

# Métodos Numéricos

## Resolución de Sistemas de Ecuaciones No Lineales

Diego Passarella

Universidad Nacional de Quilmes

# Definición del Problema

Sea  $\vec{F}(\vec{x}) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  formada por  $n$  funciones no lineales  $f_i(\vec{x}) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ . Se busca un  $\vec{\alpha}$  tal que  $\vec{F}(\vec{\alpha}) = \vec{0}$ :

$$\vec{F}(\vec{x}) := \begin{cases} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) & = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) & = 0 \\ \vdots & = \vdots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) & = 0 \end{cases}$$

# SEnL

## Observaciones:

- Generalmente es difícil determinar la existencia y unicidad de la solución.
- Los métodos numéricos empleados requieren una muy buena aproximación inicial de la solución para poder converger (no hay algoritmo de bisección adecuado en  $\mathbb{R}^n$ ).
- La resolución de SEnL es equivalente a resolver un proceso de optimización de una función objetivo  $\phi(\vec{x}) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ .

# Método de Newton para SEnL

De forma similar para el caso de una  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , se construye una aproximación de  $\vec{F}(\vec{x})$  por medio de un polinomio de Taylor de orden 1 en  $\mathbb{R}^n$ .

$$\vec{P}_1(\vec{x}^{(k+1)}) = \vec{F}(\vec{x}^{(k)}) + \mathcal{J}F(\vec{x}^{(k)}) (\vec{x}^{(k+1)} - \vec{x}^{(k)}) \approx \vec{0}$$

A partir de esta construcción se genera una sucesión que, si el problema está bien condicionado y el iterante inicial es una buena aproximación, convergerá a una solución.

$$\vec{x}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k)} - \mathcal{J}F(\vec{x}^{(k)})^{-1} \vec{F}(\vec{x}^{(k)})$$

# Método de Newton para SEnL

Matriz Jacobiana:

$$\mathcal{J}F(\vec{x}^{(k)}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1(\vec{x})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(\vec{x})}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1(\vec{x})}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2(\vec{x})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(\vec{x})}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2(\vec{x})}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n(\vec{x})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n(\vec{x})}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n(\vec{x})}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

Resolución de la sucesión:

$$\mathcal{J}F(\vec{x}^{(k)})\delta\vec{x}^{(k+1)} = -\vec{F}(\vec{x}^{(k)})$$

$$\vec{x}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k)} + \delta\vec{x}^{(k+1)}$$

Es importante que el condicionamiento de  $\mathcal{J}F(\vec{x}^{(k)})$  sea bajo en cada iteración.

# Algoritmo

Propongo iterante inicial  $x$

$$F(x)$$

$$k = 0$$

Mientras ( $norm(F(x)) > Tol$ ) & ( $k \leq Nmax$ )

$$\text{Resolver } \mathcal{J}F(\vec{x}^{(k)})\delta\vec{x}^{(k+1)} = -\vec{F}(\vec{x}^{(k)})$$

$$\vec{x}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k)} + \delta\vec{x}^{(k+1)}$$

$$k = k + 1$$

$$\vec{F}(\vec{x}^{(k)})$$

Incluir todos los mensajes de error y verificaciones pertinentes.

# Método de Newton para SEnL

## Comentarios Generales:

- La convergencia no está garantizada.
- Es muy conveniente comenzar a iterar cerca de una solución (en entornos donde  $\vec{P}_1(\vec{x})$  sea una buena aproximación de  $\vec{F}(\vec{\alpha}) = \vec{0}$ ).
- Si el problema está condicionado y  $\vec{F}(\vec{x})$  es suficientemente regular, el método converge con orden 2.
- Es necesario conocer la matriz Jacobiana y poder evaluarla (complicado para  $n$  grandes, ¿Cálculo simbólico?).
- Para simplificar el problema, la matriz Jacobiana puede evaluarse cada  $s$ —iteraciones ( $s \geq 2$ ). Esto degrada el orden de convergencia. Conveniente por la factorización.

# SEnL como un Problema de Optimización

Problema de Optimización:

Encontrar un  $\vec{\alpha} \in \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^n$  tal que:

$$\phi(\vec{\alpha}) \leq \phi(\vec{x}), \quad \forall \vec{x} \in \mathcal{D}$$

(el problema es equivalente si se plantea  $\geq$ )

Este problema se puede plantear como encontrar un  $\vec{x}$  tal que:

$$\vec{g}(\vec{x}) = \nabla \phi(\vec{x}) = \vec{0}$$

con  $\nabla$  el vector gradiente, resultando:

$$\nabla \phi(\vec{x}) = \left( \frac{\partial \phi(\vec{x})}{\partial x_1}, \frac{\partial \phi(\vec{x})}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial \phi(\vec{x})}{\partial x_n} \right)^t$$



# Ejercicios Propuestos

Encontrar la/s solución(es) de:

$$F(x) = \begin{cases} x_1^2 + x_2^2 - 1 \\ 2x_1 + x_2 - 1 \end{cases} \quad (S1)$$

$$F(x) = \begin{cases} x_1^2 + x_2^2 - 1 \\ \sin\left(\frac{\pi}{2}x_1\right) + x_2^3 \end{cases} \quad (S2)$$

Proponer un método para generar aproximaciones iniciales adecuadas para el método de Newton.