

Sistemas de Ecuaciones No Lineales

Profesor: Dr. Alejandro S. M. Santa Cruz

JTP: Dr. Juan Ignacio Manassaldi

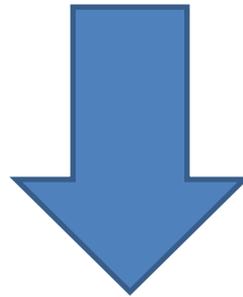
Aux. 2da: Sr. Alejandro Jesús Ladreyt

Aux. 2da: Sra. Amalia Rueda

Volvemos un tiempo atrás:



¿Qué son los Sistemas de Ecuaciones Lineales?



¿Qué son los Sistemas de Ecuaciones No Lineales?

Podemos decir que los sistemas de ecuaciones no-lineales son un conjunto de ecuaciones no-lineales que deben satisfacerse en simultaneo.

$$f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$$

$$f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$$

⋮

$$f_m(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$$

$$\begin{aligned}
 f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 & x_i &\in R & \forall i = 1, 2, \dots, n \\
 f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 & f_j &: R^n \rightarrow R & \forall j = 1, 2, \dots, m \\
 \vdots & & & & \\
 f_m(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 & & & n-m: \text{grados de libertad}
 \end{aligned}$$

Sin pérdida de generalidad supondremos $m=n$

$$\begin{aligned}
 f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 \\
 f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 \\
 \vdots & \\
 f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0
 \end{aligned}$$

Se define la función vectorial \underline{f} asociada al sistema de ecuaciones original y el vector de incógnitas \underline{x} :

$$\underline{f}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Por lo tanto, la expresión compacta de un sistema de ecuaciones algebraicas no lineal corresponde a:

$$\underline{f}(\underline{x}) = \underline{0} \quad \begin{array}{l} \underline{x} \in R^n \\ \underline{f} : R^n \rightarrow R^n \end{array}$$

El valor de arranque o semilla corresponde a un vector: $\underline{x}^{(0)} = \underline{\alpha}^{(0)} = \begin{bmatrix} \alpha_1^{(0)} \\ \alpha_2^{(0)} \\ \vdots \\ \alpha_n^{(0)} \end{bmatrix}$

La primera aproximación se obtiene a partir de la función vectorial \underline{F} asociada al sistema original.

$$\underline{x}^{(1)} = \underline{F} \left(\underline{x}^{(0)} \right)$$

Finalmente se desarrolla el proceso iterativo hasta satisfacer la tolerancia o alcanzar el máximo de iteraciones:

$$\underline{x}^{(k+1)} = \underline{F} \left(\underline{x}^{(k)} \right)$$

$k = 1, 2, \dots, k_{\max}$

$$\begin{aligned} \|\underline{x}^{(k+1)} - \underline{x}^{(k)}\| &< \varepsilon \\ \frac{\|\underline{x}^{(k+1)} - \underline{x}^{(k)}\|}{\|\underline{x}^{(k)}\|} &< \varepsilon_r \end{aligned}$$

Al tratarse de vectores el error corresponde a la norma de la diferencia entre dos aproximaciones sucesivas

$$\begin{cases} x_2 + x_1^2 - x_1 - 0.75 = 0 \\ x_2 + 5x_2x_1 - x_1^2 = 0 \end{cases}$$

$$\underline{f}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - x_1 - 0.75 \\ x_2 + 5x_2x_1 - x_1^2 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \quad \underline{f}(\underline{x}) = \underline{0}$$

Sistema equivalente:

$$\underline{F}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - 0.75 \\ -5x_2x_1 + x_1^2 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \underline{F}(\underline{x})$$

$$\underline{F}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - 0.75 \\ -5x_2x_1 + x_1^2 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\underline{F}(\underline{x}^{(0)})} \underline{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.2500000 \\ -4.0000000 \end{bmatrix} \xrightarrow{\underline{F}(\underline{x}^{(1)})} \underline{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} -3.1875000 \\ 26.5625000 \end{bmatrix}$$

$$\underline{e} = \left\| \underline{x}^{(2)} - \underline{x}^{(1)} \right\| = 30.8829696$$

