



Institución  
**Universitaria**  
Reacreditada en Alta Calidad

# Optimización

## Programación Lineal – Punto Interior

**Docente: Cristian Guarnizo Lemus**

Somos Innovación Tecnológica con *Sentido Humano*



Alcaldía de Medellín

# Método Primal-Dual (PDM) – Idea

- Las siguientes restricciones implican las condiciones KKT para el problema primal y dual

$$\left\{ \begin{array}{l} (1) \quad A^T \lambda_E + \lambda_I = d \\ (2) \quad Ax = b \\ (3) \quad x_i \lambda_{I,i} = 0, i = 1, 2, \dots, n \\ (4) \quad x \geq 0, \lambda_I \geq 0 \end{array} \right.$$

- PDM es un método de punto interior basado en este conjunto de restricciones.
- PDM encuentra una solución del sistema (1)-(3) aplicando una variante del método de Newton.
- Ecuaciones (1) y (2) siempre se satisfacen porque son lineales.
- Las **desigualdades en (4) son siempre la fuente principal de todas las complicaciones** en los métodos de punto interior (IPM).

# PDM – Iteración completa

- Definimos la función

$$F(x, \lambda_E, \lambda_I) = \begin{bmatrix} A^T \lambda_E + \lambda_I - d \\ Ax - b \\ X \Lambda_I e \end{bmatrix} = 0$$

- Donde  $X = \begin{bmatrix} x_1 & & & \\ & x_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & x_n \end{bmatrix}$ ,  $\Lambda_I = \begin{bmatrix} \lambda_{I,1} & & & \\ & \lambda_{I,2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_{I,n} \end{bmatrix}$  y  $e = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$

- PDM emplea el método de Newton en  $F$  en el punto actual para encontrar la dirección de búsqueda  $(\delta x, \delta \lambda_E, \delta \lambda_I)$ .

$$J(x^{(k)}, \lambda_E^{(k)}, \lambda_I^{(k)}) \begin{bmatrix} \delta x \\ \delta \lambda_E \\ \delta \lambda_I \end{bmatrix} = -F(x^{(k)}, \lambda_E^{(k)}, \lambda_I^{(k)}) \Rightarrow \begin{bmatrix} 0 & A^T & I \\ A & 0 & 0 \\ \Lambda_I & 0 & X \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \delta x \\ \delta \lambda_E \\ \delta \lambda_I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ -X \Lambda_I e \end{bmatrix}$$

- Donde  $J(x^{(k)}, \lambda_E^{(k)}, \lambda_I^{(k)})$  es la matriz Jacobiana de  $F$ .

## PDM – Paso actual

- Un paso completo violaría los límites ( $x \geq 0, \lambda_I \geq 0$ ).  
Entonces, se selecciona un paso de longitud  $\alpha_k \in (0,1]$

$$\left( x^{(k+1)}, \lambda_E^{(k+1)}, \lambda_I^{(k+1)} \right) = \left( x^{(k)}, \lambda_E^{(k)}, \lambda_I^{(k)} \right) + \alpha_k (\delta x, \delta \lambda_E, \delta \lambda_I)$$

- Tal que:  $x^{(k)} > 0, \lambda_I^{(k)} > 0$
- Las desigualdades se satisfacen estrictamente, entonces “punto interior”.
- La longitud del paso  $\alpha_k$  calculado de esta manera, a menudo es muy pequeña.
- Para alcanzar la convergencia, se modifica el método de Newton entre el primal y el dual.

# PDM – Paso actual

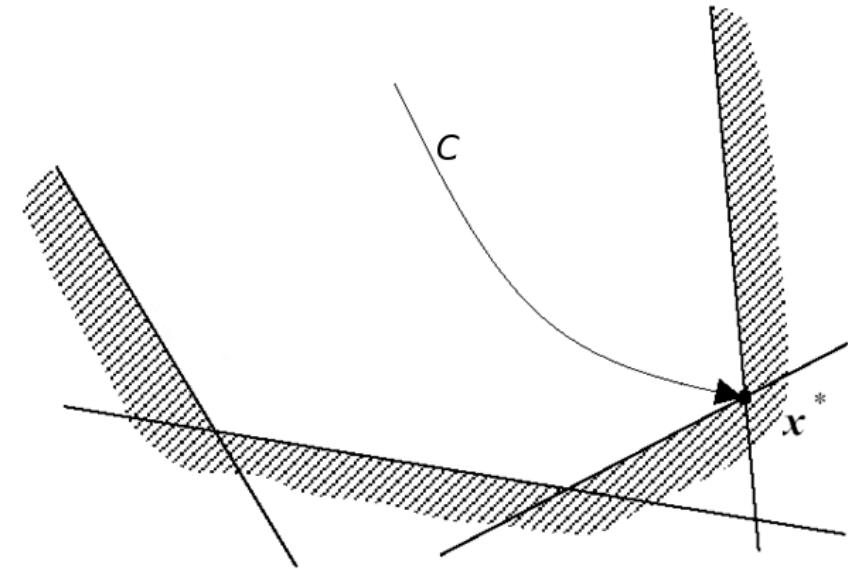
- Cada punto  $(x_\tau, \lambda_{E,\tau}, \lambda_{I,\tau})$  sobre el camino central  $C$  soluciona

