

Lista 3 - Otimização Não Linear

1. Seja  $f$  uma função quadrática dada por  $f(x) = \frac{1}{2}x^T Qx + b^T x + c$  com Hessiana  $Q$  definida positiva. Prove que se ao aplicarmos o método do gradiente a partir de um certo  $x^0$ ,  $\nabla f(x^0) \neq 0$ , encontramos a solução em uma iteração, então  $d = x^1 - x^0$  é um autovetor da Hessiana.
2. Considere  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  dada por  $f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax + b^T x + c$ , onde  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  é uma matriz simétrica definida positiva,  $b \in \mathbb{R}^n$  e  $c \in \mathbb{R}$ .

- a) Mostre que se  $\nabla f(x)^T d = 0$ , então  $d$  é uma direção de subida a partir de  $x$ .
- b) Suponha que  $d$  é uma direção de descida a partir de  $x$ . Mostre que a busca exata fornece  $t^* = -\frac{\nabla f(x)^T d}{d^T A d}$ .
- c) Mostre que se  $t^*$  satisfaz a condição de Armijo

$$f(x + t^* d) \leq f(x) + \eta t^* \nabla f(x)^T d,$$

$$\text{então } \eta \leq \frac{1}{2}.$$

3. No processo de minimizar uma função  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f \in C^1$ , a iteração  $x^k$  foi obtida fazendo um busca linear ao longo da direção  $d^{k-1}$ . Determine uma direção  $d^k$  ortogonal a  $d^{k-1}$ , de descida a partir de  $x^k$  e que seja uma combinação linear de  $d^{k-1}$  e  $\nabla f(x^k)$ .
4. Seja  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f \in C^1$ . Defina  $x^{k+1} = x^k - t_k \nabla f(x^k)$ , onde  $t_k \geq \bar{t} > 0$  para todo  $k \in \mathbb{N}$ . Suponha que  $x^k \rightarrow \bar{x}$ . Prove que  $\nabla f(\bar{x}) = 0$ .
5. Seja  $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2)^2 + \frac{1}{2}(1 - x_1)^2$ . Qual é o minimizador de  $f$ ? Faça uma iteração do Método de Newton para minimizar  $f$  a partir de  $x^0 = (2, 2)$ . É um bom passo? Antes de decidir, calcule  $f(x^0)$  e  $f(x^1)$ .
6. O método de Newton pode convergir para um maximizador local. Para verificar esta afirmação, use o método de Newton para minimizar a função  $f(x) = \frac{x^4}{4} + \frac{x^3}{3} + x^2$  a partir de  $x^0 = 1$  e tomando o tamanho do passo como sendo  $t = 1$ . O que acontece com o método de Newton quando aplicado à minimização de  $f(x) = \frac{x^3}{3} + x$ ?
7. Seja  $f(x) = x_1^4 + x_1 x_2 + (1 + x_2)^2$ . Para  $x^0 = (0, 0)$ , porque o método de Newton não pode ser aplicado satisfatoriamente? Se a direção  $d^0 = -(\nabla^2 f(x^0))^{-1} \nabla f(x^0)$  é usada, mostre que nem  $d^0$  e nem  $-d^0$  são direções de descida.
8. No método de Newton é necessário que a matriz Hessiana seja definida positiva. Na prática devemos modificar o método quando falha essa hipótese. Uma ideia é tomar

$$M^k = (\nabla^2 f(x^k) + \rho_k I)^{-1}, \rho_k > 0,$$

e definir

$$d^k := -M^k \nabla f(x^k).$$

- a) Qual a melhor estratégia para verificar se  $\nabla^2 f(x^k)$  não é definida positiva?
- b) Quais são os valores aceitáveis de  $\rho_k$  para garantir que o método gere direções de descida?

---

9) e 10): Seja  $H : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{n \times n}$  uma função contínua que associa a cada  $x \in \mathbb{R}^n$  uma matriz definida positiva  $H(x) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Para as próximas duas questões, considere o seguinte algoritmo:

**Algoritmo 1**

Dado  $x^0 \in \mathbb{R}^n$ ,  $k = 0$

REPITA enquanto  $\nabla f(x^k) \neq 0$

    Defina  $d^k = -H(x^k)\nabla f(x^k)$

    Obtenha  $t_k > 0$  tal que  $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

    Faça  $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$

9. Mostre que o Algoritmo 1 com tamanho do passo calculado pela busca linear exata é globalmente convergente, isto é, para qualquer sequência  $\{x^k\}$  gerada pelo Algoritmo 1 e qualquer ponto de acumulação  $\bar{x}$  de  $\{x^k\}$ , temos que  $\nabla f(\bar{x}) = 0$ .
10. Mostre que o Algoritmo 1 com tamanho do passo calculado pela condição de Armijo é globalmente convergente, isto é, para qualquer sequência  $\{x^k\}$  gerada pelo Algoritmo 1 e qualquer ponto de acumulação  $\bar{x}$  de  $\{x^k\}$ , temos que  $\nabla f(\bar{x}) = 0$ .