



Álgebra Linear – revisão

INF1608 – Análise Numérica

Prof. Hélio Lopes

lopes@inf.puc-rio.br

sala 408 RDC



Álgebra Linear Computacional - Parte I



- Decomposição LU
- Espaços Vetoriais Reais
- Independência Linear, Bases e Dimensão
- Espaços Linha e Coluna, Núcleo, Posto e Nulidade
- Espaços Vetoriais com Produto Interno
- Processo de Ortogonalização de Gram-Schmidt
- Decomposição QR
- Método dos Mínimos Quadrados





Sistemas de Equações Lineares

Um sistema de equações lineares (abreviadamente, sistema linear) é um conjunto finito de equações lineares aplicadas num mesmo conjunto, igualmente finito, de variáveis.

3
DEPARTAMENTO
DE INFORMÁTICA
PUC-RIO



Operações Elementares

As seguintes operações sobre as linhas duma matriz são elementares:
 -troca de linhas dentro da mesma matriz;
 -multiplicação de uma linha por um número diferente de 0;
 -substituição de uma linha pela sua soma com outra linha da matriz;
 -substituição de uma linha pela sua soma com um múltiplo d'outra linha da matriz;
 -substituição de uma linha pela sua soma com uma combinação linear doutras linhas da matriz.

Estas operações aplicam-se exatamente da mesma forma às colunas duma qualquer matriz.

4
DEPARTAMENTO
DE INFORMÁTICA
PUC-RIO



Forma Escada

Uma matriz $m \times n$ é linha reduzida à forma escada se :

- O primeiro elemento não nulo de uma linha não nula é 1.
- Cada coluna que contém o primeiro elemento não nulo de alguma linha tem todos os seus outros elementos iguais a zero.
- Toda linha nula ocorre abaixo de todas as linhas não nulas (isto é, daquelas que possuem pelo menos um elemento não nulo).
- Se as linhas $1, \dots, r$ são as linhas não nulas, e se o primeiro elemento não nulo da linha i ocorre na coluna k_i , então $k_1 < k_2 < \dots < k_i < k_{i+1} < \dots < k_r$.

Teorema - Toda matriz $A_{m \times n}$ é linha equivalente a uma única matriz-linha reduzida à forma escada.



Decomposição LU

Seja $Ax=b$ um sistema de equações lineares, então esse sistema é facilmente resolvido se a matriz A puder ser fatorada como o produto de uma matriz triangular inferior L por uma matriz triangular superior U .

$$Ax = b \Leftrightarrow LUx = b$$

Passo 1: Chame $Ux = y$, e resolva $Ly = b$.

Passo 2: Resolva $Ux = y$.





Decomposição LU

$$\begin{aligned}
 Ax &= \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \cdots & a_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{2,1} & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \cdots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{1,1} & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ 0 & u_{2,2} & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & u_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \\
 &\Downarrow \\
 \text{Chame } y &= \begin{bmatrix} u_{1,1} & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ 0 & u_{2,2} & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & u_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \\
 &\Downarrow \\
 \text{Resolva} & \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{2,1} & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \cdots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \\
 &\Downarrow \\
 \text{Resolva} & \begin{bmatrix} u_{1,1} & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ 0 & u_{2,2} & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & u_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

7 DEPARTAMENTO DE INFORMÁTICA PUC-RIO



Decomposição LU

Para resolver

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{2,1} & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \cdots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

faça a substituição para frente :

$$y_1 = b_1$$

$$y_2 = b_2 - l_{2,1}y_1$$

$$y_3 = b_3 - l_{3,1}y_1 - l_{3,2}y_2$$

\vdots

$$y_n = b_n - l_{n,1}y_1 - l_{n,2}y_2 - \cdots - l_{n,n-1}y_{n-1}$$

8 DEPARTAMENTO DE INFORMÁTICA PUC-RIO



Decomposição LU

Para resolver

$$\begin{bmatrix} u_{1,1} & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ 0 & u_{2,2} & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & u_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

faça a substituição para trás:

$$x_n = \frac{y_n}{u_{n,n}}$$

$$x_{n-1} = \frac{y_{n-1} - u_{n-1,n}x_n}{u_{n-1,n-1}}$$

$$x_{n-2} = \frac{y_{n-2} - u_{n-2,n}x_n - u_{n-2,n-1}x_{n-1}}{u_{n-2,n-2}}$$

⋮

$$x_1 = \frac{y_1 - u_{1,n}x_n - u_{1,n-1}x_{n-1} - \cdots - u_{1,2}x_2}{u_{1,1}}$$



Decomposição LU

Teorema: Se A é uma matriz quadrada que pode ser reduzida a forma escada U por eliminação Gaussiana sem troca de linhas, então A pode ser fatorada como $A=LU$, onde L é uma matriz triangular inferior e U é uma matriz triangular superior.

Definição: A fatoração de uma matriz quadrada A como $A=LU$, onde L é triangular inferior e U é triangular superior é chamada de decomposição LU da matriz A .





Decomposição LU

Exemplo para a decomposição LU da matriz

$$\begin{aligned}
 A &= \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{bmatrix} \\
 L_1 A &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -l_{2,1} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ 0 & b_{2,2} & b_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{bmatrix}, \text{ onde } l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{a_{1,1}}, b_{2,2} = a_{2,2} - l_{2,1}a_{1,2}, b_{2,3} = a_{2,3} - l_{2,1}a_{1,3}. \\
 L_2 L_1 A &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -l_{3,1} & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ 0 & b_{2,2} & b_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ 0 & b_{2,2} & b_{2,3} \\ 0 & b_{3,2} & b_{3,3} \end{bmatrix}, \text{ onde } l_{3,1} = \frac{a_{3,1}}{a_{1,1}}, b_{3,2} = a_{3,2} - l_{3,1}a_{1,2}, b_{3,3} = a_{3,3} - l_{3,1}a_{1,3}. \\
 L_3 L_2 L_1 A &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -l_{3,2} & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ 0 & b_{2,2} & b_{2,3} \\ 0 & b_{3,2} & b_{3,3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ 0 & b_{2,2} & b_{2,3} \\ 0 & 0 & c_{3,3} \end{bmatrix} = U, \text{ onde } l_{3,2} = \frac{b_{3,2}}{b_{2,2}}, c_{3,3} = b_{3,3} - l_{3,2}b_{2,3}.
 \end{aligned}$$

11 DEPARTAMENTO DE INFORMÁTICA PUC-RIO



Decomposição LU

$$L_3 L_2 L_1 A = U$$

↓

$$A = L_1^{-1} L_2^{-1} L_3^{-1} U = LU$$

↓

$$L = L_1^{-1} L_2^{-1} L_3^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{2,1} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ l_{3,1} & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & l_{3,2} & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{2,1} & 1 & 0 \\ l_{3,1} & l_{3,2} & 1 \end{bmatrix}$$

↓

$$A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{2,1} & 1 & 0 \\ l_{3,1} & l_{3,2} & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} u_{1,1} & u_{1,2} & u_{1,3} \\ 0 & u_{2,2} & u_{2,3} \\ 0 & 0 & u_{3,3} \end{bmatrix} = LU$$

12 DEPARTAMENTO DE INFORMÁTICA PUC-RIO



Decomposição LU

Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$ que pode ser fatorada como $A=LU$, então

$$\det(A) = \det(L)\det(U) = \det(U) = \prod_{i=1..n} u_{i,i}.$$

13



Decomposição LU

(2) Para cada uma das matrizes abaixo encontre, se possível, uma fatoração da forma LU onde L é triangular inferior com 1s na diagonal e U é triangular superior com elementos não nulos na diagonal.

