Exercício 2 - Métodos dos Gradientes Conjugados

Lorena B. Bassani

2021

Abstract

Este documento relata os resultados do segundo exercício da disciplina de Algoritmos Numéricos II, no semestre 2021/01 EARTE. Observar o comportamento do Método dos Gradientes Conjugados para um conjunto de matrizes esparsas da SuiteSparse Matrix Collection¹.

1 Introdução

Para este exercício, foram utilizadas sete matrizes quadradas esparsas, a mesh3em5 de 289 linhas e colunas, plat362 com 362 linhas, a 662_bus com 662, s1rmq4m1 com 5.489, a pdb1HYS com 36.417 e a Dubcova3 de dimensão 146.689, obtidas da coleção de matrizes esparsas SuiteSparse Matrix Collection. Nessas sete matrizes, foram realizadas análises quanto ao comportamento do métodos dos gradientes conjugados, utilizando a ferramenta Octave. Na seção 2 são relatadas algumas observações sobre a utilização deste método para resolução de sistemas lineares, e na última parte do trabalho, nas seções 3 e 4, se encontram as figuras e as tabelas com os resultados obtidos, respectivamente.

2 Exercício Proposto – Método dos Gradientes Conjugados

O objetivo deste exercício é observar o comportamento de matrizes esparsas na solução de sistemas lineares via método dos gradientes conjugados, que é um método iterativo não estacionário. Para isto, as matrizes escolhidas foram utilizadas como matriz de coeficientes para solução de sistemas lineares através de método nativo do Octave, e foram observados uma série de fatores quanto ao comportamento das matrizes a respeito da convergência da resposta e seu número de condicionamento.

O método dos gradientes conjugados é um dos métodos que levariam a uma resposta exata em n passos, a menos de erros de arredondamento, porém, levando em consideração que a maior parte do decrescimento do erro ocorre nos passos primários, ele é tratado como método iterativo, parando após atingir critérios de tolerância do

¹https://sparse.tamu.edu

erro. Isso faz com que o método, para matrizes bem condicionadas, convirja rapidamente, em pouquíssimas iterações quando comparado a dimensão da própria matriz. Essa é sua grande vantagem sobre os métodos dos gradientes puro, pois, caso comece a chegar a um alto número de iterações, pelo fato de realizar mais operações custosas que este, ele se tornaria menos interessante.

Sistemas mal condicionados amplificam erros de arredondamento, geralmente pela grande diferença entre a magnitude dos autovalores desta, apresentando convergência lenta ou nenhuma. Este caso pode ser observado nas matrizes que não convergiram ao final da aplicação do método (apresentam flag 1), como a pdb1HYS de acordo com as tabelas 1 e 2. Em especial, nesta última, a matriz s1rmq4m1 não convergiu, mesmo levando um número muito próximo de n iterações. De fato, na tabela 4 vemos que, para tolerância 10^{-11} tanto a s1rmq4m1 quanto a 662_bus e plat362 levam mais que n iterações para atingirem o critério de tolerância, e seus gráficos mostram claramente, enquanto a bcsstk36 nem mesmo converge e a pdb1HYS para por estagnação do erro (flag 3). Quando visualizando os gráficos dos resíduos em cada iteração, é possível ver o erro aumentar e diminuir quase que aleatoriamente, comportamento que indica que o método começa a caminhar para distanciamento da resposta real ao invés de ficar mais próximo. Observando os números de condicionamento que foram possíveis calcular², todas são matrizes mal condicionadas, com números de condicionamento maiores que 10^5 , muito maior que 1.

Apesar disso, apenas as matrizes plat362 e bcsstk36 retornaram com norma do máximo da solução muito acima do valor esperado, que seria 1. Isso significa que, de certa forma, apenas essas duas matrizes retornaram com ao menos alguma posição fora do valor da solução exata por um erro muito grande, mesmo que tenham convergido em certas ocasiões. Todas as outras conseguiram, mesmo que contando com a sorte, encontrar uma resposta satisfatória no final.

