

# T1 - Gauss e Cholesky

George Othon  
NUSP 10349978

April 2020

## 1 Introdução

Este relatório tem como finalidade analisar os resultados obtidos para solução de um sistema linear  $Ax = b$  a partir dos algoritmos de Eliminação de Gauss (Com e sem pivoteamento) e Fatorização de Cholesky. Assim como, também calcularemos o determinante das matrizes.

A análise foi dividida em duas partes, onde na primeira utilizamos a matriz de Hilbert e na segunda um gerador de matrizes aleatórias.

Como métrica para a aproximação obtida pela implementação dos algoritmos foi usada a norma 2.

## 2 Análise do erro

Para verificar a proximidade entre o vetor solução  $x$  e o vetor aproximado  $\hat{x}$  utilizamos a norma euclidiana apresentada à seguir:

$$erro = \|x - \hat{x}\|_2 = \left( \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x}_i)^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

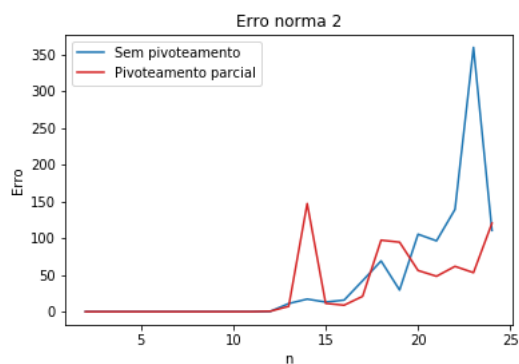
Com o vetor  $b_n$  é composto pela soma das componentes da linha da matriz de  $A_{n \times n}$ , temos que a solução é  $x_i = 1, \forall i \in [1, n]$ . Sendo assim, quanto mais próximo de zero for o **erro** melhor a implementação do algoritmo.

## 3 Parte I

Primeiramente, vamos comparar a implementação da Eliminação de Gauss com pivoteamento e sem pivoteamento, para matrizes de Hilbert.

### 3.1 Erro

Testamos os dois algoritmos para matrizes quadradas  $n \times n$ .



Podemos ver que o erro, para os dois métodos cresce bastante a partir de um certo momento. No pivoteamento parcial temos um outlier um pouco antes de chegar no  $n = 15$ , mas após  $n = 20$  ele começa a crescer mais devagar do que no sem pivoteamento.

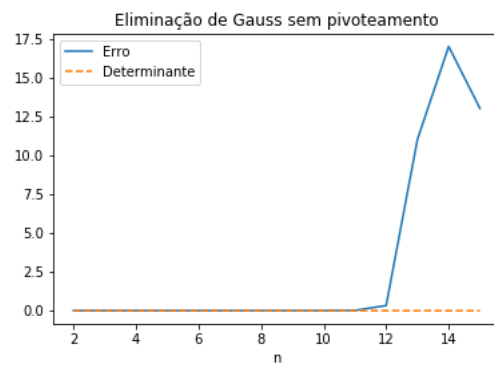
Vamos observar os resultados obtidos até  $n = 15$ .

$n$	Erro Sem pivoteamento	Erro Pivoteamento parcial
2	8.005932e-16	8.005932e-16
3	1.762180e-14	1.390751e-14
4	7.555036e-13	7.723508e-13
5	3.472697e-12	7.811368e-13
6	6.164844e-10	7.610330e-10
7	2.229098e-08	3.758696e-08
8	7.087262e-07	6.093073e-07
9	2.582603e-05	2.996273e-05
10	7.076327e-04	5.156807e-04
11	1.539228e-02	1.528513e-02
12	3.306751e-01	5.756644e-01
13	1.105270e+01	7.233662e+00
14	1.707028e+01	1.470169e+02
15	1.306001e+01	1.129886e+01

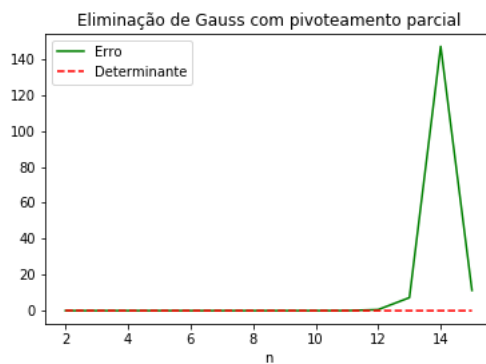
### 3.2 Determinante

Para comparar o erro e o valor do determinante foi necessário separar os casos, já que o determinante fica muito próximo de zeros nos casos em estudo.

