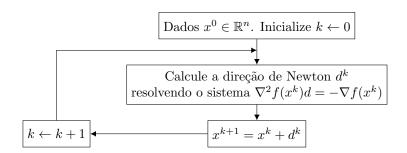
Capítulo 12

Método de Newton



Algoritmo 12.1: Método de Newton.

12.1 Convergência local

Dada uma matriz quadrada A, lembre-se que a $norma\ de\ A$ é dada por

$$||A|| = \max_{||x||=1} ||Ax||$$

onde ||Ax|| é norma usual do vetor Ax. Neste caso dizemos que a norma matricial $||\cdot||$ é induzida pela norma correspondente $||\cdot||$ de vetores. Nesta seção, ||A|| indicará a norma matricial induzida pela norma euclideana de vetores.

Exercício: Mostre que

- 1. $\|\cdot\|$ é de fato uma norma no espaço das matrizes, isto é, $\|A\|=0 \Leftrightarrow A=0, \|\lambda A\|=|\lambda|\|A\|$ e $\|A+B\|\leq \|A\|+\|B\|$;
- 2. $||Ax|| \le ||A|| ||x||$ (A matriz, x vetor) e $||AB|| \le ||A|| ||B||$ (A, B matrizes);
- 3. ||I|| = 1, onde I é matriz identidade.

Lema 2. Se F é uma matriz quadrada tal que ||F|| < 1, então I - F é não singular e $||(I - F)^{-1}|| \le \frac{1}{1 - ||F||}$.

Demonstração. Veja o Lema 2.3.3 de (Golub, Van Loan. Matrix Computations. 4 ed. The Johns Hopkins University Press, Baltimore, 2013). □

O próximo lema diz que, dada uma matriz não singular A_* , qualquer matriz suficientemente próxima é também não singular, e a norma da sua inversa pode ser majorada pela norma da inversa de A_* . Resultados do tipo são encontrados em livros de análise matricial, veja por exemplo [4, Teorema 2.3.1]. O resultado aqui apresentado é muito similar ao Lema 5.4.1 de [2], e será útil na prova de convergência do método de Newton, dado que temos que lidar com a inversa da hessiana de f próximo à solução.

Lema 3. Seja A_* matriz quadrada não singular. Se A é tal que $||A - A_*|| < 1/||A_*^{-1}||$ então A é não singular e $||A^{-1}|| \le 2||A_*^{-1}||$.

Demonstração. Vamos mostrar primeiro, por contraposição, que A é não singular. Suponha que A seja singular. Então existe $z \neq 0$ tal que Az = 0. Pelas propriedades da norma de matrizes, segue que

$$||z|| = ||-A_*^{-1}A_*z|| = ||A_*^{-1}(A - A_*)z|| \le ||A_*^{-1}|| ||(A - A_*)|| ||z||.$$

Dividindo a expressão acima por $\|z\|>0$, obtemos $\|A-A_*\|\geq 1/\|A_*^{-1}\|$, como queríamos. Para mostrar que $\|A^{-1}\|\leq 2\|A_*^{-1}\|$, note primeiro que AA_*^{-1} é inversível e

$$||I - AA_{*}^{-1}|| = ||(A - A_{*})A_{*}^{-1}|| < ||A - A_{*}|| ||A_{*}^{-1}|| < 1.$$

Aplicando o Lema 2 com $F = I - AA_*^{-1}$ obtemos

$$\|(AA_*^{-1})^{-1}\| = \|[I - (I - AA_*^{-1})]^{-1}\| \le \frac{1}{1 - \|I - AA_*^{-1}\|} \le 2.$$
 (12.1)

Assim.

$$||A^{-1}|| = ||A_*^{-1}A_*A^{-1}|| = ||A_*^{-1}(AA_*^{-1})^{-1}|| \le ||A_*^{-1}|| ||(AA_*^{-1})^{-1}|| \le 2||A_*^{-1}||,$$

como queríamos demonstrar.

Teorema 5. Suponha que f tenha derivadas de segunda ordem contínuas. Seja x^* tal que $\nabla f(x^*) = 0$ e suponha que $\nabla^2 f(x^*)$ seja não singular. Então existe $\varepsilon > 0$ tal que, se $||x^0 - x^*|| \le \varepsilon$, vale:

- 1. A sequência $x^{k+1} = x^k (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \nabla f(x^k)$, $k \ge 0$, está bem definida (isto é, o passo de Newton está bem definido para todo $k \ge 0$);
- 2. $\{x^k\}$ converge a x^* com ordem superlinear;
- 3. Se a função $\nabla^2 f$ é Lipschitz contínua, isto é, se existe L>0 tal que

$$\|\nabla^2 f(x) - \nabla^2 f(y)\| \le L\|x - y\|, \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^n.$$

então $\{x^k\}$ converge a x^* com ordem quadrática.

Demonstração. Como $\nabla^2 f$ é contínua e não singular em x^* , temos $\|\nabla^2 f(x^*)^{-1}\| > 0$ e a existência de um $\varepsilon > 0$ tal que

$$||x - x^*|| \le \varepsilon \implies ||\nabla^2 f(x) - \nabla^2 f(x^*)|| \le \frac{1}{4||\nabla^2 f(x^*)^{-1}||}.$$
 (12.2)

Assim, tomando $||x^0 - x^*|| \le \varepsilon$, o Lema 3 garante que $x^1 = x^0 - (\nabla^2 f(x^0))^{-1} \nabla f(x^0)$ está bem definido. Por hipótese temos $\nabla f(x^*) = 0$, e logo

$$||x^{1} - x^{*}|| = ||x^{0} - x^{*} - \nabla^{2} f(x^{0})^{-1} \nabla f(x^{0})||$$

$$= ||\nabla^{2} f(x^{0})^{-1} [-\nabla^{2} f(x^{0})(x^{0} - x^{*}) + \nabla f(x^{0}) - \nabla f(x^{*})]||$$

$$\leq ||\nabla^{2} f(x^{0})^{-1}|| ||\nabla f(x^{0}) - \nabla f(x^{*}) - \nabla^{2} f(x^{0})(x^{0} - x^{*})||.$$
(12.3)