$$\begin{cases} A^T \lambda_E + \lambda_I = d \\ Ax = b \\ x_i \lambda_{I,i} = \tau, i = 1, 2, \dots, n \\ x_\tau > 0, \lambda_{I,\tau} > 0 \end{cases}$$

- Usamos la notación compacta

$$F(x_\tau, \lambda_{E,\tau}, \lambda_{I,\tau}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \tau e \end{bmatrix}, x_\tau > 0, \lambda_{I,\tau} > 0 \quad C = \{(x_\tau, \lambda_{E,\tau}, \lambda_{I,\tau}) \mid \tau > 0\}$$

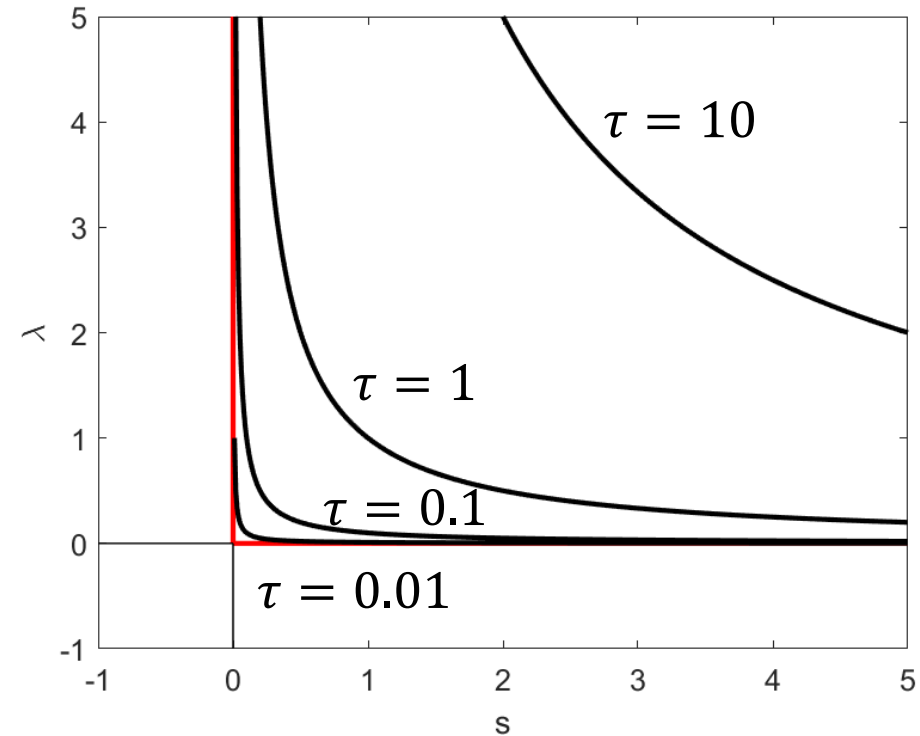
- Entre mas pequeño  $\tau$ , mejor la aproximación a las condiciones de optimalidad.





# Interpretación grafica del Punto interior

- La condición complementaria  $x_i \lambda_{I,i} = 0$  no es suave (esquina).
- La aproximación suave  $x_i \lambda_{I,i} = \tau$  se acerca a la forma de la esquina para valores pequeños de  $\tau$ .
- Las soluciones están en el interior de las restricciones de desigualdad, donde  $x_\tau > 0, \lambda_\tau > 0$ .