As matrizes mesh3em5 e Dubcova3 mostraram um comportamento muito satisfatório em todas as situações em que foram submetidas ao método, convergindo com um número muito inferior de interações quando comparado as suas dimensões. A matriz mesh3em5 não apenas possui um número de condicionamento baixo, 4,966, como também é diagonal dominante, sendo uma matriz extremamente vantajosa para aplicação do método. É possível ver em seus gráficos que ambas matrizes apresentaram comportamento de queda linear na dimensão do erro, levando a convergência extremamente rápida do método, com poucas ou nenhuma subida do valor do resíduo durante todo o processo. Com isso, é possível declarar que sejam matrizes bem condicionadas, e que elas demonstram todas as vantagens da aplicação deste método quanto a rapidez da convergência e quantidade mínima de iterações que utiliza para chegar a um resultado satisfatório.

 $^{^2}$ As matrizes pdb1HYS e Dubcova3 não permitiram o calculo do número de condicionamento por serem muito grandes, causando fechamento forçado do programa Octave depois de certo tempo do início da operação. A operação de cálculo de condicionamento é tão ou até mais custosa do que a própria solução do sistema linear, podendo até não ser possível em alguns casos, como observado.

3 Figuras dos resultados observados

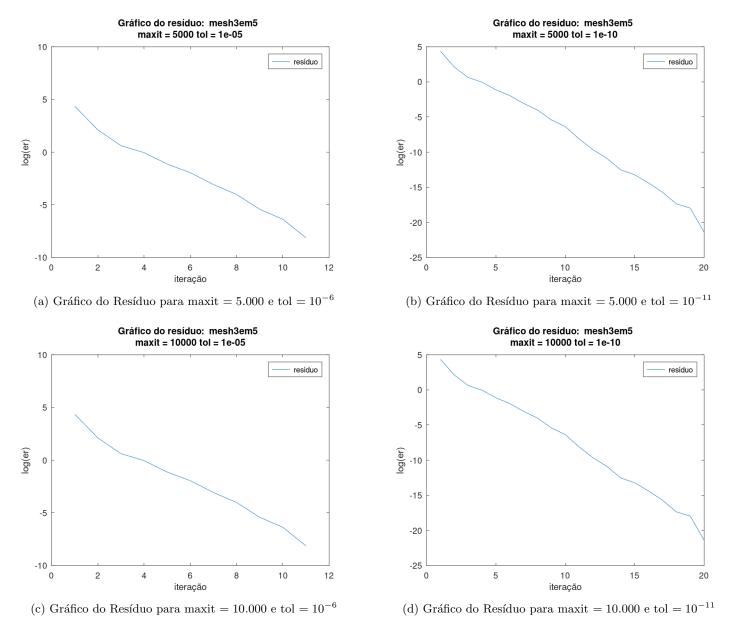
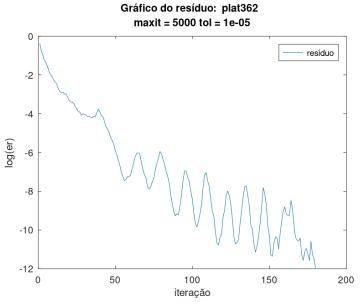
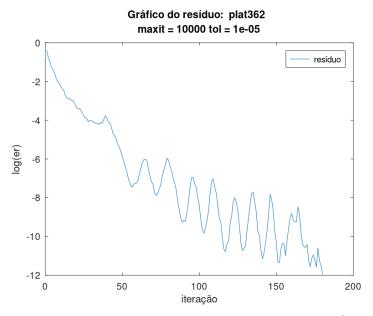


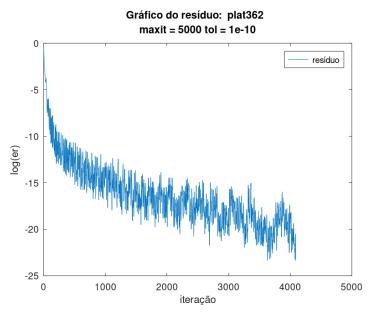
Figure 1: Gráficos dos resíduos para mesh3em5.



