

MAP3121 - Métodos Numéricos e Aplicações
Escola Politécnica da Universidade de São Paulo

Exercício Programa 2

Autovalores e Autovetores de Matrizes Reais Simétricas

Gabriel Macias de Oliveira, NUSP 11260811, Eng. Elétrica
Rodrigo Ryuji Ikegami, NUSP 10297265, Eng. Elétrica

São Paulo,
2021.

Sumário

1	Introdução	2
1.1	Ferramentas Utilizadas	2
1.2	Execução dos <i>Scripts</i>	2
2	Implementação	3
2.1	As Transformações de Householder	3
2.1.1	Função de Implementação da Tridiagonalização de uma Matriz Real Simétrica . .	4
3	Construção dos Testes	7
3.1	Função Principal	7
	Referências	8

1 Introdução

1.1 Ferramentas Utilizadas

Foram utilizadas as seguintes ferramentas para construção do código:

- Linguagem de Programação: *Python 3.7.9+*
- Bibliotecas Externas:
 - `numpy`, para trabalhar com aritmética de vetores
 - `matplotlib`, para produção de gráficos e animações
- IDE: *Visual Studio Code*
- Desenvolvimento Paralelo: *Git*

Além das bibliotecas externas, utilizaram-se as bibliotecas nativas `math`, para funções matemáticas básicas, `typing`, para utilizar tipos estáticos em *Python*, e `sys` para personalização da CLI.

Todos os testes em que são envolvidas métricas de tempo / número de iterações foram executados com base em um AMD Ryzen 5 3600X @ 4.2 GHz, portanto sendo suscetíveis a variações.

Todo o código está concentrado no arquivo `main.py`, cujos detalhes de execução se encontram em sequência e no arquivo `LEIA-ME.txt`.

Este relatório foi tipografado em \LaTeX .

1.2 Execução dos *Scripts*

Estando o *Python* atualizado para uma versão compatível, isto é, 3.7.9 ou mais recente, deve-se certificar que ambas bibliotecas `numpy` e `matplotlib` estejam instaladas. Caso contrário, basta executar `pip install -r requirements.txt` em um terminal, para recebê-las.

O arquivo principal deve ser executado no mesmo diretório em que foi descompactado, utilizando o comando `python main.py`. A exibição do terminal deve ser da CLI que acompanha o programa, conforme a Figura ??.

2 Implementação

Para o Algoritmo QR, foi utilizada a mesma implementação do EP anterior. A única modificação feita sobre a função `qr_algorithm` foi a adição de um parâmetro de entrada, `v0`, que é utilizado ao invés da identidade para o cálculo dos autovetores.

2.1 As Transformações de Householder

Conforme [1], as *Transformações de Householder* são transformações lineares ortogonais $H_w : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ da forma $H_w = I - \frac{2ww^T}{w \cdot w}$ que operam sobre o espaço de vetores como uma reflexão em relação ao espaço w^\perp . Dado um vetor de interesse x , se $y = H_w x$, então:

$$y = x - 2 \frac{w \cdot x}{w \cdot w} w.$$

Dados dois vetores x e y , não nulos em \mathbb{R}^n , é possível definir uma transformação de Householder tal que $H_w x = \lambda y$, com $\lambda \in \mathbb{R}$. Para tanto basta se definir $w = x \pm \frac{\|x\|}{\|y\|} y$. (1)

Esta propriedade se torna extremamente útil para a tridiagonalização de matrizes reais simétricas. Para cada coluna i de uma matriz dada A , podemos definir uma transformação de Householder com:

$$w_i = \tilde{a}_i + \delta \frac{\|\tilde{a}_i\|}{\|e_{i+1}\|} e_{i+1} = \tilde{a}_i + \delta \|\tilde{a}_i\| e_{i+1}.$$

sendo $\delta = \pm 1$, e_{i+1} o $i+1$ -ésimo versor da base canônica de \mathbb{R}^n e \tilde{a}_i composta pelos elementos da coluna i de A , exceto os pertencentes à diagonal principal e acima dela. Isto é,

$$\tilde{a}_i = (0, 0, \dots, 0, A_{i+1,i}, A_{i+2,i}, \dots, A_{n-1,i}, A_{n,i})^T.$$

De acordo com o proposto em [1], utilizamos δ com sinal igual ao de $A_{i+1,i}$ para cada w_i .

Utilizando a propriedade em (1), podemos provar que

$$H_{w_i} \tilde{a}_i = \tilde{a}_i - \delta w_i H_{w_i} \tilde{a}_i = (0, 0, \dots, 0, -\delta \|\tilde{a}_i\|, 0, \dots, 0)^T.$$

Ou seja, a coluna i , após a transformação H_{w_i} , possui como único elemento não nulo o módulo de \tilde{a}_i na posição i , com sinal oposto ao de $A_{i+1,i}$.

Assim, temos que

$$H_{w_1}A = \begin{bmatrix} x & x & x & \dots & x \\ x & x & x & \dots & x \\ 0 & x & x & \dots & x \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & x & x & \dots & x \end{bmatrix}$$

onde os x representam valores quaisquer.

