

## &2.4 线性相关性、基、维数

### 一、概述

这一节我们的主要研究对象是 **向量组**，我们将解析这些术语的含义：向量组是“线性相关”或“线性无关”的，向量组“生成”一个空间，向量组作为一个基，子空间的维数。

要点：

- 向量组（矩阵的列向量组）
- 线性相关性 linear independence
- 生成空间 spanning a space
- 基和维数 basis and dimension

### 二、线性相关性

线性相关性是对于向量组而言的。**向量组** 就是一组向量，通常表示为：**向量组**  $V$ :  $v_1, v_2, \dots, v_n$ 。

#### · 背景

假设矩阵  $A_{m \times n}$  ( $m < n$ ) ,

$$A = \begin{bmatrix} & \end{bmatrix}$$

则 对于  $Ax = 0$ （未知数个数 > 方程个数）一定存在非零解，即  $A$  的零空间除了零向量外，还包含其他向量。

原因：  $m < n$  则一定存在自由变量。

求解：（求解  $Ax = 0$  见2.2节）

$$A = \begin{bmatrix} & \end{bmatrix} \rightarrow R = \begin{bmatrix} I & F \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$N(A) = \begin{bmatrix} -F \\ I \end{bmatrix}$$

#### · 线性相关性

##### (1) 定义

对于向量组  $V$ :  $v_1, v_2, \dots, v_n$ ,

- 如果 当且仅当标量  $k_1, k_2, \dots, k_n$  都为0 时，才有

$$k_1 \cdot v_1 + k_2 \cdot v_2 + \cdots + k_n \cdot v_n = 0$$

那么我们称向量组  $V$  **线性无关**( linear independence )。

- 如果 **存在**标量  $k_1, k_2, \cdots, k_n$  **不全为0** 时, 有

$$k_1 \cdot v_1 + k_2 \cdot v_2 + \cdots + k_n \cdot v_n = 0$$

那么我们称向量组  $V$  **线性相关**( linear dependence )。

- 如果向量组中有零向量, 那么向量组一定线性相关。

## (2) 向量组与矩阵的联系

将向量组  $V: v_1, v_2, \cdots, v_n$  的各向量作为矩阵的列, 可构造矩阵  $A$ :

$$A = \begin{bmatrix} v_1 & v_2 & \cdots & v_n \end{bmatrix}$$

向量组  $V$  称为矩阵的**列向量组**。

对于  $Ax = 0$ , 可写为:

$$A \cdot x = [v_1, v_2, \cdots, v_n] \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 \cdot v_1 + x_2 \cdot v_2 + \cdots + x_n \cdot v_n = 0$$

由此可知, 我们对矩阵的列向量组"线性相关"还是"线性无关"感兴趣:

- 若向量组  $V: v_1, v_2, \cdots, v_n$  **线性无关**, 则  $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = 0$ ,  $N(A) = \{zero\ vector\}$ 。矩阵  $A$

的秩  $r = n$ 。

- 若向量组  $V: v_1, v_2, \cdots, v_n$  **线性相关**, 则方程组存在非零解, 零空间  $N(A)$  存在非零向量。矩阵  $A$  的秩  $r < n$ 。

## 三、Spanning a Space、Basis and Dimension

### • Spanning a Space

实际上我们已经见过生成向量空间的例子: 列空间, 矩阵的 **列向量组** 进行 **线性组合** 得到矩阵的 **列空间**。下面我们给出更严格的定义。

设有向量组  $V: v_1, v_2, \cdots, v_n$ , 记  $v_1, v_2, \cdots, v_n$  的所有线性组合为  $S = Span(v_1, v_2, \cdots, v_n)$ , 即

$$S = \{v | v = k_1 \cdot v_1 + k_2 \cdot v_2 + \cdots + k_n \cdot v_n, k_i \in R, i = 1, 2, \cdots, n\}$$

我们称  $S$  为向量组  $V$  生成的子空间。【百度百科】

向量组是线性相关还是线性无关的呢？不一定，可能线性相关，也可能线性无关。  
我们更关心这样**向量组**：能生成完整的空间，本身又线性无关，由此我们得出“基”的概念。

## · Basis and Dimension

若向量组向量组  $V: v_1, v_2, \cdots, v_d$  满足：

- (1) 线性无关 (**Independent**)
- (2) 可以生成整个空间  $S$  (**Spanning the Space**)

那么我们称**向量组  $V$** 为向量空间  $S$  的**基( basis )**。

- 上述的两个条件也同样是“基”的两个性质。
- 向量空间的“基”有重要意义，知道向量空间的“基”，就知道了这个向量空间的全部信息，就能唯一确定这个向量空间。
- 如果矩阵  $A_{n \times n}$  的列向量组是  $R^n$  的一组基，那么  $A_{n \times n}$  可逆。

对于某个向量空间  $S$ ，“基”有无数组，但每组“基”向量的个数总是确定的。我们称“基”向量的个数为向量空间  $S$  的**维数( dimension )**。

## 四、练习

- **向量组** dependent、independent
- **向量组** span a space
- **向量组** is basis
- **向量空间**'s dimension, 's basis

### 练习

对于矩阵  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix}$ ，列向量组  $V: v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ， $v_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ ， $v_3 = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$ ， $v_4 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

- 由  $R$  可知，有2个主列：列1、列2，有2个自由列：列3、列4

*Column Space of A*

$V$ : dependent

$$C(A) = \text{Span}\{v_1, v_2, v_3, v_4\} = \text{Span}\{v_1, v_2\}$$

$$\text{basis: } v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad v_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\text{dimension of } C(A) = 2$$

$$\boxed{\dim C(A) = \text{rank}(A) = \# \text{ pivot columns} = r}$$

$$\boxed{\text{Null Space of } A}$$

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

则

$$\text{basis: } x_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad x_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$N(A) = \text{Span}\{x_1, x_2\}$$

$$\text{dimension of } N(A) = 2$$

$$\boxed{\dim C(A) = \# \text{ free columns} = n - r}$$