

Corneel

Algebra.

May 13th 2020

Ri Jin

金进

# Lecture 1. understand the matrix

## 1. Overview

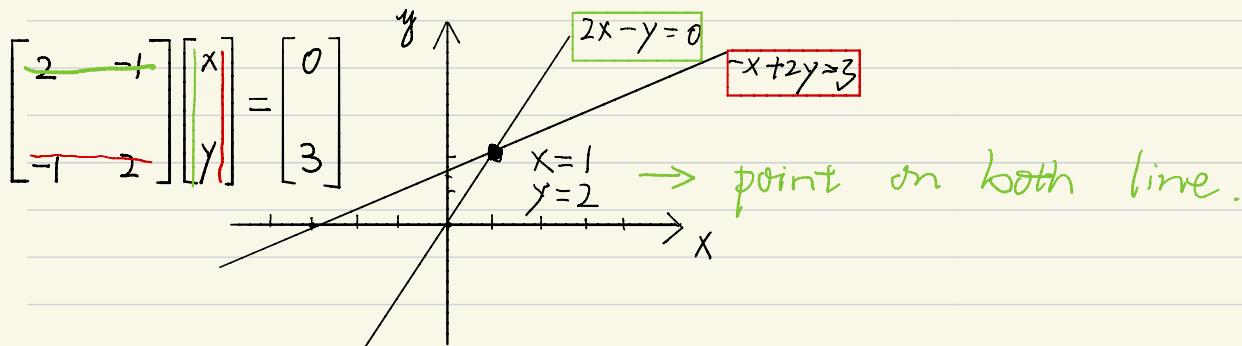
从 row picture 和 column picture 的角度求解方程

## 2. 几何解释.

e.g.  $\begin{cases} 2x - y = 0 \\ -x + 2y = 3 \end{cases} \Rightarrow \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix}$

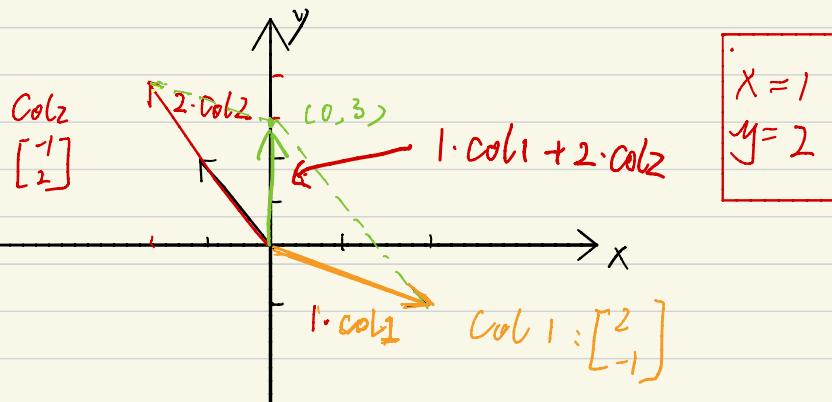
$$AX = b$$

2.1 Row Picture: 一次取一行构成方程.



2.2 Column Picture.

$$x \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix} \quad \text{find the Linear Comb. of Columns.}$$

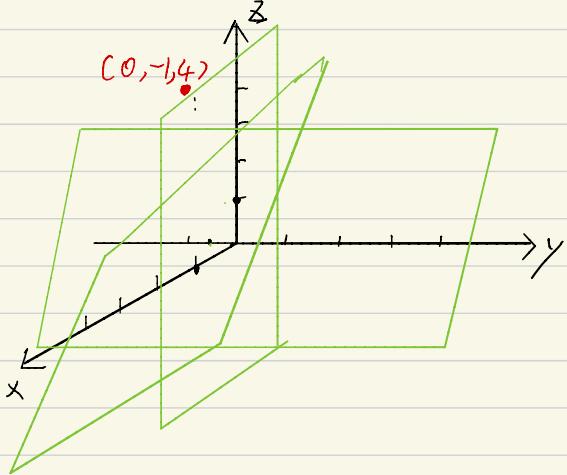


$AX = b$ :  $x = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$ . 对于任意  $x$  和  $y$ , 可以得到矩阵  $A$  的列向量的所有线性组合, 这个线性组合构成了矩阵  $A$  的列空间, 该列空间构成  $\mathbb{R}^2$ . 从方程的角度出发, 对于任意  $b$ ,  $AX = b$  有解。

### 3. 推广

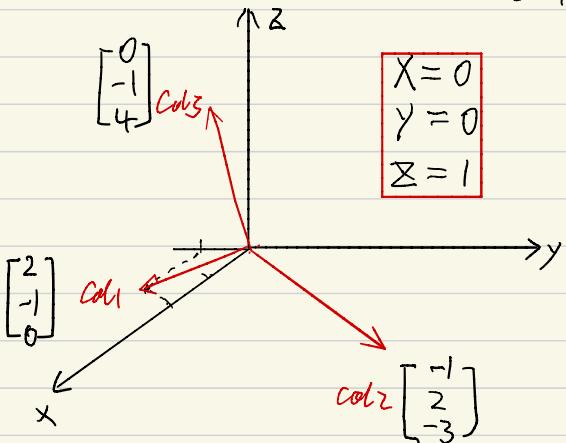
eg 2.  $\begin{cases} 2x - y = 0 \\ -x + 2y - z = -1 \\ -3y + 4z = 4 \end{cases}$   $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -3 & 4 \end{bmatrix}$   $x = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$   $b = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 4 \end{bmatrix}$

3.1 Row Picture: 三个面交于一点



3.2 Column Picture

$$x \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ -3 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 4 \end{bmatrix}$$



Singular: 一个列向量可以由其他列向量线性组合而成.

$$\text{eg. } \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -3 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

只能构成一个平面.

Can I solve  $Ax = b$  for every  $b$ ?

从线性组合的角度来讲, 问题变为: 矩阵  $A$  的列向量的线性组合是否可以 fill 一个 3-D space?

对于 non-singular matrix  $A$ , the answer is Yes!!!

