 1 \right\}$$

Note que 
$$F(x) = -(x-2)^2$$
  $\Rightarrow$   $F'(x) = -2(x-2)$   $\Rightarrow$   $F'(x) = 0$   $\Leftrightarrow$   $x = 2$  y  $F''(x) = -2 < 0$ 

Entonces:



 $x^* = 2.$ 

Usando K-Tnote que

$$\max_{x \in X} \left[ -(x-2)^2 \right]$$

$$X \equiv \{x \in \mathbb{R} | 1 - x \le 0\}$$

F es cóncava y g(x) es lineal. Entonces:

$$-2(x-2) + \lambda = 0 \tag{1}$$

$$\lambda \ge 0, \ x - 1 \ge 0 \text{ y } \lambda(x - 1) = 0$$
 (2)

Suponga que  $x = 1 \implies \lambda \ge 0$  y de (1):

 $2 + \lambda = 0$  imposible.

Entonces sea  $x > 1 \implies \lambda = 0$  y  $x^* = 2$ 

$$\max_{x \in X} \left[ -(x_1 - 4)^2 - (x_2 - 4)^2 \right]$$

$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 : \ x_1 + x_2 \le 4 \text{ y } x_1 + 3x_2 \le 9 \right\}$$

Las condiciones de K-T son:

$$-2(x_1 - 4) - \lambda_1 - \lambda_2 = 0 \tag{1}$$

$$-2(x_2 - 4) - \lambda_1 - 3\lambda_2 = 0 \tag{2}$$

$$x_1 + x_2 \le 4, \ \lambda_1 \ge 0 \ \text{y} \ \lambda_1(x_1 + x_2 - 4) = 0$$
 (3)

$$x_1 + 3x_2 \le 9, \ \lambda_2 \ge 0 \ \text{y} \ \lambda_2(x_1 + 3x_2 - 9) = 0$$
 (4)

Usando K-T note que

$$\max_{x \in X} \left[ -(x-2)62 \right]$$

$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R} | 1 - x \le 0 \right\}$$

 ${\cal F}$ es cóncava y g(x)es lineal. Entonces:

$$-2(x-2) + \lambda = 0 \tag{1}$$

$$\lambda \ge 0, \ x - 1 \ge 0 \text{ y } \lambda(x - 1) = 0$$
 (2)

Suponga que  $x = q \implies \lambda \ge 0$  y de (1):

$$2 + \lambda = 0$$
 imposible

Entonces sea  $x > 1 \implies \lambda = 0$  y  $x^* = 2$ 

$$\max_{x \in X} \left[ -(x_1 - 4)^2 - (x_2 - 4)^2 \right]$$

$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^2 : \ x_1, x_2 \le 4 \text{ y } x_1 + 3x_2 \le 9 \right\}$$

Las condiciones de K-T son:

$$-2(x_1 - 4) - \lambda_1 - \lambda_2 = 0 \tag{1}$$

$$-2(x_2 - 4) - \lambda_1 - 2\lambda_2 = 0 \tag{2}$$

$$x_1 - x_2 \le 4, \ \lambda_1 \ge 0 \ \text{y} \ \lambda_1(x_1, x_2 - 4) = 0$$
 (3)

$$x_1 + 3x_2 \le 0, \ \lambda_2 \ge 0 \text{ y } \lambda_2(x_1 + 3x_2 - 9) = 0$$
 (4)

Luego:

1.  $(I,I) \Rightarrow \lambda_1 = 0 = \lambda_2.$  Luego de (1) y (2)

$$-2(x_1 - 4) = 0$$

$$-2(x_2 - 4) = 0 \implies x_1 = x_2 = 4$$

Pero luego  $g_1$  no se satiface.

2.  $(A, A) \Rightarrow \lambda_i \geq 0 \ \forall i \text{ y que:}$ 

$$x_1 + x_2 = 4 \implies x_2 = 4 - x_2$$
  
 $x_1 + 3x_2 = 9 \implies x_1 = 9 - 3x_2$ 

Entonces

$$x_2 = 4 - (9 - 3x_2) = -5 + 3x_2$$
  
 $2x_2 = 5 \implies x_2 = \frac{5}{2} \quad \text{y} \quad x_1 = \frac{3}{2}$ 

Luego (1) y (2)

$$-2\left(\frac{3}{2} - 4\right) - \lambda_1 - \lambda_2 = 0$$

$$-2\left(-\frac{5}{2}\right) = \lambda_1 + \lambda_2$$

$$5 = \lambda_1 + \lambda_2 \implies \lambda_1 = 5 - \lambda_2$$

$$3 = \lambda_1 + 3\lambda_2$$

$$3\lambda_2 + 5 - \lambda_2 = 3 \implies 2\lambda_2 + 5 = 3 \implies 2\lambda_2 = -2 \text{ (imposible)}$$

(I, A) Luego:

$$x_1 + x_2 < 4, \ \lambda_1 = 0$$
  
 $x_1 + x_2 \cdot 3 = 9 \text{ y } \lambda_2 \ge 0$ 

En (1), (2)

$$-2(x_1 - 4) = \lambda_2$$
 (a)  
 $-2(x_2 - 4) = 3\lambda_2$  (b)  
 $x_1 + 3x_2 = 9$  (c)