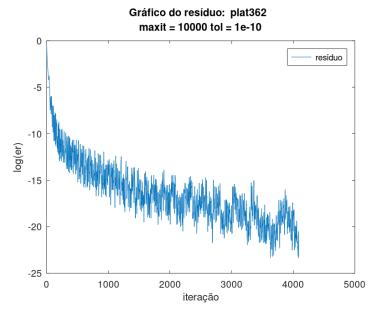
(a) Gráfico do Resíduo para maxit=5.000e tol $=10^{-6}$



(c) Gráfico do Resíduo para maxit = 10.000 e tol = 10^{-6}



(b) Gráfico do Resíduo para maxit = 5.000 e tol = 10^{-11}



(d) Gráfico do Resíduo para maxit=10.000e tol $=10^{-11}$

Figure 2: Gráficos dos resíduos para plat362.

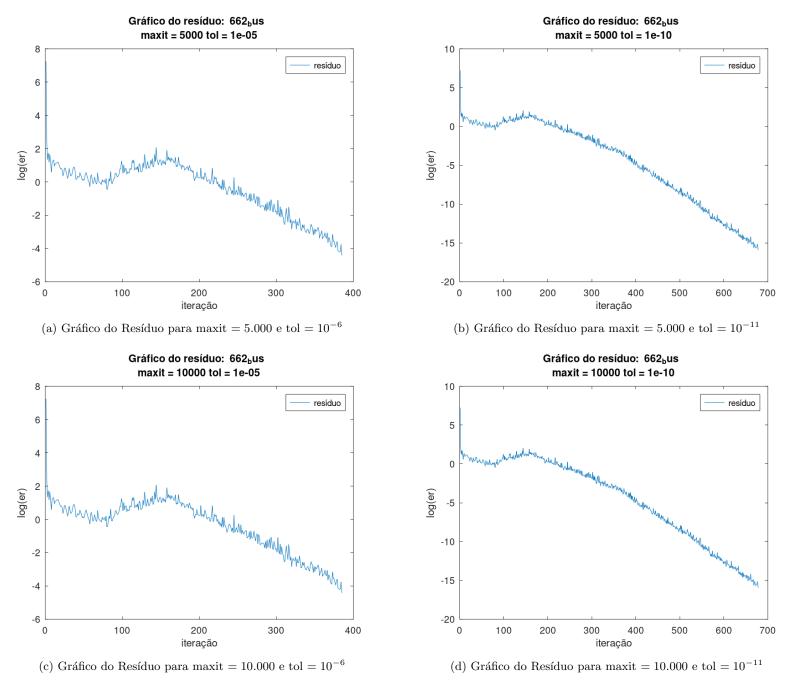


Figure 3: Gráficos dos resíduos para 662_bus.

