

Convergencia

José Luis Morales

Departamento de Matemáticas. ITAM. 2015.

Tasa de convergencia (local)

Se dice que $\{x_k\}$, una sucesión de puntos en \mathbb{R}^n , converge a x^* :

- Q-linealmente, si existe una constante r en $(0, 1)$ tal que

$$\frac{\|x_{k+1} - x^*\|}{\|x_k - x^*\|} \leq r$$

para toda k suficientemente grande.

- Q-superlinealmente, si

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\|x_{k+1} - x^*\|}{\|x_k - x^*\|} = 0.$$

- Q-cuadráticamente, si existe una constante positiva M , tal que

$$\frac{\|x_{k+1} - x^*\|}{\|x_k - x^*\|^2} \leq M$$

para toda k suficientemente grande.

- El método de gradiente converge linealmente.

$$B_k = I.$$

$$\left\{1 + \frac{1}{2^k}\right\} \rightarrow 1.$$

- Los métodos cuasi-Newton convergen superlinealmente

$$\left\{1 + \frac{1}{k^k}\right\} \rightarrow 1.$$

- El método de Newton converge cuadráticamente.

$$B_k = \nabla^2 f(x_k)$$

$$\left\{1 + \frac{1}{2^{2^k}}\right\} \rightarrow 1.$$

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k p_k \quad (1)$$

- direcciones de descenso
 - $(-)$ gradiente
 - Newton (Hessiana spd)
 - gradiente conjugado
 - cuasi-Newton: DFP, BFGS, SR1
- pasos *apropiados*
 - condiciones de Wolfe
 - condiciones de Goldstein

$$\cos \theta_k = \frac{-\nabla f_k^T p_k}{\|\nabla f_k\| \|p_k\|}$$

Consideremos una iteración de la forma (1), en donde p_k es una dirección de descenso y α_k satisface las condiciones de Wolfe.

Supongamos que f es acotada por abajo en \mathbb{R}^n y que f es continuamente diferenciable en un abierto \mathcal{N} que contiene al conjunto

$$\mathcal{L} = \{x : f(x) \leq f(x_0)\},$$

en donde x_0 es el punto inicial de la iteración. Supongamos también que ∇f es una función de Lipschitz en \mathcal{N} . Entonces

$$\sum_{k \geq 0} \cos^2 \theta_k \|\nabla f_k\|^2 < \infty.$$

Continuidad de Lipschitz.

Existe una constante $L > 0$ tal que

$$\|\nabla f(x) - \nabla f(\tilde{x})\| \leq L\|x - \tilde{x}\|, \quad \forall x, \tilde{x} \in \mathcal{N}.$$

Prueba: de la 2da condición de Wolfe

$$(\nabla f_{k+1} - \nabla f_k)^T p_k \geq (c_2 - 1) \nabla f_k^T p_k$$

utilizando la continuidad de Lipschitz, (1) + desigualdad de Schwartz

$$(\nabla f_{k+1} - \nabla f_k)^T p_k \leq \alpha_k L \|p_k\|^2$$

combinando los resultados

$$\alpha_k \geq \frac{c_2 - 1}{L} \frac{\nabla f_k^T p_k}{\|p_k\|^2}$$

sustituyendo en la 1ra condición de Wolfe

$$f_{k+1} \leq f_k - c_1 \frac{1 - c_2}{L} \frac{(\nabla f_k^T p_k)^2}{\|p_k\|^2}$$

$$f_{k+1} \leq f_k - c \cos^2 \theta_k \|\nabla f_k\|^2, \quad c = c_1(1 - c_2)/L.$$

Finalmente, sumando sobre los índices $\leq k$ se tiene que

$$f_{k+1} \leq f_0 - c \sum_{j=0}^k \cos^2 \theta_j \|\nabla f_j\|^2$$

puesto que f es acotada por abajo, entonces la cantidad $f_0 - f_{k+1}$ está acotada por un número positivo para toda k . Por lo tanto tenemos que

$$\sum_{k \geq 0} \cos^2 \theta_k \|\nabla f_k\|^2 < \infty.$$

□

Por lo tanto

$$\cos^2 \theta_k \|\nabla f_k\|^2 \rightarrow 0$$

método “ideal”

$$p_k = -B_k^{-1} \nabla f_k,$$

en donde B_k es simétrica positiva definida (Newton, cuasi-Newton, ...)

Supongamos que la sucesión de matrices $\{B_k\}$ tiene número de condición uniformemente acotado. Es decir que existe una constante positiva M tal que :

$$\text{cond}(B_k) \equiv \|B_k\| \|B_k^{-1}\| \leq M, \quad \forall k.$$

Entonces, *se puede probar* que (Tarea)

$$\cos \theta_k \geq \frac{1}{M}.$$

- Yu-Hong Dai, *Convergence properties of the BFGS algorithm*. SIAM Journal on Optimization, vol 13. No 3, pp. 693-701, 2002.
- Dong C. Liu and Jorge Nocedal, *On the limited memory BFGS method for large scale optimization*. Mathematical Programming 45, pp. 503-528, 1989.