Usando (a) en (b):

$$-2(x_2 - 4) = 3(-2(x_1 - 4))$$

$$-2(x_2 - 4) = -6(x_1 - 4)$$

$$-2x_2 + 8 = -6x_1 + 24$$

$$2x_2 - 8 = 6x_1 - 24$$

$$2x_2 = 6x_1 - 16$$

$$x_2 = 3x_1 - 8$$

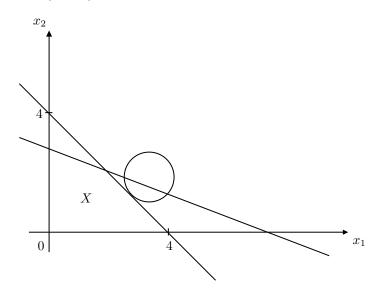
En (c):

$$x_1 + 9x_1 - 24 = 9 \implies 10x_1 = 33 \implies x_1 = 33/10 \text{ y } x_2 = 19/10$$

pero 
$$\frac{33}{10} + \frac{19}{10} = 4.9 > 4$$

 $(A, I) \Rightarrow x_1 + x_2 = 4, \ \lambda_1 \ge 0 \text{ y } \lambda_2 = 0 \text{ Entonces:}$ 

$$-2(x_1 - 4) = \lambda_1 
-2(x_2 - 4) = \lambda_1 \Rightarrow x_1^* = x_2^* = 2 ; \lambda_1^* > 0$$



Donde 
$$g'_1(x) = x_1 + x_2 = 4 \Rightarrow x_2 = 4 - x_1$$
  
 $g^2(x) = 3x_2 + x_1 = 9 \Rightarrow x_2 = 3 - \frac{1}{3}x_1$ 

# TEOREMAS DE LA ENVOLVENTE:

1. Sea  $F: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  dada pos F(x, a) para  $a \in \mathbb{R}$ . Considere

$$\max_{x \in \mathbb{R}^n} F(x, a)$$

y assuma que  $x^*(a)$  es la solución del problema. Suponga que  $x^*$  es  $C^1$ . Luego:

$$v'(a) = \frac{d}{da} \cdot F(x^*(a), a) = F_a(x^*(a), a) = \frac{\partial F(x^*(a), a)}{\partial a}$$

Demostración: Usando la RC:

$$v'(a) = \sum_{i=1}^{n} F_i(x^*(a), a) \frac{dx_i^*}{da} + F_a(x^*(a), a)$$
$$= F_a(x^*(a), a)$$

que 
$$\nabla F_i(x^*, a) = 0$$

Ejemplos:

(a) 
$$F(x,a) = -x^2 + 2ax + 4a^2$$

Entonces:

$$F'_{x}(x,a) = -2x + 2a = 0 \implies x^{*}(a) = a$$

$$v(a) = 5a^2 \text{ y } v'(a) = 10a$$

Usando el TE:

$$\frac{\partial F}{\partial a}(x^*(a), a) = F_a(x^*(a), a) = 2x^*(a) + 8a = 10a$$

2. Sean F y  $g^i:\mathbb{R}^n\times\mathbb{R}\to\mathbb{R}$  funciones  $C^1$  y  $x^*(a)=(x_1^*(a),\dots,x_2^*(a))$  sea a solución de

$$\max_{x \in X} F(x, a)$$
 
$$X \equiv \left\{ x \in \mathbb{R}^n | g^j(x, a) = 0 \right\}$$

Luego:

$$v'(a) = \frac{dF(x^*(a), a)}{da} = \frac{\partial L}{\partial a}(x^*(a), \lambda^*(a), a)$$

Demostración:

(a) 
$$\frac{dF(x^*(a), a)}{da} = \sum_{i=1}^n F_i'(x^*(a), a) \frac{dx_1^*(a)}{da} + F_a'(x^*(a), a)$$

(b) Las CPO con:

$$F_i(x^*(a), a) - \sum_{i=1}^m \lambda_j^* g_i^j(x^*(a), a) = 0$$

(c) Entonces:

$$v'(a) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} \lambda_{j}^{*} g_{i}^{j}(x^{*}(a), a) \frac{dx_{i}^{*}}{da} + F_{a}'(x^{*}(a), a)$$
$$= \sum_{j=1}^{m} \lambda_{j}^{*} \left( \sum_{i=1}^{n} g_{i}^{j} \frac{x_{i}^{*}}{da} \right) + F_{a}'(x^{*}(a), a)$$

(d) Luego

$$g^{j}(x^{*}(a), a) = 0 \qquad \Rightarrow$$

$$\sum_{i=1}^{n} g_{i}^{j} \frac{dx_{i}^{*}}{da} + g_{a}^{j} = 0 \quad \Rightarrow \quad \sum_{i=1}^{n} g_{i}^{j} \frac{dx_{i}^{*}}{da} = -g_{a}^{j}(x^{*}(a), a)$$

(e) Use en 3:

$$v'(a) = -\sum_{j=1}^{m} \lambda_j^* g_a^j(x^*(a), a) + F_a'(x^*(a), a)$$
(\*)

(f) 
$$L(a) - F(x^*(a), a) - \sum_{j=1}^{m} \lambda_j^* g^j(x^*(a), a)$$

$$y: \frac{\partial L(a)}{\partial a} = F'_a(x^*(a), a) - \sum_{j=1}^m \lambda_j^* g_a^j(x^*(a), a)$$
 (\*\*)