

# ANÁLISIS DE ESTABILIDAD EN PROGRAMACIÓN SEMI-INFINITA

## PARTE I: Distancia al Mal Planteamiento

Homenaje al Profesor Marco A. López Cerdá

Fco. Javier Toledo Melero

Instituto Universitario *Centro de Investigación Operativa*

Alicante, 19-20 Febrero 2010

- 1 Contexto
- 2 Estabilidad de Sistemas Lineales Semi-Infinitos
- 3 Estabilidad de Sistemas Convexos Semi-Infinitos
- 4 Estabilidad de Problemas de Optimización Lineal Semi-Infinitos
- 5 Referencias Bibliográficas
- 6 A Marco

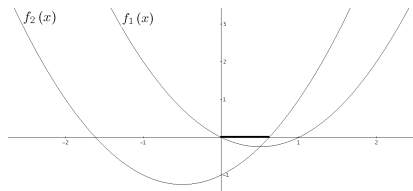
**Ejemplo:** Dadas las funciones convexas  $f_1(x) := x^2 - x$ ,  
 $f_2(x) := x^2 + x - 1$ , consideramos un sistema de la forma

$$\left\{ \begin{array}{l} f_1(x) := x^2 - x \leq 0 \\ f_2(x) := x^2 + x - 1 \leq 0 \end{array} \right\} = \{f_t(x) \leq 0, t \in \{1,2\}\}$$

**Ejemplo:** Dadas las funciones convexas  $f_1(x) := x^2 - x$ ,  $f_2(x) := x^2 + x - 1$ , consideramos un sistema de la forma

$$\left\{ \begin{array}{l} f_1(x) := x^2 - x \leq 0 \\ f_2(x) := x^2 + x - 1 \leq 0 \end{array} \right\} = \{f_t(x) \leq 0, t \in \{1,2\}\}$$

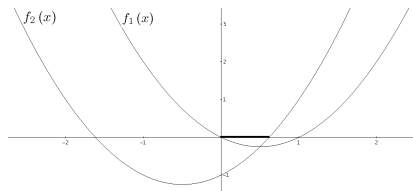
Es un ejercicio elemental ver que la solución de este sistema es el intervalo  $\left[0, \frac{\sqrt{5}-1}{2}\right]$  como se observa en la siguiente figura:



**Ejemplo:** Dadas las funciones convexas  $f_1(x) := x^2 - x$ ,  $f_2(x) := x^2 + x - 1$ , consideramos un sistema de la forma

$$\left\{ \begin{array}{l} f_1(x) := x^2 - x \leq 0 \\ f_2(x) := x^2 + x - 1 \leq 0 \end{array} \right\} = \{f_t(x) \leq 0, t \in \{1,2\}\}$$

Es un ejercicio elemental ver que la solución de este sistema es el intervalo  $\left[0, \frac{\sqrt{5}-1}{2}\right]$  como se observa en la siguiente figura:



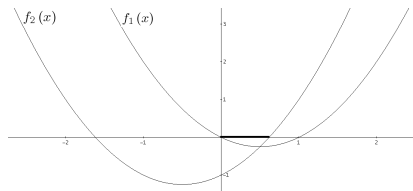
En general, podemos escribir un sistema de desigualdades convexas como

$$\{f_t(x) \leq 0, t \in T\}$$

**Ejemplo:** Dadas las funciones convexas  $f_1(x) := x^2 - x$ ,  $f_2(x) := x^2 + x - 1$ , consideramos un sistema de la forma

$$\left\{ \begin{array}{l} f_1(x) := x^2 - x \leq 0 \\ f_2(x) := x^2 + x - 1 \leq 0 \end{array} \right\} = \{f_t(x) \leq 0, t \in \{1,2\}\}$$

Es un ejercicio elemental ver que la solución de este sistema es el intervalo  $\left[0, \frac{\sqrt{5}-1}{2}\right]$  como se observa en la siguiente figura:



En general, podemos escribir un sistema de desigualdades convexas como

$$\{f_t(x) \leq 0, t \in T\}$$

donde  $f_t : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$  son funciones convexas propias para todo  $t \in T$ , siendo  $T$  un conjunto de índices arbitrario.

Un caso particular del *sistema convexo*

$$\{f_t(x) \leq 0, t \in T\} \quad (1)$$

aparece cuando las funciones  $f_t$  son funciones afines, esto es,

$$f_t(x) := b_t - \langle a_t, x \rangle.$$

Un caso particular del *sistema convexo*

$$\{f_t(x) \leq 0, t \in T\} \quad (1)$$

aparece cuando las funciones  $f_t$  son funciones afines, esto es,

$$f_t(x) := b_t - \langle a_t, x \rangle.$$

En tal caso el sistema queda de la forma

$$\{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\} \quad (2)$$

Este sistema se llama *sistema lineal*.



Un caso particular del *sistema convexo*

$$\{f_t(x) \leq 0, t \in T\} \quad (1)$$

aparece cuando las funciones  $f_t$  son funciones afines, esto es,

$$f_t(x) := b_t - \langle a_t, x \rangle.$$

En tal caso el sistema queda de la forma

$$\{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\} \quad (2)$$

Este sistema se llama *sistema lineal*.

Tanto al sistema convexo como al lineal les llamaremos **semi-infinitos** cuando el conjunto de índices  $T$  sea arbitrario (posiblemente infinito).

Cuando  $T$  sea finito les llamaremos **ordinarios**.

Un caso particular del *sistema convexo*

$$\{f_t(x) \leq 0, t \in T\} \quad (1)$$

aparece cuando las funciones  $f_t$  son funciones afines, esto es,

$$f_t(x) := b_t - \langle a_t, x \rangle.$$

En tal caso el sistema queda de la forma

$$\{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\} \quad (2)$$

Este sistema se llama *sistema lineal*.

Tanto al sistema convexo como al lineal les llamaremos **semi-infinitos** cuando el conjunto de índices  $T$  sea arbitrario (posiblemente infinito).

Cuando  $T$  sea finito les llamaremos **ordinarios**.

**Si no decimos lo contrario, en lo que sigue  $T$  será arbitrario.**

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

Denotaremos por:

$$\Theta_c := \{ \sigma \in \Theta \mid F \neq \emptyset \} \quad \text{ sistemas consistentes}$$

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

Denotaremos por:

$$\Theta_c := \{ \sigma \in \Theta \mid F \neq \emptyset \} \quad \text{ sistemas consistentes}$$

$$\Theta_i := \{ \sigma \in \Theta \mid F = \emptyset \} = \Theta \setminus \Theta_c \quad \text{ sistemas inconsistentes}$$

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

Denotaremos por:

$$\Theta_c := \{ \sigma \in \Theta \mid F \neq \emptyset \} \quad \text{ sistemas consistentes}$$

$$\Theta_i := \{ \sigma \in \Theta \mid F = \emptyset \} = \Theta \setminus \Theta_c \quad \text{ sistemas inconsistentes}$$

Los sistemas inconsistentes se dividen a su vez en:

$\Theta_{si}$  **fuertemente inconsistentes** : tienen un subsistema finito inconsistente

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

Denotaremos por:

$$\Theta_c := \{ \sigma \in \Theta \mid F \neq \emptyset \} \quad \text{ sistemas consistentes}$$

$$\Theta_i := \{ \sigma \in \Theta \mid F = \emptyset \} = \Theta \setminus \Theta_c \quad \text{ sistemas inconsistentes}$$

Los sistemas inconsistentes se dividen a su vez en:

$\Theta_{si}$  **fuertemente inconsistentes** : tienen un subsistema finito inconsistente

$\Theta_{wi}$  **debilmente inconsistentes** : todo subsistema finito es consistente



# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

Denotaremos por:

$$\Theta_c := \{ \sigma \in \Theta \mid F \neq \emptyset \} \quad \text{ sistemas consistentes}$$

$$\Theta_i := \{ \sigma \in \Theta \mid F = \emptyset \} = \Theta \setminus \Theta_c \quad \text{ sistemas inconsistentes}$$

Los sistemas inconsistentes se dividen a su vez en:

$\Theta_{si}$  **fuertemente inconsistentes** : tienen un subsistema finito inconsistente

$\Theta_{wi}$  **debilmente inconsistentes** : todo subsistema finito es consistente

$$\text{Ej. } \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\} \in \Theta_{wi}$$

# Sistema lineales: definiciones

Denotaremos por  $\Theta$  al espacio paramétrico de todos los sistemas

$$\sigma := \{ \langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T \}$$

Denotaremos por  $F$  al **conjunto de soluciones** o **conjunto factible** de  $\sigma$ :

$$F := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_t, x \rangle \geq b_t \forall t \in T \}$$

Denotaremos por:

$$\Theta_c := \{ \sigma \in \Theta \mid F \neq \emptyset \} \quad \text{ sistemas consistentes}$$

$$\Theta_i := \{ \sigma \in \Theta \mid F = \emptyset \} = \Theta \setminus \Theta_c \quad \text{ sistemas inconsistentes}$$

Los sistemas inconsistentes se dividen a su vez en:

$\Theta_{si}$  **fuertemente inconsistentes** : tienen un subsistema finito inconsistente

$\Theta_{wi}$  **debilmente inconsistentes** : todo subsistema finito es consistente

$$\text{Ej. } \sigma = \{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \} \in \Theta_{wi}$$

Observar que si  $T$  es finito  $\Theta_{si} = \Theta_i$ .

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Asociados a un sistema  $\sigma := \{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\}$  tenemos los siguientes conos convexos:

$$N := \text{cone} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\} \quad K := N + \mathbb{R}_+ \left\{ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \right\}.$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Asociados a un sistema  $\sigma := \{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\}$  tenemos los siguientes conos convexos:

$$N := \text{cone} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\} \quad K := N + \mathbb{R}_+ \left\{ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \right\}.$$

El siguiente resultado de Goberna, López y Todorov caracteriza los diferentes tipos de sistemas a través de los conos anteriores:

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Asociados a un sistema  $\sigma := \{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\}$  tenemos los siguientes conos convexos:

$$N := \text{cone} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\} \quad K := N + \mathbb{R}_+ \left\{ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \right\}.$$

El siguiente resultado de Goberna, López y Todorov caracteriza los diferentes tipos de sistemas a través de los conos anteriores:

$$\sigma \in \Theta_c \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin \text{cl}(N) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin \text{cl}(K);$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Asociados a un sistema  $\sigma := \{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\}$  tenemos los siguientes conos convexos:

$$N := \text{cone} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\} \quad K := N + \mathbb{R}_+ \left\{ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \right\}.$$

El siguiente resultado de Goberna, López y Todorov caracteriza los diferentes tipos de sistemas a través de los conos anteriores:

$$\sigma \in \Theta_c \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin \text{cl}(N) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin \text{cl}(K);$$

$$\sigma \in \Theta_{wi} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in \text{cl}(N) \setminus N \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in \text{cl}(K) \setminus K;$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Asociados a un sistema  $\sigma := \{\langle a_t, x \rangle \geq b_t, t \in T\}$  tenemos los siguientes conos convexos:

$$N := \text{cone} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\} \quad K := N + \mathbb{R}_+ \left\{ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \right\}.$$

El siguiente resultado de Goberna, López y Todorov caracteriza los diferentes tipos de sistemas a través de los conos anteriores:

$$\sigma \in \Theta_c \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin \text{cl}(N) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin \text{cl}(K);$$

$$\sigma \in \Theta_{wi} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in \text{cl}(N) \setminus N \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in \text{cl}(K) \setminus K;$$

$$\sigma \in \Theta_{si} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in N \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in K.$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.



# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

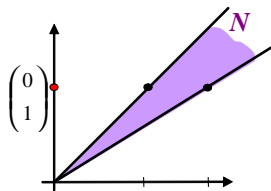
$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$

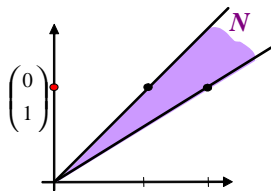


# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$



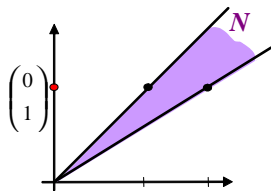
$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

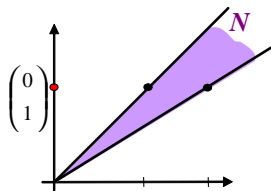
$$\sigma \in \Theta_c$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

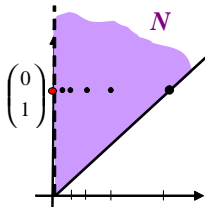
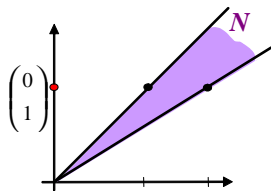
$$\sigma \in \Theta_c$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

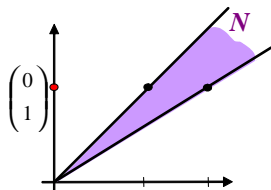
$$\sigma \in \Theta_c$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

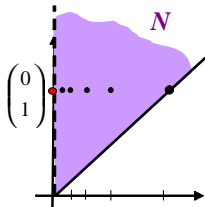
Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

$$\sigma \in \Theta_c$$



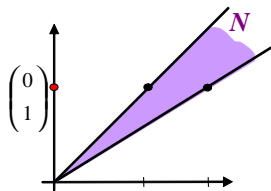
$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in cl(N) \setminus N$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

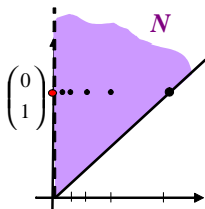
Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

$$\sigma \in \Theta_c$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in cl(N) \setminus N$$

$$\sigma \in \Theta_{wi}$$

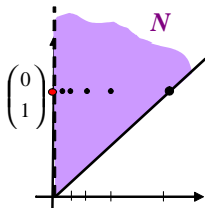
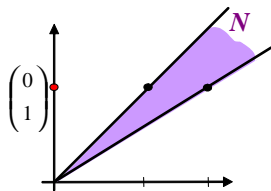


# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

$$\sigma \in \Theta_c$$

$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in cl(N) \setminus N$$

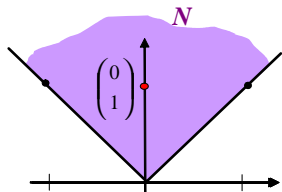
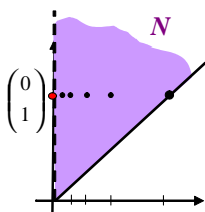
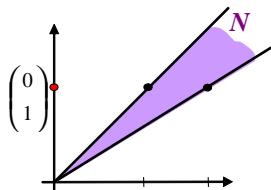
$$\sigma \in \Theta_{wi}$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

$$\sigma \in \Theta_c$$

$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in cl(N) \setminus N$$

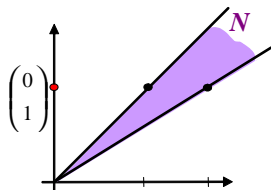
$$\sigma \in \Theta_{wi}$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

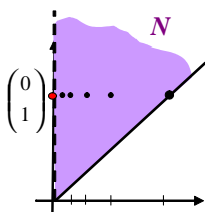
Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$



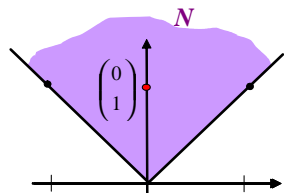
$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

$$\sigma \in \Theta_c$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in cl(N) \setminus N$$

$$\sigma \in \Theta_{wi}$$



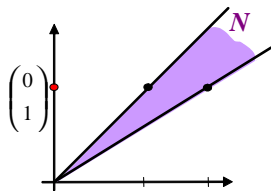
$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in N$$

# Caracterización de los diferentes tipos de sistemas

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

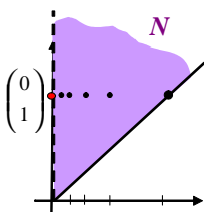
Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas y no es necesario hallar solución alguna.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$



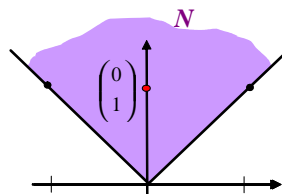
$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \notin cl(N)$$

$$\sigma \in \Theta_c$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in cl(N) \setminus N$$

$$\sigma \in \Theta_{wi}$$



$$\begin{pmatrix} 0_n \\ 1 \end{pmatrix} \in N$$

$$\sigma \in \Theta_{si}$$

# Topología del espacio paramétrico: distancia entre sistemas

Cuando consideremos diferentes sistemas en  $\Theta$ , ellos y sus elementos los distinguiremos con sub(super)índices.

Cuando consideremos diferentes sistemas en  $\Theta$ , ellos y sus elementos los distinguiremos con sub(super)índices.

Dados  $\sigma_1 = \{ \langle a_t^1, x \rangle \geq b_t^1, t \in T \}$  y  $\sigma_2 = \{ \langle a_t^2, x \rangle \geq b_t^2, t \in T \}$ , definimos la siguiente distancia extendida entre ambos como:

$$d(\sigma_1, \sigma_2) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t^2 \\ b_t^2 \end{pmatrix} \right\|$$

donde  $\|\cdot\|$  es cualquier norma dada en  $\mathbb{R}^{n+1}$ . Esta distancia dota a  $\Theta$  de la topología de la convergencia uniforme de los vectores de coeficientes.

Cuando consideremos diferentes sistemas en  $\Theta$ , ellos y sus elementos los distinguiremos con sub(super)índices.

Dados  $\sigma_1 = \{ \langle a_t^1, x \rangle \geq b_t^1, t \in T \}$  y  $\sigma_2 = \{ \langle a_t^2, x \rangle \geq b_t^2, t \in T \}$ , definimos la siguiente distancia extendida entre ambos como:

$$d(\sigma_1, \sigma_2) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t^2 \\ b_t^2 \end{pmatrix} \right\|$$

donde  $\|\cdot\|$  es cualquier norma dada en  $\mathbb{R}^{n+1}$ . Esta distancia dota a  $\Theta$  de la topología de la convergencia uniforme de los vectores de coeficientes.

Dados  $\sigma \in \Theta$  y  $\tilde{\Theta} \subset \Theta$ , escribiremos

$$d(\sigma, \tilde{\Theta}) := \inf \left\{ d(\sigma, \tilde{\sigma}) \mid \tilde{\sigma} \in \tilde{\Theta} \right\} \in [0, +\infty].$$

## Concepto de estabilidad: mal planteamiento

Si  $P$  es una propiedad de los sistemas y denotamos por  $\Theta_P$  al conjunto de todos los sistemas con esta propiedad,



## Concepto de estabilidad: mal planteamiento

Si  $P$  es una propiedad de los sistemas y denotamos por  $\Theta_P$  al conjunto de todos los sistemas con esta propiedad, diremos que un sistema  $\sigma$  es **estable** o está **bien planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si los sistemas próximos a él poseen esta propiedad, i.e., si

$$\sigma \in \text{int}(\Theta_P).$$

# Concepto de estabilidad: mal planteamiento

Si  $P$  es una propiedad de los sistemas y denotamos por  $\Theta_P$  al conjunto de todos los sistemas con esta propiedad, diremos que un sistema  $\sigma$  es **estable** o está **bien planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si los sistemas próximos a él poseen esta propiedad, i.e., si

$$\sigma \in \text{int}(\Theta_P).$$

Así, diremos que un sistema  $\sigma$  es **inestable** o está **mal planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si perturbaciones arbitrariamente pequeñas de  $\sigma$  dan lugar tanto a sistemas que tienen o no dicha propiedad, i.e, si

$$\sigma \in \text{bd}(\Theta_P).$$

# Concepto de estabilidad: mal planteamiento

Si  $P$  es una propiedad de los sistemas y denotamos por  $\Theta_P$  al conjunto de todos los sistemas con esta propiedad, diremos que un sistema  $\sigma$  es **estable** o está **bien planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si los sistemas próximos a él poseen esta propiedad, i.e., si

$$\sigma \in \text{int}(\Theta_P).$$

Así, diremos que un sistema  $\sigma$  es **inestable** o está **mal planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si perturbaciones arbitrariamente pequeñas de  $\sigma$  dan lugar tanto a sistemas que tienen o no dicha propiedad, i.e, si

$$\sigma \in \text{bd}(\Theta_P).$$

*En nuestro contexto, existen diferentes criterios de estabilidad para un sistema consistente que son equivalentes a que  $\sigma \in \text{int}(\Theta_c)$ .*

# Concepto de estabilidad: mal planteamiento

Si  $P$  es una propiedad de los sistemas y denotamos por  $\Theta_P$  al conjunto de todos los sistemas con esta propiedad, diremos que un sistema  $\sigma$  es **estable** o está **bien planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si los sistemas próximos a él poseen esta propiedad, i.e., si

$$\sigma \in \text{int}(\Theta_P).$$

Así, diremos que un sistema  $\sigma$  es **inestable** o está **mal planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si perturbaciones arbitrariamente pequeñas de  $\sigma$  dan lugar tanto a sistemas que tienen o no dicha propiedad, i.e, si

$$\sigma \in \text{bd}(\Theta_P).$$

*En nuestro contexto, existen diferentes criterios de estabilidad para un sistema consistente que son equivalentes a que  $\sigma \in \text{int}(\Theta_c)$ .*

Llamaremos **distancia de  $\sigma$  al mal planteamiento** (con respecto a  $P$ ) a

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_P))$$

## Concepto de estabilidad: mal planteamiento

Si  $P$  es una propiedad de los sistemas y denotamos por  $\Theta_P$  al conjunto de todos los sistemas con esta propiedad, diremos que un sistema  $\sigma$  es **estable** o está **bien planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si los sistemas próximos a él poseen esta propiedad, i.e., si

$$\sigma \in \text{int}(\Theta_P).$$

Así, diremos que un sistema  $\sigma$  es **inestable** o está **mal planteado con respecto a la propiedad  $P$**  si perturbaciones arbitrariamente pequeñas de  $\sigma$  dan lugar tanto a sistemas que tienen o no dicha propiedad, i.e, si

$$\sigma \in \text{bd}(\Theta_P).$$

*En nuestro contexto, existen diferentes criterios de estabilidad para un sistema consistente que son equivalentes a que  $\sigma \in \text{int}(\Theta_c)$ .*

Llamaremos **distancia de  $\sigma$  al mal planteamiento** (con respecto a  $P$ ) a

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_P)).$$

*Estos conceptos son utilizados en otros contextos como el de los sistemas lineales cónicos (Renegar, Freund, Vera).*

# Partición espacio paramétrico y mal planteamiento

En nuestro contexto los vectores de coeficientes de un sistema pueden no estar acotados cuando  $T$  es infinito, aparece entonces el subconjunto

$$\Theta_\infty := \{\sigma \in \Theta \mid d(\sigma, bd(\Theta_c)) = +\infty\}.$$

# Partición espacio paramétrico y mal planteamiento

En nuestro contexto los vectores de coeficientes de un sistema pueden no estar acotados cuando  $T$  es infinito, aparece entonces el subconjunto

$$\Theta_\infty := \{\sigma \in \Theta \mid d(\sigma, bd(\Theta_c)) = +\infty\}.$$

Se tiene que  $\Theta_\infty \subset \text{int}(\Theta_i)$ , sin embargo, hay sistemas en  $\Theta_\infty$  inestables respecto de la inconsistencia fuerte y débil.