### 3.3 矩阵乘法

例如  $Ax$ ，如果我们已知一个矩阵  $A$  和一个向量  $x$ ，那么我们就怎么求解它们的积呢？例如  $A = \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$ ,  $x = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ , 我们这样求：

- 方法 1：将矩阵  $A$  看做列向量的组合：

$$\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = 1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} 5 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 7 \end{bmatrix}$$

即  $x$  每个分量与矩阵中各的列向量相乘，再将其求和。看做  $A$  各列的线性组合。

- 方法 2：将矩阵  $A$  看做行向量的组合：

$$\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (2,5) \cdot (1,2) \\ (1,3) \cdot (1,2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 7 \end{bmatrix}$$

即采用这种方式进行向量乘法： $\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1+2+2+5 \\ 1*1+2*3 \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1*2+2*5 \\ 1+1+2+3 \end{bmatrix}$$

# Lecture 2. Eliminate with Matrices.

## 1. Overview.

- Elimination: 计算机方程求解
- Back - Substitution
- Elimination Matrices.
- Matrix Multiplication.

## 2. Elimination to solve equations: elimination & Back-subst.

### 2.1 Elimination:

主要以下2种情形:

- Success: Can find all non-zero pivots. 可逆
- Failure: At least one "pivot" is zero 不可逆.

eg.

求解.

$$\begin{cases} x + 2y + z = 2 \\ 3x + 8y + z = 12 \\ 4y + z = 2 \end{cases}$$

改写为  $Ax=b$  的形式:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 8 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 12 \\ 2 \end{bmatrix}$$

- Pivot can not be Zero.

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 8 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{(2,1)} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{(3,2)} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix} \xrightarrow{} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

First Pivot.      Second Pivot      Third Pivot

$A$                            $U$   
*(Upper triangular)*

如果 pivot 为 0, 则需换行, 找到一个非 0 数。如果找不到, 则矩阵不可逆, elimination 求出的结果不唯一。

2.2 Back-Substitution. 其实，该方法与 elimination 同时进行。

e.g.

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 8 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 12 \\ 2 \end{bmatrix}$$

A                    X                    b

Augment Matrix

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 3 & 8 & 1 & 12 \\ 0 & 4 & 1 & 2 \end{array}$$

A                    b.

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 3 & 8 & 1 & 12 \\ 0 & 4 & 1 & 2 \end{array} \xrightarrow{(2,1)} \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & -2 & 6 \\ 0 & 4 & 1 & 2 \end{array} \xrightarrow{(3,2)} \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & -2 & 6 \\ 0 & 0 & 5 & -10 \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} 1x + 2y + z = 2 \\ 2y - 2z = 6 \\ 5z = -10 \end{cases} \Rightarrow \begin{aligned} x &= 2 \\ y &= 1 \\ z &= -2 \end{aligned}$$

### 3. 从矩阵角度看 elimination.

#### 3.1 矩阵乘法:

- 矩阵与向量乘法: 矩阵列向量的线性组合.

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = a \times \underline{\text{col } 1} + b \cdot \underline{\text{col } 2} + c \cdot \underline{\text{col } 3}$$

- 行向量与矩阵的乘积: 矩阵行向量的线性组合.

$$\begin{bmatrix} a & b & c \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{---} \\ \text{---} \\ \text{---} \\ \hline 1 \times 3 \end{bmatrix} = a \times \underline{\text{row } 1} + b \cdot \underline{\text{row } 2} + c \cdot \underline{\text{row } 3}.$$

#### 3.2 Elimination. (矩阵角度): 行变换: 利用向量左乘矩阵.

- Step 1. Subtract 3 times row 1 from row 2.

Row 1 don't change ↗

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{E_{21}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 8 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix}$$

Row 3 don't change. ↗ E<sub>21</sub>

- Step 2. Subtract 2 times row 2 from 3.

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{E_{32}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

E<sub>32</sub>.



$$E_{32}(E_{21} \cdot A) = U$$



$$EA = U$$

#### 4. Permutation Matrix : 行变换 和 列变换

4.1 行变换

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c & d \\ a & b \end{bmatrix}$$

$P$

$* AB \neq BA$   
 $(ABC) = A(BC)$

4.2 列变换

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b & a \\ d & c \end{bmatrix}$$

$P$

左乘 = 行变换，右乘 = 列变换

#### 5. Inverses : $U \rightarrow A$ .

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

$$E^{-1} \quad E \quad I$$

$$A \rightarrow EA \rightarrow U$$

$$U \rightarrow E^{-1}U \rightarrow A$$

# Lecture 3. Multiplication & Inverse Matrices

## 1. Over-view

矩阵乘法 和 逆矩阵的条件.

## 2. Matrices Multiplication.

### 2.1. 矩阵乘法定义视角求解: Regular Way.

$$i \begin{bmatrix} & \\ a_{i1} & a_{in} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} j \\ b_{1j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & \\ c_{ij} & \end{bmatrix}$$

$A_{m \times n}$        $B_{n \times p}$        $C = AB$ .

$$\begin{aligned} C_{ij} &= (\text{row } i \text{ of } A) : (\text{column } j \text{ of } B) \\ &= \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj} \end{aligned}$$

### 2.2 从行向量/列向量线性组合的视角求解.

#### 2.2.1 列组合: 矩阵 $A \cdot$ 列向量 = 矩阵 $A$ 的列向量的线性组合.

$$\begin{bmatrix} & & & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | & | & | & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A \begin{bmatrix} | & | \end{bmatrix} & A \begin{bmatrix} | & | \end{bmatrix} & A \begin{bmatrix} | & | \end{bmatrix} & A \begin{bmatrix} | & | \end{bmatrix} \end{bmatrix} A \cdot B_{\text{col } j} = C_{\text{col } j}$$

$A$        $B$        $C$

矩阵  $A$  与一个列向量相乘, 考虑  $A$  的列向量的一个线性组合, 再将该组合合并在  $C$  中。所以,  $C$  的列向量是由  $A$  的列向量线性组合而成。

#### 2.2.2 行组合: 行向量 · 矩阵 $A$ = 矩阵 $A$ 的行向量的线性组合.

$$\begin{bmatrix} \text{---} \\ \text{---} \\ \text{---} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} & & & & \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} [\text{---}] B \\ [\text{---}] B \\ [\text{---}] B \end{bmatrix} A_{\text{Row } i} \cdot B = C_{\text{Row } i}$$

$A$        $B$        $C$

$C$  的行由  $B$  的行线性组合而成。

2.3. 列求从行  $A \cdot B = C$ .