(a)

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 5 \\ 3 & 5 & 7 \end{pmatrix}$$

(b)

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \\ 3 & 5 & 7 \end{pmatrix}$$

(c)

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

14





Decomposição LU

(3) Encontre a fatoração LU onde L é triangular inferior com 1s na diagonal e U é triangular superior com elementos não nulos na diagonal de A e resolva $Ax=e_1$, $Ax=e_2$, $Ax=e_3$, para

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad e_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Qual é a inversa de A ?

15
DEPARTAMENTO
DE INFORMÁTICA
PUC-RIO



Espaços vetoriais

Seja V um conjunto arbitrário de objetos, que não seja vazio, no qual duas operações estão definidas: a operação de soma e a de multiplicação por escalar.

Por **adição** queremos dizer uma regra que associa a cada par \mathbf{u} e \mathbf{v} de objetos de V o objeto $\mathbf{u}+\mathbf{v}$, chamado a soma de \mathbf{u} e \mathbf{v} .

Por **multiplicação por escalar** queremos dizer a regra que associa a cada escalar k de um corpo K (exemplo R ou C) e a cada objeto \mathbf{v} de V o objeto $k\mathbf{v}$, chamado de múltiplo escalar de \mathbf{v} por k .

16
DEPARTAMENTO
DE INFORMÁTICA
PUC-RIO



Espaços vetoriais

Definição: Se os seguintes axiomas são satisfeitos, então chamamos o conjunto V de espaço vetorial e os seus elementos de vetores:

1. Se \mathbf{u} e \mathbf{v} são objetos de V , então $\mathbf{u}+\mathbf{v}$ é um objeto de V .
2. Se \mathbf{u} e \mathbf{v} são objetos de V , então $\mathbf{u}+\mathbf{v} = \mathbf{v}+\mathbf{u}$.
3. Se \mathbf{u}, \mathbf{v} e \mathbf{w} são objetos de V , então $\mathbf{u}+(\mathbf{v}+\mathbf{w}) = (\mathbf{u}+\mathbf{v})+\mathbf{w}$
4. Existe um objeto $\mathbf{0}$ em V , chamado de vetor nulo para V , tal que $\mathbf{0}+\mathbf{u}=\mathbf{u}+\mathbf{0}=\mathbf{u}$ para todo \mathbf{u} em V .
5. Para cada \mathbf{u} em V , existe um objeto $-\mathbf{u}$ em V , chamado negativo de \mathbf{u} , tal que $\mathbf{u}+(-\mathbf{u})=(-\mathbf{u})+\mathbf{u}=\mathbf{0}$.
6. Se k é um escalar qualquer e \mathbf{u} é um objeto de V , então $k\mathbf{u}$ é um objeto de V .
7. Se k é um escalar qualquer e \mathbf{u} e \mathbf{v} são objetos de V , então $k(\mathbf{u}+\mathbf{v})=k\mathbf{u}+k\mathbf{v}$.
8. Se k e m são escalares e \mathbf{u} é um objeto de V , então $(k+m)\mathbf{u}=k\mathbf{u}+m\mathbf{u}$.
9. Se k e m são escalares e \mathbf{u} é um objeto de V , então $k(m\mathbf{u})=(km)\mathbf{u}$.
10. Se \mathbf{u} é um objeto de V , então $1\mathbf{u}=\mathbf{u}$.

17
DEPARTAMENTO
DE INFORMÁTICA
PUC-RIO

Espaços vetoriais

Exemplos:

1. \mathbb{R}^n : $(+, \times)$

Exercícios: Mostre que os seguintes conjuntos são espaços vetoriais:

1. O espaço das matrizes reais $m \times n$ com $[A+B]_{i,j} = a_{i,j} + b_{i,j}$ e $[kA]_{i,j} = ka_{i,j}$
2. O espaço das funções reais com $(f+g)(x) = f(x) + g(x)$, $(kf)(x) = kf(x)$

18
DEPARTAMENTO
DE INFORMÁTICA
PUC-RIO

Espaços vetoriais



Teorema: Se V é um espaço vetorial, \mathbf{u} é um vetor de V , e k é um escalar, então:

1. $0\mathbf{u}=\mathbf{0}$
2. $k\mathbf{0}=\mathbf{0}$
3. $(-1)\mathbf{u}=-\mathbf{u}$
4. Se $k\mathbf{u}=\mathbf{0}$, então $k=0$ ou $\mathbf{u}=\mathbf{0}$.

Subespaços vetoriais



Definição: Um subconjunto W de um espaço vetorial V é chamado de subespaço vetorial de V se W é um espaço vetorial considerando as operações de soma e multiplicação por escalar definidas sobre V .

Teorema: Se W é um subconjunto de um ou mais vetores de um espaço vetorial V , então W é um subespaço vetorial de V se e somente se as seguintes condições são satisfeitas:

1. Se \mathbf{u} e \mathbf{v} são vetores de W , então $\mathbf{u}+\mathbf{v}$ pertence à W .
2. Se k é um escalar e \mathbf{u} é um vetor qualquer de W , então $k\mathbf{u}$ pertence à W .



Subespaços vetoriais

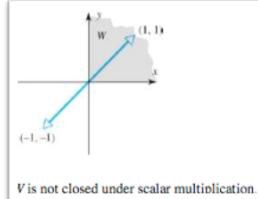
Exemplos:

1. $\{0\}$, retas que passam pela origem e o próprio plano são os únicos subespaços do \mathbb{R}^2 .
2. O conjunto das funções polinomiais com grau $\leq n$ é um subespaço das funções reais.
3. O conjunto das funções contínuas em \mathbb{R} é um subespaço das funções reais.
4. O conjunto das funções deriváveis em \mathbb{R} é um subespaço das funções contínuas.

Exercícios:

1. Quais são todos os possíveis tipos de subespaços do \mathbb{R}^3 ?
2. Dê exemplos de subespaços do conjunto das matrizes quadradas de tamanho $n \times n$.