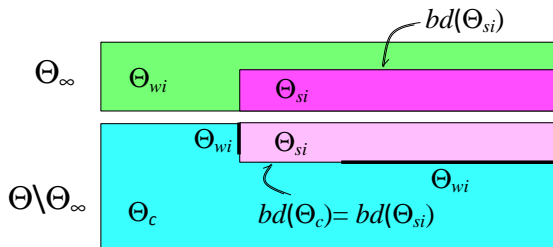
# Partición espacio paramétrico y mal planteamiento

En nuestro contexto los vectores de coeficientes de un sistema pueden no estar acotados cuando  $T$  es infinito, aparece entonces el subconjunto

$$\Theta_\infty := \{\sigma \in \Theta \mid d(\sigma, bd(\Theta_c)) = +\infty\}.$$

Se tiene que  $\Theta_\infty \subset \text{int}(\Theta_i)$ , sin embargo, hay sistemas en  $\Theta_\infty$  inestables respecto de la inconsistencia fuerte y débil.

La siguiente figura resume algunos resultados y justifica nuestra elección de sistemas mal planteados.





# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.  
Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su *conjunto hipográfico*  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix}$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su **conjunto hipográfico**  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{donde } C := \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\}.$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su **conjunto hipográfico**  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{donde } C := \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\}.$$

En los siguientes resultados se caracteriza el mal planteamiento y se proporciona una fórmula para el cálculo de la distancia en términos del conjunto  $H$ :

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su **conjunto hipográfico**  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{donde } C := \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\}.$$

En los siguientes resultados se caracteriza el mal planteamiento y se proporciona una fórmula para el cálculo de la distancia en términos del conjunto  $H$ :

$$\sigma \in \text{int}(\Theta_{si}) \text{ si y sólo si } 0_{n+1} \in \text{int}(H);$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su **conjunto hipográfico**  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{donde } C := \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\}.$$

En los siguientes resultados se caracteriza el mal planteamiento y se proporciona una fórmula para el cálculo de la distancia en términos del conjunto  $H$ :

$\sigma \in \text{int}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{int}(H)$ ;

$\sigma \in \text{bd}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{bd}(H)$ ;

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su **conjunto hipográfico**  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{donde } C := \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\}.$$

En los siguientes resultados se caracteriza el mal planteamiento y se proporciona una fórmula para el cálculo de la distancia en términos del conjunto  $H$ :

$\sigma \in \text{int}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{int}(H)$ ;

$\sigma \in \text{bd}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{bd}(H)$ ;

$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{ext}(H)$ ;

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Al conjunto  $bd(\Theta_{si})$  lo llamamos **mal planteamiento (generalizado)**.

Dado un sistema  $\sigma \in \Theta$ , definimos su **conjunto hipográfico**  $H$  como

$$H := C + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0_n \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{donde } C := \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T \right\}.$$

En los siguientes resultados se caracteriza el mal planteamiento y se proporciona una fórmula para el cálculo de la distancia en términos del conjunto  $H$ :

$\sigma \in \text{int}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{int}(H)$ ;

$\sigma \in bd(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in bd(H)$ ;

$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si})$  si y sólo si  $0_{n+1} \in \text{ext}(H)$ ;

$d(\sigma, bd(\Theta_{si})) = d(0_{n+1}, bd(H))$ .



# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

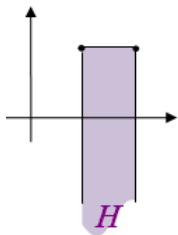
$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$

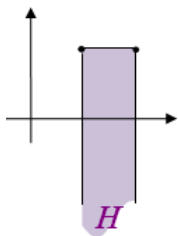


# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$



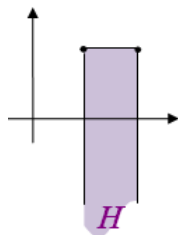
$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$



$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

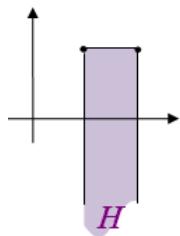
$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c)$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\}$$



$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

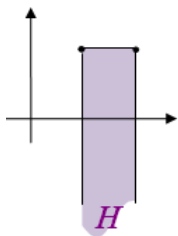
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$



$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

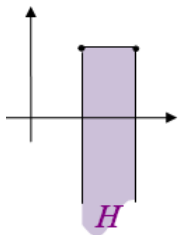
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$

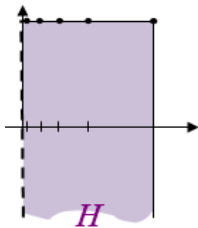


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



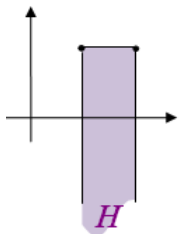


# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$

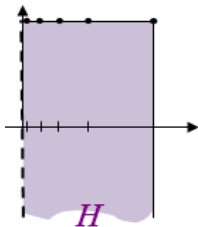


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



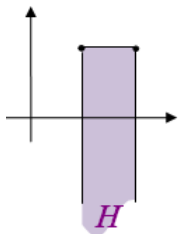
$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$

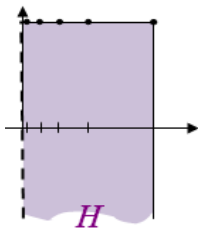


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



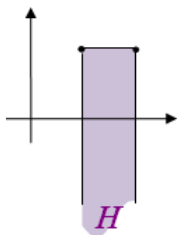
$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\}$$

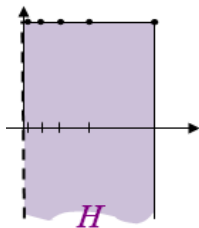


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

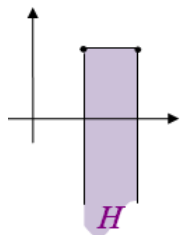
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 0$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{ \frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N} \right\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$

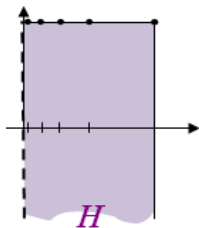


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

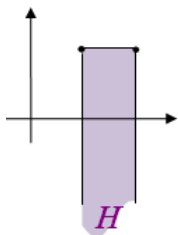
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 0$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \left\{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\right\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$

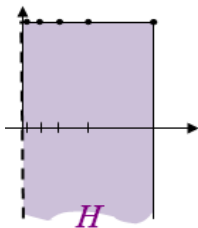


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

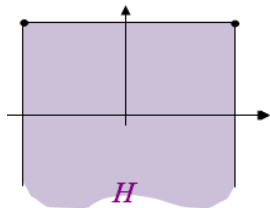
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 0$$

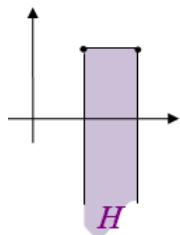


# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$

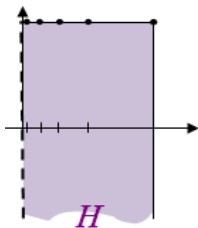


$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

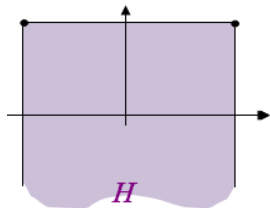
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$

$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 0$$



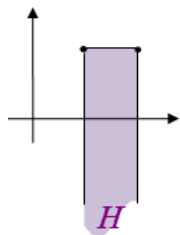
$$0_2 \in \text{int}(H)$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

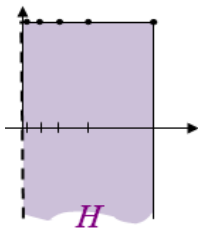
$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$



$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

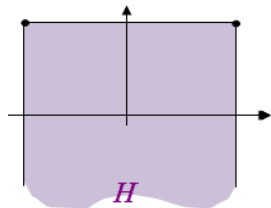
$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{int}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_i)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) =$$
$$d(0_2, \text{bd}(H)) = 0$$



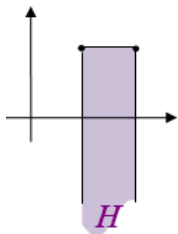
$$0_2 \in \text{int}(H)$$

# Caracterización y distancia al mal planteamiento

Los siguientes ejemplos ilustran el resultado anterior.

Observar que lo único que necesitamos conocer son los coeficientes de los sistemas.

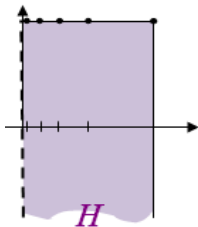
$$\sigma = \{x \geq 1, 2x \geq 1\} \quad \sigma = \{\frac{1}{t}x \geq 1, t \in \mathbb{N}\} \quad \sigma = \{x \geq 1, -x \geq 1\}$$



$$0_2 \in \text{ext}(H)$$

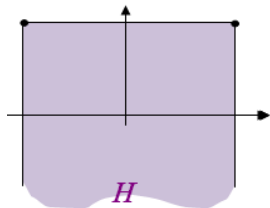
$$\sigma \in \text{ext}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{bd}(\Theta_{si}) = \text{bd}(\Theta_c) \quad \sigma \in \text{int}(\Theta_{si}) = \text{int}(\Theta_i)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) = 1 \\ d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



$$0_2 \in \text{bd}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) = 0 \\ d(0_2, \text{bd}(H)) = 0$$



$$0_2 \in \text{int}(H)$$

$$d(\sigma, \text{bd}(\Theta_{si})) = 1 \\ d(0_2, \text{bd}(H)) = 1$$



# Sistemas convexos: definiciones

Nuestro objetivo a continuación es estudiar la estabilidad de **sistemas convexos** bajo **perturbaciones afines** .

