



上海师范大学  
Shanghai Normal University

# 《线性代数》

## 1-向量介绍 (Introduction to Vectors)

杨启哲

上海师范大学信机学院计算机系

2024 年 2 月 25 日



- › 向量加法和数乘
- › 向量长度和点积
- › 矩阵

- 第 2 章 2.1, 2.2, 第 5 章 5.1

## ► 向量加法和数乘

# 向量 (Vectors)



上海师范大学  
Shanghai Normal University

## 向量 (Vectors)

首先我们来考察一下二维空间中的向量，用**列向量 (column vectors)** 来表示：

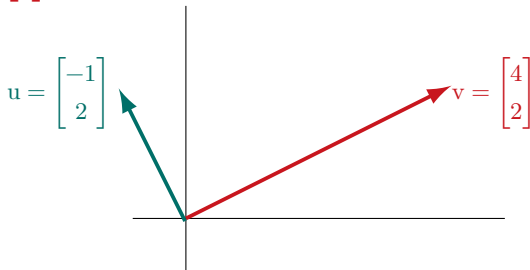
$$\bullet \quad \mathbf{u} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}$$

# 向量 (Vectors)



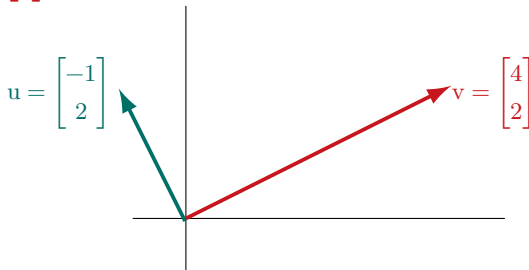
首先我们来考察一下二维空间中的向量，用**列向量 (column vectors)** 来表示：

$$\bullet \quad \mathbf{u} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}$$



首先我们来考察一下二维空间中的向量，用**列向量 (column vectors)** 来表示：

$$\bullet \quad \mathbf{u} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}$$



## 符号说明

在本课程的课件中，我们使用  $x, y, z, \dots$  等符号来表示向量，使用  $x, y, z, \dots$  等符号来表示标量的值；特别的对于一个向量  $\mathbf{u}$  来说，我们经常使用  $u_i$  表示其第  $i$  个分量的值。



## 向量加法 (Vector Addition)



上海师范大学  
Shanghai Normal University

向量加法:

$$\begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \end{bmatrix}$$

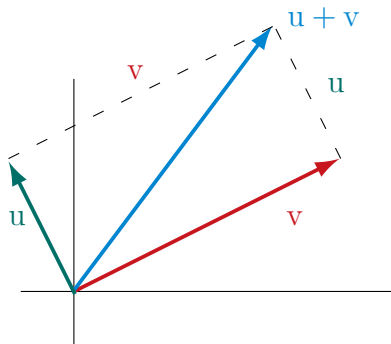
## 向量加法 (Vector Addition)



上海师范大学  
Shanghai Normal University

向量加法:

$$\begin{array}{ccc} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} & + & \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \end{bmatrix} \\ u & v & u + v \end{array}$$

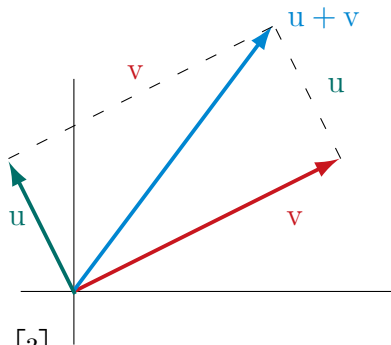


# 向量加法 (Vector Addition)



向量加法:

$$\begin{array}{ccc} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} & + & \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \end{bmatrix} \\ u & v & u + v \end{array}$$



• 一个例子:  $\begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$

## 向量数乘 (Scalar Multiplication)



上海师范大学  
Shanghai Normal University

### 向量数乘

$$c \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} cu_1 \\ cu_2 \end{bmatrix}$$

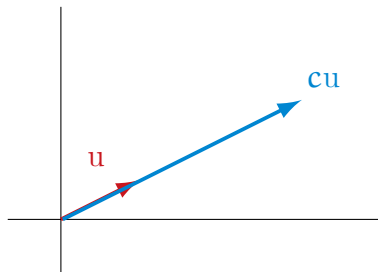
其中  $c$  是一个标量, 也称为 scalar.

## 向量数乘 (Scalar Multiplication)

### 向量数乘

$$c \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} cu_1 \\ cu_2 \end{bmatrix}$$

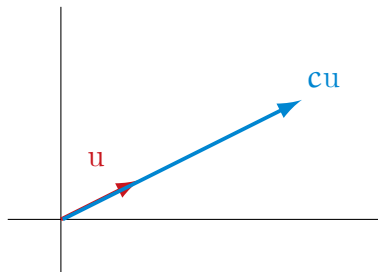
其中  $c$  是一个标量，也称为 scalar.



## 向量数乘

$$c \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} cu_1 \\ cu_2 \end{bmatrix}$$

其中  $c$  是一个标量, 也称为 scalar.