$A * B = [A \text{ 的列} \times B \text{ 的行}]$  求和.

e.g.

$$\begin{bmatrix} 2 & 7 \\ 3 & 8 \\ 4 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 6 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} [1 \ 6] + \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix} [0 \ 0]$$

$$= \begin{bmatrix} 2 & 12 \\ 3 & 18 \\ 4 & 24 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

↓

矩阵中每一列都与  $\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$  向向，也就是列向量都在  $\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$  这条线上，列空间是一条线。

同理，行向量都在  $[1 \ 6]$  直线上，行空间是一条线

2.4 block multiplication.

$$A_1B_1 + A_2B_3.$$

$$\begin{bmatrix} A_1 & | & A_2 \\ \hline A_3 & | & A_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_1 & | & B_2 \\ \hline B_3 & | & B_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \downarrow & | & \\ \hline & | & \end{bmatrix}$$

A            B            C

### 3. Inverse.

3.1 矩阵的逆，不存在逆的原因：

- If  $A^{-1}$  exists, then  $\underline{A^{-1}A = I = AA^{-1}}$

$A$ : Square Matrix, 不是 Singular Matrix.

- 如果存在非零向量  $x$ , 使  $Ax = 0$  成立,  
则  $A$  不可逆

证明：假设  $A$  可逆, 则  $A^{-1}A = I$ , 且  $x \neq 0$

$A^{-1}Ax \neq A^{-1}0$  亦然不成立  
∴ 假设矛盾,  $A$  不可逆.

3.2 存在逆, 如何求逆?

e.g. 求  $\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$  的逆矩阵.

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$A \quad A^{-1} \quad I$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

3.3 Gauss-Jordan (Solve 2 equations at once)

$$\left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 7 & -3 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \end{array} \right]$$

$A \quad I \quad A^{-1}$

证明：上述过程实际上是 Elimination, 使  $\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$  变为  $I$ , 相当于左乘一个  $E$  进行行变换.  $EA = I$ , 则  $E$  就是  $A^{-1}$ .

$$E \left[ \begin{array}{c|c} A & I \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} EA & EI \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} I & A^{-1} \end{array} \right]$$

∴ 上述过程成立。

# Lecture 4. Factorization into $A = LU$

因式分解

## 1. Over-view

- 完善 inverse
- LU 分解
- Permutation.

## 2. 逆矩阵的性质

Suppose  $A$  and  $B$  are invertible, what is the inverse of  $AB$ .

$$(AB) (AB)^{-1} = I = (AB)^{-1} (AB)$$

$$\Rightarrow ABB^{-1}A^{-1} = I$$

$$\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

### 2.1 转置矩阵 Transform.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix}, A^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

$A_{3 \times 2}$

$$\begin{bmatrix} E_1 \\ 1 & 0 \\ -4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 3 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$A$

$\begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 8 & 1 \end{bmatrix}$

$= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$

$\downarrow$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1/2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$U$ : upper triangular  
 $L$ : lower triangular

### 2.2 Transpose & Inverse.

$$AA^{-1} = I = A^{-1}A \Rightarrow (A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

$$(AA^{-1})^T = (A^{-1})^TA^T = I$$

方阵的逆运算与转置可以顺序颠倒。

## 3. $A$ 的 $LU$ 分解.

Elimination 实际上是初等变换的矩阵表示:

$$EA = U, E \text{ 是 Elimination Matrix.}$$

- $2 \times 2 A$ , 如果  $A$  可逆, 则存在

$$E_{21} \cdot A = U$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 8 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 8 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$L$        $U$

$E_{21}^{-1}$        $U$

- $3 \times 3 A$ , (假设没有行变换), 则有

$$\underline{E_{32} E_{31} E_{21} A = U}$$

因此,  $A = \underline{E_{21}^{-1} E_{31}^{-1} E_{32}^{-1}} U = LU$

例: 有  $E_{32} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -5 & 1 \end{bmatrix}$ ,  $E_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ ,  $E_{31} = I$

且有  $E_{32} E_{31} E_{21} \cdot A = U$ , 求  $A = LU$  的  $L$ .

- $E_{32} E_{31} E_{21} A = U \Rightarrow A = E_{21}^{-1} E_{31}^{-1} E_{32}^{-1} U$

$$E_{21}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad E_{32}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 1 \end{bmatrix} \quad I^{-1} = I$$

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 1 \end{bmatrix}$$

- 从代价角度比较 Elimination  $EA = U$  和  $A = LU$

设  $N \times N$  matrix  $A$ :

1.  $EA = U$   $\begin{bmatrix} 1 & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots \\ 0 & \vdots & \vdots \\ \vdots & & & \\ 0 & \dots & \dots \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{行进行乘法运算, 加上另一行进行加法运算}}$

1. 一行有  $N$  个元素, 产生  $N$  次乘法和加法运算  
2. 对于第一列, 共  $N-1$  行需要计算

$$\begin{bmatrix} \square & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots \\ 0 & \vdots & \vdots \\ \vdots & & & \\ 0 & \dots & \dots \end{bmatrix} \xrightarrow{N \times N} \begin{bmatrix} \square & \dots & \dots \\ 0 & \square & \dots \\ 0 & 0 & \vdots \\ \vdots & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{(N-1) \times (N-1)} \dots \xrightarrow{\dots} \begin{bmatrix} 0 & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

乘法 Cost =  $N(N-1) + (N-1)(N-2) + \dots + 2 \times 1 + 1 \times 0 \approx \frac{1}{3} N^3$  加法一样.

2.  $A = LU$

$$Cost = O(N^2)$$

## 4. Permutations

方形二进制矩阵，每行每列只有一个 1，其它为 0。

我们之前接触过行变换所用到的矩阵，即是将单位阵 I 按照对应行变换方式进行操作之后得到的矩阵。它可以交换矩阵中的两行，代替矩阵行变换。什么时候我们需要使用矩阵行变换呢？

一个经典的例子就是：在消元过程中，当矩阵主元位置上面不是 1 时，我们就需要用行变换将主元位置换回 1。

这样的由单位阵变换而来的矩阵，通过矩阵乘法可以使被乘矩阵行交换。

我们将这样的矩阵称为置换矩阵（Permutation, P）。我们通过一个例子来熟悉一下置换矩阵。

例：求矩阵  $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$  的所有 permutations.