E, como H_{w_1} e A são simétricas, podemos fazer

$$H_{w_1}AH_{w_1} = \begin{bmatrix} x & x & 0 & \dots & 0 \\ x & x & x & \dots & x \\ 0 & x & x & \dots & x \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & x & x & \dots & x \end{bmatrix}$$

para zerar os elementos à direita da sobrediagonal na primeira coluna.

A matriz resultante, pelo mesmo motivo, também é simétrica. Assim, podemos aplicar sucessivas transformações de Householder à direita e à esquerda de A de forma a obter uma matriz semelhante a A , T , tridiagonal.

Vale ressaltar que, para cada H_{w_i} multiplicado à esquerda de A , apenas as linhas $i + 1$ a n têm seus elementos modificados. Simetricamente, quando se multiplica H_{w_i} à direita de A , apenas as colunas $i + 1$ a n têm seus elementos modificados. (2)

Ao fim das transformações, obteremos a expressão $T = HAH^T$, com:

$$H^T = H_{w_1}H_{w_2}\dots H_{w_{n-1}}H_{w_n}.$$

Para economizar tempo e memória, definimos \bar{w}_i e \bar{a}_i , que são equivalentes a w_i e \tilde{a}_i , respectivamente, mas sem os i primeiros valores, pois são todos zero.

2.1.1 Função de Implementação da Tridiagonalização de uma Matriz Real Simétrica

Feitas as considerações acima, criamos a função `tridiagonalization`, que recebe uma matriz simétrica A como entrada e devolve a matriz T tridiagonal, representada por dois vetores, `alphas` e `betas`, que representam sua diagonal principal e sua sobrediagonal, respectivamente, e a matriz `Ht`, que representa H^T , descrita anteriormente.

A implementação feita se utiliza das propriedades descritas em (1) e (2) para aumentar a eficiência do código. Em cada iteração, podemos trabalhar sobre uma submatriz de A , sobre a qual faremos as contas, já que valores fora dela não são modificados, exceto a coluna/linha cuja maioria dos valores serão zerados.

Os único valor que não são zero pertencem à diagonal principal e sua sobre/subdiagonal. Para os valores da diagonal, basta tomar $A_{i,i}$ na iteração i , pois seu valor não é afetado por nenhuma das transformações de Householder subsequentes. Para os valores da sobre/subdiagonal, basta tomar $-\delta||\tilde{a}_i||$, como demonstrado anteriormente.

A implementação está no Código 2.1.1, abaixo, do qual se retiraram os comentários, mantidos no arquivo original do *script*.

```

1  def tridiagonalization(A: np.array) → Tuple[np.array, np.array, np.array]:
2      A = A.copy()
3      alphas = []
4      betas = []
5
6      H = np.identity(np.size(A, 0))
7
8      for m in reversed(range(2, np.size(A, 0))):
9          w_i = A[1:, 0]
10
11         alphas.append(A[0, 0])
12         betas.append(-sgn(w_i[0]) * np.sqrt(np.dot(w_i, w_i)))
13
14         w_i[0] -= betas[-1]
15         w_i2 = np.dot(w_i, w_i)
16
17         A = A[1:, 1:]
18
19         for Acol, Arow, Hrow in zip(np.transpose(A), A, H[:, -m:]):
20             Acol -= 2 * np.dot(w_i, Acol) / w_i2 * w_i
21             Arow -= 2 * np.dot(w_i, Arow) / w_i2 * w_i
22             Hrow -= 2 * np.dot(w_i, Hrow) / w_i2 * w_i
23
24         alphas.extend(np.diag(A))
25         betas.append(A[1, 0])
26
27     return (np.array(alphas), np.array(betas), H)

```

Código 2.1.1: Função que implementa a tridiagonalização de uma matriz dada, A .

O código segue a descrição formal apresentada anteriormente. A linha 9 define o vetor \bar{w}_i da Transformação de Householder, $H_{\bar{w}_i}$, de uma dada iteração i e o inicializa com \bar{a}_i . Sa linhas 11 e 12 adicionam os elementos calculados da diagonal principal e da sua sobre/subdiagonal aos vetores **alphas** e **betas**, respectivamente. A linha 14 modifica o w_i de acordo com a expressão $\bar{w}_i = \bar{a}_i + ||\bar{a}_i||\delta e_1$. A linha 15 define uma

variável auxiliar w_{i2} , equivalente a $\bar{w}_i \cdot \bar{w}_i$. A linha 17 atualiza a variável A para armazenar a submatriz de uma dada iteração. As linhas 19 a 22 executam as multiplicações $H_{\bar{w}_i} \bar{A} H_{\bar{w}_i}$ e $H^T H_{\bar{w}_i}$. As linhas 24 e 25 adicionam os últimos elementos da diagonal principal e da sobre-diagonal da matriz resultante em α e β , respectivamente.

3 Construção dos Testes

Os aspectos matemáticos da construção de cada teste serão apresentados na Seção ?? junto aos resultados. Nesta seção, deseja-se detalhar a implementação *em código* de tais testes.

3.1 Função Principal

A função principal do programa segue uma interface simples, com opções numeradas que o usuário pode selecionar.

Referências

- [1] MAP3121. **EP2: Autovalores e Autovetores de Matrizes Reais Simétricas**. Disponível em: <https://edisciplinas.usp.br/pluginfile.php/6318233/mod_resource/content/2/ep2_2021.pdf>. Acesso em: 30 jun. 2021.