- 一个例子:  $3 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 3 \end{bmatrix}$

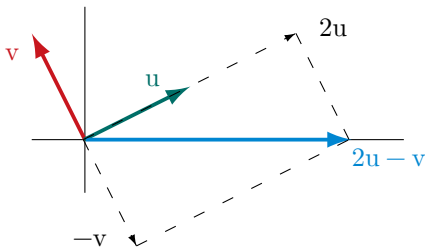


考虑如下的例子:

$$2\mathbf{u} - \mathbf{v} = 2 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + (-1) \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \end{bmatrix}$$

考虑如下的例子:

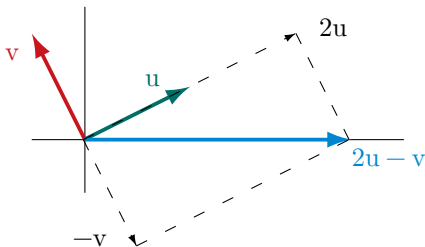
$$2\mathbf{u} - \mathbf{v} = 2 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + (-1) \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \end{bmatrix}$$





考虑如下的例子:

$$2\mathbf{u} - \mathbf{v} = 2 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + (-1) \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \end{bmatrix}$$



## 向量的线性组合

$$\begin{array}{ccc} c \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} & + d \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} & = \begin{bmatrix} cu_1 + dv_1 \\ cu_2 + dv_2 \end{bmatrix} \\ cu & dv & cu + dv \end{array}$$

## 向量在三维的情况



上海师范大学  
Shanghai Normal University

## 向量在三维的情况

- 二维向量  $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$  可以视作在 2 维  $xOy$  平面上从  $(0,0)$  指向  $(x,y)$  的一个有向线段。

## 向量在三维的情况

- 二维向量  $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$  可以视作在 2 维  $xOy$  平面上从  $(0,0)$  指向  $(x,y)$  的一个有向线段。
- 三维向量也是类似的，只不过是在 3 维空间中从  $(0,0,0)$  指向  $(x,y,z)$  的一个有向线段，

比如考察向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$  :

## 向量在三维的情况

- 二维向量  $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$  可以视作在 2 维  $xOy$  平面上从  $(0,0)$  指向  $(x,y)$  的一个有向线段。
- 三维向量也是类似的，只不过是在 3 维空间中从  $(0,0,0)$  指向  $(x,y,z)$  的一个有向线段，

比如考察向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$  :

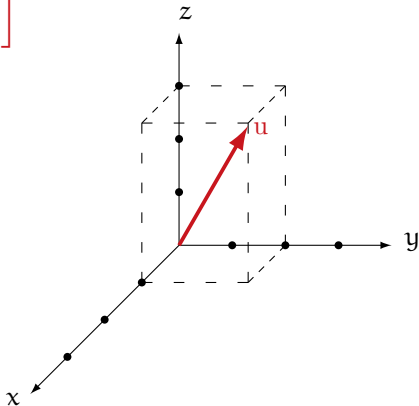
## 向量在三维的情况



上海师范大学  
Shanghai Normal University

- 二维向量  $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$  可以视作在 2 维  $xOy$  平面上从  $(0,0)$  指向  $(x,y)$  的一个有向线段。
- 三维向量也是类似的，只不过是在 3 维空间中从  $(0,0,0)$  指向  $(x,y,z)$  的一个有向线段，

比如考察向量  $u = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$  :



# 三维向量的线性组合



上海师范大学  
Shanghai Normal University

## 三维向量的线性组合

给定 3 维的向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

其线性组合也是类似的:



## 三维向量的线性组合

给定 3 维的向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

其线性组合也是类似的:

$$\mathbf{u} = 1\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}$$

## 三维向量的线性组合

给定 3 维的向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

其线性组合也是类似的:

$$\begin{aligned} \mathbf{u} &= 1\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} \\ \mathbf{u} + 2\mathbf{v} &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

给定 3 维的向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

其线性组合也是类似的:

$$\mathbf{u} = 1\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{u} + 2\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{u} + 4\mathbf{v} - 2\mathbf{w} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} + 4 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} - 2 \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 9 \end{bmatrix}$$



## 三个问题



上海师范大学  
Shanghai Normal University

假设  $u, v, w$  是三维空间的三个向量:



## 三个问题



假设  $u, v, w$  是三维空间的三个向量:

- 所有形如  $cu$  的线性组合对应的几何直观是什么?



## 三个问题



假设  $u, v, w$  是三维空间的三个向量:

- 所有形如  $cu$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv$  的线性组合对应的几何直观是什么?



## 三个问题



假设  $u, v, w$  是三维空间的三个向量:

- 所有形如  $cu$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv + ew$  的线性组合对应的几何直观是什么?



## 三个问题



上海师范大学  
Shanghai Normal University

假设  $u, v, w$  是三维空间的三个向量:

- 所有形如  $cu$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv + ew$  的线性组合对应的几何直观是什么?





假设  $u, v, w$  是三维空间的三个向量:

- 所有形如  $cu$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv$  的线性组合对应的几何直观是什么?
- 所有形如  $cu + dv + ew$  的线性组合对应的几何直观是什么?

