# MÉTODOS NUMÉRICOS - LISTA DE EXERCÍCIOS I

### SÉRGIO CORDEIRO

### SUMÁRIO

1.	Exercícios	2
2.	Análise e conclusões	11
3.	Anexos	12
Glo	ossário	13
Sig	glas	13
Rei	ferências	14

Date: 18/03/2016 Revisão 1.

### 1. Exercícios

1. Desenvolva um algoritmo em C para realizar a multiplicação de duas matrizes. Não se esqueçam de verificar se a multiplicação é possível antes de realizá-la. Teste os resultados obtidos com aqueles gerados pelo MATLAB. Considerar precisão simples e precisão estendida. Para comparar os resultados calcule a norma 2 da matriz resultado. Comente!

O programa abaixo gera, no MATLAB, duas matrizes com valores aleatórios, grava os valores em disco, calcula o produto e a norma 2 da matriz-resultado.

```
LISTING 1. geramat.m
```

```
function geramat(n)

function geramat(n)

Gera duas matrizes 'n' x 'n' a partir de valores aleatórios na faixa ]0 - 1[, grava-
as em disco, calcula o produto e a norma 2 do resultado.

A = rand(n);
save('MatA', 'A');
B = rand(n);
save('MatB', 'B');
disp(sprintf("Matrizes geradas e gravadas."));
C = A * B;
disp(sprintf("Norma 2 do produto = %f", norm(C, 2)));
end
```

O programa **exercmat**. **c**, em anexo, escrito em C, lê as matrizes geradas pelo MATLAB, calcula o produto e a norma 2 da matriz-resultado para diversas precisões (32, 64 e 80 bits)e para alguns valores de n (rank das matrizes). Basta digitar:

#### exercmat 1 n

Os resultados obtidos estão tabelados a seguir.

n	precisão	origem	norma 2
3	dupla	MATLAB	1.782348
3	simples	C	1.793582
3	dupla	C	1.793582
3	estendida	C	1.793582
30	dupla	MATLAB	232.297907
30	simples	C	232.651062
30	dupla	C	232.651093
30	estendida	C	232.651093
300	dupla	MATLAB	22497.289165
300	simples	C	22501.390625
300	dupla	C	22501.443224
300	estendida	C	22501.443224

2. Desenvolva um algoritmo em C para resolver sistemas lineares triangulares (Superior e Inferior). Teste os resultados obtidos com aqueles gerados pelo MATLAB. Considerar precisão simples e precisão estendida. Para comparar os resultados calcule a norma 2 da matriz resultado. Comente!

O programa abaixo gera, no MATLAB, dois sistemas triangulares com valores aleatórios, um superior e outro inferior, grava os valores em disco e os resolve por meio do cálculo da inversa. Ele também calcula a norma 2 da matriz-coluna-resultado.

LISTING 2. geramattri.m function geramattri(n) % Gera dois sistemas triangulares 'n' x 'n', um superior e outro inferior, a partir de valores aleatórios na faixa ]0 - 1[, grava-os em disco, resolve-os e calcula a norma 2 do resultado. 3 A = B = zeros(n, n);for m = 1:nnvals = 1 + n - m;5 6 A(m, m:n) = rand(1, nvals);B(nvals, 1:nvals) = rand(1, nvals);bA = rand(1, n)';9 10 bB = rand(1, n)';TS = [A bA];11 12 TI = [B bB];save('TS', 'TS');
save('TI', 'TI'); 13 14 15 disp(sprintf("Sistemas gerados e gravados.")); 16 INVA =  $A \wedge (-1)$ ; INVB = B  $^{\wedge}$  (-1); 17 18 xA = INVA \* bA;19 xB = INVB \* bB;20 disp(sprintf("Norma 2 dos resultados = %f e %f", norm(xA, 2), norm(xB, 2)));