一共 6 个：任意 2 个相乘，结果依然在这个 Group 中。

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

对于 N 阶矩阵，有  $n!$  种 permutations.

且  $P^T = P^{-1}$

例.  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$   $A^T = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{Row Exchange !!!}$$

$P^T P = I$ ,  $P$  的每一行的行向量与  $P^{-1}$  的每一列的列向量中 1 出现位置相同。

# Lecture 5. Transpose, Permutations, Space $R^n$ .

## 1. Over-view.

- Permutation
- Transpose
- Symmetric
- Vector Space & Subspace.

## 2. Permutation.

Permutation  $P$ : Identity matrix with reordered rows,

which are used to execute row exchange.

$P$  用于行变换。

上一节,  $A = LU$  是基于 Pivot 非 0, 不用行变换  
但如果 pivot 为 0, 则要 row exchange, 于是:

$$PA = LU, \text{ 对于任意 Invertable } A.$$

## 3. Transpose & Symmetric Matrices.

3.1 Transposes: 对于  $A$ ,  $(A^T)_{ij} = A_{ji}$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

$3 \times 2 \qquad \qquad \qquad 2 \times 3$

3.2 Symmetric Matrices: 对角线两侧元素、对应相等.

• 对称矩阵性质:  $A^T = A$

• 构造对称矩阵:

$$(RR^T)^T = (R^T)^T R^T = RR^T$$

对于任意 Rectangle Matrix  $R$ ,

$R^T R$  总是一个对称阵。

eg.  $\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10 & 11 & 7 \\ 11 & 13 & 11 \\ 7 & 11 & 17 \end{bmatrix}$

证明: 如果  $RR^T$  是对称的,  
则  $(RR^T)^T$  也是对称的。

$$(RR^T)^T = (R^T)^T R^T = RR^T$$

证毕.

## 4. Space: Vector Space & Null Space.

### 4.1 Vector Spaces. 表示一整个空间的向量。

定义：对以下运算满足封闭性，即两个向量相加或数乘后得到的向量仍然属于这个向量空间，即向量的线性组合之后所得的向量仍然属于这个向量空间。

- 加法： $V + W$
- 数乘： $aV$ ,  $a$  是标量
- 线性组合： $aV + bW$

任何向量空间与其子空间都要满足封闭性。

e.g.  $\mathbb{R}^2$  是一个 2-D 向量空间，均为实向量 (Real Vectors)

$\begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \pi \\ e \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \dots$  均在向量空间中。

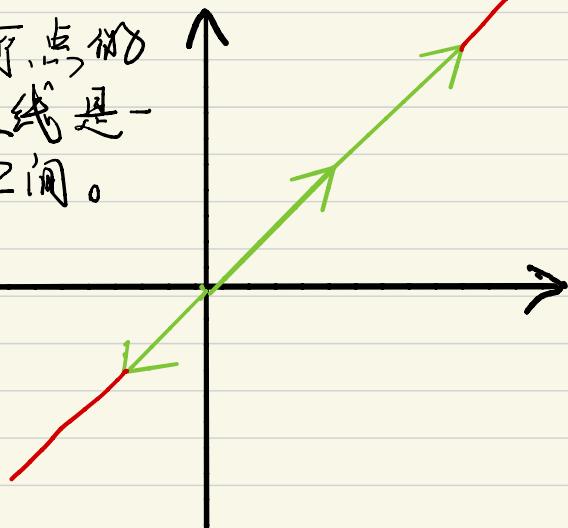
空间是一个平面，这些向量的线性组合都在这个平面上，且含有零向量。任何 vector 数乘 0 都等于 0 向量，所以零向量在所有向量空间中。

★ 推： $\mathbb{R}^n$  是所有的 n 维向量，所有 column vector 都有 n 个实数分量。

### 4.2 Subspace: 取向量空间的一部分仍然构成向量空间。

e.g.  $\mathbb{R}^2$

穿过原点的一条直线是一个子空间。



A vector space inside  $\mathbb{R}^n$

e.g.  $\mathbb{R}^3$  的 subspace

1. 有过原点的 plane
2. 有过原点的 Line
3. Zero vector. 原点。
4.  $\mathbb{R}^3$  本身

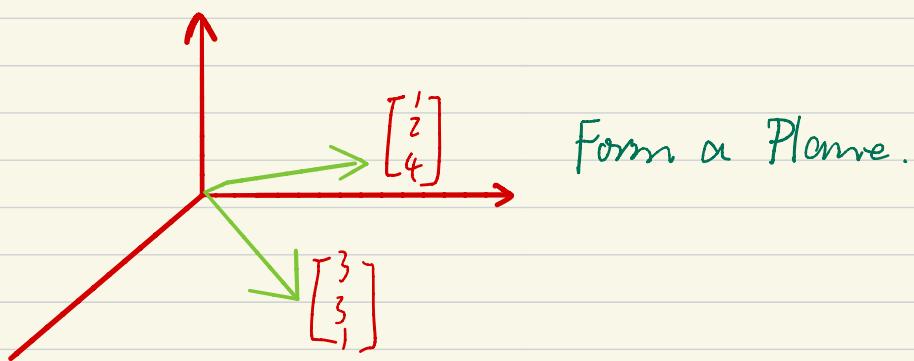
4.3. 利用 column vector 构建 Column Space.

矩阵  $A$ , 所有的列向量的 linear comb. 组成了一个 subspace, 称为 Column Space.  $C(A)$

例:  $A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix}$  的 column space.

$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$  属于  $\mathbb{R}^3$ , 且满足“线性运算封闭”。

它们的线性组合构成  $\mathbb{R}^3$  的 subspace.  
(called Column Space  $C(A)$ )



# Lecture 6. Column Space & Null Space

## 1. Overview

Two ways to form subspace: 列空间, 子空间.

- 向量空间条件与子空间性质.
- 列空间
- 零空间

2.  $P \cap L = \text{all vectors in both } P \text{ and } L$   
This IS a sub-space.

## 2. Vector Space & Subspace.

2.1. Vector Space: 满足线性运算封闭性.

Subspace: 同样满足对线性运算封闭。

2.2 子空间的 Intersection & Union. (2 subspace:  $P \& L$ )

2.2.1  $P \cup L$ : 包含  $P$  和  $L$  中所有 vectors.