Exemplos de um conjunto que não é um subespaço vetorial do \mathbb{R}^2 com as operações de soma e multiplicação por escalar usuais:



21



Subespaços vetoriais



Definição: Se $Ax=b$ é um sistema de equações lineares, então cada vetor x que satisfaz essa equação é chamado de um **vetor solução** para o sistema.

Teorema: Se $Ax=0$ é um sistema linear homogêneo de m equações com n incógnitas, então o conjunto formado pelos vetores solução para esse sistema é um subespaço de \mathbb{R}^n .

22





Combinação linear

Definição: Um vetor w é uma combinação linear dos vetores v_1, v_2, \dots, v_r se ele pode ser escrito na forma:

$$w = k_1 v_1 + k_2 v_2 + \dots + k_r v_r,$$

onde k_1, k_2, \dots, k_r são escalares.

Exemplo: Vetores do \mathbb{R}^3 são combinações lineares de $\mathbf{i}, \mathbf{j}, \mathbf{k}$.

Teorema: Se v_1, v_2, \dots, v_r são vetores de V , então

1. O conjunto W de todas as combinações lineares dos vetores v_1, v_2, \dots, v_r formam um subespaço vetorial de V .

2. W é o menor subespaço vetorial de V que contém os vetores v_1, v_2, \dots, v_r , no sentido de que qualquer outro conjunto de V que contenha esses r vetores deve conter W .

23



Espaço gerado



Definição: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ é um conjunto de vetores de um espaço vetorial V , então o subespaço vetorial W de V que consiste de todas as combinações lineares dos vetores v_1, v_2, \dots, v_r é chamado de **espaço gerado pelo conjunto S** , e escrevemos:

$$W = \text{span}(S) \text{ ou } W = \text{span}(v_1, v_2, \dots, v_r).$$

Exemplos:

1. Espaço gerado por um ou dois vetores no \mathbb{R}^3 .

2. O espaço gerado por $\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$ corresponde ao espaço dos polinômios até grau n .

Exercícios:

1. Verifique se o vetor $w = (9, 2, 7)$ está no espaço gerado pelos vetores $u = (1, 2, -1)$ e $v = (6, 4, 2)$.

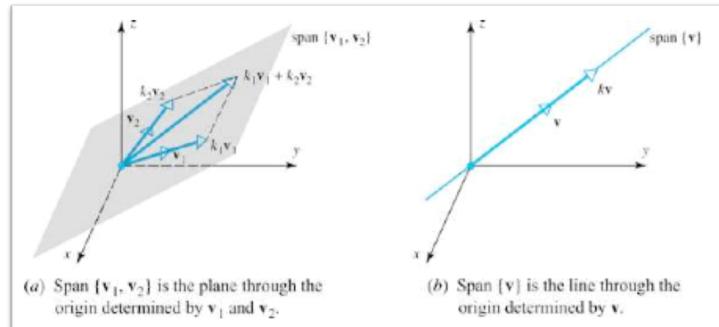
2. Repita o exercício considerando $w = (4, -1, 8)$.

24





Espaço gerado



25



Espaço gerado

Teorema: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ e $S' = \{w_1, w_2, \dots, w_l\}$ são dois conjuntos de vetores de um espaço vetorial V , então

$\text{span}(v_1, v_2, \dots, v_r) = \text{span}(w_1, w_2, \dots, w_l)$
se e somente se cada vetor de S é uma combinação linear dos vetores de S' e cada vetor de S' é uma combinação dos vetores de S .

26





Independência linear

Definição: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ é um conjunto não vazio de vetores de um espaço vetorial V , então a equação linear

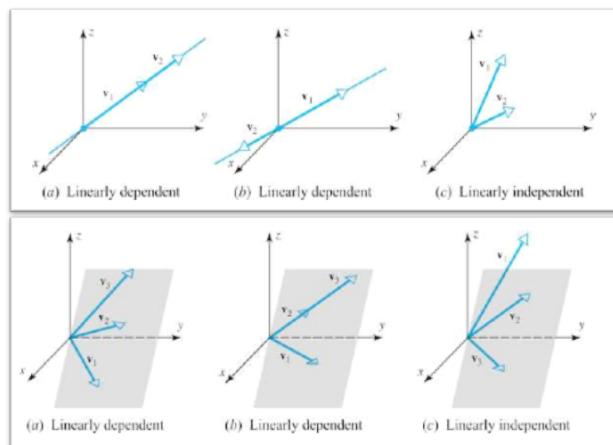
$$k_1 v_1 + k_2 v_2 + \dots + k_r v_r = \theta$$

tem como solução

$$k_1 = k_2 = \dots = k_r = 0.$$

Se essa é a única solução para essa equação, então S é chamado de **conjunto de vetores linearmente independentes**, e caso contrário é chamados de **conjunto de vetores linearmente dependentes**.

Independência linear



Independência linear



Teorema: Um conjunto S de dois ou mais vetores é:

1. Linearmente dependente se e somente se um de seus vetores pode ser expresso como combinação linear dos outros vetores em S .
2. Linearmente independente se e somente se nenhum de seus vetores pode ser expresso como combinação linear dos outros vetores em S .

Teorema:

1. Um conjunto de vetores S que contenha o vetor $\mathbf{0}$ é linearmente dependente.
2. Um conjunto de dois vetores é linearmente independente se e somente se um vetor não é múltiplo do outro.
3. Seja $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ um conjunto de vetores de um espaço vetorial R^n . Se $r > n$, então S é linearmente dependente.

29



Bases e dimensão



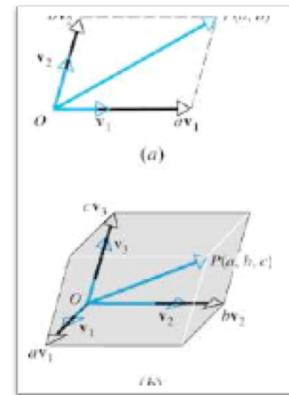
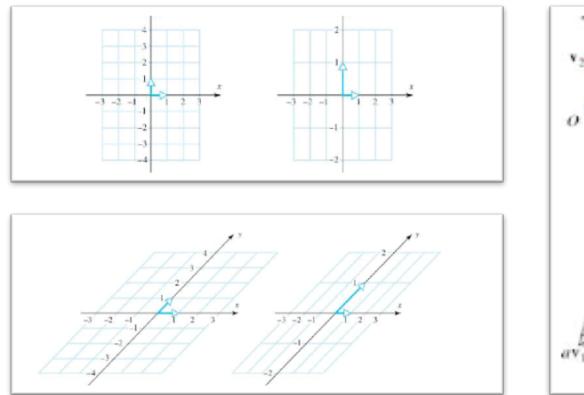
Definição: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ é um conjunto não vazio de vetores de um espaço vetorial V , então S é uma base para V se as duas condições são satisfeitas:

1. S é um conjunto de vetores linearmente independentes.
2. S gera V , isto é: $V = \text{span}(S)$.

30



Bases e dimensão



31



Bases e dimensão



Teorema: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ é uma base para um espaço vetorial V , então qualquer vetor u em V pode ser escrito como combinação linear dos vetores em S em uma única forma, isto é, existem um único conjunto de escalares $\{c_1, c_2, \dots, c_r\}$ tais que:

$$u = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_r v_r.$$

32



Bases e dimensão



Definição: Dizemos que um espaço vetorial V , sendo $V \neq \{0\}$, tem **dimensão finita** se existe um conjunto de vetores $S = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ que forma uma base para ele. Caso contrário, dizemos que V tem **dimensão infinita**.