O programa **exercmat**. **c**, em anexo, escrito em C, lê as matrizes geradas pelo MATLAB, resolve os sistemas e calcula a norma 2 da matriz-colunaresultado para diversas precisões (32, 64 e 80 bits) e para alguns valores de n (rank das matrizes). Basta digitar:

### exercmat 2 n

Os resultados obtidos estão tabelados a seguir.

			norma 2	
n	precisão	origem	TS	TI
3	dupla	MATLAB	7.698141	6.230213
3	simples	C	7.698142	6.230213
3	dupla	C	7.698141	6.230213
3	estendida	C	7.698141	6.230213
30	dupla	MATLAB	5223.534435	23824.246320
30	simples	C	5223.534668	23824.248047
30	dupla	C	5223.534435	23824.248557
30	estendida	C	5223.534435	23824.246320
300	dupla	MATLAB	$1.075 \times 10^{56}$	$2.105 \times 10^{55}$ <sup>1</sup>
300	simples	C	overflow	overflow
300	dupla	C	$1.075 \times 10^{56}$	$2.105 \times 10^{55}$ <sup>1</sup>
300	estendida	C	$1.075 \times 10^{56}$	$2.105 \times 10^{55}$ 1

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Os valores são diferentes mas, como são muito grandes, a diferença não pôde ser mostrada, porque aparece apenas nos últimos dígitos.

3. Desenvolva um algoritmo em C para resolver sistemas lineares utilizando eliminação de Gauss com pivoteamento. Como subproduto calcule o determinante da matriz. Considerar precisão simples e precisão estendida. Para comparar os resultados calcule a norma 2 da matriz resultado. Comente!

O programa abaixo gera, no MATLAB, um sistema com valores aleatórios, grava-o em disco, resolve-o por meio da matriz inversa e calcula o determinante e a norma 2 da matriz-coluna-resultado.

```
LISTING 3. gerasis.m
   function gerasis(n)
2 | %Gera um sistema a partir de valores aleatórios na faixa | 0 - 1[, grava-o em disco,
       resolve-o e calcula o determinante e a norma 2 do resultado.
     A = rand(n);
     bA = rand(1, n);
4
5
     S = [A bA];
     save('S', 'S');
     disp(sprintf("Sistema gerado e gravado."));
     disp(sprintf("Determinante = %f", det(A)));
     INVA = A \wedge (-1);
10
     xA = INVA * bA;
     disp(sprintf("Norma 2 do resultado = %f", norm(xA, 2)));
12 end
```

O programa exercmat.c, em anexo, escrito em C, lê o sistema gerado pelo MATLAB, resolve-o pela técnica de eliminação de Gauss com pivote-amento e calcula o determinante e a norma 2 da matriz-coluna-resultado para diversas precisões (32, 64 e 80 bits) e para alguns valores de n (rank das matrizes). Basta digitar:

### exercmat 3 n

Os resultados obtidos estão tabelados a seguir.

n	precisão	origem	determinante	norma 2
3	dupla	MATLAB	-0.112721	4.464723
3	simples	C	-0.112721	4.464724
3	dupla	C	-0.112721	4.464723
3	estendida	C	-0.112721	4.464723
30	dupla	MATLAB	26.168290	1.938658
30	simples	C	26.168304	1.938658
30	dupla	C	26.168290	1.938658
30	estendida	C	26.168290	1.938658
300	dupla	MATLAB	$2.694 \times 10^{145}$ <sup>2</sup>	25.915637
300	simples	C	overflow	25.915474
300	dupla	C	$2.694 \times 10^{145}$ <sup>2</sup>	25.915637
300	estendida	С	$2.694 \times 10^{145}$ <sup>2</sup>	25.915637

 $<sup>\</sup>overline{^2}$ Idem nota 1.