## Sistemas convexos: definiciones

Nuestro objetivo a continuación es estudiar la estabilidad de **sistemas convexos** bajo **perturbaciones afines**. Por tanto, consideraremos **sistemas convexos parametrizados** de la forma

$$\sigma(a, b) := \{f_t(x) + \langle a_t, x \rangle \leq b_t, t \in T\} \quad (3)$$

## Sistemas convexos: definiciones

Nuestro objetivo a continuación es estudiar la estabilidad de **sistemas convexos** bajo **perturbaciones afines**. Por tanto, consideraremos **sistemas convexos parametrizados** de la forma

$$\sigma(a, b) := \{f_t(x) + \langle a_t, x \rangle \leq b_t, t \in T\} \quad (3)$$

Así, el sistema (3) es una perturbación del sistema nominal

$$\sigma(\theta_T, 0_T) := \{f_t(x) \leq 0, t \in T\}$$

## Sistemas convexos: definiciones

Nuestro objetivo a continuación es estudiar la estabilidad de **sistemas convexos** bajo **perturbaciones afines**. Por tanto, consideraremos **sistemas convexos parametrizados** de la forma

$$\sigma(a, b) := \{f_t(x) + \langle a_t, x \rangle \leq b_t, t \in T\} \quad (3)$$

Así, el sistema (3) es una perturbación del sistema nominal

$$\sigma(\theta_T, 0_T) := \{f_t(x) \leq 0, t \in T\}$$

Identificamos el sistema (3) con la función (parámetro)

$$(a, b) = (a_t, b_t)_{t \in T} \in (\mathbb{R}^n \times \mathbb{R})^T =: \Theta.$$

## Sistemas convexos: definiciones

Nuestro objetivo a continuación es estudiar la estabilidad de **sistemas convexos** bajo **perturbaciones afines**. Por tanto, consideraremos **sistemas convexos parametrizados** de la forma

$$\sigma(a, b) := \{f_t(x) + \langle a_t, x \rangle \leq b_t, t \in T\} \quad (3)$$

Así, el sistema (3) es una perturbación del sistema nominal

$$\sigma(\theta_T, 0_T) := \{f_t(x) \leq 0, t \in T\}$$

Identificamos el sistema (3) con la función (parámetro)

$$(a, b) = (a_t, b_t)_{t \in T} \in (\mathbb{R}^n \times \mathbb{R})^T =: \Theta.$$

Nos referiremos a  $\Theta$  como el *espacio paramétrico*, el cual es un espacio métrico extendido cuando se le dota de la distancia extendida dada por

$$d\left(\left(a^1, b^1\right), \left(a^2, b^2\right)\right) := \sup_{t \in T} \left\| \left(a_t^1, b_t^1\right) - \left(a_t^2, b_t^2\right) \right\| \in [0, +\infty],$$

donde  $\|\cdot\|$  es cualquier norma en  $\mathbb{R}^{n+1}$ .

# Sistemas convexos: definiciones

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

## Sistemas convexos: definiciones

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

Denotaremos por  $\Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- consistentes, y por  $\Theta_i := \Theta \setminus \Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- inconsistentes.

Como en el caso lineal,  $\Theta_i = \Theta_{si} \cup \Theta_{wi}$ .

## Sistemas convexos: definiciones

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

Denotaremos por  $\Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- consistentes, y por  $\Theta_i := \Theta \setminus \Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- inconsistentes. Como en el caso lineal,  $\Theta_i = \Theta_{si} \cup \Theta_{wi}$ .

Para una función convexa  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ , definimos:



## Sistemas convexos: definiciones

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

Denotaremos por  $\Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- consistentes, y por  $\Theta_i := \Theta \setminus \Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- inconsistentes. Como en el caso lineal,  $\Theta_i = \Theta_{si} \cup \Theta_{wi}$ .

Para una función convexa  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ , definimos:

El *dominio efectivo* de  $f$ :  $\text{dom } f := \{x \in \mathbb{R}^n \mid f(x) < +\infty\}$ .

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

Denotaremos por  $\Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- consistentes, y por  $\Theta_i := \Theta \setminus \Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- inconsistentes. Como en el caso lineal,  $\Theta_i = \Theta_{si} \cup \Theta_{wi}$ .

Para una función convexa  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ , definimos:

El *dominio efectivo* de  $f$ :  $\text{dom } f := \{x \in \mathbb{R}^n \mid f(x) < +\infty\}$ .

El *grafo* de  $f$ :  $\text{gph } f := \{(x, f(x)) \mid x \in \text{dom } f\}$ .

# Sistemas convexos: definiciones

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

Denotaremos por  $\Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- consistentes, y por  $\Theta_i := \Theta \setminus \Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- inconsistentes. Como en el caso lineal,  $\Theta_i = \Theta_{si} \cup \Theta_{wi}$ .

Para una función convexa  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ , definimos:

El *dominio efectivo* de  $f$ :  $\text{dom } f := \{x \in \mathbb{R}^n \mid f(x) < +\infty\}$ .

El *grafo* de  $f$ :  $\text{gph } f := \{(x, f(x)) \mid x \in \text{dom } f\}$ .

El *epigrafo* de  $f$ :

$$\text{epi } f := \{(x, \gamma) \mid x \in \mathbb{R}^n, \gamma \in \mathbb{R}, \gamma \geq f(x)\} = \text{gph } f + \mathbb{R}_+ (0_n, 1).$$

# Sistemas convexos: definiciones

Denotaremos por  $F(a, b)$  al conjunto factible de  $\sigma(a, b)$ .

Denotaremos por  $\Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- consistentes, y por  $\Theta_i := \Theta \setminus \Theta_c$  al subconjunto de parámetros -sistemas- inconsistentes. Como en el caso lineal,  $\Theta_i = \Theta_{si} \cup \Theta_{wi}$ .

Para una función convexa  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ , definimos:

El *dominio efectivo* de  $f$ :  $\text{dom } f := \{x \in \mathbb{R}^n \mid f(x) < +\infty\}$ .

El *grafo* de  $f$ :  $\text{gph } f := \{(x, f(x)) \mid x \in \text{dom } f\}$ .

El *epigrafo* de  $f$ :

$$\text{epi } f := \{(x, \gamma) \mid x \in \mathbb{R}^n, \gamma \in \mathbb{R}, \gamma \geq f(x)\} = \text{gph } f + \mathbb{R}_+ (0_n, 1).$$

La *conjugada de Fenchel-Legendre* de  $f$ :

$$f^*(u) := \sup \{\langle u, x \rangle - f(x) : x \in \mathbb{R}^n\}.$$

# Caracterización de la consistencia de sistemas convexos

Asociados a  $(a, b) \in \Theta$  consideramos los siguientes conjuntos convexos:

# Caracterización de la consistencia de sistemas convexos

Asociados a  $(a, b) \in \Theta$  consideramos los siguientes conjuntos convexos:

$$N(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{gph } f_t^*],$$

# Caracterización de la consistencia de sistemas convexos

Asociados a  $(a, b) \in \Theta$  consideramos los siguientes conjuntos convexos:

$$N(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{gph } f_t^*],$$

$$K(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*],$$

# Caracterización de la consistencia de sistemas convexos

Asociados a  $(a, b) \in \Theta$  consideramos los siguientes conjuntos convexos:

$$N(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{gph } f_t^*],$$

$$K(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*],$$

$$H(a, b) := \text{conv} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*].$$



Asociados a  $(a, b) \in \Theta$  consideramos los siguientes conjuntos convexos:

$$N(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{gph } f_t^*],$$

$$K(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*],$$

$$H(a, b) := \text{conv} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*].$$

El siguiente resultado se obtiene directamente de un resultado de Dinh, Goberna y López y caracteriza la consistencia de sistemas convexos en el contexto actual.

# Caracterización de la consistencia de sistemas convexos

Asociados a  $(a, b) \in \Theta$  consideramos los siguientes conjuntos convexos:

$$N(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{gph } f_t^*],$$

$$K(a, b) := \text{cone} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*],$$

$$H(a, b) := \text{conv} \bigcup_{t \in T} [(a_t, b_t) + \text{epi } f_t^*].$$

El siguiente resultado se obtiene directamente de un resultado de Dinh, Goberna y López y caracteriza la consistencia de sistemas convexos en el contexto actual.

Dado  $(a, b) \in \Theta$  se tiene

$$(a, b) \in \Theta_c \Leftrightarrow (0_n, -1) \notin \text{cl}(N(a, b)) \Leftrightarrow (0_n, -1) \notin \text{cl}(K(a, b)).$$

Una desigualdad convexa de la forma  $f(x) \leq 0$ , es equivalente –en el sentido de que tienen el mismo conjunto factible– al sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle \leq f^*(u), u \in \text{dom}f^*\}.$$

# Linealización de sistemas convexos

Una desigualdad convexa de la forma  $f(x) \leq 0$ , es equivalente –en el sentido de que tienen el mismo conjunto factible– al sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle \leq f^*(u), u \in \text{dom}f^*\}. \quad (4)$$

Aplicando este procedimiento a  $\sigma(a, b)$  obtenemos el sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle + \langle a_t, x \rangle \leq f_t^*(u) + b_t, (t, u) \in \tilde{T}\}, \quad (5)$$

donde  $\tilde{T} := \{(t, u) \in T \times \mathbb{R}^n \mid u \in \text{dom}f_t^*\}$ .

# Linealización de sistemas convexos

Una desigualdad convexa de la forma  $f(x) \leq 0$ , es equivalente –en el sentido de que tienen el mismo conjunto factible– al sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle \leq f^*(u), u \in \text{dom}f^*\}. \quad (4)$$

Aplicando este procedimiento a  $\sigma(a, b)$  obtenemos el sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle + \langle a_t, x \rangle \leq f_t^*(u) + b_t, (t, u) \in \tilde{T}\}, \quad (5)$$

donde  $\tilde{T} := \{(t, u) \in T \times \mathbb{R}^n \mid u \in \text{dom}f_t^*\}$ .

Estos sistemas son una clase particular de sistemas lineales de la forma

$$\tilde{\sigma}(\alpha, \beta) := \{\langle u, x \rangle + \langle \alpha_{tu}, x \rangle \leq f_t^*(u) + \beta_{tu}, (t, u) \in \tilde{T}\}, \quad (6)$$

con  $(\alpha, \beta) = (\alpha_{tu}, \beta_{tu})_{(t,u) \in \tilde{T}} \in (\mathbb{R}^n \times \mathbb{R})^{\tilde{T}} =: \tilde{\Theta}$ .

# Linealización de sistemas convexos

Una desigualdad convexa de la forma  $f(x) \leq 0$ , es equivalente –en el sentido de que tienen el mismo conjunto factible– al sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle \leq f^*(u), u \in \text{dom}f^*\}. \quad (4)$$

Aplicando este procedimiento a  $\sigma(a, b)$  obtenemos el sistema lineal

$$\{\langle u, x \rangle + \langle a_t, x \rangle \leq f_t^*(u) + b_t, (t, u) \in \tilde{T}\}, \quad (5)$$

donde  $\tilde{T} := \{(t, u) \in T \times \mathbb{R}^n \mid u \in \text{dom}f_t^*\}$ .

Estos sistemas son una clase particular de sistemas lineales de la forma

$$\tilde{\sigma}(\alpha, \beta) := \{\langle u, x \rangle + \langle \alpha_{tu}, x \rangle \leq f_t^*(u) + \beta_{tu}, (t, u) \in \tilde{T}\}, \quad (6)$$

con  $(\alpha, \beta) = (\alpha_{tu}, \beta_{tu})_{(t,u) \in \tilde{T}} \in (\mathbb{R}^n \times \mathbb{R})^{\tilde{T}} =: \tilde{\Theta}$ .

Si para cada  $(a, b) \in \Theta$  definimos  $(\alpha^a, \beta^b) \in \tilde{\Theta}$  por

$$\alpha_{tu}^a = a_t, \quad \beta_{tu}^b = b_t, \quad (t, u) \in \tilde{T},$$

entonces el sistema linealizado (5) se puede escribir como  $\tilde{\sigma}(\alpha^a, \beta^b)$ .