答案当然依赖于  $u, v, w$  的具体取值, 但是我们可以通过一些例子来感受一下。

## 三个问题 (II)

我们考虑之前的三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

## 三个问题 (II)

我们考虑之前的三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

1. 形如  $c\mathbf{u}$  的线性组合填满了一条通过  $(0, 0, 0)$  的线。

## 三个问题 (II)

我们考虑之前的三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

1. 形如  $c\mathbf{u}$  的线性组合填满了一条通过  $(0, 0, 0)$  的线。
2. 形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合填满了一个通过  $(0, 0, 0)$  的平面。

我们考虑之前的三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

1. 形如  $c\mathbf{u}$  的线性组合填满了一条通过  $(0, 0, 0)$  的线。
2. 形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合填满了一个通过  $(0, 0, 0)$  的平面。
  - $(2, 3, -1)$  便不在此平面上, 因此  $\mathbf{w}$  无法表示成  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合。

我们考虑之前的三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

1. 形如  $c\mathbf{u}$  的线性组合填满了一条通过  $(0, 0, 0)$  的线。
2. 形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合填满了一个通过  $(0, 0, 0)$  的平面。
  - $(2, 3, -1)$  便不在此平面上, 因此  $\mathbf{w}$  无法表示成  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合。
3. 形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v} + e\mathbf{w}$  的线性组合填满了整个三维空间。

我们考虑之前的三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

1. 形如  $c\mathbf{u}$  的线性组合填满了一条通过  $(0, 0, 0)$  的线。
2. 形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合填满了一个通过  $(0, 0, 0)$  的平面。
  - $(2, 3, -1)$  便不在此平面上, 因此  $\mathbf{w}$  无法表示成  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合。
3. 形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v} + e\mathbf{w}$  的线性组合填满了整个三维空间。
  - 这意味着对于任何的  $a, b, c \in \mathbb{R}$

$$x + y + 2z = a$$

$$2y + 3z = b$$

$$3x + y - z = c$$

存在一个解。

## 问题 1.

描述一下由向量  $u = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $v = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  的线性组合在三维空间中所组成的平面。



## 问题 1.

描述一下由向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  的线性组合在三维空间中所组成的平面。

## 解 2.

形如  $c\mathbf{u} + d\mathbf{v}$  的线性组合填满了一个通过  $(0, 0, 0)$  的平面，我们有：

## 问题 1.

描述一下由向量  $u = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $v = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  的线性组合在三维空间中所组成的平面。

## 解 2.

形如  $cu + dv$  的线性组合填满了一个通过  $(0, 0, 0)$  的平面，我们有：

$$cu + dv = \begin{bmatrix} c \\ c + d \\ d \end{bmatrix}$$

$c, d$  是任意的，所以该平面包含了所有第二维是第一维和第三维的和的向量。



## 阶段总结



上海师范大学  
Shanghai Normal University



1. 二维向量是一个具有两个分量的有序对，可以视作二维平面原点出发的一个有向线段。

1. 二维向量是一个具有两个分量的有序对，可以视作二维平面原点出发的一个有向线段。
2. 向量的加法和数乘是针对对应分量进行操作。

1. 二维向量是一个具有两个分量的有序对，可以视作二维平面原点出发的一个有向线段。
2. 向量的加法和数乘是针对对应分量进行操作。
3. 向量之间的线性组合是指形如  $cu + dv + ew$  的向量。

1. 二维向量是一个具有两个分量的有序对，可以视作二维平面原点出发的一个有向线段。
2. 向量的加法和数乘是针对对应分量进行操作。
3. 向量之间的线性组合是指形如  $cu + dv + ew$  的向量。
4. 在三维空间中，向量的线性组合可以填满一条线，一个平面，或者整个三维空间。

## ► 向量长度和点积





### 符号说明

为了节省空间，列向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。



## 符号说明

为了节省空间，列向量  $u = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察两维中的向量，给定两个向量  $u = (u_1, u_2)$ ,  $v = (v_1, v_2)$ :

## 符号说明

为了节省空间，列向量  $u = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察两维中的向量，给定两个向量  $u = (u_1, u_2)$ ,  $v = (v_1, v_2)$ :

1. 向量  $u$  的长度  $\|u\|$  是多少？

## 符号说明

为了节省空间，列向量  $u = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察两维中的向量，给定两个向量  $u = (u_1, u_2)$ ,  $v = (v_1, v_2)$ :

1. 向量  $u$  的长度  $\|u\|$  是多少？

## 符号说明

为了节省空间，列向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察两维中的向量，给定两个向量  $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$ :

1. 向量  $\mathbf{u}$  的长度  $\|\mathbf{u}\|$  是多少？

$$\|\mathbf{u}\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2}$$

2. 向量  $\mathbf{u}$  与  $\mathbf{v}$  的夹角  $\theta$  是多少？

## 符号说明

为了节省空间，列向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察两维中的向量，给定两个向量  $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$ :