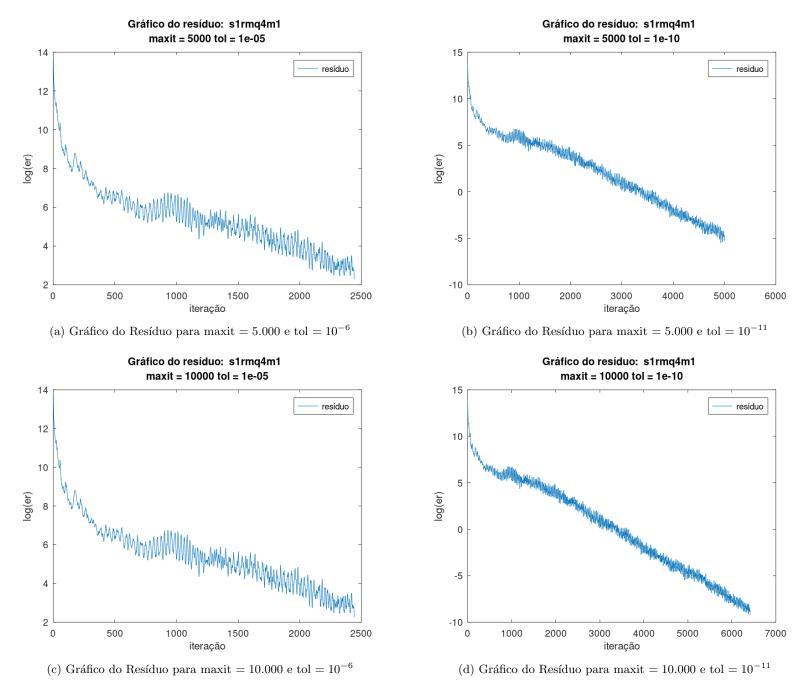


Figure 4: Gráficos dos resíduos para s1rmq4m1.

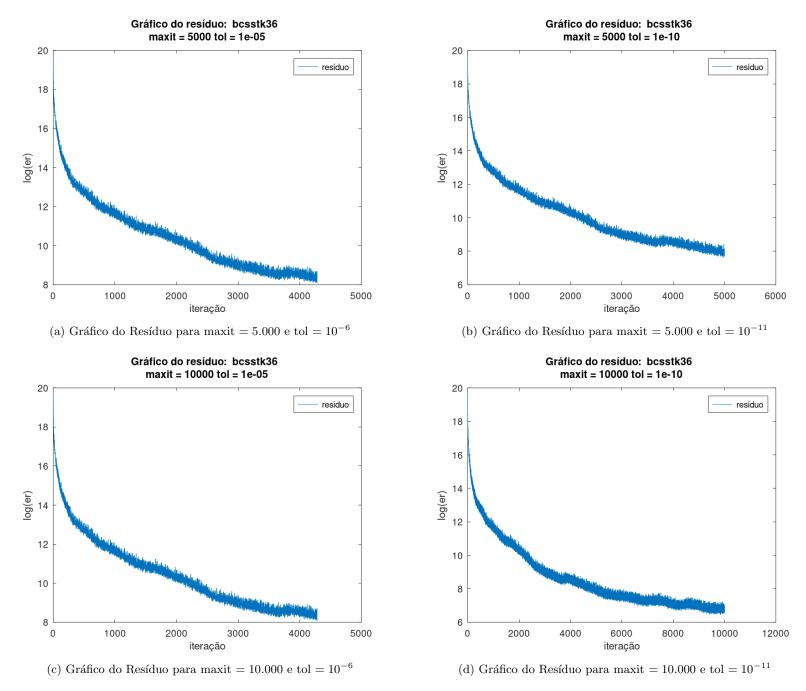


Figure 5: Gráficos dos resíduos para bcsstk36.