4. Apresente uma pesquisa sobre aplicação de sistemas lineares nas seguintes áreas: Eletromagnetismo, controle, SEP, modelagem de sistemas. Apresente no mínimo 4 aplicações por área, faça uma breve descrição de cada uma delas destacando as características das matrizes e os métodos utilizados para a solução do sistema.

A tabela abaixo apresenta as aplicações de sistemas lineares, as características das matrizes e os métodos usados para solução, considerando as áreas citadas.

# Eletromagnetismo

Aplicação	Características Métodos		s de Solução	
	das Matrizes	Problema	Sistemas	
	Densas		DI:	
Análise de sinais de radar	Simétricas	Método dos Momentos	Eliminação Gaussiana	
	Complexas		[DONGARRA 2010]	
	Não-Hermitianas			
			Interpoladores de Lagrange	
Dodinača a capalhamenta	Densas	Método dos Momentos	Precondicionadores	
Radiação e espalhamento			Métodos Iterativos	
			[GIBSON 2015, RYLANDER 2013]	
Solução das Equações de Maxwell	Grandes	Método das Diferenças Finitas	Métodos Iterativos	
no Domínio do Tempo	Granues	Wetodo das Dherenças Filintas	[GIBSON 2015]	
	Grandes			
	Esparsas			
Cálculo de correntes parasitas	Simétricas	Método dos Elementos Finitos	Decomposição espectral	
_	Matriz em banda		[GIBSON 2015, RYLANDER 2013]	
	Definidas-positivas			

Aplicação	Características	Métodos	de Solução	
	das Matrizes	Problema	Sistemas	
	Sistemas subdeterminados	Inferência estatística	Mínimos quadrados	
Estimativa de estado harmônico	Presença de ruído	Filtragem adaptativa	Decomposição SVD	
Estimativa de estado narmonico	Observabilidade parcial	Simulação de Monte Carlo	[ZHOU 2009, YU 2005]	
		Maximização de esparsidade	[LIAO 2006, ARUMUGAM 2011]	
Estimativa de estado transitório	Observabilidade parcial	Inferência estatística	Métodos Iterativos	
Estimativa de estado transitorio	Sistemas não-lineares	Linearização	[YU 2005]	
	Sistemas subdeterminados	Matriz admitância (Ybus)		
Análise de fluxo de potência	Simétricas	Matriz admitaricia (1505)	Eliminação Gaussiana	
Alianse de liuxo de potencia	Definidas-positivas	Matriz impedância (Zbus)	Gauss-Seidel	
	Matriz em banda	Matriz impedancia (zbus)	[BENEDITO 2013]	
Verificação de projeto	Esparsas	Diminuição de rank	Métodos Iterativos	
de redes de distribuição	Grandes	Técnicas <i>knapsack</i>	[FERZLI 2007]	

Aplicação	Características	Métodos de Solução	
	das Matrizes	Problema	Sistemas
Solução das equações de estado	Densas	Transformada Z	Inversão
Solução das equações de estado	Pequenas	Transformada Z	[PHILLIPS 1995]
Controle ótimo	Densas	Mínimos Quadrados	Inversão
Controle othino	Pequenas Willinos guadrados		[PHILLIPS 1995]
Projeto de filtros, controladores	Densas	Transformada bilinear	Inversão
e observadores	Pequenas	Transiormada bilincar	[PHILLIPS 1995]
Identificação de sistemas	Densas	Regressão polinomial	Inversão
identineação de sistemas	Pequenas	Regressão politionnai	[PHILLIPS 1995]

### Modelamento

Aplicação	Características	Métodos de Solução		
	das Matrizes	Problema	Sistemas	
	Densas		Decomposição QR	
Aproximação de funções	Grandes	Análise de subespaços	Decomposição SVD	
			[OVERSCHEE 1996]	
	Densas			
Classificação	Grandes	Regressão logística	Métodos Iterativos	
	Valores discretos	SVM	[LIN 2008]	
Aglutinação	Densas	k-means	Mínimos Quadrados	
Agiutiliação	Grandes	Aglomeração hierárquica	[STEINBACH 2000]	
Descoberta de parâmetros	Densas	PCA	Decomposição SVD	
Descoberta de parametros	Simétricas	FCA	[MOORE 1981]	