1. 向量  $\mathbf{u}$  的长度  $\|\mathbf{u}\|$  是多少？

$$\|\mathbf{u}\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2}$$

2. 向量  $\mathbf{u}$  与  $\mathbf{v}$  的夹角  $\theta$  是多少？

## 符号说明

为了节省空间，列向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察二维中的向量，给定两个向量  $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$ :

1. 向量  $\mathbf{u}$  的长度  $\|\mathbf{u}\|$  是多少？

$$\|\mathbf{u}\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2}$$

2. 向量  $\mathbf{u}$  与  $\mathbf{v}$  的夹角  $\theta$  是多少？

$$\cos \theta = \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{\|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|}$$

## 符号说明

为了节省空间，列向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$  有时使用  $(u_1, u_2, u_3)$  表示。

我们来考察二维中的向量，给定两个向量  $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$ :

1. 向量  $\mathbf{u}$  的长度  $\|\mathbf{u}\|$  是多少？

$$\|\mathbf{u}\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2}$$

2. 向量  $\mathbf{u}$  与  $\mathbf{v}$  的夹角  $\theta$  是多少？

$$\cos \theta = \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{\|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|}$$

这些问题我们都可以使用点积 (dot product) 的概念来解决。



## 定义 3

[点积].

向量  $u = (u_1, u_2)$ ,  $v = (v_1, v_2)$  的点积  $u \cdot v$  定义为:

$$u \cdot v = u_1 v_1 + u_2 v_2$$

一般的, 对于向量  $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ ,  $v = (v_1, v_2, \dots, v_n)$ , 其点积定义为:

$$u \cdot v = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n = \sum_{i=1}^n u_i v_i$$

## 定义 3

[点积].

向量  $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$  的点积  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}$  定义为:

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + u_2 v_2$$

一般的, 对于向量  $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n)$ , 其点积定义为:

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n = \sum_{i=1}^n u_i v_i$$

## 点积的一些性质

1.  $\mathbf{u}$  和  $\mathbf{v}$  是垂直的 (perpendicular) 当且仅当  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$ .

## 定义 3

[点积].

向量  $u = (u_1, u_2)$ ,  $v = (v_1, v_2)$  的点积  $u \cdot v$  定义为:

$$u \cdot v = u_1 v_1 + u_2 v_2$$

一般的, 对于向量  $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ ,  $v = (v_1, v_2, \dots, v_n)$ , 其点积定义为:

$$u \cdot v = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n = \sum_{i=1}^n u_i v_i$$

## 点积的一些性质

1.  $u$  和  $v$  是垂直的 (perpendicular) 当且仅当  $u \cdot v = 0$ 。
2. 点积是可交换的, 即  $u \cdot v = v \cdot u$ 。





### 定义 4

[向量的长度].

向量  $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$  的长度  $\|u\|$  定义为:

$$\|u\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2 + \dots + u_n^2} = \sqrt{u \cdot u}$$

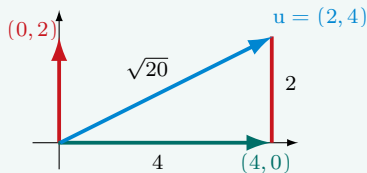
## 定义 4

[向量的长度].

向量  $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$  的长度  $\|u\|$  定义为:

$$\|u\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2 + \dots + u_n^2} = \sqrt{u \cdot u}$$

## 勾股定理 (Pythagorean Law)



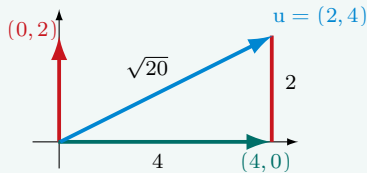
## 定义 4

[向量的长度].

向量  $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$  的长度  $\|u\|$  定义为:

$$\|u\| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2 + \dots + u_n^2} = \sqrt{u \cdot u}$$

## 勾股定理 (Pythagorean Law)



一般来说, 对于垂直的  $u$  和  $v$ :

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

## 单位向量 (Unit Vector)



上海师范大学  
Shanghai Normal University





### 定义 5.

长度为 1 的向量  $\mathbf{u}$  被称作为单位向量, 即  $\|\mathbf{u}\| = 1$ .

## 定义 5.

长度为 1 的向量  $\mathbf{u}$  被称作为单位向量, 即  $\|\mathbf{u}\| = 1$ .

## 例 6.

如下的向量都是单位向量:

$$\mathbf{i} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{j} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{u} = \begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{bmatrix}$$