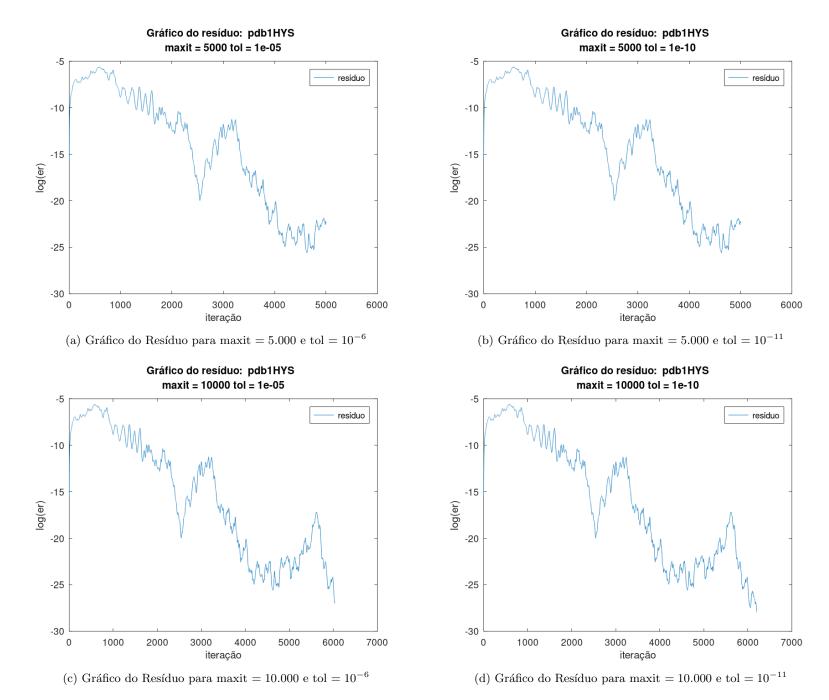


Figure 6: Gráficos dos resíduos para pdb1HYS.

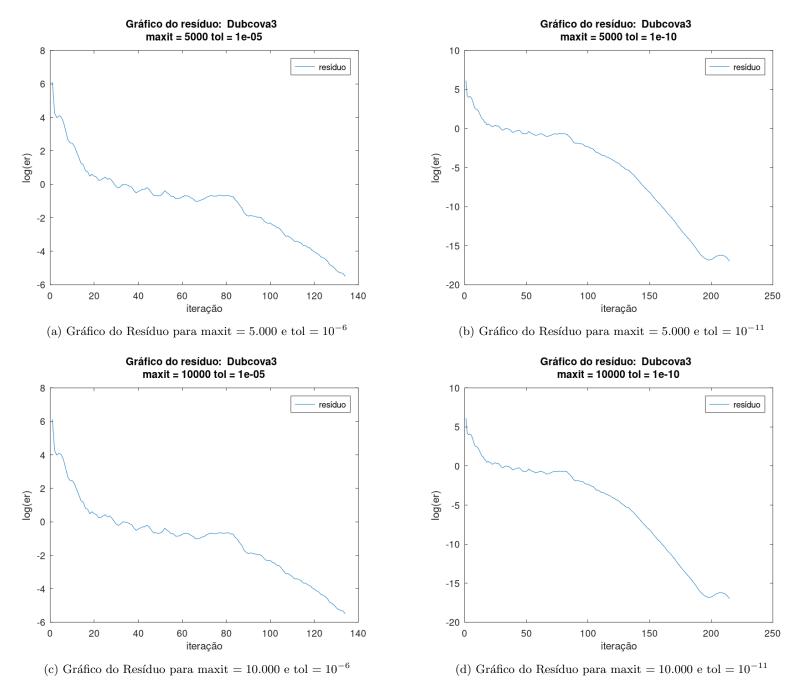


Figure 7: Gráficos dos resíduos para Dubcova3.

4 Tabelas dos resultados observados

Tabela do Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-6} e máximo de iterações 5.000									
Informações da matriz				Resultados do método					
Nome	n	Elementos Não-nulos	Diag. Dominante	k = cond(A)	flag	iterações	erro relativo	$ x _{\infty}$	tempo (s)
mesh3em5	289	1377	S	4.965950e+00	0	11	3.750324 e-06	1.000046e+00	$0.0033319 \mathrm{\ s}$
plat362	362	5786	n	2.178231e+11	0	180	9.271656e-06	1.326850e+00	$0.0303929 \mathrm{\ s}$
$662_{ ext{-}} ext{bus}$	662	2474	n	7.941311e+05	0	385	8.556672e-06	1.000561e+00	$0.0593071 \mathrm{\ s}$
s1rmq4m1	5489	262411	n	1.810479e + 06	0	2442	9.021992e-06	1.039487e+00	2.60565 s
bcsstk36	23052	1143140	n	7.433254e+11	0	4281	9.811595e-06	1.516600e+00	24.9607 s
pdb1HYS	36417	4344765	n	_	1	5001	3.854805e-05	1.000010e+00	77.0235 s
Dubcova3	146689	3636643	n	_	0	134	9.039834e-06	1.000683e+00	2.75497 s

Table 1: Tabela de resultados observados em resolução de matrizes pelo Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-6} e máximo de iterações 5.000.