Consideremos a função φ de uma variável definida por

$$\varphi(t) = \nabla f(tx^0 + (1-t)x^*), \quad t \in [0,1].$$

Temos

$$\varphi'(t) = \nabla^2 f(tx^0 + (1-t)x^*)(x^0 - x^*).$$

Pelo Teorema do Valor Médio aplicado à φ , existe $\bar{t} \in (0,1)$ tal que

$$\varphi'(\bar{t}) = \frac{\varphi(1) - \varphi(0)}{1 - 0},$$

o que implica

$$\nabla^2 f(\bar{t}x^0 + (1 - \bar{t})x^*)(x^0 - x^*) = \nabla f(x^0) - \nabla f(x^*).$$

Usando essa expressão em (12.3), chegamos a

$$||x^{1} - x^{*}|| \le ||\nabla^{2} f(x^{0})^{-1}|| ||\nabla^{2} f(\bar{t}x^{0} + (1 - \bar{t})x^{*})(x^{0} - x^{*}) - \nabla^{2} f(x^{0})(x^{0} - x^{*})||$$

$$\le r_{0}||x^{0} - x^{*}||,$$
(12.4)

onde

$$r_0 = \|\nabla^2 f(x^0)^{-1}\| \max_{t \in [0,1]} \|\nabla^2 f(tx^0 + (1-t)x^*) - \nabla^2 f(x^0)\|.$$

Note que para $t \in [0, 1]$, temos

$$||tx^{0} + (1-t)x^{*}|| = (1-t)||x^{0} - x^{*}|| \le ||x^{0} - x^{*}|| \le \varepsilon.$$

Assim, (12.2) e o Lema 3 garantem que

$$r_0 \le 2\|\nabla^2 f(x^*)^{-1}\| \frac{1}{4\|\nabla^2 f(x^*)^{-1}\|} = \frac{1}{2}.$$

Daí, segue de (12.4) que

$$||x^1 - x^*|| \le r_0 ||x^0 - x^*|| \le \varepsilon/2 \le \varepsilon,$$

e usando novamente (12.2) e o Lema 3, concluímos que x^2 está bem definido. Repetindo indutivamente o argumento, provamos que, para todo $k \ge 0$, o iterando $x^{k+1} = x^k - (\nabla^2 f(x^k)^{-1})\nabla f(x^k)$ está bem definido (item 1) e que

$$||x^{k+1} - x^*|| \le r_0 \cdot r_1 \cdots r_k ||x^k - x^*|| \le \frac{1}{2^{k+1}} ||x^k - x^*||,$$

onde

$$r_k = \|\nabla^2 f(x^k)^{-1}\| \max_{t \in [0,1]} \|\nabla^2 f(tx^k + (1-t)x^*) - \nabla^2 f(x^k)\| \le 1/2.$$

Isso mostra que $\lim_k x^k = x^*$ com ordem superlinear (item 2).

Vamos mostrar a convergência quadrática (item 3). Suponha que $\nabla^2 f$ seja Lipschitz contínua com constante L>0, como no enunciado. O passo de indução realizado na prova dos itens 1 e 2 fornece uma expressão análoga à (12.4), com x^{k+1} no lugar de x^1 e x^k no lugar de x^0 . Assim, usando o Lema 3, temos

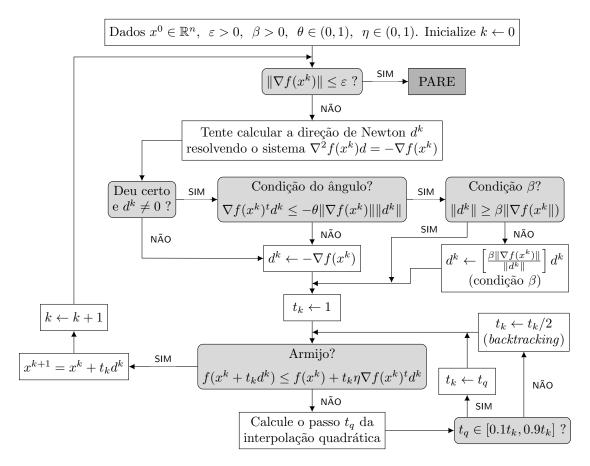
$$\begin{aligned} \|x^{k+1} - x^*\| &\leq r_k \|x^k - x^*\| \\ &= \left(\|\nabla^2 f(x^k)^{-1}\| \max_{t \in [0,1]} \|\nabla^2 f(tx^k + (1-t)x^*) - \nabla^2 f(x^k)\| \right) \|x^k - x^*\| \\ &\leq \left(2\|\nabla^2 f(x^*)^{-1}\| \max_{t \in [0,1]} L\| \underbrace{tx^k + (1-t)x^* - x^k}_{(1-t)\|x^k - x^*\|} \right) \|x^k - x^*\| \\ &\leq 2\|\nabla^2 f(x^*)^{-1}\| \|x^k - x^*\|^2 \max_{t \in [0,1]} (1-t), \end{aligned}$$

o que implica

$$||x^{k+1} - x^*|| \le C||x^k - x^*||^2, \tag{12.5}$$

onde $C = 2\|\nabla^2 f(x^*)^{-1}\| > 0$. Ou seja, $\lim_k x^k = x^*$ com ordem quadrática.

12.2 Newton globalizado



Algoritmo 12.2: Método de Newton globalizado.