## 单位化 (Normalization)

给定一个向量  $u = (2, 2, 1)$ ，其长度为：

## 单位化 (Normalization)

给定一个向量  $u = (2, 2, 1)$ ，其长度为：

$$\|u\| = \sqrt{2^2 + 2^2 + 1^2} = \sqrt{9} = 3$$

## 单位化 (Normalization)

给定一个向量  $u = (2, 2, 1)$ ，其长度为：

$$\|u\| = \sqrt{2^2 + 2^2 + 1^2} = \sqrt{9} = 3$$

我们可以将其缩小成一个单位向量：

$$\left(\frac{2}{3}, \frac{2}{3}, \frac{1}{3}\right)$$

给定一个向量  $u = (2, 2, 1)$ , 其长度为:

$$\|u\| = \sqrt{2^2 + 2^2 + 1^2} = \sqrt{9} = 3$$

我们可以将其缩小成一个单位向量:

$$\left(\frac{2}{3}, \frac{2}{3}, \frac{1}{3}\right)$$

### 引理 7.

给定一个非零向量  $u = (u_1, \dots, u_n)$ , 则:

$$\frac{u}{\|u\|} = \left(\frac{u_1}{\|u\|}, \dots, \frac{u_n}{\|u\|}\right)$$

是一个与  $u$  同方向的单位向量。

## 互相垂直的向量



上海师范大学  
Shanghai Normal University

现在我们来说明点积值和向量之间的夹角的关系：

## 互相垂直的向量



上海师范大学  
Shanghai Normal University

现在我们来说明点积值和向量之间的夹角的关系：

### 引理 8.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$ ，如果  $u$  和  $v$  是垂直的，则： $u \cdot v = 0$ 。



## 互相垂直的向量

现在我们来说明点积值和向量之间的夹角的关系：

### 引理 8.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$ ，如果  $u$  和  $v$  是垂直的，则： $u \cdot v = 0$ 。

**证明.** 由勾股定理，我们有：

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

现在我们来说明点积值和向量之间的夹角的关系：

### 引理 8.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$ ，如果  $u$  和  $v$  是垂直的，则： $u \cdot v = 0$ 。

**证明.** 由勾股定理，我们有：

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

将其展开有：

$$\begin{aligned} u_1^2 + u_2^2 + v_1^2 + v_2^2 &= (u_1 - v_1)^2 + (u_2 - v_2)^2 \\ u_1 v_1 + u_2 v_2 &= 0 \end{aligned}$$



现在我们来说明点积值和向量之间的夹角的关系：

### 引理 8.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$ ，如果  $u$  和  $v$  是垂直的，则： $u \cdot v = 0$ 。

证明. 由勾股定理，我们有：

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

将其展开有：

$$\begin{aligned} u_1^2 + u_2^2 + v_1^2 + v_2^2 &= (u_1 - v_1)^2 + (u_2 - v_2)^2 \\ u_1 v_1 + u_2 v_2 &= 0 \end{aligned}$$

□

### 说明

1.  $u \cdot v = 0 \iff u$  和  $v$  是垂直的。

现在我们来说明点积值和向量之间的夹角的关系：

### 引理 8.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$ ，如果  $u$  和  $v$  是垂直的，则： $u \cdot v = 0$ 。

**证明.** 由勾股定理，我们有：

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

将其展开有：

$$\begin{aligned} u_1^2 + u_2^2 + v_1^2 + v_2^2 &= (u_1 - v_1)^2 + (u_2 - v_2)^2 \\ u_1 v_1 + u_2 v_2 &= 0 \end{aligned}$$

□

### 说明

1.  $u \cdot v = 0 \iff u$  和  $v$  是垂直的。
2.  $0 \cdot u = 0$ ，零向量  $0$  与任何向量都是垂直的。

### 定理 9.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$  是两个单位向量,  $\theta$  是  $u$  和  $v$  之间的夹角, 则:

$$\cos \theta = u \cdot v$$



### 定理 9.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$  是两个单位向量,  $\theta$  是  $u$  和  $v$  之间的夹角, 则:

$$\cos \theta = u \cdot v$$

### 几何视角

1.

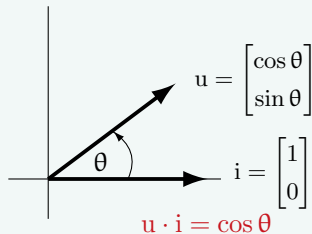
### 定理 9.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$  是两个单位向量,  $\theta$  是  $u$  和  $v$  之间的夹角, 则:

$$\cos \theta = u \cdot v$$

### 几何视角

1.  $v = i = (1, 0)$ , 则有  $\cos \theta = u \cdot v = u_1$ 。



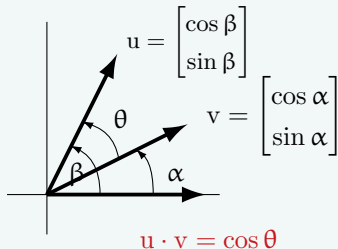
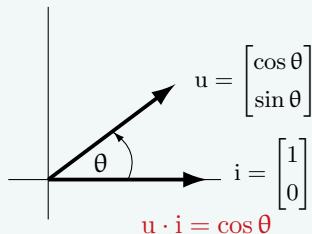
## 定理 9.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$  是两个单位向量,  $\theta$  是  $u$  和  $v$  之间的夹角, 则:

$$\cos \theta = u \cdot v$$

## 几何视角

1.  $v = i = (1, 0)$ , 则有  $\cos \theta = u \cdot v = u_1$ 。
2.  $v \neq (1, 0)$ , 则可以视其旋转了  $\alpha$  角度, 其中  $v = (\cos \alpha, \sin \alpha)$ 。





定理 9 的证明.