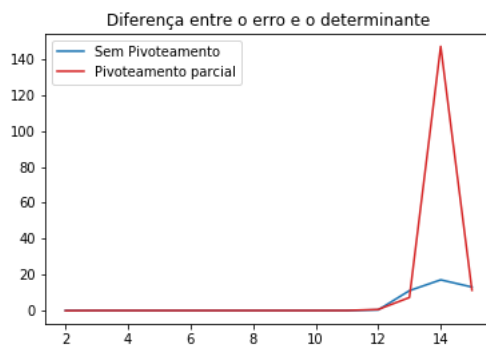
Para a eliminação sem pivoteamento:



E para a eliminação com pivoteamento:



Podemos perceber que até certo ponto, nos dois métodos, o erro fica próximo ao determinante. Para melhor observar foi feita a diferença entre o erro e o determinante.



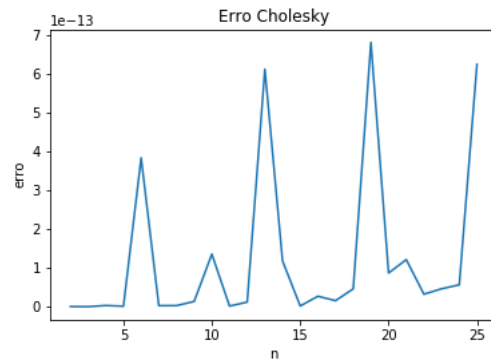
Podemos perceber então que até aproximadamente  $n = 12$ , o erro fica bastante próximo ao determinante, nos dois casos estudados.

## 4 Parte II

Na segunda parte utilizei um gerador de matrizes  $A_{n \times n}$  obtida através de uma multiplicação entre uma matrix  $M_{n \times n}$ , onde cada elemento  $m_{ij}$  é um número escolhido aleatoriamente do intervalo  $[-10,10]$ .

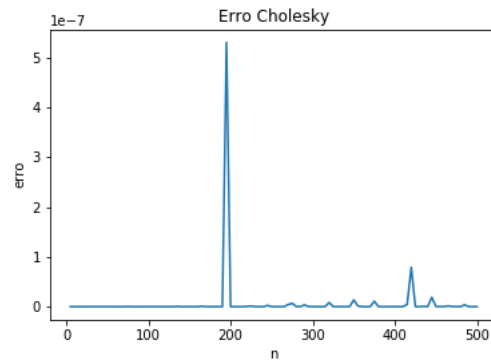
### 4.1 Erro

Para a decomposição de Cholesky com substituições direta e reversa obtivemos o seguinte erro.

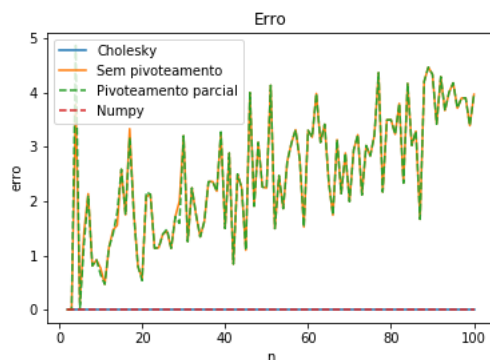


Pode-se perceber que o erro varia bastante, mas é sempre próximo a zero, até  $n = 25$  o erro é menor ou igual a  $7 \times 10^{-13}$ .