El error de la iteración 5 corresponde a:

$$\|\underline{e}\| = 9.6510395 \times 10^{15}$$

¡El sistema no converge!

$$\underline{f}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - x_1 - 0.75 \\ x_2 + 5x_2x_1 - x_1^2 \end{bmatrix} \rightarrow \underline{F}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} \sqrt{-x_2 + x_1 + 0.75} \\ (-x_2 + x_1^2)/(5x_1) \end{bmatrix}$$

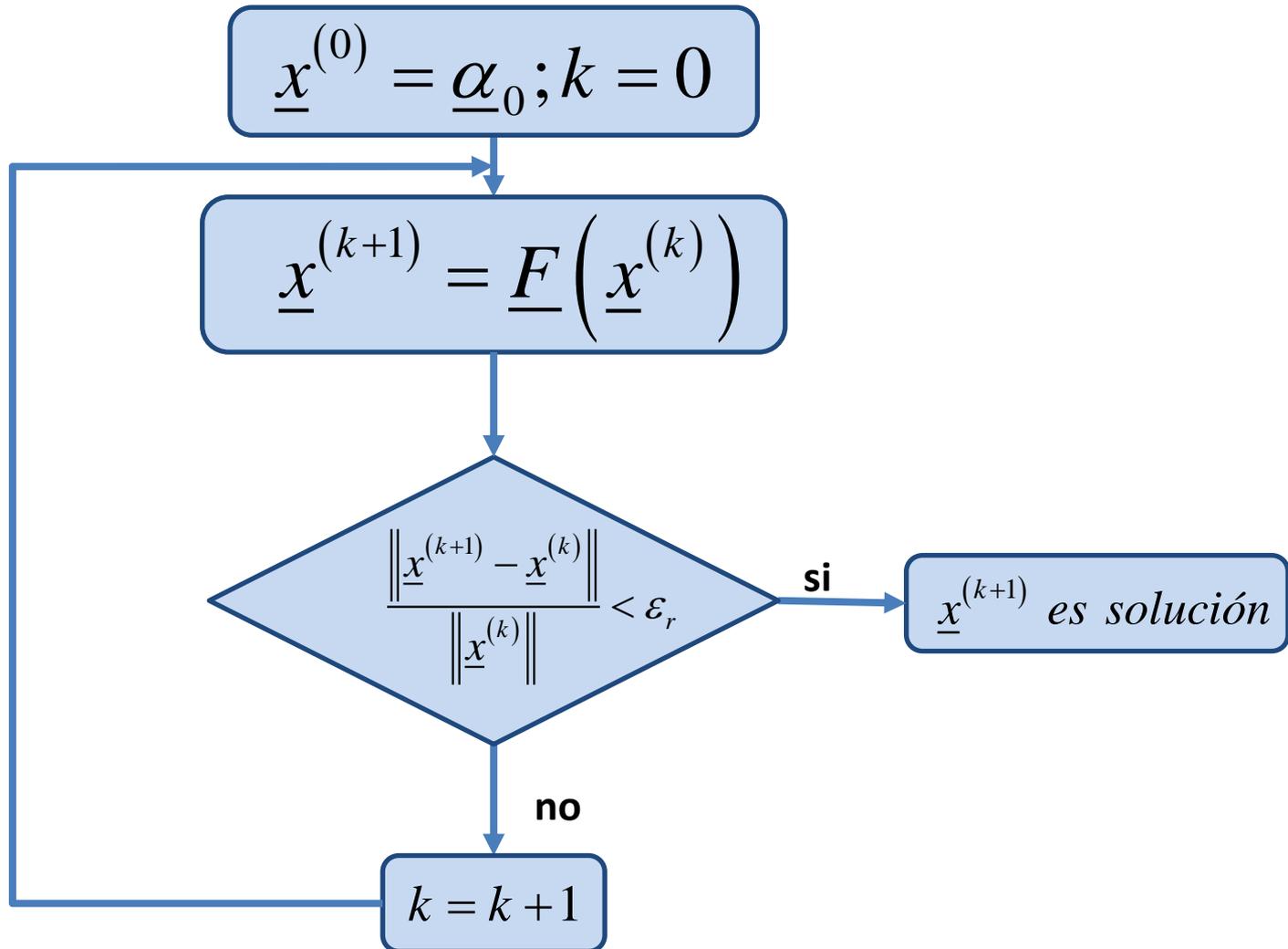
$$\underline{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\underline{F}(\underline{x}^{(0)})} \underline{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0.8660254 \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\underline{F}(\underline{x}^{(1)})} \underline{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.2712299 \\ 0.1732051 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(9)} = \begin{bmatrix} 1.3720650 \\ 0.2395017 \end{bmatrix} \rightarrow \underline{e} = \|\underline{x}^{(9)} - \underline{x}^{(8)}\| = 6.0051938 \times 10^{-7}$$