No caso em que $V = \{0\}$, também dizemos que V tem dimensão finita.

Bases e dimensão



Teorema: Se V é um espaço vetorial com dimensão finita e $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ é uma base para V , então:

1. Qualquer conjunto de vetores de V com mais de n vetores é linearmente dependente.
2. Qualquer conjunto de vetores de V com menos do que n vetores não gera V .

Teorema: Todas as bases de espaço vetorial V com dimensão finita tem o mesmo número de vetores.



Bases e dimensão

Definição: A **dimensão** de um espaço vetorial V com dimensão finita, denotada por $\dim(V)$, é o número de vetores que formam uma base para V .

Se V é formado somente pelo vetor $\{0\}$, então $\dim(V)=0$.

Exemplos:

1. $\dim(\mathbb{R}^n) = n$
2. $\dim(M_{m \times n}) = m \times n$
3. $\dim(P_n) = n+1$



Bases e dimensão

Teorema: Seja S um conjunto não vazio de vetores de um espaço vetorial V .

1. Se S é um conjunto de vetores linearmente independentes e v é um vetor em V que não pertence a $\text{span}(S)$, então o conjunto $S \cup \{v\}$ continua sendo linearmente independente.
2. Se v é um vetor de S , que pode ser expresso como combinação linear dos outros vetores de S , então $S - \{v\}$ geram o mesmo espaço.

Teorema: Se V é um espaço vetorial n -dimensional e S é um conjunto de n vetores em V , então S é uma base para V se S gerar V ou S é linearmente independente.



Bases e dimensão

Teorema: Seja S um conjunto finito de vetores de um espaço vetorial V de dimensão finita.

1. Se S gera V mas não é uma base para V , então S pode ser reduzido para formar uma base para V removendo vetores apropriadamente.
2. Se S é linearmente independente mas não gera V , então S pode ser extendido para formar uma base para V inserindo vetores apropriadamente.

Teorema: Se W é um subespaço vetorial de um espaço vetorial V de dimensão finita, então $\dim(W) \leq \dim(V)$; em particular, se $\dim(W) = \dim(V)$, então $W = V$.

37



Considere os vetores $v_1 = (1, 2, 3, 2, 1)$, $v_2 = (-2, 0, 2, 0, -2)$ e $v_3 = (3, 3, 3, 3, 3)$ em \mathbb{R}^5 .

- a. Determine se o conjunto de vetores acima é linearmente independente.
- b. O vetor $v_4 = (0, 2, 2, 2, 0)$ pertence ao espaço gerado pelos vetores v_1 , v_2 e v_3 ? Justifique.
- c. As equações $x_2 - x_1 = 0$ e $x_1 - x_3 = 0$ descrevem o espaço gerado por v_1 , v_2 e v_3 ? Justifique.

Considere os seguintes subespaços de \mathbb{R}^4

V : gerado pelo conjunto de vetores $\{(1, 2, 1, 0); (1, 1, 2, -2); (3, 8, 1, 4)\}$ e
 W : gerado pelo conjunto de vetores $\{(2, 1, 5, -6); (1, 2, 1, 0); (1, 1, 2, 2)\}$:

- a. Diga a dimensão de cada subespaço.
- b. Encontre uma base para o subespaço $V \cap W$.

38

Espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz



Seja $A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & \cdots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & \cdots & \cdots & a_{2,n} \\ \vdots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ a_{m,1} & \cdots & \cdots & a_{m,n} \end{bmatrix}$ uma matriz real de tamanho $m \times n$.

Os vetores em R^n $r_1 = [a_{1,1} \ \cdots \ \cdots \ a_{1,n}]^T$, $r_2 = [a_{2,1} \ \cdots \ \cdots \ a_{2,n}]^T$, ..., $r_m = [a_{m,1} \ \cdots \ \cdots \ a_{m,n}]^T$ são chamados **vetores linhas** de A .

Os vetores em R^m $c_1 = \begin{bmatrix} a_{1,1} \\ \vdots \\ a_{m,1} \end{bmatrix}$, $c_2 = \begin{bmatrix} a_{1,2} \\ \vdots \\ a_{m,2} \end{bmatrix}$, ..., $c_n = \begin{bmatrix} a_{1,n} \\ \vdots \\ a_{m,n} \end{bmatrix}$ são chamados **vetores colunas** de A .

39



Espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz



Definição: Se A é uma matriz $m \times n$, então o subespaço de R^n gerado pelos vetores linhas da matriz A é chamado de **espaço linha** de A , e o subespaço de R^m gerado pelos vetores colunas de A é chamado de **espaço coluna** de A .
 O espaço solução do sistema de equações $Ax=0$, que é um subespaço de R^n , é chamado de **núcleo** da matriz A .

Perguntas:

1. Quais são as relações que existem entre a solução de um sistema de equações lineares $Ax=b$ e o espaço linha, espaço coluna e o núcleo de A ?
2. Quais são as relações existentes entre o espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz A ?

40



Espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz



Teorema: Um sistema de equações lineares $Ax=b$ é consistente se e somente se b pertence ao espaço coluna de A .

Teorema: Se x_0 denota uma solução para um sistema de equações lineares consistente $Ax=b$, e v_1, v_2, \dots, v_k forma uma base para o núcleo de A , então qualquer solução para $Ax=b$ pode ser expressa na forma:

$$x = x_0 + c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_k v_k.$$

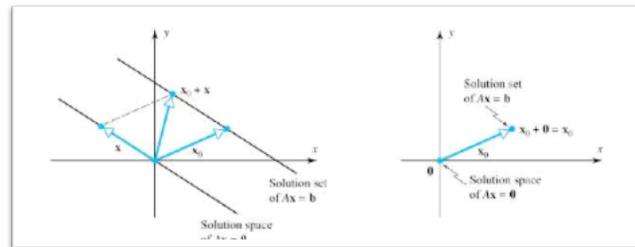
Por outro lado, para qualquer escolha de c_1, \dots, c_k , o vetor x escrito como na fórmula acima é solução de $Ax=b$.