En el *espacio paramétrico extendido*  $\tilde{\Theta}$  definimos la distancia extendida  $\tilde{d} : \tilde{\Theta} \times \tilde{\Theta} \rightarrow [0, +\infty]$  como

$$\tilde{d}\left(\left(\alpha^1, \beta^1\right), \left(\alpha^2, \beta^2\right)\right) := \sup_{(t,u) \in \tilde{T}} \left\| \left(\alpha_{tu}^1, \beta_{tu}^1\right) - \left(\alpha_{tu}^2, \beta_{tu}^2\right) \right\|.$$

# Relaciones entre sistemas convexos y sus linealizados

En el *espacio paramétrico extendido*  $\tilde{\Theta}$  definimos la distancia extendida  $\tilde{d} : \tilde{\Theta} \times \tilde{\Theta} \rightarrow [0, +\infty]$  como

$$\tilde{d} \left( (\alpha^1, \beta^1), (\alpha^2, \beta^2) \right) := \sup_{(t,u) \in \tilde{T}} \left\| (\alpha_{tu}^1, \beta_{tu}^1) - (\alpha_{tu}^2, \beta_{tu}^2) \right\|.$$

Es evidente que

$$d \left( (a^1, b^1), (a^2, b^2) \right) = \tilde{d} \left( (\alpha^{a^1}, \beta^{b^1}), (\alpha^{a^2}, \beta^{b^2}) \right), \quad \forall (a^i, b^i) \in \Theta, i = 1, 2$$



# Relaciones entre sistemas convexos y sus linealizados

En el *espacio paramétrico extendido*  $\tilde{\Theta}$  definimos la distancia extendida  $\tilde{d} : \tilde{\Theta} \times \tilde{\Theta} \rightarrow [0, +\infty]$  como

$$\tilde{d} \left( (\alpha^1, \beta^1), (\alpha^2, \beta^2) \right) := \sup_{(t,u) \in \tilde{T}} \left\| (\alpha_{tu}^1, \beta_{tu}^1) - (\alpha_{tu}^2, \beta_{tu}^2) \right\|.$$

Es evidente que

$$d \left( (a^1, b^1), (a^2, b^2) \right) = \tilde{d} \left( (\alpha^{a^1}, \beta^{b^1}), (\alpha^{a^2}, \beta^{b^2}) \right), \quad \forall (a^i, b^i) \in \Theta, i = 1, 2$$

En  $\tilde{\Theta}$  definimos análogamente a  $\Theta$  los subconjuntos  $\tilde{\Theta}_c$ ,  $\tilde{\Theta}_i$ ,  $\tilde{\Theta}_{si}$  y  $\tilde{\Theta}_{wi}$ .

# Relaciones entre sistemas convexos y sus linealizados

En el *espacio paramétrico extendido*  $\tilde{\Theta}$  definimos la distancia extendida  $\tilde{d} : \tilde{\Theta} \times \tilde{\Theta} \rightarrow [0, +\infty]$  como

$$\tilde{d} \left( (\alpha^1, \beta^1), (\alpha^2, \beta^2) \right) := \sup_{(t,u) \in \tilde{T}} \left\| (\alpha_{tu}^1, \beta_{tu}^1) - (\alpha_{tu}^2, \beta_{tu}^2) \right\|.$$

Es evidente que

$$d \left( (a^1, b^1), (a^2, b^2) \right) = \tilde{d} \left( (\alpha^{a^1}, \beta^{b^1}), (\alpha^{a^2}, \beta^{b^2}) \right), \quad \forall (a^i, b^i) \in \Theta, i = 1, 2$$

En  $\tilde{\Theta}$  definimos análogamente a  $\Theta$  los subconjuntos  $\tilde{\Theta}_c$ ,  $\tilde{\Theta}_i$ ,  $\tilde{\Theta}_{si}$  y  $\tilde{\Theta}_{wi}$ .

Como  $\tilde{\mathcal{F}}(\alpha^a, \beta^b) = \mathcal{F}(a, b)$  para todo  $(a, b) \in \Theta$ , es obvio que

$$(a, b) \in \Theta_c \Leftrightarrow (\alpha^a, \beta^b) \in \tilde{\Theta}_c, \text{ y } (a, b) \in \Theta_i \Leftrightarrow (\alpha^a, \beta^b) \in \tilde{\Theta}_i.$$

Esta situación no se extiende a  $\Theta_{si}$  y a  $\Theta_{wi}$ .

# Relaciones entre sistemas convexos y sus linealizados

En el *espacio paramétrico extendido*  $\tilde{\Theta}$  definimos la distancia extendida  $\tilde{d} : \tilde{\Theta} \times \tilde{\Theta} \rightarrow [0, +\infty]$  como

$$\tilde{d} \left( \left( \alpha^1, \beta^1 \right), \left( \alpha^2, \beta^2 \right) \right) := \sup_{(t,u) \in \tilde{T}} \left\| \left( \alpha_{tu}^1, \beta_{tu}^1 \right) - \left( \alpha_{tu}^2, \beta_{tu}^2 \right) \right\|.$$

Es evidente que

$$d \left( \left( a^1, b^1 \right), \left( a^2, b^2 \right) \right) = \tilde{d} \left( \left( \alpha^{a^1}, \beta^{b^1} \right), \left( \alpha^{a^2}, \beta^{b^2} \right) \right), \quad \forall \left( a^i, b^i \right) \in \Theta, i = 1, 2$$

En  $\tilde{\Theta}$  definimos análogamente a  $\Theta$  los subconjuntos  $\tilde{\Theta}_c$ ,  $\tilde{\Theta}_i$ ,  $\tilde{\Theta}_{si}$  y  $\tilde{\Theta}_{wi}$ .

Como  $\tilde{\mathcal{F}} \left( \alpha^a, \beta^b \right) = \mathcal{F} \left( a, b \right)$  para todo  $(a, b) \in \Theta$ , es obvio que

$$(a, b) \in \Theta_c \Leftrightarrow \left( \alpha^a, \beta^b \right) \in \tilde{\Theta}_c, \text{ y } (a, b) \in \Theta_i \Leftrightarrow \left( \alpha^a, \beta^b \right) \in \tilde{\Theta}_i.$$

Esta situación no se extiende a  $\Theta_{si}$  y a  $\Theta_{wi}$ .

Nuestro objetivo es caracterizar los sistemas convexos mal planteados, esto es, caracterizar el conjunto  $bd(\Theta_c)$ .

# Mal planteamiento de sistemas convexos

En el contexto actual tenemos de nuevo los subconjuntos

$$\Theta_\infty : = \{(a, b) \in \Theta \mid d((a, b), bd(\Theta_c)) = +\infty\},$$
$$\tilde{\Theta}_\infty : = \{(\alpha, \beta) \in \tilde{\Theta} \mid \tilde{d}((\alpha, \beta), bd(\tilde{\Theta}_c)) = +\infty\}.$$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

En el contexto actual tenemos de nuevo los subconjuntos

$$\Theta_\infty : = \{(a, b) \in \Theta \mid d((a, b), bd(\Theta_c)) = +\infty\},$$
$$\tilde{\Theta}_\infty : = \{(\alpha, \beta) \in \tilde{\Theta} \mid \tilde{d}((\alpha, \beta), bd(\tilde{\Theta}_c)) = +\infty\}.$$

Se tiene que  $\Theta_\infty \subset \text{int}(\Theta_i)$  y, para  $(\bar{a}, \bar{b}) \in \Theta$

$$(\bar{a}, \bar{b}) \in \Theta_\infty \Leftrightarrow (\alpha^{\bar{a}}, \beta^{\bar{b}}) \in \tilde{\Theta}_\infty.$$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

En el contexto actual tenemos de nuevo los subconjuntos

$$\Theta_\infty : = \{(a, b) \in \Theta \mid d((a, b), bd(\Theta_c)) = +\infty\},$$
$$\tilde{\Theta}_\infty : = \{(\alpha, \beta) \in \tilde{\Theta} \mid \tilde{d}((\alpha, \beta), bd(\tilde{\Theta}_c)) = +\infty\}.$$

Se tiene que  $\Theta_\infty \subset \text{int}(\Theta_i)$  y, para  $(\bar{a}, \bar{b}) \in \Theta$

$$(\bar{a}, \bar{b}) \in \Theta_\infty \Leftrightarrow (\alpha^{\bar{a}}, \beta^{\bar{b}}) \in \tilde{\Theta}_\infty.$$

## Caracterización de los sistemas convexos mal planteados

Para  $(a, b) \in \Theta \setminus \Theta_\infty$  se tiene que

$$(a, b) \in bd(\Theta_c) \Leftrightarrow (\alpha^a, \beta^b) \in bd(\tilde{\Theta}_c) \Leftrightarrow 0_{n+1} \in bd(H(a, b)).$$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

En el contexto actual tenemos de nuevo los subconjuntos

$$\begin{aligned}\Theta_\infty & : = \{(a, b) \in \Theta \mid d((a, b), bd(\Theta_c)) = +\infty\}, \\ \tilde{\Theta}_\infty & : = \{(\alpha, \beta) \in \tilde{\Theta} \mid \tilde{d}((\alpha, \beta), bd(\tilde{\Theta}_c)) = +\infty\}.\end{aligned}$$

Se tiene que  $\Theta_\infty \subset \text{int}(\Theta_i)$  y, para  $(\bar{a}, \bar{b}) \in \Theta$

$$(\bar{a}, \bar{b}) \in \Theta_\infty \Leftrightarrow (\alpha^{\bar{a}}, \beta^{\bar{b}}) \in \tilde{\Theta}_\infty.$$

## Caracterización de los sistemas convexos mal planteados

Para  $(a, b) \in \Theta \setminus \Theta_\infty$  se tiene que

$$(a, b) \in bd(\Theta_c) \Leftrightarrow (\alpha^a, \beta^b) \in bd(\tilde{\Theta}_c) \Leftrightarrow 0_{n+1} \in bd(H(a, b)).$$

## Distancia de un sistema convexo al mal planteamiento

Si  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta \setminus \Theta_\infty$  se tiene que

$$d((\theta_T, 0_T), bd(\Theta_c)) = \tilde{d}\left(\left(\alpha^{\theta_T}, \beta^{0_T}\right), bd(\tilde{\Theta}_c)\right) = d(0_{n+1}, bd(H(\theta_T, 0_T))).$$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Consideremos el sistema nominal

$$\sigma(\theta_T, 0_T) := \{f_t(x) \leq 0, t \in T := \{1, 2\}\}$$

donde  $f_1(x) := x^2 - x$  y  $f_2(x) := x^2 + x - 1$ .



# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Consideremos el sistema nominal

$$\sigma(\theta_T, 0_T) := \{f_t(x) \leq 0, t \in T := \{1, 2\}\}$$

donde  $f_1(x) := x^2 - x$  y  $f_2(x) := x^2 + x - 1$ .

La linealización de  $\sigma(\theta_T, 0_T)$  viene dada por

$$\tilde{\sigma}(\alpha^{\theta_T}, \beta^{0_T}) := \left\{ \langle u, x \rangle \leq f_t^*(u), (t, u) \in \tilde{T} \right\}$$

donde  $\tilde{T} = \{(t, u) \in \{1, 2\} \times \mathbb{R} \mid u \in \text{dom}(f_t^*)\}$ .

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Consideremos el sistema nominal

$$\sigma(\theta_T, 0_T) := \{f_t(x) \leq 0, t \in T := \{1, 2\}\}$$

donde  $f_1(x) := x^2 - x$  y  $f_2(x) := x^2 + x - 1$ .

La linealización de  $\sigma(\theta_T, 0_T)$  viene dada por

$$\tilde{\sigma}(\alpha^{\theta_T}, \beta^{0_T}) := \left\{ \langle u, x \rangle \leq f_t^*(u), (t, u) \in \tilde{T} \right\}$$

donde  $\tilde{T} = \{(t, u) \in \{1, 2\} \times \mathbb{R} \mid u \in \text{dom}(f_t^*)\}$ .