# Interpretación grafica del Punto interior

- En vez de pasos de Newton, los puntos del PDM con  $\tau > 0 \rightarrow$  son pasos mas grandes.
- Para una implementación técnica, se introducen los parámetros  $\sigma$  y  $\mu$ , con  $\tau = \sigma\mu$ .

$$\begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{A}^T & \mathbf{I} \\ \mathbf{A} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \Lambda_I & \mathbf{0} & \mathbf{X} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \delta \mathbf{x} \\ \delta \lambda_E \\ \delta \lambda_I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ -\mathbf{X}\Lambda_I \mathbf{e} + \sigma\mu \mathbf{e} \end{bmatrix}$$

- Para  $\sigma = 0$ , tenemos el paso de Newton estándar. Con  $\sigma = 1$  se toma un punto del camino central. Y  $\mu$  mide el promedio de la violación de las restricciones no lineales.

$$\sigma \in [0,1], \quad \mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \lambda_{I,i} = \frac{\mathbf{x}^T \lambda_I}{n}$$

# Método Primal-Dual - Algoritmo

- Dado un punto inicial factible ( $\mathbf{x}^0 > 0, \lambda_E^0, \lambda_I^0 > 0$ ).

for  $k = 0, 1, \dots$

– Solve 
$$\begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{A}^T & \mathbf{I} \\ \mathbf{A} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \Lambda_I & \mathbf{0} & \mathbf{X} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \delta \mathbf{x} \\ \delta \lambda_E \\ \delta \lambda_I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ -\mathbf{X} \Lambda_I \mathbf{e} + \sigma \mu \mathbf{e} \end{bmatrix}, \sigma^{(k)} \in [0, 1], \mu^{(k)} = \frac{\mathbf{x}^{(k)T} \lambda_I^{(k)}}{n}$$

– Set 
$$(\mathbf{x}^{(k+1)}, \lambda_E^{(k+1)}, \lambda_I^{(k+1)}) = (\mathbf{x}^{(k)}, \lambda_E^{(k)}, \lambda_I^{(k)}) + \alpha_k (\delta \mathbf{x}, \delta \lambda_E, \delta \lambda_I)$$

Calcular  $\alpha_k$  tal que  $\mathbf{x}^{(k+1)} > \mathbf{0}, \lambda_I^{(k+1)} > \mathbf{0}$ .

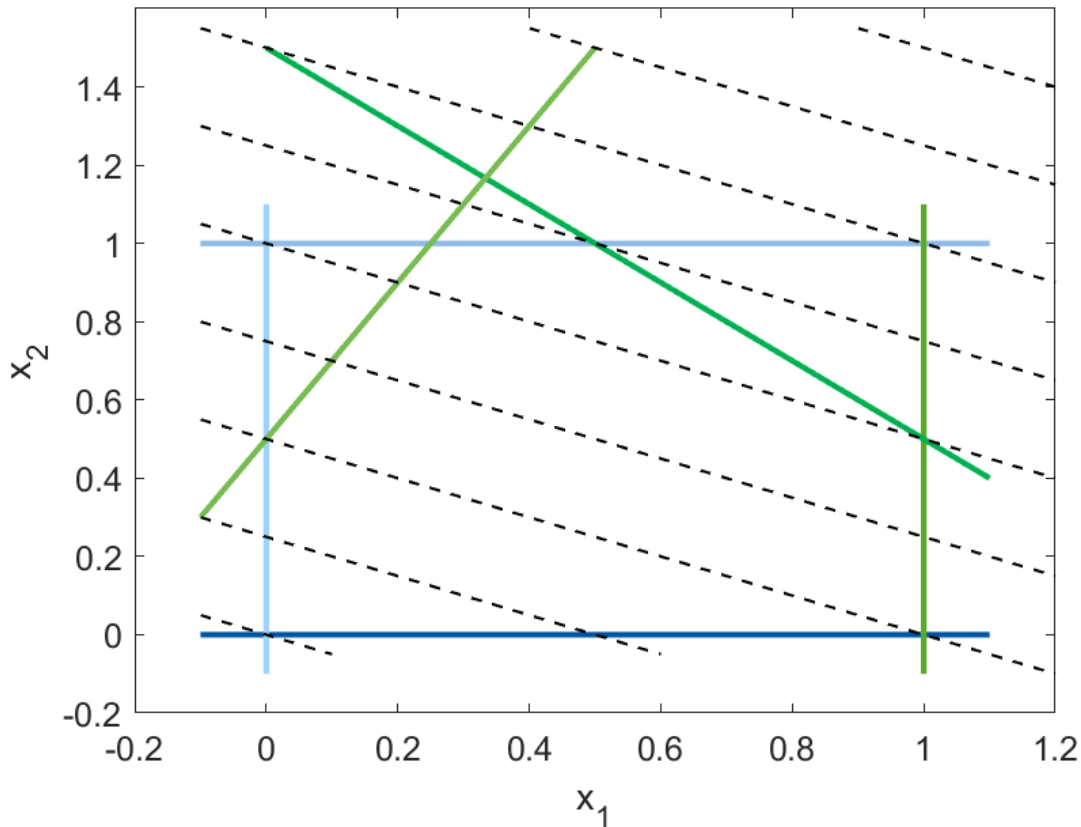
- La selección de los parámetros es importante.
- Es difícil encontrar una solución inicial estrictamente factible.
- Debido que el método funciona con las condiciones de optimalidad, puede ser visto como un método indirecto.