Chamamos o vetor x_0 de **solução particular** para o sistema $Ax=b$, e a solução $x_0 + c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_k v_k$ de **solução geral** para o sistema $Ax=b$.

41



Espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz



42



Espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz



Teorema: Operações elementares com linhas não mudam o núcleo de uma matriz.

Teorema: Operações elementares com linhas não mudam o espaço linha de uma matriz.

Teorema: Se A e B são duas matrizes equivalentes por linhas, então:

- 1.Um dado conjunto de vetores colunas de A é linearmente independente se e somente se os vetores colunas correspondentes de B são linearmente independentes.
- 2.Um dado conjunto de vetores colunas de A forma uma base para o espaço coluna de A se e somente se os vetores colunas correspondentes de B formam uma base para o espaço coluna de B .

43



Espaço linha, espaço coluna e núcleo de uma matriz



Teorema: Se uma matriz R está na forma reduzida escalonada por linhas, então os vetores linhas de R que não são nulos formam uma base para o espaço linha de R , e os vetores colunas que possuem os pivôs 1's formam uma base para o espaço coluna de R .

$$R = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 5 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} r_1 &= [1 \quad -2 \quad 5 \quad 0 \quad 3] \\ r_2 &= [0 \quad 1 \quad 3 \quad 0 \quad 0] \\ r_3 &= [0 \quad 0 \quad 0 \quad 1 \quad 0] \end{aligned} \text{ é uma base para } \text{Row}(R)$$

$$e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad e_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ é uma base para } \text{Col}(R)$$

44





Posto e nulidade de uma matriz

Se A é uma matriz e A^T é a sua transposta, então existem 6 espaços de interesse:

- 1.O espaço linha de A ;
- 2.O espaço coluna de A ;
- 3.O núcleo de A ;
- 4.O espaço linha de A^T ;
- 5.O espaço coluna de A^T ;
- 6.O núcleo de A^T .

Só que o espaço coluna de A é igual ao espaço linha de A^T , e o espaço linha de A é igual ao espaço coluna de A^T .



Posto e nulidade de uma matriz

Teorema: Se A é uma matriz qualquer, então o espaço linha e o espaço coluna de A tem a mesma dimensão.

Definição: A dimensão comum do espaço linha e do espaço coluna de uma matriz A é chamada **posto** de A , e é denotada por $\text{rank}(A)$.
 A dimensão do núcleo de A é chamada de **nulidade** de A e é denotada por $\text{nullity}(A)$.



Posto e nulidade de uma matriz

Teorema: Se A é uma matriz qualquer, então $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^T)$.

Teorema: Se A é uma matriz com n colunas, então:

$$\text{rank}(A) + \text{nullity}(A) = n.$$

47



Posto e nulidade de uma matriz

$$\dim(\text{Row}(A)) = r$$

$$\dim(\text{Col}(A)) = r$$

$$\text{nullity}(A) = n - r$$

$$\text{nullity}(A^T) = m - r$$

48



(1) Calcule o núcleo e imagem das matrizes (escreva uma base e suas equações)

(a)

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & 5 & 7 \\ 3 & 7 & 11 & 17 \end{pmatrix}$$

(b)

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 5 & 3 \\ 7 & 11 \\ 13 & 17 \end{pmatrix}$$

(c)

$$\begin{pmatrix} 3 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 3 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$$

(2) Ache equações para o subespaço de $V \subseteq \mathbb{R}^8$ gerado por $(1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1)$, $(1, -1, 1, -1, 1, -1, 1, -1)$, $(1, 0, -1, 0, 1, 0, -1, 0)$, $(0, 1, 0, -1, 0, 1, 0, -1)$, $(-7, -5, -3, -1, 1, 3, 5, 7)$.

(3) Ache uma base para o subespaço $W \subseteq \mathbb{R}^7$ definido pelas equações $x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 + x_6 + x_7 = 0$, $3x_1 + 2x_2 + x_3 - x_5 - 2x_6 - 3x_7 = 0$.

(4) Encontre uma base para $V \cap W \subseteq \mathbb{R}^6$ onde
 $V = \langle (0, 1, 1, 2, 3, 5), (1, 2, 3, 4, 5, 6), (2, 3, 5, 7, 11, 13), (0, 1, 4, 9, 16, 25) \rangle$,
 $W = \langle (1, 1, 1, 1, 1, 1), (2, -1, -1, 2, -1, -1), (-1, 2, -1, -1, 2, -1), (1, -1, 1, -1, 1, -1) \rangle$.

49

Seja a matriz abaixo:

$$A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 & 2 \\ 3 & 6 & 9 & 5 & 1 \\ -1 & -3 & 3 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

- a. Encontre as equações e bases para os subespaços linha e nulo da matriz A_3 .
- b. O vetor $(2, 1, -5)$ pertence a imagem de A_3 ? Justifique

50

Sistema linear de m equações com n incógnitas



Teorema: Se $Ax=b$ é um sistema linear de m equações com n incógnitas, então é equivalente dizer que:

1. $Ax=b$ é consistente.
2. b pertence ao espaço coluna de A .
3. A matriz A e a matriz aumentada $[A|b]$ tem o mesmo posto.

Teorema: Se $Ax=b$ é um sistema linear de m equações com n incógnitas, então é equivalente dizer que:

1. $Ax=b$ é consistente para qualquer b em R^m .
2. O espaço coluna de A gera R^m .
3. $\text{Rank}(A)=m$.

51



Sistema linear de m equações com n incógnitas



Teorema: Se $Ax=b$ é um sistema linear consistente com m equações e n incógnitas e A tem posto r, então a solução geral do sistema possui $n-r$ parâmetros.

Teorema: Se A é uma matriz $m \times n$, então é equivalente dizer que:

1. $Ax=0$ tem somente a solução trivial.
2. Os vetores coluna de A são linearmente independentes.
3. $Ax=b$ tem no máximo uma solução (um ou nenhuma) para qualquer vetor b em R^m .

52



Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$, então é equivalente dizer que:

1. A é inversível.
2. $Ax=0$ tem somente a solução trivial.
3. A forma reduzida escalonada por linhas de A e I_n .
4. A pode ser escrita como produto de matrizes elementares.
5. $Ax=b$ é consistente para qualquer b em R^n .
6. $Ax=b$ tem uma única solução.
7. $\det(A) \neq 0$.
8. A imagem da transformação $T(x)=Ax$ é o R^n .
9. $T(x)=Ax$ é uma relação bijetiva.
10. Os vetores linhas de A são linearmente independentes.
11. Os vetores colunas de A são linearmente independentes.
12. Os vetores linhas de A geram o R^n .
13. Os vetores colunas de A geram o R^n .
14. Os vetores linhas de A formam uma base para o R^n .
15. Os vetores colunas de A formam uma base para o R^n .
16. A tem posto n .
17. A tem nulidade 0.