Es un simple ejercicio ver que

$$f_1^*(u) = \sup_{x \in \mathbb{R}} \{\langle u, x \rangle - f_1(x)\} = \frac{1}{4}(u+1)^2$$

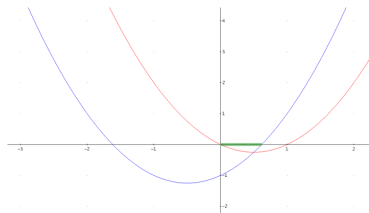
$$f_2^*(u) = \sup_{x \in \mathbb{R}} \{\langle u, x \rangle - f_2(x)\} = \frac{1}{4}(u-1)^2 + 1$$

luego,  $\text{dom}(f_t^*) = \mathbb{R}$  para  $t = 1, 2$ , y  $\tilde{T} = \{1, 2\} \times \mathbb{R}$ .

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

En este ejemplo  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta_c$   
(luego  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta \setminus \Theta_\infty$ ), de  
hecho,  $F(\theta_T, 0_T) = \left[0, \frac{\sqrt{5}-1}{2}\right]$   
como se ve en la siguiente figura  
con las gráficas de  $f_t$ ,  $t = 1, 2$ .

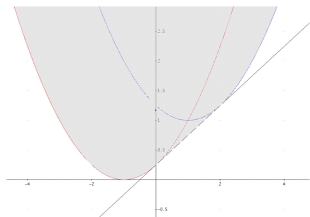
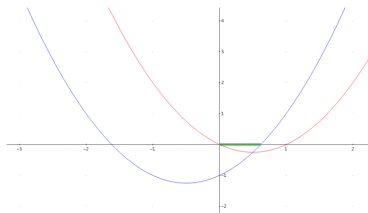


# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

En este ejemplo  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta_c$   
(luego  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta \setminus \Theta_\infty$ ), de  
hecho,  $F(\theta_T, 0_T) = \left[0, \frac{\sqrt{5}-1}{2}\right]$   
como se ve en la siguiente figura  
con las gráficas de  $f_t$ ,  $t = 1, 2$ .

$$H(\theta_T, 0_T) = \text{conv} \bigcup_{t \in \{1,2\}} \text{epi}(f_t^*)$$

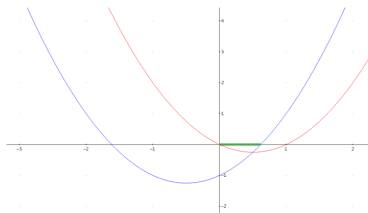
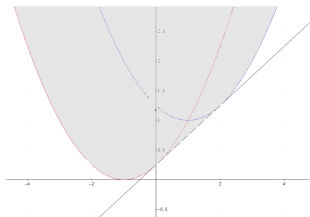


# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

En este ejemplo  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta_c$   
(luego  $(\theta_T, 0_T) \in \Theta \setminus \Theta_\infty$ ), de  
hecho,  $F(\theta_T, 0_T) = \left[0, \frac{\sqrt{5}-1}{2}\right]$   
como se ve en la siguiente figura  
con las gráficas de  $f_t$ ,  $t = 1, 2$ .

$$H(\theta_T, 0_T) = \text{conv} \bigcup_{t \in \{1,2\}} \text{epi}(f_t^*)$$



La distancia de  $0_2$  a  $bd(H(\theta_T, 0_T))$   
se alcanza en la parábola

$$f_1^*(u) = \frac{1}{4}(u+1)^2 \text{ en el punto } \left(u_0, \frac{1}{4}(u_0+1)^2\right) \text{ donde } u_0 = \frac{-(12\sqrt{177}-108)^{1/3}}{3} + \frac{(12\sqrt{177}+108)^{1/3}}{3} - 1 \approx -0.0932$$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Se tiene que  $d(0_2, \text{bd}(H(\theta_T, 0_T))) = \sqrt{u_0^2 + \frac{1}{16}(u_0 + 1)^4} \approx 0.2257,$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Se tiene que  $d(0_2, bd(H(\theta_T, 0_T))) = \sqrt{u_0^2 + \frac{1}{16}(u_0 + 1)^4} \approx 0.2257$ , y, la distancia al mal planteamiento  $d((\theta_T, 0_T), bd(\Theta_c))$  se alcanza en  $(u_T, v_T)$  donde  $u_t = -u_0 \approx 0.0932$  y  $v_t = -v_0 \approx -0.2055$ , para  $t = 1, 2$ .

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Se tiene que  $d(0_2, bd(H(\theta_T, 0_T))) = \sqrt{u_0^2 + \frac{1}{16}(u_0 + 1)^4} \approx 0.2257$ , y, la distancia al mal planteamiento  $d((\theta_T, 0_T), bd(\Theta_c))$  se alcanza en  $(u_T, v_T)$  donde  $u_t = -u_0 \approx 0.0932$  y  $v_t = -v_0 \approx -0.2055$ , para  $t = 1, 2$ .

El sistema mal planteado correspondiente es

$$\sigma(u_T, v_T) := \{f_t(x) + \langle u_t, x \rangle \leq v_t, t \in T := \{1, 2\}\}$$



# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

Se tiene que  $d(0_2, bd(H(\theta_T, 0_T))) = \sqrt{u_0^2 + \frac{1}{16}(u_0 + 1)^4} \approx 0.2257$ , y, la distancia al mal planteamiento  $d((\theta_T, 0_T), bd(\Theta_c))$  se alcanza en  $(u_T, v_T)$  donde  $u_t = -u_0 \approx 0.0932$  y  $v_t = -v_0 \approx -0.2055$ , para  $t = 1, 2$ .

El sistema mal planteado correspondiente es

$$\sigma(u_T, v_T) := \{f_t(x) + \langle u_t, x \rangle \leq v_t, t \in T := \{1, 2\}\}, \text{ i.e.}$$

$$\sigma(u_T, v_T) := \left\{ \begin{array}{l} x^2 - 0.9067x + 0.2055 \leq 0 \\ x^2 + 1.0932x - 0.7944 \leq 0 \end{array} \right\}$$

# Mal planteamiento de sistemas convexos

## Ejemplo

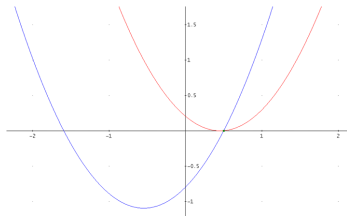
Se tiene que  $d(0_2, \text{bd}(H(\theta_T, 0_T))) = \sqrt{u_0^2 + \frac{1}{16}(u_0 + 1)^4} \approx 0.2257$ , y, la distancia al mal planteamiento  $d((\theta_T, 0_T), \text{bd}(\Theta_c))$  se alcanza en  $(u_T, v_T)$  donde  $u_t = -u_0 \approx 0.0932$  y  $v_t = -v_0 \approx -0.2055$ , para  $t = 1, 2$ .

El sistema mal planteado correspondiente es

$$\sigma(u_T, v_T) := \{f_t(x) + \langle u_t, x \rangle \leq v_t, t \in T := \{1, 2\}\}, \text{ i.e.}$$

$$\sigma(u_T, v_T) := \begin{cases} x^2 - 0.9067x + 0.2055 \leq 0 \\ x^2 + 1.0932x - 0.7944 \leq 0 \end{cases}$$

Este sistema es consistente, de hecho su conjunto factible se reduce a un único punto  $F(u_T, v_T) = \{(0.4534, 0)\}$ .



# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{array}{ll} \pi : \text{Inf} & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{array}$$

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{array}{ll} \pi : \text{Inf} & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{array} \quad (7)$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ .

# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{array}{ll} \pi : \text{Inf} & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{array} \quad (7)$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

$$\text{Conjunto factible: } F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$$

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{\langle c, x \rangle : x \in F\}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{\langle c, x \rangle : x \in F\}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$



# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{\langle c, x \rangle : x \in F\}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$

El espacio paramétrico de todos los problemas de la forma (7) lo denotamos por  $\Pi$ .

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{\langle c, x \rangle : x \in F\}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$

El espacio paramétrico de todos los problemas de la forma (7) lo denotamos por  $\Pi$ . Distinguimos los siguientes subconjuntos en  $\Pi$ :

# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{\langle c, x \rangle : x \in F\}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$

El espacio paramétrico de todos los problemas de la forma (7) lo denotamos por  $\Pi$ . Distinguímos los siguientes subconjuntos en  $\Pi$ :

*Problemas consistentes:*  $\Pi_c := \{\pi = (c, \sigma) \in \Pi \mid F \neq \emptyset\}$

# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{\langle c, x \rangle : x \in F\}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$

El espacio paramétrico de todos los problemas de la forma (7) lo denotamos por  $\Pi$ . Distinguimos los siguientes subconjuntos en  $\Pi$ :

*Problemas consistentes:*  $\Pi_c := \{\pi = (c, \sigma) \in \Pi \mid F \neq \emptyset\}$

*Problemas inconsistentes:*  $\Pi_i := \Pi \setminus \Pi_c$

# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{ \langle c, x \rangle : x \in F \}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$

El espacio paramétrico de todos los problemas de la forma (7) lo denotamos por  $\Pi$ . Distinguiamos los siguientes subconjuntos en  $\Pi$ :

*Problemas consistentes:*  $\Pi_c := \{ \pi = (c, \sigma) \in \Pi \mid F \neq \emptyset \}$

*Problemas inconsistentes:*  $\Pi_i := \Pi \setminus \Pi_c$

*Problemas acotados:*  $\Pi_b := \{ \pi \in \Pi \mid -\infty < v < +\infty \}$

# Problemas de optimización lineal: definiciones

A continuación consideramos el problema de optimización lineal

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.a} \quad & \langle a_t, x \rangle \geq b_t, \quad t \in T \end{aligned} \tag{7}$$

Si representamos por  $\sigma$  el sistema de restricciones, el problema  $\pi$  puede identificarse con el par  $(c, \sigma)$ . Asociados a  $\pi$  tenemos:

*Conjunto factible:*  $F := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle a_t, x \rangle \geq b_t \quad \forall t \in T\}$

*Valor óptimo:*  $v := \inf \{ \langle c, x \rangle : x \in F \}$ ,  $v := +\infty$  si  $F = \emptyset$

*Conjunto óptimo:*  $F^{op} := \{x \in F : \langle c, x \rangle = v\}$

El espacio paramétrico de todos los problemas de la forma (7) lo denotamos por  $\Pi$ . Distinguimos los siguientes subconjuntos en  $\Pi$ :

*Problemas consistentes:*  $\Pi_c := \{\pi = (c, \sigma) \in \Pi \mid F \neq \emptyset\}$

*Problemas inconsistentes:*  $\Pi_i := \Pi \setminus \Pi_c$

*Problemas acotados:*  $\Pi_b := \{\pi \in \Pi \mid -\infty < v < +\infty\}$

*Problemas resolubles:*  $\Pi_s := \{\pi \in \Pi \mid F^{op} \neq \emptyset\}$

# Topología y conceptos de mal planteamiento

Dadas dos normas arbitrarias en  $\mathbb{R}^n$  y en  $\mathbb{R}^{n+1}$ , denotadas ambas por  $\|\cdot\|$ , consideramos en  $\Pi$  la distancia extendida  $\delta : \Pi \times \Pi \rightarrow [0, +\infty]$  dada por

$$\delta(\pi_1, \pi) := \max \left\{ \|c^1 - c\|, d(\sigma_1, \sigma) \right\}$$

donde  $d(\sigma_1, \sigma) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix} \right\|$ .