$$\underline{F}(\underline{x}^{(9)}) = \underline{F}\left(\begin{bmatrix} 1.3720650 \\ 0.2395017 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 1.3720653 \\ 0.2395019 \end{bmatrix}$$

$$\underline{f}(\underline{x}^{(9)}) = \begin{bmatrix} -8.4719027 \times 10^{-7} \\ -1.0625308 \times 10^{-6} \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^* = \begin{bmatrix} 1.3720650 \\ 0.2395017 \end{bmatrix}$$



Corresponde a una extensión de lo presentado para una variable.

$$\underline{x}^{(0)} = \underline{\alpha}_0$$

$$\underline{x}^{(1)} = \underline{F}(\underline{x}^{(0)})$$

$$\underline{Q} = \begin{bmatrix} q_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & q_2 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & q_n \end{bmatrix}$$

$$\omega_i = \frac{F_i(\underline{x}^{(k)}) - F_i(\underline{x}^{(k-1)})}{x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}} \quad i = 1 \text{ a } n$$

$$q_i = \frac{\omega_i}{\omega_i - 1} \quad i = 1 \text{ a } n \rightarrow Q_{ii} = q_i \quad i = 1 \text{ a } n$$

$$\underline{x}^{(k+1)} = \underline{Q}\underline{x}^{(k)} + (\underline{I} - \underline{Q})\underline{F}(\underline{x}^{(k)})$$

$$k = 1, 2, 3, \dots, k_{\max}$$

$$\frac{\|\underline{x}^{(k+1)} - \underline{x}^{(k)}\|}{\|\underline{x}^{(k)}\|} < \varepsilon_r$$

$$\|\underline{x}^{(k+1)} - \underline{F}(\underline{x}^{(k+1)})\| < \varepsilon$$

$$\underline{F}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - 0.75 \\ -5x_2x_1 + x_1^2 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\bar{x}}^{(0)} = \underline{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{F(\underline{\bar{x}}^{(0)})} \underline{x}^{(1)} = \underline{\bar{x}}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.2500000 \\ -4.0000000 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{F(\underline{\bar{x}}^{(1)})} \underline{x}^{(2)} = \underline{\bar{x}}^{(2)} = \begin{bmatrix} -3.1875000 \\ 26.5625000 \end{bmatrix} \xrightarrow{F(\underline{\bar{x}}^{(2)})} \underline{x}^{(3)} = \begin{bmatrix} 35.9726562 \\ 433.5000000 \end{bmatrix}$$

$$\omega_i = \frac{F_i(\underline{\bar{x}}^{(2)}) - F_i(\underline{\bar{x}}^{(1)})}{\bar{x}_i^{(2)} - \bar{x}_i^{(1)}} \quad i = 1 \text{ a } 2 \quad \rightarrow \underline{\omega} = \begin{bmatrix} -8.8248239 \\ 13.3149284 \end{bmatrix}$$

$$q_i = \frac{\omega_i}{\omega_i - 1} \quad i = 1 \text{ a } 2 \quad \rightarrow \underline{\underline{Q}} = \begin{bmatrix} 0.9220646 & 0 \\ 0 & 0.8744742 \end{bmatrix}$$

$$\underline{\underline{x}}^{(3)} = \underline{\underline{Q}} \underline{\underline{x}}^{(2)} + \left(\underline{\underline{I}} - \underline{\underline{Q}} \right) \underline{\underline{x}}^{(3)}$$

$$\underline{\underline{x}}^{(3)} = \begin{bmatrix} 0.9220646 & 0 \\ 0 & 0.8744742 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3.1875000 \\ 26.5625000 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.1017830 & 0 \\ 0 & -0.0812022 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 35.9726562 \\ 433.5000000 \end{bmatrix}$$