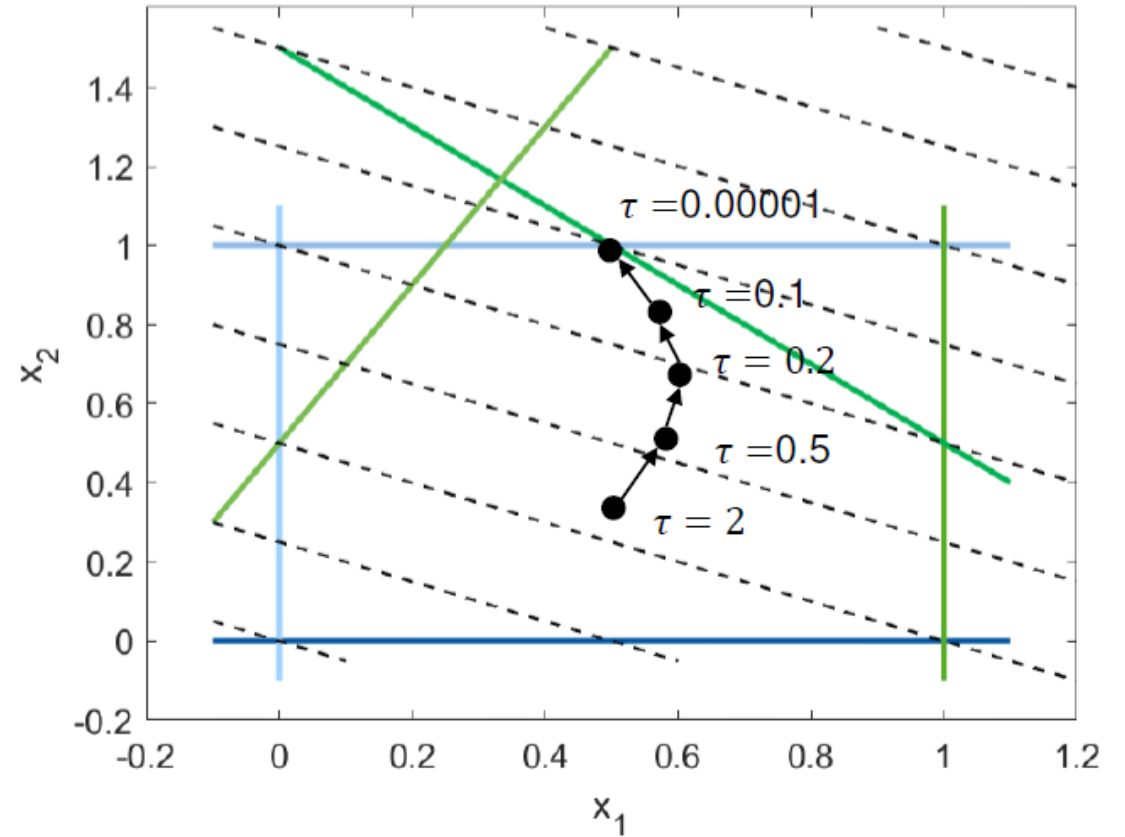
# Comparación

$$\begin{aligned} \min_{x_1, x_2} \quad & -x_1 - 2x_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 1.5 \\ & -2x_1 + x_2 \leq 0.5 \\ & 0 \leq x_1, x_2 \leq 1 \end{aligned}$$

Método Simplex



Método del punto interior



# Referencias

- Basado en el curso “Applied Numerical Optimization” por el profesor Alexander Mitsos.
- Nocedal J. Wright S. J. Numerical Optimization, 2nd Edition, Springer, 2006.  
Chapter 13.



Institución  
**Universitaria**  
Reacreditada en Alta Calidad

# *¡Gracias!*

Somos Innovación Tecnológica con *Sentido Humano*



Alcaldía de Medellín