# Topología y conceptos de mal planteamiento

Dadas dos normas arbitrarias en  $\mathbb{R}^n$  y en  $\mathbb{R}^{n+1}$ , denotadas ambas por  $\|\cdot\|$ , consideramos en  $\Pi$  la distancia extendida  $\delta : \Pi \times \Pi \rightarrow [0, +\infty]$  dada por

$$\delta(\pi_1, \pi) := \max \left\{ \|c^1 - c\|, d(\sigma_1, \sigma) \right\}$$

donde  $d(\sigma_1, \sigma) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix} \right\|$ .

Para  $\pi \in \Pi$  y  $\tilde{\Pi} \subset \Pi$ ,  $\delta(\pi, \tilde{\Pi}) := \inf \left\{ \delta(\pi, \tilde{\pi}), \tilde{\pi} \in \tilde{\Pi} \right\} \in [0, +\infty]$ .



# Topología y conceptos de mal planteamiento

Dadas dos normas arbitrarias en  $\mathbb{R}^n$  y en  $\mathbb{R}^{n+1}$ , denotadas ambas por  $\|\cdot\|$ , consideramos en  $\Pi$  la distancia extendida  $\delta : \Pi \times \Pi \rightarrow [0, +\infty]$  dada por

$$\delta(\pi_1, \pi) := \max \left\{ \|c^1 - c\|, d(\sigma_1, \sigma) \right\}$$

donde  $d(\sigma_1, \sigma) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix} \right\|$ .

Para  $\pi \in \Pi$  y  $\tilde{\Pi} \subset \Pi$ ,  $\delta(\pi, \tilde{\Pi}) := \inf \left\{ \delta(\pi, \tilde{\pi}), \tilde{\pi} \in \tilde{\Pi} \right\} \in [0, +\infty]$ .

$\Pi$  es un espacio topológico con la topología inducida por  $\delta$ .

# Topología y conceptos de mal planteamiento

Dadas dos normas arbitrarias en  $\mathbb{R}^n$  y en  $\mathbb{R}^{n+1}$ , denotadas ambas por  $\|\cdot\|$ , consideramos en  $\Pi$  la distancia extendida  $\delta : \Pi \times \Pi \rightarrow [0, +\infty]$  dada por

$$\delta(\pi_1, \pi) := \max \left\{ \|c^1 - c\|, d(\sigma_1, \sigma) \right\}$$

donde  $d(\sigma_1, \sigma) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix} \right\|$ .

Para  $\pi \in \Pi$  y  $\tilde{\Pi} \subset \Pi$ ,  $\delta(\pi, \tilde{\Pi}) := \inf \left\{ \delta(\pi, \tilde{\pi}), \tilde{\pi} \in \tilde{\Pi} \right\} \in [0, +\infty]$ .

$\Pi$  es un espacio topológico con la topología inducida por  $\delta$ .

## Conceptos de mal planteamiento

De nuevo entendemos que un problema  $\pi$  está mal planteado con respecto a una propiedad si perturbaciones arbitrariamente pequeñas de  $\pi$  dan lugar tanto a problemas que tienen o no dicha propiedad, en este sentido podemos considerar diferentes tipos de mal planteamiento:

# Topología y conceptos de mal planteamiento

Dadas dos normas arbitrarias en  $\mathbb{R}^n$  y en  $\mathbb{R}^{n+1}$ , denotadas ambas por  $\|\cdot\|$ , consideramos en  $\Pi$  la distancia extendida  $\delta : \Pi \times \Pi \rightarrow [0, +\infty]$  dada por

$$\delta(\pi_1, \pi) := \max \left\{ \|c^1 - c\|, d(\sigma_1, \sigma) \right\}$$

donde  $d(\sigma_1, \sigma) := \sup_{t \in T} \left\| \begin{pmatrix} a_t^1 \\ b_t^1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix} \right\|$ .

Para  $\pi \in \Pi$  y  $\tilde{\Pi} \subset \Pi$ ,  $\delta(\pi, \tilde{\Pi}) := \inf \left\{ \delta(\pi, \tilde{\pi}), \tilde{\pi} \in \tilde{\Pi} \right\} \in [0, +\infty]$ .

$\Pi$  es un espacio topológico con la topología inducida por  $\delta$ .

## Conceptos de mal planteamiento

De nuevo entendemos que un problema  $\pi$  está mal planteado con respecto a una propiedad si perturbaciones arbitrariamente pequeñas de  $\pi$  dan lugar tanto a problemas que tienen o no dicha propiedad, en este sentido podemos considerar diferentes tipos de mal planteamiento:

$$bd(\Pi_c), bd(\Pi_b), bd(\Pi_s)$$

# Mal planteamiento a estudiar

El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado.

# Mal planteamiento a estudiar

El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

# Mal planteamiento a estudiar

El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

**Ejemplo:** Consideremos el problema

$$\begin{array}{ll} \pi : \text{Inf} & x_1 \\ \text{s.a} & x_1 + t^2 x_2 \geq t, \quad t \in ]0, +\infty[ \end{array}$$

# Mal planteamiento a estudiar

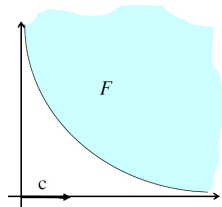
El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

**Ejemplo:** Consideremos el problema

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & x_1 \\ \text{s.a} \quad & x_1 + t^2 x_2 \geq t, \quad t \in ]0, +\infty[ \end{aligned}$$

Se tiene que el valor óptimo es  $v = 0$  pero no se alcanza en ningún punto de  $F$ , luego  $F^{op} = \emptyset$ .

Por tanto  $\pi \in \Pi_b \setminus \Pi_s$ .



# Mal planteamiento a estudiar

El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

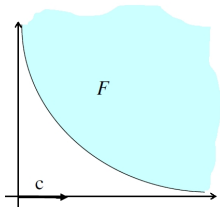
**Ejemplo:** Consideremos el problema

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & x_1 \\ \text{s.a} \quad & x_1 + t^2 x_2 \geq t, \quad t \in ]0, +\infty[ \end{aligned}$$

Se tiene que el valor óptimo es  $v = 0$  pero no se alcanza en ningún punto de  $F$ , luego  $F^{op} = \emptyset$ .

Por tanto  $\pi \in \Pi_b \setminus \Pi_s$ .

El siguiente resultado muestra que el conjunto de problemas mal planteados respecto de la acotación y respecto de la resolubilidad es el mismo.





# Mal planteamiento a estudiar

El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

**Ejemplo:** Consideremos el problema

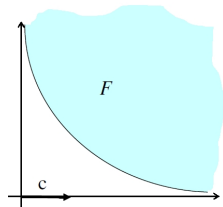
$$\begin{array}{ll} \pi : \text{Inf} & x_1 \\ \text{s.a} & x_1 + t^2 x_2 \geq t, \quad t \in ]0, +\infty[ \end{array}$$

Se tiene que el valor óptimo es  $v = 0$  pero no se alcanza en ningún punto de  $F$ , luego  $F^{op} = \emptyset$ .

Por tanto  $\pi \in \Pi_b \setminus \Pi_s$ .

El siguiente resultado muestra que el conjunto de problemas mal planteados respecto de la acotación y respecto de la resolubilidad es el mismo.

$$\text{int}(\Pi_s) = \text{int}(\Pi_b);$$



# Mal planteamiento a estudiar

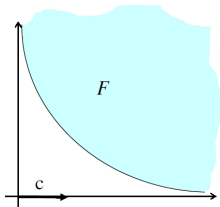
El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

**Ejemplo:** Consideremos el problema

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf } & x_1 \\ \text{s.a } & x_1 + t^2 x_2 \geq t, \quad t \in ]0, +\infty[ \end{aligned}$$

Se tiene que el valor óptimo es  $v = 0$  pero no se alcanza en ningún punto de  $F$ , luego  $F^{op} = \emptyset$ .

Por tanto  $\pi \in \Pi_b \setminus \Pi_s$ .



El siguiente resultado muestra que el conjunto de problemas mal planteados respecto de la acotación y respecto de la resolubilidad es el mismo.

$$\text{int}(\Pi_s) = \text{int}(\Pi_b);$$

$$\text{ext}(\Pi_s) = \text{ext}(\Pi_b);$$

# Mal planteamiento a estudiar

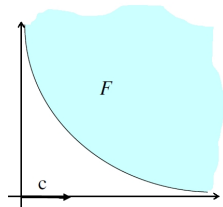
El mal planteamiento respecto de la consistencia ya ha sido estudiado. En programación lineal ordinaria ( $T$  finito) se tiene que  $\Pi_s = \Pi_b$  pero esto no es cierto en el caso de la programación semi-infinita.

**Ejemplo:** Consideremos el problema

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf } & x_1 \\ \text{s.a } & x_1 + t^2 x_2 \geq t, \quad t \in ]0, +\infty[ \end{aligned}$$

Se tiene que el valor óptimo es  $v = 0$  pero no se alcanza en ningún punto de  $F$ , luego  $F^{op} = \emptyset$ .

Por tanto  $\pi \in \Pi_b \setminus \Pi_s$ .



El siguiente resultado muestra que el conjunto de problemas mal planteados respecto de la acotación y respecto de la resolubilidad es el mismo.

$$\begin{aligned} \text{int}(\Pi_s) &= \text{int}(\Pi_b); \\ \text{ext}(\Pi_s) &= \text{ext}(\Pi_b); \\ \text{bd}(\Pi_s) &= \text{bd}(\Pi_b). \end{aligned}$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$



# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := \text{conv}(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

$$\text{o bien } 0_n \in bd(Z^+).$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

$$\text{o bien } 0_n \in bd(Z^+).$$

$$\text{Recordar } C := conv\left(\left\{\begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T\right\}\right).$$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

$$\text{o bien } 0_n \in bd(Z^+).$$

Recordar  $C := conv\left(\left\{\begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T\right\}\right)$ .

En el caso  $\pi \in bd(\Pi_c)$  se tiene:



# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

$$\text{o bien } 0_n \in bd(Z^+).$$

Recordar  $C := conv\left(\left\{\begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T\right\}\right)$ .

En el caso  $\pi \in bd(\Pi_c)$  se tiene:  $\pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c) \Rightarrow 0_{n+1} \in bd(C)$

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

$$\text{o bien } 0_n \in bd(Z^+).$$

$$\text{Recordar } C := conv\left(\left\{\begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T\right\}\right).$$

En el caso  $\pi \in bd(\Pi_c)$  se tiene:  $\pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c) \Rightarrow 0_{n+1} \in bd(C)$

Cuando  $\{b_t, t \in T\}$  está acotado se tiene:

# Caracterización del mal planteamiento

Como  $bd(\Pi_s) \subset cl(\Pi_s) \subset cl(\Pi_c)$ , distinguiremos dos casos en el estudio de  $bd(\Pi_s)$ :  $int(\Pi_c)$  y  $bd(\Pi_c)$ .

## Caracterización en $int(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^- := conv(\{a_t, t \in T; -c\}).$$

Si  $\pi \in int(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in int(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in int(Z^-);$$

$$\pi \in bd(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in bd(Z^-);$$

$$\pi \in ext(\Pi_s) \Leftrightarrow 0_n \in ext(Z^-)$$

## Caracterización en $bd(\Pi_c)$

Dado  $\pi = (c, \sigma)$ , definimos

$$Z^+ := conv(\{a_t, t \in T; c\})$$

Si  $\pi \in bd(\Pi_c)$ , se tiene que

$$\pi \in bd(\Pi_s) \text{ si y sólo si,}$$

$$\text{bien } \pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c),$$

$$\text{o bien } 0_n \in bd(Z^+).$$

$$\text{Recordar } C := conv\left(\left\{\begin{pmatrix} a_t \\ b_t \end{pmatrix}, t \in T\right\}\right).$$

En el caso  $\pi \in bd(\Pi_c)$  se tiene:  $\pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c) \Rightarrow 0_{n+1} \in bd(C)$

Cuando  $\{b_t, t \in T\}$  está acotado se tiene:

$$\pi \in cl(bd(\Pi_c) \cap \Pi_c) \Leftrightarrow 0_{n+1} \in bd(C)$$

## **Caracterización del mal planteamiento**

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in \text{ext}(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in \text{ext}(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$



## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in \text{ext}(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in \text{ext}(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in ext(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi \setminus \Pi_\infty$ .

