

**SME0305 - 2014**  
**Gustavo Carlos Buscaglia**

ICMC - Ramal 738176 - Sala 4-219  
gustavo.buscaglia@gmail.com

**Lista 10** (16 de maio de 2014)

Nessa prática começamos a revisão dos conceitos fundamentais do tratamento numérico de sistemas lineares.

1. Consideramos sistemas lineares de  $n$  equações com  $n$  incógnitas. Diga se verdadeiro ou falso:
  - (a) Se o determinante de um sistema é zero, a matriz do sistema tem um autovetor com autovalor zero.
  - (b) Se o determinante de um sistema é zero, a primeira das colunas da matriz é combinação linear das  $n - 1$  restantes.
  - (c) Se  $\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$ , e  $\underline{B}$  é uma matriz obtida a partir de permutações das linhas de  $\underline{A}$ , então  $\underline{B} \underline{x} = \underline{b}$ .
  - (d) Se  $\underline{A}$  é uma matriz triangular superior com todos os elementos da diagonal não nulos, então o sistema  $\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$  pode ser resolvido em aproximadamente  $n^2$  operações.
  - (e) Se  $\underline{A}$  é uma matriz triangular inferior com todos os elementos da diagonal não nulos, então o sistema  $\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$  pode ser resolvido em aproximadamente  $n^3$  operações.
  - (f) Na eliminação de Gauss, para que a solução não seja muito sensível ao erro de arredondamento, aplica-se o pivotamento parcial.
  - (g) O pivotamento parcial na eliminação de Gauss corresponde a permutar colunas da matriz e por tanto não muda a solução do sistema.
  - (h) O objetivo da decomposição LU é achar, para uma dada matriz  $\underline{A}$ , uma matriz triangular inferior  $\underline{L}$  com 1's na diagonal, e uma matriz triangular superior  $\underline{U}$ , tais que  $\underline{A} = \underline{L} + \underline{U}$ .
  - (i) Se obter os fatores LU de uma matriz geral de  $100 \times 100$  demora 1 segundo, então para uma matriz de  $1000 \times 1000$  a demora será de aproximadamente 100 segundos.
  - (j) Se obter os fatores LU de uma matriz tridiagonal de  $100 \times 100$  demora 1 segundo, então para uma matriz de  $1000 \times 1000$  a demora será de aproximadamente 100 segundos.
  - (k) A maneira mais eficiente de resolver o sistema  $\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$  quando  $\underline{A}$  é ortogonal é a fatoração LU.
    - (l) Se, durante a fatoração LU, aparece um pivô zero, então a matriz que está sendo fatorada é singular.
    - (m) A eliminação de Gauss é mais conveniente que a fatoração LU quando a mesma matriz será resolvida para vários lados direitos  $\underline{b}$ .

2. Resolvendo  $\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$  por eliminação de Gauss sem pivotamento obteve-se um vetor solução  $\underline{y}$ . Se suspeita que por erro de arredondamento o vetor  $\underline{y}$  obtido não é suficientemente preciso e deseja-se refinar a solução. Então uma solução mais refinada será o vetor  $\underline{y} + \underline{z}$ , onde  $\underline{z}$  é obtido resolvendo (novamente por eliminação de Gauss sem pivotamento) qual sistema?
  - (a)  $\underline{A} \underline{z} = \underline{b} - \underline{A} \underline{y}$ .
  - (b)  $\underline{A} \underline{z} = \underline{b}$ .
  - (c)  $\underline{A} \underline{z} = \underline{b} + \underline{A} \underline{y}$ .
  - (d) Não é possível reduzir o erro com essa estratégia.

3. Considere o método do gradiente: Dados  $\underline{A}$  (matriz simétrica definida positiva),  $\underline{b}$  e  $\underline{x}^{(0)}$ , fazer para  $k = 0, 1, 2, \dots$ :

$$\begin{aligned} \underline{r}^{(k)} &= \underline{b} - \underline{A} \underline{x}^{(k)} \\ \underline{d}^{(k)} &= \underline{r}^{(k)} \\ \alpha_k &= \frac{(\underline{d}^{(k)})^T \underline{r}^{(k)}}{(\underline{d}^{(k)})^T \underline{A} \underline{d}^{(k)}} \\ \underline{x}^{(k+1)} &= \underline{x}^{(k)} + \alpha_k \underline{d}^{(k)} \\ k++ &\quad \text{e voltar} \end{aligned}$$

e seja  $\underline{x}^*$  a solução de  $\underline{A} \underline{x}^* = \underline{b}$ . Dizer se as seguintes afirmações são verdadeiras (V) ou falsas (F).