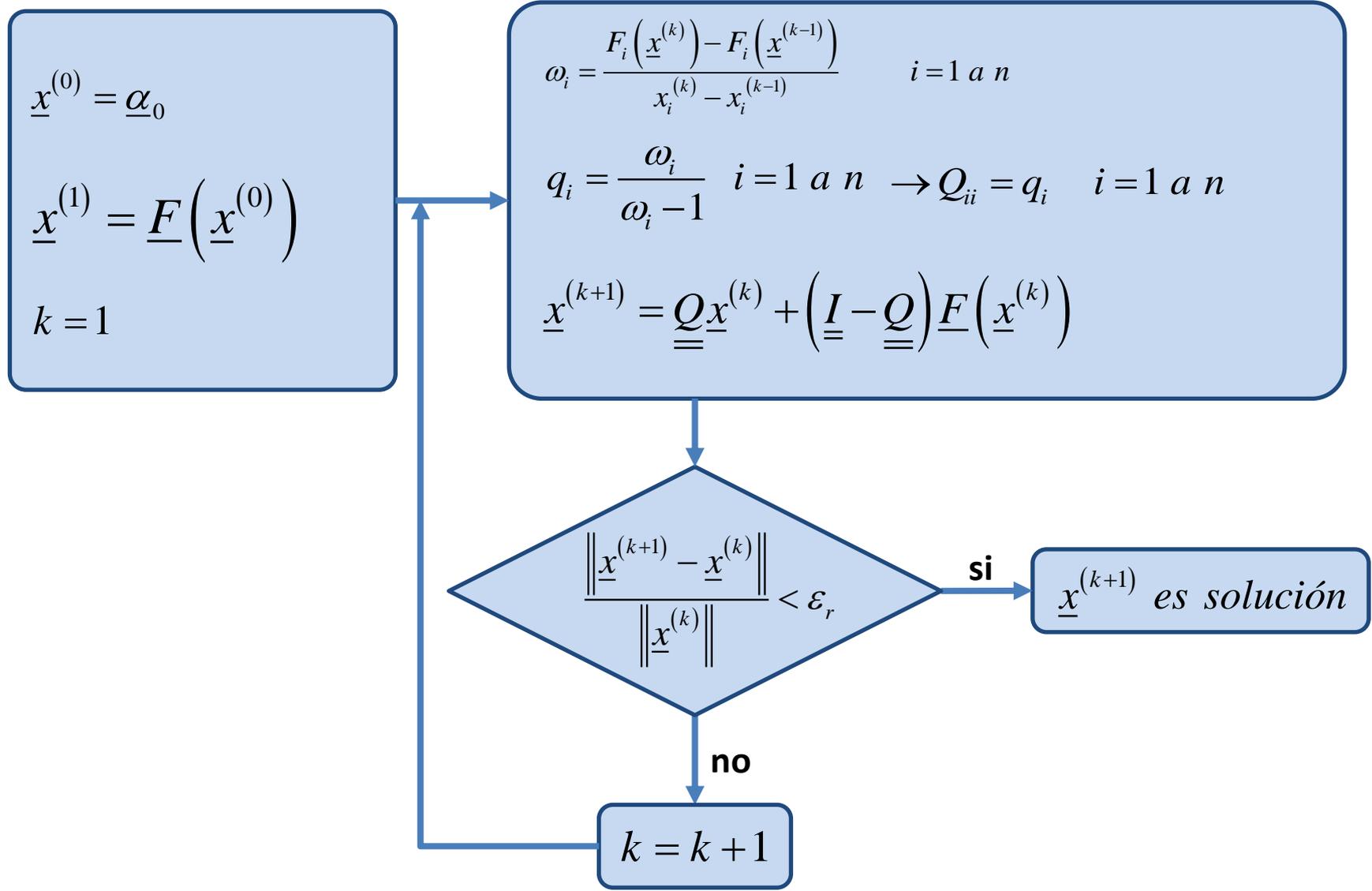
$$\underline{\underline{x}}^{(3)} = \begin{bmatrix} 0.7983380 \\ -6.4817440 \end{bmatrix} \rightarrow error = \left\| \underline{\underline{x}}^{(3)} - \underline{\underline{x}}^{(2)} \right\| = 30.8829696$$