定理 9 的证明.

- 若  $v = (1, 0)$ , 则易得  $u \cdot v = u_1 = \cos \theta$ .

### 定理 9 的证明.

- 若  $v = (1, 0)$ , 则易得  $u \cdot v = u_1 = \cos \theta$ .
- 若  $v \neq (1, 0)$ , 则可以视  $v$  是由  $(1, 0)$  旋转了  $\alpha$  角度得到的单位向量, 即  $v = (\cos \alpha, \sin \alpha)$ ; 同理令  $u = (\cos \beta, \sin \beta)$ , 则其夹角为  $\theta = \beta - \alpha$ , 并且:

### 定理 9 的证明.

- 若  $v = (1, 0)$ , 则易得  $u \cdot v = u_1 = \cos \theta$ .
- 若  $v \neq (1, 0)$ , 则可以视  $v$  是由  $(1, 0)$  旋转了  $\alpha$  角度得到的单位向量, 即  $v = (\cos \alpha, \sin \alpha)$ ; 同理令  $u = (\cos \beta, \sin \beta)$ , 则其夹角为  $\theta = \beta - \alpha$ , 并且:

### 定理 9 的证明.

- 若  $v = (1, 0)$ , 则易得  $u \cdot v = u_1 = \cos \theta$ .
- 若  $v \neq (1, 0)$ , 则可以视  $v$  是由  $(1, 0)$  旋转了  $\alpha$  角度得到的单位向量, 即  $v = (\cos \alpha, \sin \alpha)$ ; 同理令  $u = (\cos \beta, \sin \beta)$ , 则其夹角为  $\theta = \beta - \alpha$ , 并且:

$$u \cdot v = \cos \beta \cos \alpha + \sin \beta \sin \alpha = \cos(\beta - \alpha) = \cos \theta$$



## 向量的余弦定理

如果  $u, v$  不是单位向量，怎么求其夹角？

如果  $u, v$  不是单位向量，怎么求其夹角？

- 将其单位化。

如果  $u, v$  不是单位向量，怎么求其夹角？

- 将其单位化。

## 定理 10.

令  $u, v \in \mathbb{R}^2$  是两个非零向量， $\theta$  是  $u$  和  $v$  之间的夹角，则：

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



现在我们来查看一些例子：

## 定理 11

[Cauchy-Schwarz-Buniakowsky].

$$|\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}| \leq \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|$$

现在我们来查看一些例子：

## 定理 11

[Cauchy-Schwarz-Buniakowsky].

$$|u \cdot v| \leq \|u\| \|v\|$$

**证明.** 我们用一个不用余弦定理的方法来证明。

现在我们来查看一些例子：

## 定理 11

[Cauchy-Schwarz-Buniakowsky].

$$|u \cdot v| \leq \|u\| \|v\|$$

**证明.** 我们用一个不用余弦定理的方法来证明。

注意到：

$$\begin{aligned} (u_1^2 + u_2^2)(v_1^2 + v_2^2) - (u_1v_1 + u_2v_2)^2 &= u_1^2v_2^2 + u_2^2v_1^2 - 2u_1u_2v_1v_2 \\ &= (u_1v_2 - u_2v_1)^2 \geq 0 \end{aligned}$$



## 定理 12

[三角不等式].

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

## 定理 12

[三角不等式].

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

**证明.** 我们同样使用一个不用余弦定理的方法来证明。

## 定理 12

[三角不等式].

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

**证明.** 我们同样使用一个不用余弦定理的方法来证明。

注意到:

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

$$u \cdot v \leq \|u\| \|v\|$$

## 定理 12

[三角不等式].

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

**证明.** 我们同样使用一个不用余弦定理的方法来证明。

注意到：

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

$$u \cdot v \leq \|u\| \|v\|$$

从而我们有：

$$\|u + v\|^2 \leq (\|u\| + \|v\|)^2$$

□

## 定理 12

[三角不等式].

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

**证明.** 我们同样使用一个不用余弦定理的方法来证明。

注意到:

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

$$u \cdot v \leq \|u\| \|v\|$$

从而我们有:

$$\|u + v\|^2 \leq (\|u\| + \|v\|)^2$$

□

## 问题

如何证明  $\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2 + 2u \cdot v$ ?





## 阶段总结



上海师范大学  
Shanghai Normal University



## 阶段总结



上海师范大学  
Shanghai Normal University

1. 向量的点积是相应部分的乘积的和, 即  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + \dots u_n v_n$ 。



1. 向量的点积是相应部分的乘积的和，即  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + \dots u_n v_n$ 。
2. 向量的长度是点积的平方根，其对应的单位向量为：  $\frac{\mathbf{u}}{\|\mathbf{u}\|}$ ，长度为 1。



1. 向量的点积是相应部分的乘积的和，即  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + \dots u_n v_n$ 。
2. 向量的长度是点积的平方根，其对应的单位向量为：  $\frac{\mathbf{u}}{\|\mathbf{u}\|}$ ，长度为 1。
3.  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$  意味着两个向量  $\mathbf{u}, \mathbf{v}$  是垂直的。