- (a) Se  $\underline{x}^{(0)}$  é autovetor de  $\underline{A}$ , o método converge em 1 (uma) iteração.
- (b) Se  $\underline{x}^*$  é autovetor de  $\underline{A}$ , o método converge em 1 (uma) iteração.
- (c) Se  $\underline{b}$  é autovetor de  $\underline{A}$ , o método converge em 1 (uma) iteração.
- (d) Se  $\underline{x}^* - \underline{x}^{(0)}$  é autovetor de  $\underline{A}$ , o método converge em 1 (uma) iteração.
- (e) Se  $\underline{A}$  é um múltiplo da identidade, o método converge em 1 (uma) iteração.
- (f) O valor de  $\alpha_k$  é tal que  $\underline{x}^{(k+1)}$  é o mínimo de

$$F(\underline{x}) = \frac{1}{2} \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} - \underline{x}^T \underline{b}$$

ao longo da reta  $\underline{x}^{(k)} + \alpha \underline{d}^{(k)}$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

- (g) O valor de  $\alpha_k$  é tal que, no ponto  $\underline{x}^{(k+1)}$ , o resíduo  $\underline{b} - \underline{A} \underline{x}^{(k+1)}$  é ortogonal a  $\underline{d}^{(k)}$ .
- (h) O valor de  $\alpha_k$  é tal que, no ponto  $\underline{x}^{(k+1)}$ , o resíduo  $\underline{b} - \underline{A} \underline{x}^{(k+1)}$  é ortogonal a  $\underline{r}^{(k)}$ .
- (i) O método do gradiente é equivalente ao algoritmo geral, com  $\underline{P} = \underline{I}$  (a identidade) e uma escolha especial de  $\alpha_k$ .
- (j) O método do gradiente escrito acima é equivalente ao escrito na louça da aula de 16 de maio.

4. Responda se verdadeiro (V) ou falso (F):

- (a) Para um sistema linear simétrico e definido positivo, o método do gradiente e o método dos gradientes conjugados são equivalentes.
- (b) Para um sistema linear  $n \times n$  simétrico e definido positivo, o método dos gradientes conjugados converge em no máximo  $n$  iterações (com aritmética exata).
- (c) Para um sistema linear  $n \times n$  simétrico e definido positivo, com  $n$  grande, o método dos gradientes conjugados é mais favorável que o método do gradiente.
- (d) Para um sistema linear  $n \times n$  simétrico e definido positivo, o ponto  $\underline{x}^{(k+1)}$  do método do gradiente minimiza a função

$$F(\underline{x}) = \frac{1}{2} \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} - \underline{x}^T \underline{b}$$

sobre todos os  $\underline{x}$  da forma

$$\underline{x}^{(0)} + a_0 \underline{d}^{(0)} + a_1 \underline{d}^{(1)} + \dots + a_k \underline{d}^{(k)}$$

- (e) O item anterior é falso, mas é verdadeiro quando referido ao método dos gradientes conjugados.
- (f) O método dos gradientes conjugados é uma variação do método do gradiente, no qual a direção  $\underline{d}^{(k)}$ , em vez de ser igual a  $\underline{r}^{(k)}$ , é dada por

$$\underline{d}^{(k)} = \underline{r}^{(k)} - \beta_k \underline{d}^{(k-1)}$$

com  $\beta_k$  escolhido para que as direções  $\underline{d}^{(k-1)}$  e  $\underline{d}^{(k)}$  sejam A-conjugadas.

- (g) Duas direções  $\underline{d}$  e  $\tilde{\underline{d}}$  se dizem A-conjugadas se  $\underline{d}^T \tilde{\underline{d}} = 0$ .
- (h) Duas direções  $\underline{d}$  e  $\tilde{\underline{d}}$  se dizem A-conjugadas se  $\underline{d}^T \underline{A} \tilde{\underline{d}} = 0$ .

---

Boa prática!!