$$\underline{\underline{x}}^{(42)} = \begin{bmatrix} 1.3720644 \\ 0.2395041 \end{bmatrix} \rightarrow error = 5.46739 \times 10^{-7}$$

$$F\left(\underline{\bar{x}}^{(42)}\right) = F\left(\begin{bmatrix} 1.3720644 \\ 0.2395041 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 1.3720648 \\ 0.2394852 \end{bmatrix}$$

$$f\left(\underline{\bar{x}}^{(42)}\right) = f\left(\begin{bmatrix} 1.3720644 \\ 0.2395041 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 3.9569449 \times 10^{-7} \\ 1.8947044 \times 10^{-5} \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^* = \begin{bmatrix} 1.3720644 \\ 0.2395041 \end{bmatrix}$$



La formula recursiva de N-R multivariable corresponde a:

$$\underline{x}^{(k+1)} = \underline{x}^{(k)} - \underline{J}^{-1}(\underline{x}^{(k)}) \underline{f}(\underline{x}^{(k)})$$

Inversa de la matriz J evaluada en el punto

$$\underline{J} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

Matriz Jacobiana de la función f

$$k = 1, 2, \dots, k_{\max}$$

$$\frac{\|\underline{x}^{(k+1)} - \underline{x}^{(k)}\|}{\|\underline{x}^{(k)}\|} < \varepsilon_r$$

$$\|\underline{f}(\underline{x}^{(k+1)})\| < \varepsilon$$

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

$$\underline{f} : R^n \rightarrow R^n$$

$$\underline{J} : R^n \rightarrow R^{n \times n}$$

$$\underline{f}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - x_1 - 0.75 \\ x_2 + 5x_2x_1 - x_1^2 \end{bmatrix} \quad \underline{J}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 1 & 1 \\ 5x_2 - 2x_1 & 1 + 5x_1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2 & -1/3 \\ -1 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.25 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2.1666667 \\ -0.4166667 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.1666667 \\ -0.4166667 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0.2580254 & -0.0218050 \\ 0.1399152 & 0.0726832 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.3611111 \\ -9.6250000 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.6055926 \\ 0.0924692 \end{bmatrix}$$

$$\underline{e} = \underline{x}^{(2)} - \underline{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.6055926 \\ 0.0924692 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2.1666667 \\ -0.4166667 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.5610741 \\ 0.5091359 \end{bmatrix} \rightarrow \|\underline{e}\| = 0.7576434$$