1. 向量的点积是相应部分的乘积的和, 即  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + \dots u_n v_n$ 。
2. 向量的长度是点积的平方根, 其对应的单位向量为:  $\frac{\mathbf{u}}{\|\mathbf{u}\|}$ , 长度为 1。
3.  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$  意味着两个向量  $\mathbf{u}, \mathbf{v}$  是垂直的。
4. 向量夹角的余弦值等于点积除以长度的乘积, 即:

$$\cos \theta = \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{\|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|}$$

1. 向量的点积是相应部分的乘积的和, 即  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + \dots u_n v_n$ 。
2. 向量的长度是点积的平方根, 其对应的单位向量为:  $\frac{\mathbf{u}}{\|\mathbf{u}\|}$ , 长度为 1。
3.  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$  意味着两个向量  $\mathbf{u}, \mathbf{v}$  是垂直的。
4. 向量夹角的余弦值等于点积除以长度的乘积, 即:

$$\cos \theta = \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{\|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|}$$

5. 柯西-施瓦茨不等式和三角不等式。

$$|\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}| \leq \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|, \quad \|\mathbf{u} + \mathbf{v}\| \leq \|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\|$$



矩阵

## 线性组合的矩阵视角 (I)

给定三个向量：

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$



## 线性组合的矩阵视角 (I)

给定三个向量：

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

其线性组合可以表示为  $x_1\mathbf{u} + x_2\mathbf{v} + x_3\mathbf{w}$ ，也就是：

$$x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

给定三个向量:

$$u = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, v = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, w = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

其线性组合可以表示为  $x_1u + x_2v + x_3w$ , 也就是:

$$x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

### 矩阵表示

我们可以利用矩阵来表示上述行为:

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

## 线性组合的矩阵视角 (II)

我们可以理解成，矩阵  $A$  作用在一个列向量  $x$  上，其结果是矩阵  $A$  中的列向量的线性组合。

我们可以理解成，矩阵  $A$  作用在一个列向量  $x$  上，其结果是矩阵  $A$  中的列向量的线性组合。

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = b$$

我们可以理解成，矩阵  $A$  作用在一个列向量  $x$  上，其结果是矩阵  $A$  中的列向量的线性组合。

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = b$$

### 例 13.

上述的矩阵  $A$  被称作**差分矩阵**(difference matrix)，因为其得到的向量是原向量的差分。

$$A \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 - 0 \\ 4 - 1 \\ 9 - 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix}$$

## ▶ 另一个视角来看待矩阵的作用



上海师范大学  
Shanghai Normal University

## 另一个视角来看待矩阵的作用

我们现在用行的角度来看待矩阵作用在向量上的结果：

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (1, 0, 0) \cdot x \\ (-1, 1, 0) \cdot x \\ (0, -1, 1) \cdot x \end{bmatrix} = b$$

我们现在用行的角度来看待矩阵作用在向量上的结果：

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (1, 0, 0) \cdot x \\ (-1, 1, 0) \cdot x \\ (0, -1, 1) \cdot x \end{bmatrix} = b$$

### 补充说明

这是大多数中文教材中定义的方式。





$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = b$$

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = b$$

- 之前我们讨论的是线性组合，即给定三个向量  $u, v, w$  和三个数  $x_1, x_2, x_3$ ，求其线性组合  $x_1u + x_2v + x_3w$ ；将矩阵  $A$  看成  $\begin{bmatrix} u & v & w \end{bmatrix}$  的话，即知道了  $A$  和  $x$ ，求  $b$ 。

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = b$$

- 之前我们讨论的是线性组合，即给定三个向量  $u, v, w$  和三个数  $x_1, x_2, x_3$ ，求其线性组合  $x_1u + x_2v + x_3w$ ；将矩阵  $A$  看成  $\begin{bmatrix} u & v & w \end{bmatrix}$  的话，即知道了  $A$  和  $x$ ，求  $b$ 。
- 现在我们来考虑另一个问题：给定矩阵  $A$  和  $b$ ，求  $x$ 。

一个大家更为熟知的形式：线性方程组 (Linear Equations):

$$x_1 + 0x_2 + 0x_3 = b_1$$

$$-x_1 + x_2 + 0x_3 = b_2$$

$$0x_1 - x_2 + x_3 = b_3$$

一个大家更为熟知的形式：线性方程组 (Linear Equations):

$$x_1 + 0x_2 + 0x_3 = b_1$$

$$-x_1 + x_2 + 0x_3 = b_2$$

$$0x_1 - x_2 + x_3 = b_3$$

不难验证，其解可以表示为：

$$x_1 = b_1$$

$$x_2 = b_1 + b_2$$

$$x_3 = b_1 + b_2 + b_3$$

## 逆矩阵 (Inverse Matrix)(I)

上述过程也可以写成另一个矩阵:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{b}$$

## 逆矩阵 (Inverse Matrix)(I)

上述过程也可以写成另一个矩阵:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{b}$$

上述矩阵称为差分矩阵  $\mathbf{A}$  的逆矩阵  $\mathbf{A}^{-1}$ 。

我们再来进行一下对比:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}, A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



