Universidade Federal da Bahia Programa de Pós-Graduação em Ciência de Dados e Big Data Carlos Magno Santos Ribeiro de Brito

Prof Dra. Majela Penton Machado

Respostas da quarta lista de exercício

Questão 01) Considere o espaço vetorial $M_2(\mathbb{R})$ com o produto interno dado por $\langle U, V \rangle = tr(U^TV)$. Determine se as seguintes funções são transformações lineares ou não. Justifique!

a)
$$T: M_2(\mathbb{R}) \to \mathbb{R} \text{ com } T(U) = ||U||$$
:

Devemos considerar a soma e a multiplicação por uma constante e $||U|| = \sqrt{tr(U^TU)}$. Assim sendo, tendo a matriz U:

$$U = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} \\ u_{21} & u_{22} \end{bmatrix}, \quad U^T = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{21} \\ u_{12} & u_{22} \end{bmatrix}$$

Assim:

$$U^T U = \begin{bmatrix} u_{11} u_{11} & u_{21} u_{21} & u_{11} u_{12} & u_{21} u_{22} \\ u_{12} u_{11} & u_{22} u_{21} & u_{12} u_{12} & u_{22} u_{22} \end{bmatrix}$$

$$\begin{split} tr(U^TU) &= u_{11}^2 + u_{21}^2 + u_{12}^2 + u_{22}^2 \\ T(U) &= \|U\| = \sqrt{u_{11}^2 + u_{21}^2 + u_{12}^2 + u_{22}^2} \end{split}$$

1) Para a multiplicação por uma contante α :

$$T(\alpha U) = \sqrt{\alpha^2 (u_{11}^2 + u_{21}^2 + u_{12}^2 + u_{22}^2)}$$

$$T(\alpha U) = \alpha \sqrt{u_{11}^2 + u_{21}^2 + u_{12}^2 + u_{22}^2}$$

$$T(\alpha U) = \alpha T(U)$$

1) Para a soma com uma matriz V:

$$T(U+V) = \sqrt{(u_{11}+v_{11})^2 + (u_{21}+v_{21})^2 + (u_{12}+v_{12})^2 + (u_{22}+v_{22})^2}$$

$$T(U) + T(V) = \sqrt{u_{11}^2 + u_{21}^2 + u_{12}^2 + u_{22}^2} + \sqrt{v_{11}^2 + v_{21}^2 + v_{12}^2 + v_{22}^2}$$

$$T(U+V) \neq T(U) + T(V)$$

Sendo assim, não é uma transformação linear, já que T(U+v)=0 e T(U)+T(V)=2T(U), sendo V=-U.

b) Se B é uma matriz fixa de tamanho 2×3 , $T: M_2(\mathbb{R}) \to M_{2 \times 3}(\mathbb{R})$ com T(U) = UB:

Temos as três matrizes:

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} \\ u_{21} & u_{22} \end{bmatrix}, \quad V = \begin{bmatrix} v_{11} & v_{12} \\ v_{21} & v_{22} \end{bmatrix}$$

Assim sendo, temos:

$$T(U) = \begin{bmatrix} u_{11}b_{11} + u_{12}b_{21} & u_{11}b_{12} + u_{12}b_{22} & u_{11}b_{13} + u_{12}b_{23} \\ u_{21}b_{11} + u_{22}b_{21} & u_{21}b_{12} + u_{22}b_{22} & u_{21}b_{13} + u_{22}b_{23} \end{bmatrix}$$

1) Para a multiplicação por uma contante α :

$$T(\alpha U) = \begin{bmatrix} \alpha(u_{11}b_{11} + u_{12}b_{21}) & \alpha(u_{11}b_{12} + u_{12}b_{22}) & \alpha(u_{11}b_{13} + u_{12}b_{23}) \\ \alpha(u_{21}b_{11} + u_{22}b_{21}) & \alpha(u_{21}b_{12} + u_{22}b_{22}) & \alpha(u_{21}b_{13} + u_{22}b_{23}) \end{bmatrix}$$

$$T(\alpha U) = \alpha \begin{bmatrix} u_{11}b_{11} + u_{12}b_{21} & u_{11}b_{12} + u_{12}b_{22} & u_{11}b_{13} + u_{12}b_{23} \\ u_{21}b_{11} + u_{22}b_{21} & u_{21}b_{12} + u_{22}b_{22} & u_{21}b_{13} + u_{22}b_{23} \end{bmatrix}$$

$$T(\alpha U) = \alpha T(U)$$

2) Para a adição de uma matriz V:

$$T(U+V) = \begin{bmatrix} (u_{11}+v_{11})b_{11} + (u_{12}+v_{12})b_{21} & \cdots & (u_{11}+v_{11})b_{13} + (u_{12}+v_{12})b_{23} \\ (u_{21}+v_{21})b_{11} + (u_{22}+v_{22})b_{21} & \cdots & (u_{21}+v_{21})b_{13} + (u_{22}+v_{22})b_{23} \end{bmatrix}$$