Tabela do Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-11} e máximo de iterações 5.000									
Informações da matriz				Resultados do método					
Nome	n	Elementos Não-nulos	Diag. Dominante	k = cond(A)	flag	iterações	erro relativo	$ x _{\infty}$	tempo (s)
mesh3em5	289	1377	s	4.965950e+00	0	20	6.495063e-12	1.000000e+00	$0.00451517 \mathrm{\ s}$
plat362	362	5786	n	2.178231e+11	0	4090	9.928228e-11	1.027751e+00	$0.560509 \mathrm{\ s}$
$662_{ m bus}$	662	2474	n	7.941311e+05	0	678	8.627720e-11	1.000000e+00	0.0971811 s
s1rmq4m1	5489	262411	n	1.810479e + 06	1	5001	3.787623e-09	1.000033e+00	$5.06747 \mathrm{\ s}$
bcsstk36	23052	1143140	n	7.433254e+11	1	10001	6.295853e-06	1.694419e+00	28.219 s
pdb1HYS	36417	4344765	n	_	1	5001	3.854805e-05	1.000010e+00	$73.3889 \mathrm{\ s}$
Dubcova3	146689	3636643	n	_	0	215	9.438705e-11	1.000000e+00	4.33096 s

Table 2: Tabela de resultados observados em resolução de matrizes pelo Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-11} e máximo de iterações 5.000.

Tabela do Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-6} e máximo de iterações 10.000									
Informações da matriz				Resultados do método					
Nome	n	Elementos Não-nulos	Diag. Dominante	k = cond(A)	flag	iterações	erro relativo	$ x _{\infty}$	tempo (s)
mesh3em5	289	1377	s	4.965950e+00	0	11	3.750324e-06	1.000046e+00	$0.00355601 \mathrm{\ s}$
plat362	362	5786	n	2.178231e+11	0	180	9.271656e-06	1.326850e+00	$0.025856 \mathrm{\ s}$
$662_{ m bus}$	662	2474	n	7.941311e+05	0	385	8.556672e-06	1.000561e+00	$0.066118 \mathrm{\ s}$
s1rmq4m1	5489	262411	n	1.810479e + 06	0	2442	9.021992e-06	1.039487e+00	2.5727 s
bcsstk36	23052	1143140	n	7.433254e+11	0	4281	9.811595e-06	1.516600e+00	$26.588 \; \mathrm{s}$
pdb1HYS	36417	4344765	n	_	0	6031	9.626156e-06	1.000001e+00	99.689 s
Dubcova3	146689	3636643	n	_	0	134	9.039834e-06	1.000683e+00	2.70178 s

Table 3: Tabela de resultados observados em resolução de matrizes pelo Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-6} e máximo de iterações 10.000.

Tabela do Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-11} e máximo de iterações 10.000									
Informações da matriz				Resultados do método					
Nome	n	Elementos Não-nulos	Diag. Dominante	k = cond(A)	flag	iterações	erro relativo	$ x _{\infty}$	tempo (s)
mesh3em5	289	1377	S	4.965950e+00	0	20	6.495063e-12	1.000000e+00	0.00497293 s
plat362	362	5786	n	2.178231e+11	0	4090	9.928228e-11	1.027751e+00	0.554661 s
$662_{ m bus}$	662	2474	n	7.941311e+05	0	678	8.627720e-11	1.000000e+00	$0.100955 \mathrm{\ s}$
s1rmq4m1	5489	262411	n	1.810479e + 06	0	6417	9.360454e-11	1.000000e+00	7.74475 s
bcsstk36	23052	1143140	n	7.433254e+11	1	10001	1.955069e-06	1.492640e+00	58.3739 s
pdb1HYS	36417	4344765	n	_	3	6205	3.618273e-06	1.000001e+00	106.573 s
Dubcova3	146689	3636643	n	_	0	215	9.438705e-11	1.000000e+00	$4.30956 \mathrm{\ s}$

Table 4: Tabela de resultados observados em resolução de matrizes pelo Método dos Gradientes Conjugados com tolerância 10^{-11} e máximo de iterações 10.000.