53



Espaços com produto interno

Definição: Um **produto interno** num espaço vetorial real V é a função que associa um número real $\langle u, v \rangle$ a cada par de vetores u e v de V tal que as seguintes condições sejam satisfeitas para quaisquer vetores u , v e w em V e para qualquer escalar k :

1. $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$
2. $\langle u+v, w \rangle = \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle$
3. $\langle ku, v \rangle = k \langle u, v \rangle$
4. $\langle v, v \rangle \geq 0$, e $\langle v, v \rangle = 0 \Leftrightarrow v = 0$.

Exemplos de espaços vetoriais com produto interno:

1. R^n com $\langle u, v \rangle = u_1v_1 + \dots + u_nv_n$.

2. P_n com $\langle p, q \rangle = a_0b_0 + \dots + a_nb_n$.

3. $C([a,b])$ com $\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx$

54





Norma e distância

Definição: Se V é um espaço vetorial com um produto interno, então a **norma de um vetor u** em V é denotada por $\|u\|$ e é definido por:

$$\|u\| = \sqrt{\langle u, u \rangle}.$$

A **distância** entre dois vetores u e v é denotada por $d(u, v)$ e é definida por:

$$d(u, v) = \|u - v\|.$$

Um vetor com norma igual a um é chamado de **vetor unitário**.



Propriedades da norma e da distância

Teorema: Se u e v são quaisquer vetores de um espaço vetorial V munido de um produto interno e k é um escalar qualquer, então:

1. $\|u\| \geq 0$; $\|u\| = 0 \Leftrightarrow u = 0$.
2. $\|ku\| = |k| \|u\|$.
3. $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$.

Teorema: Se u, v e w são quaisquer vetores de um espaço vetorial V munido de um produto interno, então:

1. $d(u, v) \geq 0$; $d(u, v) = 0 \Leftrightarrow u = v$.
2. $d(u, v) = d(v, u)$.
3. $d(u, v) \leq d(u, w) + d(w, v)$.



Ângulo entre vetores e ortogonalidade

Definição: Sejam u e v dois vetores de um espaço vetorial V munido de um produto interno. Definimos o **ângulo** entre esses dois vetores como sendo o ângulo θ que satisfaz:

$$\cos \theta = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \cdot \|v\|}$$

Dizemos que u e v são **ortogonais** quando $\langle u, v \rangle = 0$.

Teorema: Se u e v são vetores ortogonais de um espaço vetorial V munido de um produto interno, então

$$\|u+v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$$

57



Espaços complementares ortogonais

Definição: Seja W um subespaço de um espaço vetorial V munido de um produto interno. Um vetor u é dito ser **ortogonal** a W se ele for ortogonal a cada um dos vetores de W , e o conjunto de todos os vetores de V ortogonais a W é chamado de **complementar ortogonal** de W , e é denotado por W^\perp .

Teorema: Se W é um subespaço de um espaço vetorial V de dimensão finita munido de um produto interno, então:

1. W^\perp é um subespaço de V .
2. O único vetor comum a W e a W^\perp é o vetor $\mathbf{0}$.
3. O complementar ortogonal de W^\perp é W .

58



Espaços complementares ortogonais



Teorema: Se A é uma matriz $m \times n$, então:

- 1.O núcleo de A e o espaço linha de A são complementares ortogonais em R^n com respeito ao produto interno euclidiano.
- 2.O núcleo de A^T e o espaço coluna de A são complementares ortogonais em R^m com respeito ao produto interno euclidiano.

Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$, então é equivalente dizer que:

1. A é inversível.
2. $Ax=0$ tem somente a solução trivial.
3. A forma reduzida escalonada por linhas de A e I_n .
4. A pode ser escrita como produto de matrizes elementares.
5. $Ax=b$ é consistente para qualquer b em R^n .
6. $Ax=b$ tem uma única solução.
7. $\det(A) \neq 0$.
- 8.A imagem da transformação $T(x)=Ax$ é o R^n .
9. $T(x)=Ax$ é uma relação bijetiva.
- 10.Os vetores linhas de A são linearmente independentes.
- 11.Os vetores colunas de A são linearmente independentes.
- 12.Os vetores linhas de A geram o R^n .
- 13.Os vetores colunas de A geram o R^n .
- 14.Os vetores linhas de A formam uma base para o R^n .
- 15.Os vetores colunas de A formam uma base para o R^n .
16. A tem posto n .
17. A tem nullidade 0.
- 18.O complementar ortogonal do núcleo de A é R^n .
- 19.O complementar ortogonal do espaço linha de A é $\{0\}$.

1. Seja $\langle u, v \rangle$ o produto interno euclidiano ponderado definido como $\langle u, v \rangle = 4u_1v_1 + 5u_2v_2$ e sejam

$u=(3,-2)$, $v=(4,5)$, $w=(-1,6)$ e $l=-4$. Mostre que

- $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$
- $\langle u+v, w \rangle = \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle$
- $\langle lu, v \rangle = l\langle u, v \rangle = \langle u, lv \rangle$
- $\langle 0, v \rangle = \langle v, 0 \rangle = 0$

2. Suponha que \mathbb{R}^4 tem produto interno euclidiano e seja $u=(-1,1,0,2)$. Determine se o vetor u é ortogonal ao subespaço gerado pelos vetores $w_1=(1,-1,3,0)$ e $w_2=(-4,0,9,2)$

3. Obtenha a equação para W^\perp nos casos abaixo:

- Seja W a reta de equação $y=2x$ em \mathbb{R}^2 .
- Seja W o plano de equação $x-2y-3z=0$ em \mathbb{R}^3 .
- Seja W a reta de equações paramétricas $x=2t$, $y=-5t$, $z=4t$ em \mathbb{R}^3 .
- Seja W a interseção dos dois planos $x+y+z=0$ e $x-y+z=0$ em \mathbb{R}^3 .

61

4. Seja

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 2 \\ 3 & 5 & 0 & 4 \\ 1 & 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

- encontre bases para o espaço-linha e o espaço-nulo de A .
- Mostre que cada vetor do espaço linha é ortogonal a cada vetor do espaço nulo.