$$T(U+V) = \begin{bmatrix} (u_{11}b_{11}+u_{12}b_{21}) + (v_{11}b_{11}+v_{12}b_{21}) & \cdots & (u_{11}b_{13}+u_{12}b_{23}) + (v_{11}b_{13}+v_{12}b_{23}) \\ (u_{21}b_{11}+u_{22}b_{21}) + (v_{21}b_{11}+v_{22}b_{21}) & \cdots & (u_{21}b_{13}+u_{22}b_{23}) + (v_{21}b_{13}+v_{22}b_{23}) \end{bmatrix}$$

$$T(U+V) = T(U) + T(V)$$

Sendo assim, é uma transformação linear, já que ambas as condições são satisfeitas.

Questão 02) Considere a transformação linear $T: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ tal que T(1,0) = (1,-1) e T(0,1) = (1,1). Determine:

a) T(2,3):

$$T(2,3) = T(2,0) + T(0,3)$$

$$T(2,3) = 2T(1,0) + 3T(0,1)$$

$$T(2,3) = 2(1,-1) + 3(1,1)$$

$$T(2,3) = (5,1)$$

b) O vetor $(x,y) \in \mathbb{R}^2$ tal que T(x,y) = (4, -2):

$$T(x,y) = (4, -2)$$

$$T(x,y) = 3(1, -1) + (1,1)$$

$$T(x,y) = 3T(1,0) + T(0,1)$$

$$T(x,y) = T(3,1)$$

$$(x,y) = (3,1)$$

c) O núcleo e a imagem de T:

Sabemos que (x,y) é igual a:

$$(x,y) = vT(0,1) + uT(1,0)$$

$$(x,y) = v(1,1) + u(1,-1)$$

com x = u + v e y = v - u.

$$u + v = v - u$$

$$u = -u$$

$$2u = 0$$

$$u = 0$$

Assim sendo, (0,0) = v(1,1), v = 0 e o núcleo desse vetor (0,0) será dado como:

$$T(x,y) = yT(0,1) + xT(1,0)$$

$$T(x,y) = y(1,1) + x(1,-1)$$

$$T(x,y) = (y,y) + (x, -x)$$

$$T(x,y) = (y+x,y-x)$$

Questão 03) Considere a matriz:

$$A = \begin{bmatrix} 7 & -2 & 0 \\ -2 & 6 & -2 \\ 0 & -2 & 5 \end{bmatrix}$$

a) Determine os autovalores de A uma base ortonormal do autoespaço associado ao autovalor dominante de A.

Sabemos que o valor de $A - \lambda I$ será:

$$A - \lambda I = \begin{bmatrix} 7 - \lambda & -2 & 0 \\ -2 & 6 - \lambda & -2 \\ 0 & -2 & 5 - \lambda \end{bmatrix}$$

Segunda etapa, encontra-se o determinante dessa matriz para saber os λ_n :

$$det(A - \lambda I) = (\lambda - 3)(\lambda - 6)(\lambda - 9)$$

Assim, os valores de λ são $(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3) = (3,6,9)$ que são substituídos na matriz A e resolvida como um sistema homogêneo:

Para $\lambda_2 = 9$, temos então:

$$\begin{bmatrix} 7-9 & -2 & 0 \\ -2 & 6-9 & -2 \\ 0 & -2 & 5-9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & -2 & 0 \\ -2 & -3 & -2 \\ 0 & -2 & -4 \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} -2 & -2 & 0 \\ -2 & -3 & -2 \\ 0 & -2 & -4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Resolvendo o sistema de equações lineares (a matriz aumentada) com eliminação de gauss, temos:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

O que significa que:

$$x_1 = 2x_3$$

$$x_2 = -2x_3$$

$$x_3 = x_3$$

A solução é dada como $\{x_3(2, -2, 1)\}$ o que ao tomar $x_3 = 1$, ter-se-á $v_3 = (2, -2, 1)$. A norma de $v_3 \to ||v_3|| = 3$. Assim (2/3, -2/3, 1/3).