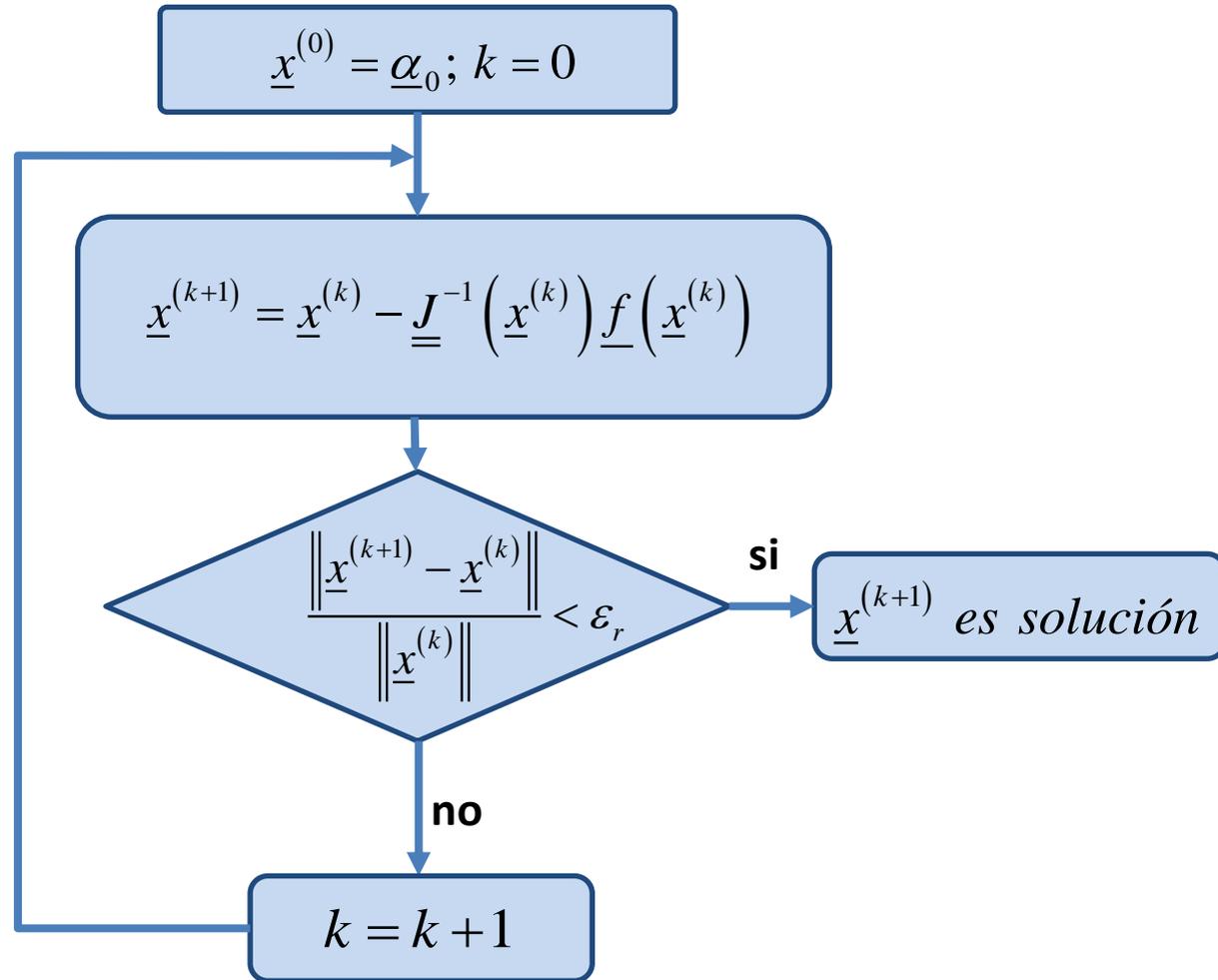
$$\underline{x}^{(3)} = \begin{bmatrix} 1.4037040 \\ 0.224078 \end{bmatrix} \rightarrow \|\underline{e}\| = 0.2409977$$

$$\underline{x}^{(4)} = \begin{bmatrix} 1.3727742 \\ 0.2392220 \end{bmatrix} \rightarrow \|\underline{e}\| = 0.0344382$$

$$\underline{x}^{(5)} = \begin{bmatrix} 1.3720658 \\ 0.2395018 \end{bmatrix} \rightarrow \|\underline{e}\| = 7.6168800 \times 10^{-4}$$

$$\underline{x}^* = \begin{bmatrix} 1.3720654 \\ 0.2395019 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{Podemos afirmar que es solución del sistema.} \\ \text{El error es del orden de } 10^{-7} \end{array}$$

$$\underline{f}(\underline{x}^*) = \begin{bmatrix} 0.1267875 \times 10^{-12} \\ -0.3406164 \times 10^{-12} \end{bmatrix}$$



Requerimos que:

- 1) El algoritmo progrese hacia la solución en cada paso:

$$\left\| \underline{f} \left(\underline{x}^{(k+1)} \right) \right\| < \left\| \underline{f} \left(\underline{x}^{(k)} \right) \right\|$$

- 2) Los pasos no sean demasiado grandes:

$$\left\| \underline{x}^{(k+1)} - \underline{x}^{(k)} \right\| < \delta$$

donde δ es elegido por el algoritmo.

Supongamos que tenemos:

$$\underline{x}^{(k+1)} = \underline{x}^{(k)} + \underline{p}$$

Corrección 

A partir del Método de Newton esperamos que:

$$\underline{p} = -\underline{J}^{-1} \left(\underline{x}^{(k)} \right) \underline{f} \left(\underline{x}^{(k)} \right)$$

pero puede que no satisfaga:

$$\|\underline{p}\| < \delta$$

Además, si \underline{J} es singular, \underline{p} no existe.

