

## Exame de Qualificação em Matrizes - 04/03/2015

---

### • Questão 1

Em cada item: demonstre se a afirmação for Verdadeira, caso seja Falsa, acrescente ou retire alguma informação, de modo a obter uma afirmação verdadeira. Justifique.

Considere a matriz  $A : n \times n$ .

- A matriz  $A = I + ww^t$  é simétrica definida positiva.
  - Se  $A_k$  tem posto  $k$ ,  $k < n$ , tal que  $\|A - A_k\|_2 = \beta\|A\|_2$ , então,  $\text{cond}_2(A) \geq \frac{1}{\beta}$ .
  - Se  $A$  é projetor então  $I - 2A$  é uma matriz ortogonal.
  - Se  $A = QR$ ,  $Q$  ortogonal,  $R$  triangular superior com diagonal estritamente positiva, então  $\|R\|_2 \leq \|G\|_2$ , onde  $G$  é o fator de Cholesky de  $A^t A$ .
  - posto( $A$ ) = 1, se e somente se,  $A = uu^t$ ,  $u \in \mathbb{R}^n$ ,  $u$  não nulo.
- 

### • Questão 2

Considere a matriz  $A : n \times n$  e seus fatores  $L$  e  $U$ . Denotando por  $\rho = \frac{\max |u_{ij}|}{\max |a_{ij}|}$  o fator de crescimento para  $A$ , demonstre que  $\rho \leq 2^{n-1}$  quando os fatores  $L$  e  $U$  são obtidos com estratégia de pivoteamento parcial.

---

### • Questão 3

Considere a matriz  $A : n \times n$  com autovalores distintos  $|\lambda_1| > |\lambda_2| > \dots > |\lambda_n|$  e autovetores associados  $v_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ . Considere o vetor  $q = \sum_{i=2}^n \alpha_i v_i$ .

- O que acontece com o método das potências quando usamos  $q$  como vetor inicial, em aritmética exata?
  - O que ocorre, com suas conclusões acima, em aritmética de ponto flutuante (na presença de erros de arredondamento)? Justifique detalhadamente.
- 

### • Questão 4

Considere uma matriz não nula  $A : m \times n$  e posto ( $A$ ) =  $r$  e sua decomposição SVD  $A = UDV^t$ .

- Demonstre que  $A = \hat{U}\hat{D}\hat{V}^t$  (forma condensada da SVD), onde  $\hat{U} : m \times r$ ,  $\hat{D} : r \times r$  e  $\hat{V} : n \times r$  tais que  $\hat{U}$  e  $\hat{V}$  são isometrias,  $\hat{D}$  é diagonal, com elementos na diagonal  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ .
  - Demonstre que:  $A$  pode ser escrita na forma:  $A = \sum_{j=1}^r \sigma_j u_j v_j^t$ .
  - Considerando  $m > n$ , usando a SVD de  $A$  e SVD condensada do item (a): deduza a expressão geral para a solução de quadrados mínimos do sistema linear  $Ax = b$ ; a partir desta expressão geral, deduza a solução de norma-2 mínima. Justifique.
-

## MÉTODOS COMPUTACIONAIS DE OTIMIZAÇÃO

MT601

Exame de Qualificação

Profs.: Sandra A. Santos e Paulo J. S. Silva

Março/2015

1. Aplique o método de Newton para a minimização da função  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  definida como  $f(x) = \|x\|_2^3$  e mostre que ele converge *linearmente* para  $x_* = 0$ . Explique como esse fato está relacionando com o resultado de convergência super-linear ou quadrática, que é mais típico do método de Newton.
2. Sejam  $c \in \mathbb{R}^n$  e  $b \in \mathbb{R}^m$ ,  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $H \in \mathbb{R}^{n \times n}$  uma matriz simétrica definida positiva. Considere o par de problemas

$$\begin{array}{ll} \min & c^T x + \frac{1}{2} x^T H x \\ \text{s.a} & Ax \leq b \end{array} \quad \text{e} \quad \begin{array}{ll} \min & h^T v + \frac{1}{2} v^T G v \\ \text{s.a} & v \geq 0, \end{array}$$

em que  $G = AH^{-1}A^T$  e  $h = AH^{-1}c + b$ . Investigue a relação entre as condições KKT dos dois problemas.

3. Resolva

$$\begin{array}{ll} \min & f(x_1, x_2) \\ \text{s.a} & 0 \leq x_1, x_2 \leq 1 \end{array}$$

com  $f(x_1, x_2) = g(x_1) - x_1^2 + x_2^2$ , em que  $g(x_1)$  é o valor ótimo da função objetivo do seguinte problema:

$$\begin{array}{ll} \min & u_1^2 + u_2^2 \\ \text{s.a} & u_1 + 2u_2 \geq x_1 \\ & u_1, u_2 \geq 0. \end{array}$$

4. Escolha e resolva **uma** das questões a seguir:

I. Considere o problema

$$\begin{array}{ll} \min & f(x) = 2(x_1^2 + x_2^2 - 1) - x_1 \\ \text{s.a} & x_1^2 + x_2^2 - 1 = 0 \end{array}$$

- (a) Prove que  $x_* = (1, 0)^T$  é seu minimizador, com multiplicador de Lagrange associado  $\lambda_* = 3/2$ .
- (b) Suponha que  $x_k = (\cos \theta, \sin \theta)^T$ , em que  $\theta \approx 0$ . Verifique que  $x_k$  é viável e próximo de  $x_*$ . Seja  $\lambda_k = \lambda_*$ . Formule e resolva o subproblema quadrático de *Programação Quadrática Sequencial* (PQS) no ponto  $(x_k, \lambda_k)$ . Mostre que a solução para o passo em  $x$  é  $s_k = (\sin^2 \theta, -\sin \theta \cos \theta)^T$ . Quem é o passo  $\xi_k$  para o multiplicador? Mostre que, se  $x_{k+1} = x_k + s_k$ , então  $f(x_{k+1}) > f(x_k)$  e que  $x_{k+1}$  não é viável. Isso mostra que, mesmo próximo a uma solução, o passo completo ao longo da direção de Newton pode aumentar o valor de *qualquer* função de mérito, e é conhecido como *efeito Maratos*.

II. Considere o problema de otimização com uma única restrição

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x) \\ \text{s.a} \quad & g(x) \geq 0 \end{aligned}$$

em que  $f, g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  são funções suaves. Transforme a restrição em uma igualdade, subtraindo o quadrado de uma variável de folga  $s \in \mathbb{R}$ .

- (a) Escreva a função *Lagrangiano aumentado*  $\mathcal{L}_\rho(x, s, \lambda)$  associada a esse novo problema.
- (b) Determine uma fórmula de atualização para o multiplicador de Lagrange  $\lambda$ .
- (c) Seja  $(x_*, \lambda_*)$  uma solução do problema original, e seja  $s_* = \sqrt{g(x_*)}$ . Prove que  $\mathcal{L}_\rho(x_*, s_*, \lambda_*) = f(x_*)$ , e que  $\nabla_{x,s} \mathcal{L}(x_*, s_*, \lambda_*) = 0$ .