b)Com ajuda do Python realize 5 iterações do método das potências aplicado à matriz A, começando com $x_0 = (1,0,0)$ Compare a aproximação resultante com o valor exato do autovalor dominante e o autovetor unitário correspondente. Observação: Especifique os comandos utilizados em Python.

```
import numpy as np
from math import sqrt
#Calcula a norma do vetor
def norm(vet):
    sum = 0
    for v in vet:
        sum += v[0]**2
    return sqrt(sum)
A = np.array([[7, -2, 0],
        [-2, 6, -2],
        [0, -2, 5]])
xi = np.array([[1], [0], [0]])
print(f"x0:\n{xi}\n")
for i in range(5):
    Ax = A @ xi #multiplicacao da matriz por um vetor i
    print(f"Ax{i+1}: n{Ax}") #imprime o resultado da multiplicação
```

```
xi = Ax/norm(Ax) #divide o vetor por sua norma
    print(f"x\{i+1\}: \n\{xi\}") #imprime o resultado da divisao
    print(f"Autovalor na iteracao {i+1} e: {norm(Ax)}\n") #imprime
    o autovalor
# x0:
# [[1]
# [0]
# [0]]
# Ax1:
# [[ 7]
# [-2]
# [ 0]]
# x1:
# [[ 0.96152395]
# [-0.27472113]
# [ O.
               ]]
# Autovalor na iteracao 1 e: 7.280109889280518
# Ax2:
# [[ 7.28010989]
# [-3.57137466]
# [ 0.54944226]]
# x2:
# [[ 0.89573556]
# [-0.43941744]
# [ 0.06760268]]
# Autovalor na iteracao 2 e: 8.12752137946034
# Ax3:
# [[ 7.14898378]
# [-4.56318114]
# [ 1.2168483 ]]
# x3:
# [[ 0.83437796]
# [-0.53258167]
# [ 0.14202178]]
# Autovalor na iteracao 3 e: 8.568040094092964
\# Ax4:
# [[ 6.90580904]
# [-5.14828952]
# [ 1.77527225]]
# x4:
```

```
# [[ 0.78522432]

# [-0.58538574]

# [ 0.20185715]]

# Autovalor na iteracao 4 e: 8.794695848686912

# Ax5:

# [[ 6.6673417 ]

# [-5.48647736]

# [ 2.18005723]]

# x5:

# [[ 0.74867875]

# [-0.61607897]

# [ 0.24479959]]

# Autovalor na iteracao 5 e: 8.905477454667345
```

O autovalor dominante encontrado deu muito próximo do valor calculado manualmente. Ja o autovetor, seria necessaria mais iterações para melhorar sua precisão.

Questão 04) Seja V um espaço vetorial real com produto interno e u,v,w vetores de V tais que:

Questão 05) Considere o espaço vetorial $M_{2\times 3}\mathbb{R}$ com o produto interno $\langle U, V \rangle = tr(U^TV)$. Aplique o processo de Gram-Schmidt para transformar a base

```
import numpy as np
from fractions import Fraction

# Definindo impressao em formato fracionado
np.set_printoptions(formatter={"all": lambda o: str(Fraction(o)
.limit_denominator())})

# Calcula o traco
def trace(u, v):
    return np.trace(u.T @ v)

def proj(u, v):
    return trace(u, v) / trace(v, v)

# dic com valores de U
f = {
    "U1": np.array([[1, 0, 2], [0, 1, 1]]),
```

```
"U2": np.array([[1, 2, 1], [1, 1, 1]]),
             "U3": np.array([[1, 2, 0], [0, 3, 1]]),
            "U4": np.array([[1, 0, 1], [-1, 1, 1]]),
            "U5": np.array([[0, 4, 1], [-1, 1, 0]]),
            "U6": np.array([[1, -3, 2], [0, 0, 0]])
# Calculos de V
V1 = f["U1"]
print(f"V1:\n{V1}")
V2 = f["U2"] - proj(f["U2"], V1) * V1
print(f"V2:\n{V2}")
V3 = f["U3"] - proj(f["U3"], V1) * V1 - proj(f["U3"], V2) * V2
print(f"V3:\n{V3}")
V4 = f["U4"] - proj(f["U4"], V1) * V1 - proj(f["U4"], V2) * V2
- proj(f["U4"], V3) * V3
print(f"V4:\n{V4}")
V5 = f["U5"] - proj(f["U5"], V1) * V1 - proj(f["U5"], V2) * V2
- proj(f["U5"], V3) * V3 - proj(f["U5"], V4) * V4
print(f"V5:\n{V5}")
V6 = f["U6"] - proj(f["U6"], V1) * V1 - proj(f["U6"], V2) * V2
- proj(f["U6"], V3) * V3 - proj(f["U6"], V4) * V4 - proj(f["U6"], V4) * V4 - proj(f["U6"], V3) * V3 - proj(f["U6"], V4) * V4 - proj(f["U6"], V4)
V5) * V5
print(f"V6:\n{V6}")
# V1:
# [[1 0 2]
# [0 1 1]]
# V2:
# [[2/7 2 -3/7]
# [1 2/7 2/7]]
# V3:
# [[0 0 -1]
# [-1 2 0]]
# V4:
# [[6/19 4/19 -8/57]
# [-32/57 -20/57 6/19]]
# V5:
# [[-6/5 6/5 6/5]
# [-6/5 0 -6/5]]
# V6:
```

[[1/2 0 0] # [0 0 -1/2]]