### 2. Análise e conclusões

Os resultados expostos nas tabelas referentes aos exercícios 1 a 3 mostram que, em todos os casos, pode ser notada uma ligeira diferença entre a precisão simples e a dupla. Essa diferença se torna mais nítida à medida que o tamanho do problema aumenta. A precisão estendida, por outro lado, não parece trazer benefícios com relação à precisão dupla. Todos esses efeitos são previstos pela teoria.

Além da perda de precisão, em problemas maiores ocorre também o problema de *overflow*, quando o valor não pode ser representado com o número de bits disponível.

Não foram examinados os efeitos da utilização de precisão quádrupla ou óctupla, porque o *hardware* disponível para os testes não as suporta diretamente e, assim, as funções precisariam ser implementadas unicamente por meio de bibliotecas de *software*, o que tornaria a execução muito lenta. Pelo mesmo motivo, não foi investigada a precisão variável. A tabela abaixo apresenta o esforço computacional necessário para solução de cada problema, de acordo com o tamanho da entrada. Os números ajudam a avaliar o motivo dos erros de arredondamento. Percebe-se que a operação cujo custo cresce mais rapidamente com o tamanho de problema é a multiplicação de matrizes; para essa operação os erros devem também aumentar mais sensivelmente do que para as demais.

Problema	Número de operações		
	m=3	m = 30	m = 300
Multiplicação de duas matrizes	27	27000	27000000
Solução de sistema triangular	21	1020	91200
Eliminação Gaussiana	48	19551	18137046
Cálculo do determinante	3	30	300

### 3. Anexos

Os seguintes arquivos constam do anexo (arquivo exercmat1.zip):

- arquivo fonte em C exercmat.c
- arquivos fonte em MATLAB:
  - geramat.m: problema 1
  - geramattri.m: problema 2
  - gerasis.m: problema 3
- arquivos de dados:
  - $\hat{-}$  MatAn e MatBn: problema 1
  - TSn e TIn: problema 2
  - Sn: problema 3

### GLOSSÁRIO

- **Principal Component Analysis:** É uma técnica que transforma um conjunto de n observações  $v_i \in \mathfrak{D}$ , cada uma delas consistindo do valor medido de uma variável  $v_j \in \mathfrak{V}$ , em um conjunto de n observações  $v_i \in \mathfrak{V}$ , cada uma delas consistindo do valor referente a uma variável  $v_j \in \mathfrak{V}$ , de forma que o número de elementos de  $\mathfrak{V}$  seja menor que o número de variáveis originais e o mínimo de informação seja perdido no processo.
- **Support Vector Machines:** É uma técnica de aprendizado de máquina supervisionado que aprende a classificar objetos com base em etiquetas a eles associadas, tornando-se então capaz de classificar objetos desprovidos de etiquetas.
- **k-means:** É uma técnica de aglutinação que usa alguma média dos valores dos elementos como critério para particionamento.
- **Aglutinação:** É a tarefa de particionar um conjunto de forma que os elementos de cada conjunto apresentam máxima similaridade, de acordo com algum critério predefinido. Também conhecida pelo termo em inglês *clustering*.
- **Matriz em banda:** Também chamada de matriz diagonalmente dominante, é aquela matriz esparsa em que apenas elementos próximos à diagonal principal são não-nulos.
- **Técnicas** *knapsack*: São técnicas para solução do problema alcunhado de *knapsack*, de selecionarem-se os itens mais valiosos de uma coleção.