5. Encontre uma base para o complemento ortogonal do subespaço de \mathbb{R}^5 gerado pelo vetores:

- $v_1=(1,-1,3)$, $v_2=(5,-4,-4)$ e $v_3=(7,-6,2)$
- $v_1=(2,0,-1)$, $v_2=(4,0,-2)$
- $v_1=(1,4,5,2)$, $v_2=(2,1,3,0)$ e $v_3=(-1,3,2,2)$

62

6. Seja $Ax=0$ um sistema homogêneo de três equações nas variáveis x, y e z
- Se o espaço-solução é uma reta em \mathbb{R}^3 , que tipo de objeto geométrico é o espaço linha?
Explique seu raciocínio.
 - Se o espaço-coluna é uma reta pela origem, que tipo de objeto geométrico é o espaço-solução dos sistema homogêneo $A^T x=0$? Explique seu raciocínio.
 - Se o sistema homogêneo $A^T x=0$ tem uma única solução, o quê você pode dizer sobre o espaço-linha e o espaço-coluna de A . Explique seu raciocínio.

7. Decida se as afirmações abaixo são falsas ou verdadeiras. Justifique sua resposta dando um argumento lógico ou um contra-exemplo.

- Se V é um subespaço em \mathbb{R}^n e W é um subespaço de V então W^\perp é um subespaço de V^\perp .
- Se $\|u+v\| \leq \|u\| + \|v\| + \|w\|$ para quaisquer vetores u, v e w de um espaço com produto interno.
- Se u está no espaço-nulo e no espaço-linha de uma matriz quadrada então $u=0$.

63

8. Mostre que os vetores $v_1=(1,-1,2,-1)$, $v_2=(-2,2,3,2)$, $v_3=(1,2,0,-1)$ e $v_4=(1,0,0,1)$ formam uma base ortogonal de \mathbb{R}^4 em relação ao produto interno euclidiano. Expresse os vetores abaixo nesta base:

- $(1,1,1,1)$
- $(\sqrt{2}, -3\sqrt{2}, 5\sqrt{2}, -\sqrt{2})$
- $\left(-\frac{1}{3}, \frac{2}{3}, -\frac{1}{3}, \frac{4}{3}\right)$

9. Para cada conjunto de vetores abaixo determine a dimensão do espaço gerado por S e uma base ortonormal para este espaço.

- $S = \{(1,2), (4,5)\}$
- $S = \{(1,0), (3,2), (2,1)\}$
- $S = \{(3,1,0), (1,2,1), (-1,-7,-4)\}$
- $S = \{(1,1,0,1), (1,1,1,1), (2,2,1,1)\}$
- $S = \{(1,2,1,1), (1,1,2,1), (1,1,1,2)\}$

64



Bases ortogonais e ortonormais

Definição: Um conjunto de vetores de um espaço vetorial V munido de um produto interno é dito ser um **conjunto ortogonal** se todos os pares de vetores distintos nesse conjunto são ortogonais. Um conjunto ortogonal em que todos os seus vetores tem norma um é chamado de **conjunto ortonormal** de vetores.

Definição: Num espaço vetorial V munido de um produto interno, uma base que consiste de um conjunto de vetores ortogonais é chamada de **base ortogonal**, e uma base que consiste de vetores ortonormais é chamada de **base ortonormal**.

Teorema: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ é um conjunto ortogonal de vetores não nulos de um espaço vetorial munido de um produto interno, então S é linearmente independente.



Coordenadas relativas a bases ortonormais e a bases ortogonais

Teorema: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ é uma base ortonormal para um espaço vetorial V munido de um produto interno, então qualquer vetor u de V é escrito como:

$$u = \langle u, v_1 \rangle v_1 + \langle u, v_2 \rangle v_2 + \dots + \langle u, v_n \rangle v_n$$

Teorema: Se $S = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ é uma base ortogonal para um espaço vetorial V munido de um produto interno, então qualquer vetor u de V é escrito como:

$$u = (\langle u, v_1 \rangle / \|v_1\|^2) v_1 + (\langle u, v_2 \rangle / \|v_2\|^2) v_2 + \dots + (\langle u, v_n \rangle / \|v_n\|^2) v_n$$

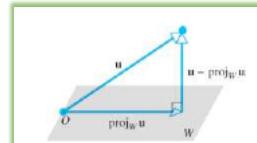


Projeções ortogonais

Teorema: Se W é um subespaço vetorial com dimensão finita de um espaço vetorial V com produto interno, então cada vetor u de V pode ser expresso exatamente por:

$$u = w_1 + w_2$$

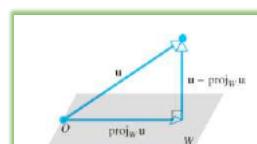
onde w_1 pertence a W e w_2 pertence ao complementar ortogonal de W .



67



Processo de ortogonalização de Gram-Schmidt



Teorema: Todo espaço vetorial com dimensão finita munido de um produto interno possui uma base ortonormal.

68



Processo de ortogonalização de Gram-Schmidt



ALGORITMO: Processo de ortogonalização de Gram-Schmidt

Entrada: Um conjunto $S=\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ que forma uma base para o espaço vetorial V munido de um produto interno.

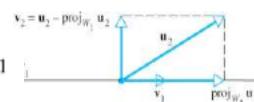
Saída: Um conjunto $S=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ que forma uma base ortogonal para o espaço vetorial V munido de um produto interno.

Passo 1: Faça $v_1 = u_1$.

Passo 2: Faça $v_2 = u_2 - \text{proj}_{W_1} u_2 = u_2 - \frac{\langle u_2, v_1 \rangle}{\|v_1\|^2} v_1$

Passo 3: Faça $v_3 = u_3 - \text{proj}_{W_2} u_3 = u_3 - \frac{\langle u_3, v_1 \rangle}{\|v_1\|^2} v_1 - \frac{\langle u_3, v_2 \rangle}{\|v_2\|^2} v_2$

...e assim por diante até completar os n vetores.



69



A decomposição QR



Pergunta: Se A é uma matriz $n \times n$ com n vetores colunas linearmente independentes, e se Q é a matriz com vetores colunas ortonormais resultantes do processo de ortogonalização de Gram-Schmidt, então qual é a relação entre A e Q ?

70





A decomposição QR

$$A = [u_1 \ \cdots \ u_n] \text{ e } Q = [q_1 \ \cdots \ q_n]$$

↓

$$\begin{cases} u_1 = \langle u_1, q_1 \rangle q_1 + \cdots + \langle u_1, q_n \rangle q_n \\ u_2 = \langle u_2, q_1 \rangle q_1 + \cdots + \langle u_2, q_n \rangle q_n \\ \vdots \\ u_n = \langle u_n, q_1 \rangle q_1 + \cdots + \langle u_n, q_n \rangle q_n \end{cases}$$

↓

$$[u_1 \ \cdots \ u_n] = [q_1 \ \cdots \ q_n] \begin{bmatrix} \langle u_1, q_1 \rangle & \cdots & \langle u_n, q_1 \rangle \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle u_1, q_n \rangle & \cdots & \langle u_n, q_n \rangle \end{bmatrix}$$

71



A decomposição QR



$$[u_1 \ \cdots \ u_n] = [q_1 \ \cdots \ q_n] \begin{bmatrix} \langle u_1, q_1 \rangle & \cdots & \langle u_n, q_1 \rangle \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle u_1, q_n \rangle & \cdots & \langle u_n, q_n \rangle \end{bmatrix}$$

↓

$A = QR$, onde

$$R = \begin{bmatrix} \langle u_1, q_1 \rangle & \langle u_2, q_1 \rangle & \cdots & \langle u_n, q_1 \rangle \\ 0 & \langle u_2, q_2 \rangle & \cdots & \langle u_n, q_2 \rangle \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \langle u_n, q_n \rangle \end{bmatrix}$$

72





A decomposição QR

Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$ com n vetores colunas linearmente independentes, então A pode ser fatorada como o produto QR , onde Q é uma matriz cujos vetores colunas são ortonormais e R é uma matriz triangular superior cujos elementos da diagonal são todos diferentes de zero.