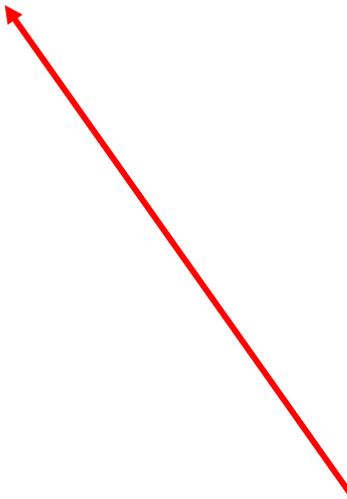
En lugar de evaluar la corrección por el Método de Newton, resolvemos un problema de optimización restringida:

$$\min_{\underline{p}} z = \left\| \underline{J}(\underline{x}^{(k)}) \cdot \underline{p} + \underline{f}(\underline{x}^{(k)}) \right\|$$

sujeto a la restricción:

$$\|\underline{p}\| < \delta$$

Esto funciona aún para \underline{J} singular!!!!

$$\underline{p} = -\underline{J}^{-1}(\underline{x}^{(k)}) \underline{f}(\underline{x}^{(k)})$$


Si dispusiésemos de un ***solver*** que nos permita resolver el problema de optimización, entonces procederíamos de la siguiente manera:

- 1) Si, $\| \underline{f}(\underline{x}^{(k)}) \| < \varepsilon$ entonces parar.
- 2) Calcular \underline{p} vía optimización restringida.

- 3) Si:
$$\| \underline{f}(\underline{x}^{(k)} + \underline{p}) \| < \| \underline{f}(\underline{x}^{(k)}) \|$$

aceptar \underline{p} e ir a la Etapa (1). Aquí podríamos pensar en aumentar δ .

- 4) Si no, reducir δ y volver a la Etapa (2)

Este algoritmo permite determinar la solución de manera confiable. El problema es que pueda quedar atrapado en un mínimo local de la función.

La clave: **Arrancar cerca de la solución!!!**

$$\underline{f}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} x_2 + x_1^2 - x_1 - 0.75 \\ x_2 + 5x_2x_1 - x_1^2 \end{bmatrix} \quad \underline{J}(\underline{x}) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 1 & 1 \\ 5x_2 - 2x_1 & 1 + 5x_1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \delta = 1$$

$$\underset{\underline{p}}{\text{mín}} z = \left\| \underline{J}(\underline{x}^{(0)}) \cdot \underline{p} + \underline{f}(\underline{x}^{(0)}) \right\|$$

s.t.

$$\|\underline{p}\| < \delta$$

$$\underset{\underline{p}}{\text{mín}} z = \left\| \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.25 \\ 5 \end{bmatrix} \right\|$$

s.t.

$$\|\underline{p}\| < 1$$

$$\min_{\underline{p}} z = \left\| \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.25 \\ 5 \end{bmatrix} \right\|$$

s.a.

$$\|\underline{p}\| < 1$$

$$\min_{\underline{p}} z = \sqrt{|p_1 + p_2 + 0.25|^2 + |3p_1 + 6p_2 + 5|^2}$$

s.a.

$$\sqrt{|p_1|^2 + |p_2|^2} < 1$$

$$\underset{\underline{p}}{\text{mín}} z = \sqrt{|p_1 + p_2 + 0.25|^2 + |3p_1 + 6p_2 + 5|^2}$$

s.a.

$$\sqrt{|p_1|^2 + |p_2|^2} < 1$$

$$\underline{p} = \begin{bmatrix} 0.287116495751276 \\ -0.957895671703289 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.287116495751276 \\ -0.957895671703289 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.287116495751276 \\ 0.042104328296711 \end{bmatrix}$$

$$\| \underline{f}(\underline{x}^{(0)} + \underline{p}) \| < \| \underline{f}(\underline{x}^{(0)}) \|$$

$$\left\| \begin{bmatrix} -0.338343293819521 \\ -1.343598667872214 \end{bmatrix} \right\| < \left\| \begin{bmatrix} 0.25 \\ 5 \end{bmatrix} \right\|$$

$$1.385544501191005 < 5.006246098625197$$