This is Not a sub-space.

$\because P \cup L$  包含了所有  $P \cup L$  中的 vectors

$\forall \because$  对于 vector  $P_1 \in P$ ,  $L_1 \in L$ ,  $P_1$  和  $L_1$  的线性组合  $P_1 + L_1$  不在  $P \cup L$  中。

$\therefore P \cup L$  不是一个 subspace

2.2.2.  $P \cap L$ : 包含  $P$  和  $L$  相交的 vectors

This IS a subspace.

### 3. Column Space. $C(A)$

3.1 回顾.

Suppose  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix}$  is all linear comb. of cols  $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix}$

Column Space  $C(A)$  is a subspace of  $\mathbb{R}^4$ .

3.2  $Ax = b$

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ b_4 \end{bmatrix}$$

问题一: Does  $Ax = b$  has a solution for every  $b$ ?

No!  $A$ 无法fill 整个 4-D 空间.

问题二: Which  $b$ 's allow this system to be solved?

当  $b$  在  $C(A)$  中.

问题三: If  $Ax = b$ ,  $b \neq 0$ . Do  $x_s$  form a vector space?

No! 不包含零向量. 是一个不过原点的 plane.

### 4. Null Space. $N(A)$

4.1 介绍.

$Ax = 0$  的所有解构成的空间, 称作 null space.

$$\text{例: } A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix}, \quad Ax = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 \\ 4 & 1 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = 0 \Rightarrow x = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = C \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \text{ R}^3 \text{ 的 subspace.}$$

对于  $m \times n$  的矩阵, Column Space 是  $\mathbb{R}^m$  的 subspace. 在于列向量的维数.  
Null Space 是  $\mathbb{R}^n$  的 subspace. 在于列向量的个数.

Q: How do I know that the Null Space is a vector space?

① 加法: if  $A\vec{v} = 0$ ,  $A\vec{w} = 0$ , then  $A(\vec{v} + \vec{w}) = 0$

② 数乘: if  $A\vec{v} = 0$ , then  $c(A\vec{v}) = 0$ ,  $A(c\vec{v}) = 0$

# Lecture 7. 求解 $Ax = 0$ , Pivot Variable, Special solutions

## 1. Over-view

### 1. 求解矩阵的零空间的算法 (求解 $Ax = 0$ 的算法)

- 对于方程  $Ax = 0$ , 对  $A$  向下消元, 碰到无法取得主元的列, 不管它, 接着消元, 直到得到行阶梯矩阵  $U$  (Row echelon form matrix), 确定主列及自由列, 确定主变量与自由变量, 令自由变量为 0 和 1, 求出特解, 特解的线性组合即为零空间; 接着向上消元, 使得主元全部变为 1, 主元上方和下方的变量全部为 0, 得到最简行阶梯矩阵  $R$  (Reduced row echelon form matrix, rref), 由最简行阶梯矩阵即可得到零空间矩阵  $N$  (Null space Matrix)。由零空间矩阵  $N$  可以直接得到特解 (因为零空间矩阵各列由特解组成)

$$\bullet Ax = 0 \rightarrow Ux = 0 \rightarrow Rx = 0 \rightarrow RN = 0$$

- 这里的  $R$  用最简的形式包含了所有的信息。

### 2. 一些概念

- 主行、主列 (Pivot cols, rows)
- 主变量、自由变量 (Pivot variables, Free variables)
- 矩阵的秩 (Rank)

## 2. 求解 $Ax = 0$ .

假如此  $A$  不可逆, 求出的解不唯一, 构成一个空间。

### 2.1. Elimination. $A \rightarrow U$

eg.  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 6 & 8 \\ 3 & 6 & 8 & 10 \end{bmatrix}$ , 求由  $Ax = 0$  中  $x$  构成的 Null Space

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 6 & 8 \\ 3 & 6 & 8 & 10 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = U$$

Row echelon form

Free Column			
1	2	2	2
0	0	2	4
0	0	0	0

Pivot Column.

Pivot 的个数称为 Rank.  
 $\text{Rank}(A) = r = 2$

其中 free column 指其对应的未知变量  $x$  可以自由的赋值。

pivot variable:  $x_1, x_3$   
free variable:  $x_2, x_4$

## 2.2. Substitution.

$$U_X = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 0 \\ 2x_3 + 4x_4 = 0 \end{cases}$$

*Special Solution.* { 1. 令 free variable  $\begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix}$  为  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ , 代入上式: 得  $\begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

2. 令 free variable  $\begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix}$  为  $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ , 代入上式: 得  $\begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$

通过 Special Solutions 的任意的线性组合, 可以构造出整个 Null Space。

即:  $\left\{ \begin{array}{l} Ax=0 \text{ 的所有解} \\ Ax=0 \text{ 中的 } x \text{ 构成的 Null Space} \end{array} \right.$  为

$$x = c \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + d \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

\* Special Solution 的个数等于 # of free variable

$$\# \text{ of free variable} = n - \text{rank}(A)$$

## 3. 简化 $U \rightarrow R$ .

Reduced Row Echelon Form

$$U = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = R = \text{rref}(A)$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = I \text{ in pivot row \& pivot col}$$

$$\begin{bmatrix} 2 & -2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = F \text{ in free row \& free col}$$

$m \times n$  的  $A$  的 Reduced Row Echelon Form.  $R$

$$(列变換后) R = \begin{bmatrix} I & F \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} r \text{ pivot rows} \\ r \text{ pivot cols} (n-r) \text{ free cols} \end{array}$$

其中:  $I_{r \times r}$

现假设一个 Null Space Matrix  $N$ : 即各列由 Special Solution 构成。

有:

$$Ax = Rx = \begin{bmatrix} I & F \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{\text{pivot}} \\ x_{\text{free}} \end{bmatrix} = RN = 0$$

得

$$N = \begin{bmatrix} -F \\ I \end{bmatrix} \rightarrow I_{(n-r) \times (n-r)}$$

$$x_{\text{pivot}} \cdot I + x_{\text{free}} F = 0$$

$$\Rightarrow x_{\text{pivot}} = -x_{\text{free}} \cdot F$$

例:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 2 & 6 & 8 \\ 2 & 8 & 10 \end{bmatrix}, \text{求 } Ax=0 \text{ 中 } x \text{ 构成的 Null Space.}$$

$$(1) A \rightarrow U: \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 2 & 6 & 8 \\ 2 & 8 & 10 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = U$$

$$(2) U \rightarrow R: \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = R \quad \text{rank}(CA) = 2, \quad n=3.$$

$$(3), F = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad -F = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix} \Rightarrow N = \begin{bmatrix} -F \\ I_{(n-r) \times (n-r)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

# Lecture 8. $Ax = b$

## 1. Overview.

- 求解  $Ax = b$
- rank 对方程组解的个数的影响.