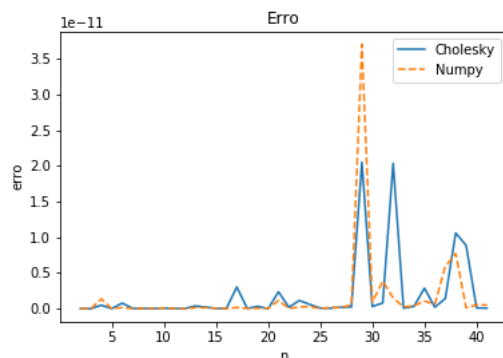
Apesar do crescimento do erro, devido ao maior número de operações para resolver o sistema, o método de Cholesky ainda tem bons resultados para matrizes grandes.



Quando comparamos os dois algoritmos da Parte I, a implementação de cholesky e a função do numpy temos dificuldade em fazer a análise já que existe uma grande discrepância entre os métodos para a mesma matriz.



Podemos observar um erro muito maior na Eliminação de Gauss, e o método do Numpy e de Cholesky ficam próximo de zero.

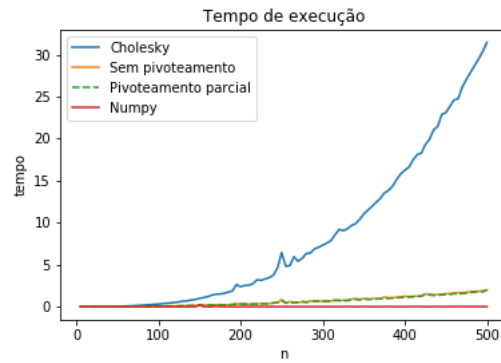


Temos então um erro bastante próximo por nossa implementação de Cholesky e o método `linagl.solve`.

## 4.2 Tempo

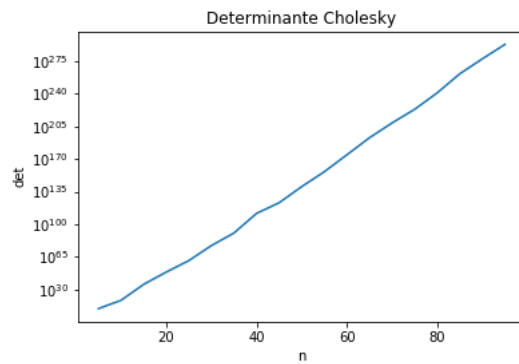
Em relação ao tempo, o método de cholesky se apresentou eficiente para n's baixos.

Embora o código de Cholesky tenha um crescimento exponencial maior que os outros códigos, ainda se mostra bastante eficaz até aproximadamente  $n = 40$ , onde fica próximo aos outros métodos.



### 4.3 Determinante

A análise do determinante foi a mais complexa, já que o determinante tem uma variação muito grande com o aumento do  $n$ .



Foi utilizado um gráfico com escala logarítmica para analisar o crescimento do determinante. Logo, analisando o gráfico, percebemos uma elevação de forma exponencial.

## Conclusão

Com base no que foi apresentado, para as matrizes de Hilbert, o erro foi baixo para valores pequenos de  $n$ , fazendo com que os algoritmos de Eliminação funcionassem bem para  $n$  até 12.

Tivemos bons resultados com os métodos de Eliminação de Gauss e com a Fatorização de Cholesky nas matrizes geradas aleatoriamente, apontando um erro muito menor para Cholesky do que para as eliminações de Gauss com e sem pivoteamento. Já ao examinar o tempo computacional, o método de Cholesky tem um crescimento exponencial muito maior que a eliminação. O determinante teve um crescimento exponencial, a escala logarítmica nos ajudou na visualização da evolução do determinante, onde, nessa escala, nos permite observar uma reta, tornando mais fácil a interpretação da tendência do determinante com o aumento de  $n$ .

A Fatorização de Cholesky foi o método escolhido como mais eficaz, já que seu erro para  $n$ 's alto se manteve extremamente próximo de zero, mesmo apresentando um tempo maior, com um crescimento muito mais rápido se mostrou o melhor para resolver sistemas lineares.