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in \text{ext}(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi \setminus \Pi_\infty$ . Supongamos que se tiene alguna de las siguientes condiciones:

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in ext(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi \setminus \Pi_\infty$ . Supongamos que se tiene alguna de las siguientes condiciones:

$$\pi \in cl(\Pi_s);$$

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in ext(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi \setminus \Pi_\infty$ . Supongamos que se tiene alguna de las siguientes condiciones:

$$\pi \in cl(\Pi_s);$$

$$d(0_{n+1}, bd(H)) \neq d(0_n, bd(Z^-));$$

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in ext(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi \setminus \Pi_\infty$ . Supongamos que se tiene alguna de las siguientes condiciones:

$$\pi \in cl(\Pi_s);$$

$$d(0_{n+1}, bd(H)) \neq d(0_n, bd(Z^-));$$

$$d(0_{n+1}, bd(H)) = d(0_n, bd(Z^-)) \geq \|c\|;$$

## Caracterización del mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi$  con  $\{b_t, t \in T\}$  acotado, entonces  $\pi \in bd(\Pi_s)$  si y sólo si se cumple alguna de las siguientes condiciones:

$$0_{n+1} \in ext(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^-);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \cap bd(C);$$

$$0_{n+1} \in bd(H) \text{ y } 0_n \in bd(Z^+).$$

## Distancia al mal planteamiento

Sea  $\pi \in \Pi \setminus \Pi_\infty$ . Supongamos que se tiene alguna de las siguientes condiciones:

$$\pi \in cl(\Pi_s);$$

$$d(0_{n+1}, bd(H)) \neq d(0_n, bd(Z^-));$$

$$d(0_{n+1}, bd(H)) = d(0_n, bd(Z^-)) \geq \|c\|;$$

entonces

$$\delta(\pi, bd(\Pi_s)) = \min \{d(0_{n+1}, bd(H)), d(0_n, bd(Z^-))\}.$$



# Distancia al mal planteamiento: Ejemplo

Consideremos el problema en  $\mathbb{R}^2$

$$\begin{array}{ll} \pi : \text{Inf} & \frac{1}{2}x_2 \\ \text{s.a} & -x_1 + x_2 \geq 0 \\ & x_1 + x_2 \geq 0 \end{array}$$

# Distancia al mal planteamiento: Ejemplo

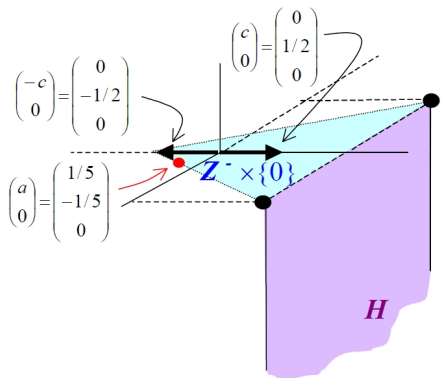
Consideremos el problema en  $\mathbb{R}^2$

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \frac{1}{2}x_2 \\ \text{s.a} \quad & -x_1 + x_2 \geq 0 \\ & x_1 + x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Tenemos que

$$H = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$Z^- = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1/2 \end{pmatrix} \right\}$$



# Distancia al mal planteamiento: Ejemplo

Consideremos el problema en  $\mathbb{R}^2$

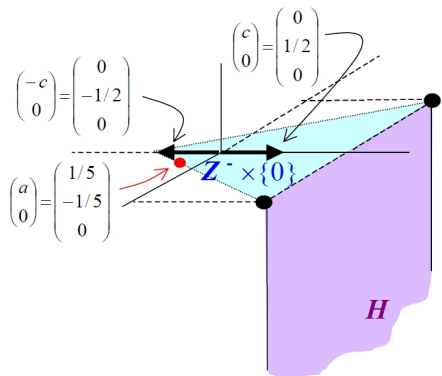
$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \frac{1}{2}x_2 \\ \text{s.a} \quad & -x_1 + x_2 \geq 0 \\ & x_1 + x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Tenemos que

$$H = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$Z^- = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1/2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

$$0_3 \in \text{ext}(H) \Rightarrow \pi \in \text{int}(\Pi_c).$$





# Distancia al mal planteamiento: Ejemplo

Consideremos el problema en  $\mathbb{R}^2$

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \frac{1}{2}x_2 \\ \text{s.a} \quad & -x_1 + x_2 \geq 0 \\ & x_1 + x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

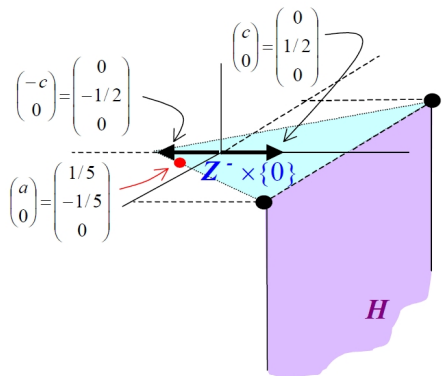
Tenemos que

$$H = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$Z^- = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1/2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

$0_3 \in \text{ext}(H) \Rightarrow \pi \in \text{int}(\Pi_c)$ . Además  $0_2 \in \text{int}(Z^-)$ , luego  $\pi \in \text{int}(\Pi_s)$ .

$$\frac{1}{5} = d_\infty(0_2, \text{bd}(Z^-)) < d_\infty(0_3, \text{bd}(H)) = 1$$



# Distancia al mal planteamiento: Ejemplo

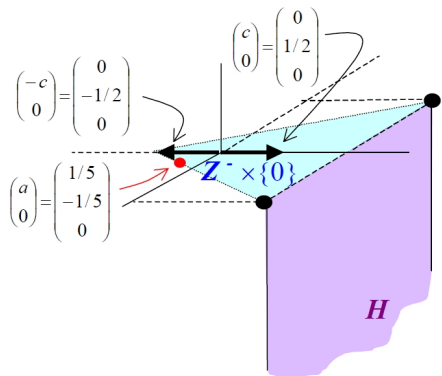
Consideremos el problema en  $\mathbb{R}^2$

$$\begin{aligned} \pi : \text{Inf} \quad & \frac{1}{2}x_2 \\ \text{s.a} \quad & -x_1 + x_2 \geq 0 \\ & x_1 + x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Tenemos que

$$H = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} + \mathbb{R}_+ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$Z^- = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1/2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$



$0_3 \in \text{ext}(H) \Rightarrow \pi \in \text{int}(\Pi_c)$ . Además  $0_2 \in \text{int}(Z^-)$ , luego  $\pi \in \text{int}(\Pi_s)$ .

$$\frac{1}{5} = d_\infty(0_2, \text{bd}(Z^-)) < d_\infty(0_3, \text{bd}(H)) = 1$$

$$\delta(\pi, \text{bd}(\Pi_s)) = d(0_2, \text{bd}(Z^-)) = \frac{1}{5}.$$

# Algunas referencias bibliográficas

## Algunas referencias bibliográficas

- [Goberna & López \(1998\)](#). *Linear Semi-Infinite Optimization*. [Wiley](#).



## Algunas referencias bibliográficas

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.  
**Sistemas lineales semi-infinitos**

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.  
**Sistemas lineales semi-infinitos**
- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A.* **103(1)**, 95-126.

# Algunas referencias bibliográficas

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.  
**Sistemas lineales semi-infinitos**
- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A*. **103(1)**, 95-126.

## **Sistemas convexos semi-infinitos**

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.  
**Sistemas lineales semi-infinitos**
- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A*. **103(1)**, 95-126.

## **Sistemas convexos semi-infinitos**

- Dinh, Goberna & López (2006). From linear to convex systems: Consistency, Farkas's Lemma and applications. *J Convex Anal* **13**, 113-133.

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.

## **Sistemas lineales semi-infinitos**

- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A*. **103(1)**, 95-126.

## **Sistemas convexos semi-infinitos**

- Dinh, Goberna & López (2006). From linear to convex systems: Consistency, Farkas's Lemma and applications. *J Convex Anal* **13**, 113-133.
- Cánovas, Parra, & Toledo (2010). Distance to ill-posedness for convex semi-infinite inequality systems under affine perturbations. Preprint.

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.

## Sistemas lineales semi-infinitos

- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A*. **103(1)**, 95-126.

## Sistemas convexos semi-infinitos

- Dinh, Goberna & López (2006). From linear to convex systems: Consistency, Farkas's Lemma and applications. *J Convex Anal* **13**, 113-133.
- Cánovas, Parra, & Toledo (2010). Distance to ill-posedness for convex semi-infinite inequality systems under affine perturbations. Preprint.

## Problemas de optimización lineal semi-infinitos

# Algunas referencias bibliográficas

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.

## Sistemas lineales semi-infinitos

- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A*. **103(1)**, 95-126.

## Sistemas convexos semi-infinitos

- Dinh, Goberna & López (2006). From linear to convex systems: Consistency, Farkas's Lemma and applications. *J Convex Anal* **13**, 113-133.
- Cánovas, Parra, & Toledo (2010). Distance to ill-posedness for convex semi-infinite inequality systems under affine perturbations. Preprint.

## Problemas de optimización lineal semi-infinitos

- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2006). Ill-posedness with respect to the solvability in linear optimization. *Linear Algebra Appl.* **416**. 520-540.

# Algunas referencias bibliográficas

- Goberna & López (1998). *Linear Semi-Infinite Optimization*. Wiley.

## Sistemas lineales semi-infinitos

- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2005). Distance to ill-posedness and the consistency value of linear semi-infinite inequality systems. *Math. Program. A*. **103(1)**, 95-126.

## Sistemas convexos semi-infinitos

- Dinh, Goberna & López (2006). From linear to convex systems: Consistency, Farkas's Lemma and applications. *J Convex Anal* **13**, 113-133.
- Cánovas, Parra, & Toledo (2010). Distance to ill-posedness for convex semi-infinite inequality systems under affine perturbations. Preprint.

## Problemas de optimización lineal semi-infinitos

- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2006). Ill-posedness with respect to the solvability in linear optimization. *Linear Algebra Appl.* **416**. 520-540.
- Cánovas, López, Parra, & Toledo (2006). Distance to solvability/unsolvability in linear optimization. *SIAM J. Optim.* **16**, 629-649.



Es difícil expresar en pocas palabras, la

## **GRATITUD, APRECIO y ADMIRACIÓN**

que tengo por Marco A. López Cerdá.

Ha sido y es un honor y un privilegio haberlo tenido como Director, como Colega y como Amigo. Es increíble todo lo que uno puede llegar a aprender al lado de un verdadero maestro:

## **CONOCIMIENTOS, RIGUROSIDAD, DEDICACIÓN, DISCIPLINA, ENTUSIASMO, VALORES**

entre muchas otras cosas, pero más que lo que uno aprende es lo que uno llega a ser y a sentir.

*Sin él no sería lo que soy ni estaría donde estoy.*

**GRACIAS POR TODO**