

Hoy: Método de Newton 2:

Sea $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$x_0 \in \mathbb{R}^n$ punto inicial cualquiera

$$x_{k+1} = x_k - d_f(x_k)^{-1} [\nabla f(x_k)]$$

análogo
 $-\frac{f'(x_k)}{f''(x_k)}$

Teorema: Suponga que $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ y $x^* \in \mathbb{R}^n$

con (i) $\nabla f(x^*) = \vec{0}$

(ii) $d_f(x^*)$ es invertible.

$\Rightarrow \exists \varepsilon > 0$ tal que $\forall x_0 \in B_\varepsilon(x^*)$

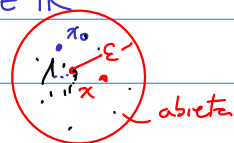
tenemos que el método de Newton converge

x^* y más aún existe $\gamma > 0$

tal que

$$? \rightarrow \left[\|x_{k+1} - x^*\| \leq \gamma \|x_k - x^*\|^2 \right]$$

Convergencia cuadrática



Ejercicio: Si hay convergencia cuadrática entonces,

$$\exists a \quad 0 < a < 1$$

$$\|x_k - x^*\| \approx a^{2^k}$$

"El número de dígitos correctos se duplica en cada iteración"

Recuerde que si $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es una función de clase C^{k+1} ($(k+1)$ -veces diferenciable con continuidad) entonces

$$\forall \vec{a} \in \mathbb{R}^n \quad \forall \vec{h} \in \mathbb{R}^n$$

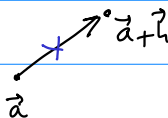
$$f(\vec{a} + \vec{h}) = \sum_{\alpha: |\alpha| \leq k} \frac{\partial^\alpha f(\vec{a})}{\alpha!} \vec{h}^\alpha + R_{\vec{a},k}(\vec{h})$$

polinomio de Taylor hasta orden k

donde

$$R_{\vec{a},k}(\vec{h}) = \sum_{\alpha: |\alpha| = k+1} \frac{\partial^\alpha f(\vec{a} + \theta \vec{h})}{\alpha!} \vec{h}^\alpha$$

para algún $\theta \in (0,1)$



En particular, si $f \in C^{2+l+1}$

$$f(\vec{a} + \vec{h}) = f(\vec{a}) + \nabla f(\vec{a}) \cdot \vec{h} + R_{2,1}(\vec{h}) \quad h_1^2, h_1 h_2, h_2^2$$

$$\left| \sum_{|\alpha|=2} \frac{\partial^\alpha f(\vec{a} + \vec{c})}{\alpha!} h^\alpha \right| \leq \left[\sum_{|\alpha|=2} \left| \frac{\partial^\alpha f(\vec{a} + \vec{c})}{\alpha!} \right| \right] \|\vec{h}\|^2$$

K

$$\|f(\vec{a} + \vec{h}) - [f(\vec{a}) + \nabla f(\vec{a}) \cdot \vec{h}]\| \leq K \|\vec{h}\|^2$$

Dem: $\|x_{k+1} - x^*\| = \|x_k - \mathcal{H}_f(x_k)^{-1} \nabla f(x_k) - x^*\|$

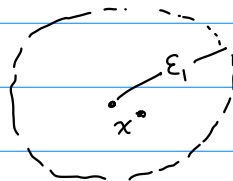
$$= \|x_k - x^* - \mathcal{H}_f(x_k)^{-1} \nabla f(x_k)\|$$

$$= \|\mathcal{H}_f(x_k)^{-1} [\mathcal{H}_f(x_k) [x_k - x^*] - \nabla f(x_k)]\|$$

$$\leq \|\mathcal{H}_f(x_k)^{-1}\| \|\underbrace{\nabla f(x_k) - \mathcal{H}_f(x_k) [x_k - x^*]}_{-\nabla f(x^*)}\|$$

$$= \underbrace{\|\mathcal{H}_f(x_k)^{-1}\|}_{\text{si estamos cerca de } x^* \text{ } \mathcal{H}_f(x_k) \text{ es invertible y bien cond. } \mathcal{O}(1)} \underbrace{\|\nabla f(x_k) - \nabla f(x^*) - \mathcal{H}_f(x_k) [x_k - x^*]\|}_{\text{expansión de Taylor de } \nabla f \text{ cerca de } x_k \quad \mathcal{O}(\|x_k - x^*\|^2)}$$

Dado x^* sea $\varepsilon_1 > 0$



Cómo $f \in C^3$ la función $\nabla f \in C^2$ y

por ello tenemos que $\exists C_1 > 0 \quad \forall x_0, x \in B_\varepsilon(x^*)$
Remind formula

$$(1) \quad \|\nabla f(x) - \nabla f(x_0) - \mathcal{H}_f(x_0)(x - x_0)\| \leq C_1 \|x - x_0\|^2$$

$$(2) \quad \exists \varepsilon_2, C_2 > 0 : \forall x \in B_{\varepsilon_2}(x^*)$$

$$\mathcal{H}_f(x) \text{ es invertible y } \boxed{\|\mathcal{H}_f(x)^{-1}\| \leq C_2}$$

$$(3) \quad \text{Sea } \varepsilon = \min(\varepsilon_1, \varepsilon_2) \quad x_0 \in B_\varepsilon(x^*)$$

$$\|\nabla f(\cancel{x^*}) - \nabla f(x_0) - \mathcal{H}_f(x_0)(x^* - x_0)\| \leq C_1 \|x^* - x_0\|^2$$

0

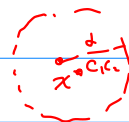
$$\|\mathcal{H}_f(x_0)[x_0 - x^*] - \nabla f(x_0)\| \leq C_1 \|x^* - x_0\|^2$$

$$\hookrightarrow \|x_1 - x^*\| = \|x_0 - x^* - \mathcal{H}_f(x_0)^{-1} \nabla f(x_0)\|$$

$$= \|\mathcal{H}_f(x_0)^{-1} [\mathcal{H}_f(x_0)(x_0 - x^*) - \nabla f(x_0)]\|$$

$$\leq \|\mathcal{H}_f(x_0)^{-1}\| \|\cdot\| \leq C_2 C_1 \|x^* - x_0\|^2$$

$$\text{Si } x_0 \in B_\varepsilon(x^*) \quad \left. \begin{array}{l} \text{Af: El algoritmo converge y} \\ \text{lo hace cuadráticamente.} \end{array} \right\} \|x_1 - x^*\| \leq C_1 C_2 \|x_0 - x^*\|^2$$



$$\text{Suponga que } 0 < \alpha < 1 \quad \text{y} \quad x_0 \in B_{\frac{\alpha}{C_1 C_2}}(x^*)$$

$$\text{entonces } x_1 \in B_{\frac{\alpha}{C_1 C_2}}(x^*) \subseteq B_{\frac{\alpha}{C_1 C_2}}(x^*)$$

$$\|x_1 - x^*\| \leq C_1 C_2 \left[\frac{\alpha}{C_1 C_2} \right]^2 = \frac{\alpha^2}{C_1 C_2} < \frac{\alpha}{C_1 C_2}$$

luego $x_n \xrightarrow{k \rightarrow \infty} x^*$ y las desigualdades aseguran
convergencia cuadrática.