## 2. 求解 $Ax = b$ .

2.1. 是否有解:  $Ax = b$  不一定有解

eg. 求:  $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 6 & 8 \\ 3 & 6 & 8 & 10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$  有解的条件.

$$\Rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 2 & 2 & 2 & b_1 \\ 2 & 4 & 6 & 8 & b_2 \\ 3 & 6 & 8 & 10 & b_3 \end{array} \right] \Rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 2 & 2 & 2 & b_1 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & b_2 - 2b_1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & b_3 - b_2 - b_1 \end{array} \right]$$

Augmented Matrix.

由最后一行得:  
 $b_3 - b_2 - b_1 = 0$

$Ax = b$  有解的条件为:  $b_3 - b_2 - b_1 = 0$

观察可知:  $b_3 - b_2 - b_1 = 0 \Rightarrow b_3 = b_2 + b_1$ ,  $b_3$  是  $b_2, b_1$  的线性组合.  
同样的,  $A$  的第三行也是一二行的线性组合.  
这印证了,  $Ax = b$  有解的条件是  $b$  在  $A$  的列空间中.

★ 可解性 Solvability: condition on  $b$ .

1.  $Ax = b$  is solvable when  $b$  is in CCA)
2. If a comb. of Rows of  $A$  gives Zero Row,  
The same comb. of  $B$  must be 0.

## 2.2. 求完整解.

★  $Ax = b$  的通解  $x = x_{\text{particular}} + x_{\text{null-space}}$ .

证明:  $\because A \cdot x_p = b$ ,  $A \cdot x_N = 0$

$$\therefore A(x_p + x_N) = b.$$

$x_p$  可以加上任意  $x_N$ ,  $b$  不变.

Step 1:  $x_p$ : 令所有 free variables 为 0, 求 pivot variables, pivot variable for free variable  
组合成  $x_p$ .

Step 2:  $x_N$ : 求  $Ax = 0$

Step 3:  $x = x_p + x_N$ .

例：设  $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}$ , 求  $Ax = b$ .

$$\text{Step 1. } \because x_2, x_4 = 0 \quad . \quad \begin{cases} x_1 + 2x_3 = 1 \\ 2x_3 = 3 \end{cases} \Rightarrow x_p = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 3/2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{Step 2. } Ax = 0 \Rightarrow x_N = C_1 \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + C_2 \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

subspace.

$$\text{Step 3: } x = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 3/2 \\ 0 \end{bmatrix} + C_1 \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + C_2 \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$x$  不是一个 subspace, 因为  $x$  不过原点.

$x$  是一个不过原点的 4-D 空间中的 2-D plane.

### 3. $m \times n$ 矩阵 $A$ 的 rank 与解的关系。

#### 3.1 Full Column Rank $r=n$

在  $m \times n$  的矩阵  $A$  中,  $\text{rank } r = n < m$ .

$$m \left\{ \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \\ 6 & 1 \\ 5 & 1 \end{bmatrix} \right. \overset{\text{Conditions}}{\Rightarrow} \left. m \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \right. \quad r=2=n < m.$$

- 消元后的  $A$  为  $\begin{bmatrix} I \\ 0 \end{bmatrix}$ , 无 free column/variable, 有  $r$  个 pivot variable.
- 对于的 Null Space  $N(A)$  只有零向量.
- 且对于  $Ax = b$ , 要么无解, 要么有唯一解.

#### 3.2. Full Row Rank.

在  $m \times n$  的矩阵  $A$  中.  $\text{rank } r = m < n$ .

$$m \begin{bmatrix} 1 & 2 & 6 & 5 \\ 3 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow m \begin{bmatrix} 1 & 0 & F \\ 0 & 1 & F \end{bmatrix} \quad r=2=m < n.$$

- 消元后的  $A$  为  $[I F]$  形式,  $m$  个 pivot variable,  $n-m$  个 free variable
- $Ax = b$  有无穷解

### 3.3 Full Rank.

当  $m \times n$  矩阵  $A$  为 方阵 时,  $r = m = n$ :

$$m \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{n} m \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ 可逆. } r = 2 = m = n.$$

有唯一解

### 3.4. Not Full Rank.

当  $r < m, r < n$ .

$$A \Rightarrow \begin{bmatrix} I & F \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{无解} \\ \text{无解} \end{array} \right.$$

总结:

$r = m = n$	$r = n < m$	$r = m < n$	$r < m, r < n$
$R = I$	$R = \begin{bmatrix} I \\ 0 \end{bmatrix}$	$R = [I \ F]$	$R = \begin{bmatrix} I & F \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$
1 solution	0 or 1 solution	$\infty$ solution	0, $\infty$ solution

# Lecture 9. Independent, Basis, Dimension

## 1. Overview.

- Linear Independent
- Spanning a space
- Basis & Dimension.

## 2. Dependent & Independent.

### 2.1 背景

$m \times n$  矩阵  $A$  ( $m < n$ )

$$A = \begin{bmatrix} - & - & - \\ - & - & - \\ - & - & - \end{bmatrix}^n_m$$

对于  $Ax = 0$ , 有未知数  $n$  个, 方程有  $m$  个。  $n > m$

存在除 0 以外的 non-zero solutions, 因为  $A$  至少有  $n-m$  个自由列, 即  $n-m$  个 free variables. 于是  $N(A)$  中有非零解!!!

### 2.2 Independent.

#### 1. 从向量的线性组合:

设向量组:  $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ .

对于任意  $c$  (不全为0), 各向量线性组合无法得到0向量, 则称此向量组: Independent. 反之, dependent.