我们再来进行一下对比:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}, A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, A^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

## 另一个例子 (I)

给定三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

## 另一个例子 (I)

给定三个向量：

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

其线性组合可以表示为  $x_1\mathbf{u} + x_2\mathbf{v} + x_3\mathbf{w}$ ，也就是：

$$x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

## 另一个例子 (I)

给定三个向量:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

其线性组合可以表示为  $x_1\mathbf{u} + x_2\mathbf{v} + x_3\mathbf{w}$ , 也就是:

$$x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

### 矩阵表示

我们将上述矩阵记为  $C$ , 也被称为循环差分矩阵 (cyclic difference matrix):

$$C\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix}$$

## ▶ 另一个例子 (II)

## 另一个例子 (II)

与 A 的不同的是,  $Cx = b$  不一定有解, 例如:

$$C \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix}$$

## 另一个例子 (II)

与 A 的不同的是,  $Cx = b$  不一定有解, 例如:

$$C \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix}$$

没有解。

## 另一个例子 (II)

与 A 的不同的是,  $Cx = b$  不一定有解, 例如:

$$C \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - x_3 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix}$$

没有解。

### $x_1u + x_2v + x_3w$ 的几何直观

换个角度讲,  $x_1u + x_2v + x_3w$  的所有线性组合并没有充满了整个 3 维空间。事实上, 其仅仅覆盖了如下的一个平面:

$$b_1 + b_2 + b_3 = 0$$







### 无关性和相关性 (Independence and Dependence)

- 在上述  $Ax = b$  的例子中,  $xu + yv + zw = 0$  当且仅当  $x = y = z = 0$ 。  
后面的课程中我们会看到:



### 无关性和相关性 (Independence and Dependence)

- 在上述  $Ax = b$  的例子中,  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$  当且仅当  $x = y = z = 0$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性无关的。



### 无关性和相关性 (Independence and Dependence)

- 在上述  $Ax = b$  的例子中,  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$  当且仅当  $x = y = z = 0$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性无关的。
  2.  $Ax = \mathbf{0}$  只有一个解, 称  $A$  是可逆矩阵 (invertible matrix)。

### 无关性和相关性 (Independence and Dependence)

- 在上述  $Ax = b$  的例子中,  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$  当且仅当  $x = y = z = 0$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性无关的。
  2.  $Ax = \mathbf{0}$  只有一个解, 称  $A$  是可逆矩阵 (invertible matrix)。
- 在上述  $Cx = b$  的例子中, 存在任意多个  $x, y, z$  满足  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$ 。  
后面的课程中我们会看到:

### 无关性和相关性 (Independence and Dependence)

- 在上述  $Ax = b$  的例子中,  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$  当且仅当  $x = y = z = 0$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性无关的。
  2.  $Ax = \mathbf{0}$  只有一个解, 称  $A$  是可逆矩阵 (invertible matrix)。
- 在上述  $Cx = b$  的例子中, 存在任意多个  $x, y, z$  满足  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性相关的。

### 无关性和相关性 (Independence and Dependence)

- 在上述  $Ax = b$  的例子中,  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$  当且仅当  $x = y = z = 0$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性无关的。
  2.  $Ax = \mathbf{0}$  只有一个解, 称  $A$  是可逆矩阵 (invertible matrix)。
- 在上述  $Cx = b$  的例子中, 存在任意多个  $x, y, z$  满足  $xu + yv + zw = \mathbf{0}$ 。  
后面的课程中我们会看到:
  1.  $u, v, w$  是线性相关的。
  2.  $Cx = \mathbf{0}$  有无穷多个解, 称  $C$  是一个奇异矩阵 (singular matrix)。



## 阶段总结



上海师范大学  
Shanghai Normal University





## 阶段总结



上海师范大学  
Shanghai Normal University

1. 矩阵作用在向量  $Ax =$  矩阵  $A$  的列向量的线性组合。



## 阶段总结



上海师范大学  
Shanghai Normal University

1. 矩阵作用在向量  $Ax =$  矩阵  $A$  的列向量的线性组合。
2.  $Ax = b$  的解为  $x = A^{-1}b$ 。



1. 矩阵作用在向量  $Ax =$  矩阵  $A$  的列向量的线性组合。
2.  $Ax = b$  的解为  $x = A^{-1}b$ 。
3.  $Cx = \mathbf{0}$  存在无穷多个解， $C$  没有逆矩阵。



1. 矩阵作用在向量  $Ax =$  矩阵  $A$  的列向量的线性组合。
2.  $Ax = b$  的解为  $x = A^{-1}b$ 。
3.  $Cx = \mathbf{0}$  存在无穷多个解， $C$  没有逆矩阵。

1. 矩阵作用在向量  $Ax =$  矩阵  $A$  的列向量的线性组合。
2.  $Ax = b$  的解为  $x = A^{-1}b$ 。
3.  $Cx = 0$  存在无穷多个解， $C$  没有逆矩阵。

### 注意

我们并没有给出严格的相关定义，但我们已经描述了这些关键的想法。