Pergunta: Qual é o papel da decomposição QR em álgebra linear?



Matrizes ortogonais

Definição: Se A é uma matriz $n \times n$ e A possui a propriedade de que $A^{-1} = A^T$, então dizemos que A é uma **matriz ortogonal**.

Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$, então é equivalente dizer:
 1. A é ortogonal;
 2. Os vetores colunas de A formam uma conjunto ortonormal em \mathbb{R}^n com o produto interno euclidiano;
 3. Os vetores linhas de A formam uma conjunto ortonormal em \mathbb{R}^n com o produto interno euclidiano.



Matrizes ortogonais

Teorema: É verdade dizer:

1. A inversa de uma matriz ortogonal é ortogonal.
2. O produto de matrizes ortogonais é uma matriz ortogonal.
3. Se A é ortogonal, então $\det(A) = 1$ ou $\det(A) = -1$.

Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$, então é equivalente dizer:

1. A é ortogonal;
2. $\|Ax\| = \|x\|$ para todo x pertencente ao R^n .
3. $\langle Ax, Ay \rangle = \langle x, y \rangle$ para todos x e y pertencentes ao R^n .

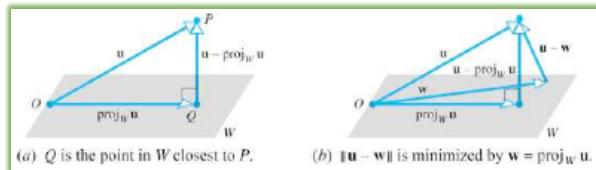


A decomposição QR

Sabendo escrever $A = QR$, como resolver $Ax = b$?

$$Ax = b \Leftrightarrow QRx = b \Leftrightarrow Rx = Q^T b$$

Melhor aproximação



Definição: Se W é um subespaço de dimensão finita de um espaço vetorial V munido de um produto interno e se u é um vetor em V , então $\text{proj}_W u$ é a melhor aproximação de u em W no sentido de que:

$$\|u - \text{proj}_W u\| < \|u - v\|$$

para cada vetor v em W que seja diferente de $\text{proj}_W u$.

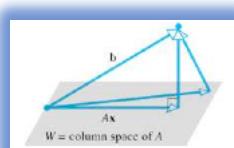
Mínimos quadrados

Dado um sistema linear $Ax=b$ de m equações com n incógnitas, determine o x , se possível, que minimiza $\|Ax-b\|$ com respeito ao produto interno euclidiano do R^n . Tal vetor é a solução de mínimos quadrados de $Ax=b$.

Para entender a origem do termo mínimos quadrados, seja $e = Ax-b$ o vetor erro que resulta da aproximação x . A solução dos mínimos quadrados que minimiza $\|e\|$ também minimiza $\|e\|^2$.

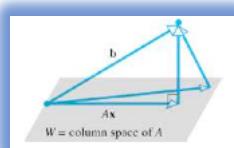


Mínimos quadrados



Seja W o espaço coluna de A . A solução x dos mínimos quadrados que minimiza $\|Ax-b\|$ é o vetor Ax em W que está mais próximo de b , Esse vetor é simplesmente a projeção de b em W !

Mínimos quadrados



É fácil observar que $b-Ax$ é ortogonal a W , que por sua vez é o espaço coluna de A , portanto $b-Ax$ pertence ao núcleo de A^T .

Assim:

$$A^T(b-Ax)=0 \Leftrightarrow A^TAx=A^Tb.$$

*Esse sistema é conhecido como **sistema normal**.*

Mínimos quadrados



Teorema: Para qualquer sistema $Ax=b$, a forma normal associada $A^T A x = A^T b$

é consistente, e todas as soluções do sistema normal são soluções para o problema de mínimos quadrados $\min_x \|Ax-b\|^2$.

E, se W é o espaço coluna de A e x é qualquer solução dos mínimos quadrados de $Ax=b$, então a projeção ortogonal de b em W é o vetor Ax .

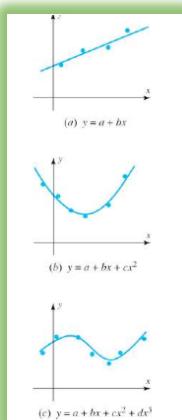
Teorema: Se A é uma matriz $n \times n$, então é equivalente dizer:

1. A tem n vetores colunas linearmente independentes.
2. $A^T A$ é inversível.

81



Exercício: Ajuste de curvas



Dado o conjunto de pontos no plano:

$$(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$$

Usando o que você sabe sobre mínimos quadrados, determine a reta (parábola ou cúbica) que melhor ajusta esses pontos.

82



10. Para cada uma das matrizes abaixo encontre uma fatoração da forma QR onde Q é ortogonal e R é triangular superior com elementos positivos na diagonal.

a. $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 5 \\ 3 & 5 & 7 \end{pmatrix}$

b. $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$

11. Encontre a solução de mínimos quadrados do sistema linear $Ax=b$ e obtenha a projeção ortogonal de b no espaço-coluna de A.

a. $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$ e $b = \begin{pmatrix} 7 \\ 0 \\ -7 \end{pmatrix}$

b. $A = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ 1 & 1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$ e $b = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$

c. $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ e $b = \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \\ 9 \\ 3 \end{pmatrix}$

12. Encontre a projeção ortogonal de u no subespaço de \mathbb{R}^3 gerado pelos vetores v_1 e v_2 .

a. $u = (2, 1, 3)$, $v_1 = (1, 1, 0)$ e $v_2 = (1, 2, 1)$

b. $u = (1, 6, 1)$, $v_1 = (-1, 2, 1)$ e $v_2 = (2, 2, 4)$

13. Encontre a projeção ortogonal de $u = (5, 6, 7, 2)$ no espaço solução do sistema linear homogêneo

$x_1 + x_2 + x_3 = 0$

$2x_2 + x_3 + x_4 = 0$

83