Independent:  $c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_nx_n \neq 0$ , except all  $c_i=0$

#### 2. 从矩阵的 Null Space: 注: Independent 与向量组有关, 与矩阵无关.

设矩阵  $A$  的列向量为:  $v_1, v_2, v_3, \dots, v_n$

$r=n$  • 如果 Null Space 只有 0.  $N(A)=\{0\}$ , 则它们 Independent.

$r < n$  • 如果  $Ax=0$  存在非0解, 则 Dependent. 有 free variable.

#### 3. 从 Rank:

Independent:  $r=n \rightarrow 0$  free variable

Dependent:  $r < n \rightarrow n-r$  free variables.

### 3. Spanning a Space, Basis, Dimension.

#### 3.1 Spanning a Space.

Vector  $v_1, v_2, \dots, v_n$  Span a vector space means:  
The space consists of all combs. of those vectors.

如何生成空间又能线性无关?

- 向量个数不够, 无法构成空间;
- 向量个数过多, 则可能不是线性无关。

#### 3.2 Basis

向量空间的 Basis 是一组向量:

该向量组:

1. 向量组 Independent.
2. They span the space.

1. 某个空间的 Basis 是否唯一?

不, 可以找到不同的向量组。基础个数是确定的, 这个个数就是空间的维数。

2. 将基的所有向量作为列向量组成一个矩阵  $A$ , 该矩阵有何特征?

$A$  可逆, 因为所有 column vector 线性无关,  $Ax=0$  的解只有 0.  
 $A$  is non-singular.

例: 一个 3-D space 中  $\mathbb{R}^3$

一组基是:  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\mathbb{R}^n$  中  $n$  个向量构成 Basis,

另一组基是:  $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 5 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ 8 \end{bmatrix}$

$n$  个向量构成的  $n \times n$  矩阵可逆!!!

### 3.3 Dimension of the space.

维数等于 Basis 的个数。

例：假一个 column space  $C(A)$ :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

(1)  $A$  的 Columns 是否是 Basis?

No.

1. 它们可以 Span a Space.
2. 它们不是线性无关的。

(2) 找到一组基。

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \text{rank}(A) = 2$$

注: rank 针对的是 matrix,  
dimension 针对的是 space.

$$\dim(N(A)) = n - r = \# \text{ of free var.}$$

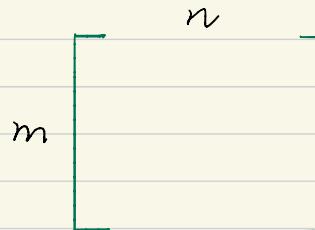
$$\dim(C(A)) = r$$

# Lecture 10. Four Fundamental Subspaces.

## 1. Overview.

$\mathbb{R}^{m \times n}$   $m \times n$  的矩阵  $A$ , 其转置矩阵为  $A^T$

- $C(A)$
- $N(A)$
- $C(A^T)$
- $N(A^T)$



## 2. Four Fundamental Subspace.

### 2.1. 维数和基.

#### • Column Space $C(A)$

##### 1. 什么是 $C(A)$ ?

$A$  的所有 column 的线性组合构成的空间.

因为每个 column 有  $m$  个分量, 所以列空间是  $\mathbb{R}^m$  的子空间

##### 2. 如何求 Basis.

Row reduction.  $A \rightarrow U$

##### 3. $C(A)$ 的维数.

等于 rank  $r$ .  $\dim(C(A)) = r$

#### • Null Space $N(A)$

##### 1. 什么是 $N(A)$ ?

$Ax = 0$  的特解的所有线性组合构成的空间。

因为每个特解有  $n$  个分量, 所以 Null Space 是  $\mathbb{R}^n$  的 subspace.

##### 2. 如何求 Null Space 的 Basis.

Row Reduction 找到 free columns/variables, 赋值 0 or 1, 可得到一组 Special Solutions.

##### 3. $N(A)$ 的 Dimension.

$n - r$  决定了  $X$  中 free variable 的个数. 等于 special solution 的个数, 所以  $\dim(N(A)) = n - r$ .

## • Row Space. $C(A^T)$ $R(A)$

### 1. 什么是 Row Space.

$A$  的行向量的所有线性组合构成的 Space.

因为每个行向量有  $n$  个分量, 所有行空间是  $\mathbb{R}^n$  的子空间.

### 2. 如何求 Basis?

Basis for row space of  $A$ . 方法一: 先矩阵  $A$  的转置  $A^T$ , 然后求  $C(A^T)$  is first  $r$  rows of  $\mathbb{R}$ . 方法二: 对  $A$  进 Row Exchange, 得到 Reduced Row Echelon Form  $R$ .

### 3. $R(A)$ 的维数

等于 Rank  $r$ .

注: Row Reduction 后,  $C(A) \neq C(R)$

4. Nullspace of  $A^T = N(A^T) = \text{Left nullspace of } A \text{ in } \mathbb{R}^m$

$R(A) = R(R)$

## • 左零空间: Left Null Space of $A$ . $N(A^T)$

### 1. 什么是 Left Null Space.

$A$  转置后形成  $A^T$ ,  $A^T y = 0$  的特解的所有线性组合构成的空间.

每个  $y$  有  $m$  个分量, 因为  $N(A^T)$  是  $\mathbb{R}^m$  的子空间.

本质上是 Row Vector 线性组合和系数构成的向量空间.  
即  $y^T A = 0$  [ $(A^T y)^T = 0 \Rightarrow y^T A = 0$ ]

### 2. 如何求 Basis?

Gauss-Jordan Elimination.