### SIGLAS

**PCA:** Principal Component Analysis. **SVM:** Support Vector Machines.

#### REFERÊNCIAS

- [ARUMUGAM 2011] Ugasciny ARUMUGAM, Nursyarizal Mohd NOR e Mohd Faris AB-DULLAH, A Brief Review on Advances of Harmonic State Estimation Techniques in Power Systems. Disponível em http://www.ijiee.org/papers/34-1040.pdf, acesso em 05/03/2016.
- [BENEDITO 2013] Raphael Augusto de Souza BENEDITO, **Fluxo de Potência (de Carga)**. Disponível em http://paginapessoal.utfpr.edu.br/raphaelbenedito, acesso em 05/03/2016.
- [DONGARRA 2010] Jack DONGARRA e Piotr LUSZCZEK, Reducing the time to tune parallel dense linear algebra routines with partial execution and performance modelling. Disponível em http://www.netlib.org/lapack/lawnspdf/lawn235.pdf, acesso em 05/03/2016.
- [FERZLI 2007] Imad A. Ferzli, Naser Farid e Lars Kruse, **Early power grid verification under circuit current uncertainties**, *in* Low Power Electronics and Design (ISLPED), 2007 ACM/IEEE International Symposium, 27-29 Aug. 2007, pp. 116 a 121.
- [GIBSON 2015] Walton GIBSON, **The Method of Moments in Electromagnetics**, CRC Press, 2015.
- [LIAO 2006] LIAO Huaiwei, **Power System Harmonic State Estimation and Observability Analysis via Sparsity Maximization**. Disponível em https://www.andrew.cmu.edu/user/hliao/paper/liao-hse-pwrs.pdf, acesso em 05/03/2016.
- [LIN 2008] LIN Chih-Jen, WENG Ruby C. e S. Sathiya KEERTHI, **Trust Region Newton Method for Logistic Regression**, *in* The Journal of Machine Learning Research, Volume 9, Sep. 2008, pp. 627 a 650.
- [MOORE 1981] B. MOORE, **Principal component analysis in linear systems: Controllability, observability, and model reduction**, *in* IEEE Transactions on Automatic Control, Volume 26, Issue 1, ISSN 0018-9286, pp. 17 a 32.
- [OVERSCHEE 1996] Peter van OVERSCHEE e Bart de MOOR, **Subspace Identification for Linear Systems**, Kluwer Academic Publishers, Boston, 1996, ISBN 13:978-1-4613-8061-0.
- [PHILLIPS 1995] Charles L. PHILLIPS e H. Troy NAGLE, **Digital Control System Analysis and Design**, Prentice Hall, Englewood Cliffs, 1995, 3 <sup>rd</sup> Ed..
- [RYLANDER 2013] Thomas RYLANDER, Pär INGELSTRÖM e Anders BONDESON, **Computational Electromagnetics**, Springer, New York, 2013, 2<sup>nd</sup> Ed., ISBN 978-1-4614-5350-5: Chap. 1, pp. 1 a 3.
- [STEINBACH 2000] Michael STEINBACH, George KARYPIS e Vipin KUMAR, A Comparison of Document Clustering Techniques. Disponível em https://www.cs.cmu.edu/~dunja/KDDpapers/Steinbach\_IR.pdf, acesso em 10/03/2016.
- [YU 2005] YU Kent, Harmonic State Estimation and Transient State Estimation. Disponível em http://ir.canterbury.ac.nz/bitstream/10092/1108/1/thesis\_fulltext.pdf, acesso em 05/03/2016.
- [ZHOU 2009] ZHOU Niancheng, LIN Li e ZHU Jizhong, An Approach to Harmonic State Estimation of Power System. Disponível em http://www.scirp.org/journal/PaperDownload.aspx?paperID=730, acesso em 05/03/2016.

## Programas testados com **Octave** 4.0.0 e **MinGW** C 4.8.2:

https://www.gnu.org/software/octave/

https://www.mingw.org

Texto formatado com **pdflatex** em ambiente **MiKTeX** 2.9:

http://miktex.org/download/