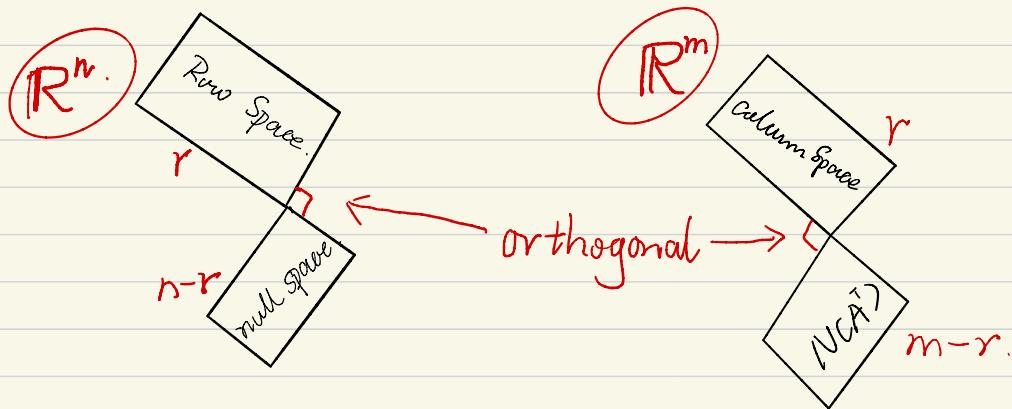


# Lecture 14. Orthogonal Vector and subspace

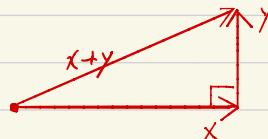
## 1. Overview



## 2. Orthogonal (Perpendicular)

### 2.1 什么是正交?

In N-D Space, the angle between those vectors is  $90^\circ$ .  
即 they form a right triangle.



### 2.2 如何判断是否正交?

Take dot product.  $X^T y = 0$

证明: 已知是直角三角形.

$$\text{有: } \|x\|^2 + \|y\|^2 = \|x+y\|^2$$

$$\Downarrow \quad \Downarrow$$

$$x^T x + y^T y = (x+y)^T (x+y)$$

$$= x^T x + y^T y + x^T y + y^T x$$

$$\Rightarrow x^T y + y^T x = 0 \quad x^T y \text{ 与 } y^T x \text{ 结果一样}$$

$$\Rightarrow 2x^T y = 0$$

$$\text{得 } x^T y = 0$$

例:

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

$$\|x\|^2 = 14$$

$$\|y\|^2 = 5$$

$$\|x+y\|^2 \approx 19$$

注: 0向量和任何向量都正交

## 2.3 Subspace 之间正交.

- 定义.

Subspace S is orthogonal to subspace T means:

Every vector in S is orthogonal to every vector in T.

- 如果两个 Space 正交, 那么

They don't intersect in any Non-zero vector.

如黑板和地面不是正交.

- 子空间角度:

假设一个  $R^2$  的子空间, 有三种:

1. 整个 plane: D
2. 一条过原点 Line: L
3. 原点: O

1. L 与 D 何时正交?

Never!

2. L 与 O 何时正交?

Always

3. L 与另一个 L 何时正交?

Perpendicular.

## 2.4 Row Space 和 Null Space.

• Row Space is orthogonal to Null Space.

Why?

1. 因为  $Ax = 0$

$$\begin{bmatrix} \text{Row 1 of } A \\ \text{Row 2 of } A \\ \vdots \\ \text{Row } N \text{ of } A \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | \\ * \\ \vdots \\ | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

可知所有的 Row dot product X equal to 0. 它们 orthogonal.

2. 要构成 Row Space, 除了已知的 Row 以外, 还有它们的所有线性组合.

证明:  $c_1(\text{Row 1})^T x = 0, c_2(\text{Row 2})^T x = 0 \dots$

$$(c_1 \text{Row 1} + c_2 \text{Row 2} + \dots + c_n \text{Row } N)^T x = 0$$

所以 Row space  $\rightarrow$  Null Space 正交.

• Row Space 和 Null Space 的关系:

类似于将一个空间一分为二的两个子空间.

也就是说维数之和等于  $N$ .

反例: 一个  $R^3$  Space 中,

一条 Line 与另一条 Line 垂直,

它们不是一个 Row Space 及一个 Null Space,  
因为维数之和不等于 3.

正例:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 2 & 4 & 10 \end{bmatrix} \quad \dim(R(A)) = \text{rank}$$

$$Ax = 0$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 2 & 4 & 10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$n=3 \quad r=1 \quad \dim(N(A)) = 2.$$

A 的 Row Space 是一条一维的直线, 对应的 Null Space 是一二维平面.  
互相垂直. 维数相加为 3.

所以得到以下定义:

Null Space 与 Row Space 是 Orthogonal Complements in  $R^n$

也就是说:

Null Space Contains All Vectors  $\perp$  row space.

### 3. "Solve" $Ax = b$ , 当无解时, 求最优解.

在上一节中我们看到了, 矩阵的数据来源于实际测量, 那么就势必会有测量不准确的时候, 例如有时候我们求解  $Ax = b$  方程时, 如果  $A$  的列数太多, 那么其中就很有可能混进去一些不准确的数据. 这时, 我们以往的手段求解方程并不会求出准确的解. 这就引出了我们这部分内容.

既然无法求出解, 那么我们就用一些手段求出方程最优解. 类似于一种拟合. 大致如下:

将方程改写成:  $A^T A \hat{x} = A^T b$ , 求解  $\hat{x}$  即为最优解. (注意: 不是  $Ax = b$  的解)

首先研究  $A^T A$  的性质:

- $A^T A$  是方阵.

$$\begin{matrix} A^T \\ n \times m \end{matrix} \begin{matrix} A \\ m \times n \end{matrix} = \begin{matrix} A^T A \\ n \times n \end{matrix}.$$

- $A^T A$  是对称的.

$$(A^T A)^T = A^T A$$

\* 但  $A^T A$  不一定可逆:

当  $A$  的 column vector 线性相关时,  $A^T A$  不可逆.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 1 & 3 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}, \quad A^T A = \begin{bmatrix} 3 & 9 \\ 9 & 27 \end{bmatrix}$$

如何判断是否可逆?

1.  $N(A^T A) = N(A)$ :  $A^T A$  与  $A$  的 Null Space 相同
2.  $\text{Rank}(A^T A) = \text{Rank}(A)$

所以, 如果  $A^T A$  可逆, 则:

$N(A^T A)$  只有 0  $\longrightarrow$  各列线性无关.

求最优解前, 先判断  $A$  的各列是否 Linear Independence.