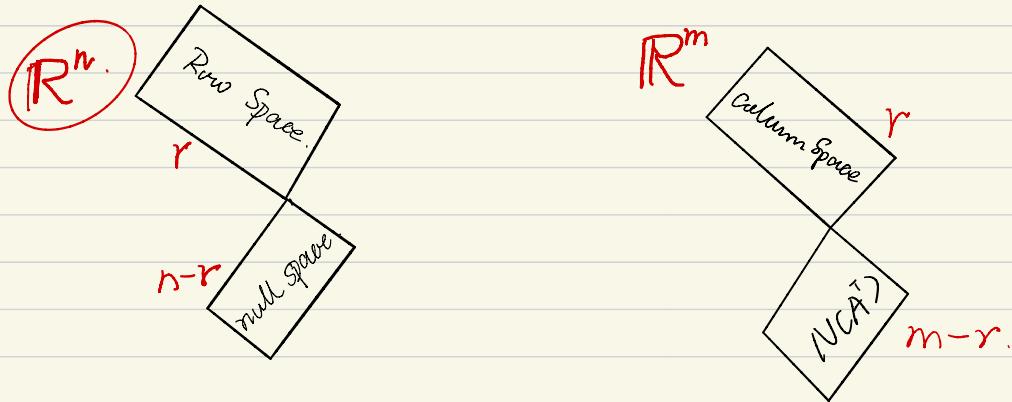
$[A | I] \rightarrow [R | E]$   $E$  中, 使  $R$  中产生全 0 行的行向量就是  $N(A^T)$  的基.

$$\text{阶梯子 } E[A | I] = [EA | EI] = [R | E].$$

$$EA = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ \boxed{-1} & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A \\ \\ E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = R.$$

### 3. $NCA^T$ 的维数.

2.2. 四个基本空间的维度:  
 $m \times n$



$C(A)$	$R(A) C(A^T)$	$N(A)$	$N(A^T)$
Basis	Pivot Cols.	Pivot Cols of $A^T$	Special Solutions of $A^T$
Dimension	$r$	$r$	$n-r$

### 3. 矩阵空间 Intro

矩阵空间：矩阵构成的空间。

封闭性：

给定  $3 \times 3$  矩阵  $A, B$ , 常数  $c$ .

- 加法:  $A + B$  仍然是  $3 \times 3$  矩阵.
- 数乘:  $cA$  仍然是  $3 \times 3$  矩阵.

所有的  $3 \times 3$  的矩阵构成的线性空间, 它们的子空间有什么?

上三角矩阵, 对称矩阵, 对角矩阵 diag.  
 upper Sym

$$\text{upper} \cap \text{Sym} = \text{diag.}$$

# Lecture 11. 矩阵空间, rank 1 matrix

## 1. Overview.

- 矩阵空间
- 秩1矩阵和空间,
- Small world graphs.

## 2. 矩阵空间深入. $M_{3 \times 3}$ : all $3 \times 3$ matrices.

$M$  的三个基本子空间.

- 子空间  $S$ :  $3 \times 3$  对称矩阵构成的子空间
- 子空间  $U$ :  $3 \times 3$  上三角矩阵构成的子空间.
- 子空间  $D$ :  $S \cap U$ ,  $3 \times 3$  对角矩阵构成的子空间.

### 2.1 矩阵空间的基与维数.

$M$  的维数:  $\dim(M) = 9$ .

$M$  的 basis:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ - 共 9 个.}$$

$S$  的维数:  $\dim(S) = 6$

$S$  的 basis:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$U$  的维数:  $\dim(U) = 6$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$S \cap U = D$ ,  $\dim(D) = 3$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$S + U$ : 包含了  $S$  和  $U$  的线性组合.

$S + U = M$

$$\dim(S) + \dim(U) = \dim(S \cap U) + \dim(S + U)$$

6            6            3            6

## 2.2. 微分方程与线性代数的关系:

线性空间元素可以是方程的解:

例:  $\frac{d^2y}{dx^2} + y = 0$

⇒ 两个 Special Solution  $y = \sin x$  &  $y = \cos x$ .

Complete Solution:  $y = c_1 \cos x + c_2 \sin x$ .

$\dim(\text{complete solution}) = 2$

## 3. Rank 1 matrices.

### 3.1 秩一矩阵

秩一矩阵是指秩为 1 的矩阵, 优点:

- 可以分解 column  $\times$  row 的形式
- 可以按积木一样构建出其它矩阵.

例:

# Rank 1 Matrix.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 5 \\ 2 & 8 & 10 \end{bmatrix}$$

$2 \times 3$   
 $r=1$

$$= \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} [1 \ 4 \ 5]$$

$$\dim(C(A)) = \text{rank} = \dim(C(A^T))$$

所有 Rank 1 matrix 有：

$$\underline{\underline{A = UV^T}}$$

$U$ : Column Vector

$V$ : Column Vector.

Rank 1 matrix is the building blocks for all matrices.

e.g. 一个  $5 \times 17$  matrix of rank 4.  
可以由 4 个 rank 1 matrices 构成。

一个 rank 4 matrix 可以构成一个 subspace 吗？

$M = \text{all } 5 \times 17 \text{ matrices.}$

Subset of rank 4 matrices. ← Subspace?

⇒ 问题可以这样问：if add two rank 4 matrices, is the sum rank 4?

Not a sub-space.

In  $\mathbb{R}^4$ ,  $v = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ v_4 \end{bmatrix}$ ,  $S = \text{all } v \text{ in } \mathbb{R}^4 \text{ with } v_1 + v_2 + v_3 + v_4 = 0$

= null space of  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

$$\text{Rank}(A) = 1 = r$$

$$\dim(N(A)) = n - r = 3$$

$$3 + 1 = 4 = n,$$

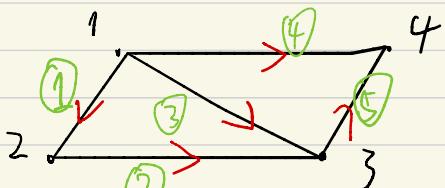
Basis for  $S$ :  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$

$$C(A) = \mathbb{R}^1 \quad N(A^T) = \{0\}$$

$$1 + 0 = 1 = m$$

# Lecture 12. Graph.

Graph: { Nodes, edges }



$n = 4$  nodes

$m = 5$  edges.

Incidence Matrix A:

1. 每一行 row 对应一个 edge
2. 每一列 column 对应一个 node

Node 1 2 3 4

	-1	1	0	0	Edge 1. }
1	0	-1	1	0	2 } loop.
2	-1	0	1	0	3 }
3	-1	0	0	1	4
4	0	0	-1	1	5

Independent?

No.

Loop: 对应于 linearly dependent rows.

$$1. Ax = 0$$

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

$$Ax = \begin{bmatrix} x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \\ x_3 - x_1 \\ x_4 - x_3 \\ x_4 - x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$x = x_1, x_2, x_3, x_4$   
potentials at nodes.

↓ A

$x_3 - x_1$ , etc.  
potential differences.

$$x = c \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \text{ null-space.}$$

$$\dim N(A) = 1$$