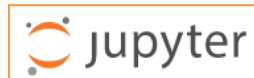


## 第2章 描述空间的工具—向量

# 第03讲 向量的四则运算

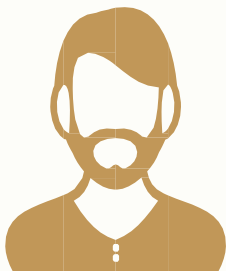
---

传媒与信息工程学院  
欧 新 宇



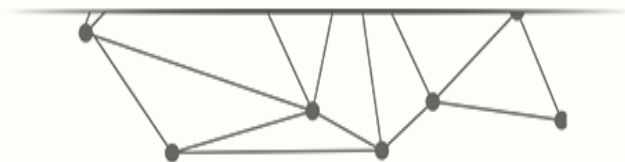
## 第2章 描述空间的工具—向量

- ✓ 向量的基本知识回顾
- ✓ 列向量及向量的Python描述
- ✓ 向量的范数
- ✓ 常用向量
- ✓ 向量的加法和数乘
- ✓ 向量间的乘法
- ✓ 向量的线性组合





# 向量的加法



# 向量的加法

要进行**向量相加**，前提是两个**向量**具有**相同的形态**（即  $a.shape = b.shape$ ）。向量的加法可以理解为两个向量**对应元素**的**相加**（按位相加），生成的结果向量维度保持不变（即  $(a + b).shape = a.shape = b.shape$ ）。

给定两个  $n$  维向量  $u$  和  $v$ ，它们之间的**加法运算规则**可以表示为：

$$\begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ \dots \\ u_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ \dots \\ v_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \\ u_3 + v_3 \\ \dots \\ u_n + v_n \end{bmatrix}$$

# 向量的加法

## 一个例子

【例1】求解向量  $u = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$  和  $v = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \end{bmatrix}$  的**和**的运算结果。

按照运算规则可以表示为：

$$u + v = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 + 5 \\ 2 + 6 \\ 3 + 7 \\ 4 + 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 8 \\ 10 \\ 12 \end{bmatrix}$$

# 向量的加法

## 使用Python语言进行描述

```
import numpy as np
u = np.array([[1,2,3,4]]).T
v = np.array([[5,6,7,8]]).T
w = u + v
```

注意已经转换为  
二维数组形式

```
print('u={}\n\n v={}\n\n u+v={}'.format(u,v,w))
```

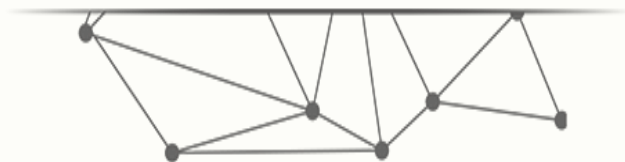
$$u = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$$
$$v = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \end{bmatrix}$$

$$u+v = \begin{bmatrix} 6 \\ 8 \\ 10 \\ 12 \end{bmatrix}$$

对于形态为 $1 \times n$ 的**单行矩阵**和**行向量**的**相加**，也遵循**按位相加**的原则。



# 向量的数乘



# 向量的数乘

## 数乘的概念和特性

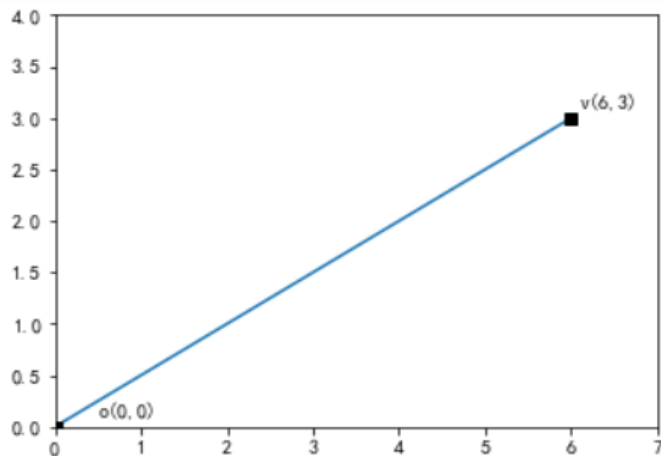
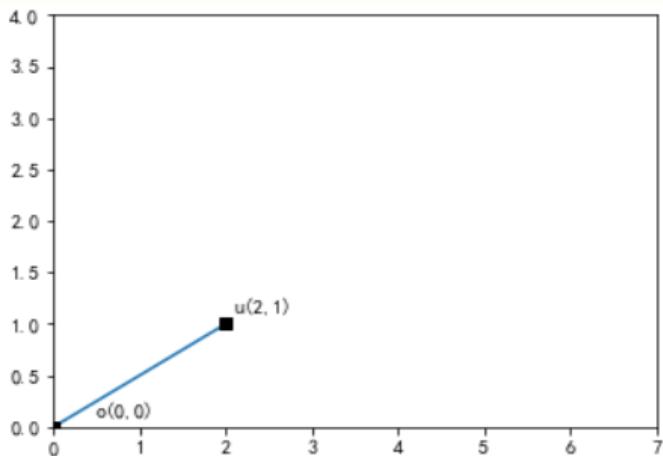
**向量的数乘**，又称为向量的**数量乘法**，它表示的是一个**标量**和一个**向量**之间的**乘积**关系。与向量的加法类似，向量的数乘是由标量和向量中的**每个元素依次相乘**，生成的新向量与原来的向量具有**相同的形态**。向量的数乘从**几何**意义上来说，可以理解为向量沿着所在直线的方向拉升相应的倍数，

- 拉升的**倍数**由**标量**决定，
- 拉升的**方向**与**原向量方向**保持**不变**。



# 向量的数乘

## 数乘的几何示意图



### 【结果分析】

从上图可以看到向量 $u$ 和向量 $v = 3 * u$ 的几何示意图，两个向量具有相同的方向，但具有不同的长度。向量 $v = 3 * u$ 的长度刚好是向量 $u$ 的3倍。

# 向量的数乘

## 数乘的运算规则

给定一个 $n$ 维向量 $u$ 和一个标量 $v$ ，他们的数乘变换运算规则可以表示为：

$$c * u = c * \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ \dots \\ u_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c * u_1 \\ c * u_2 \\ c * u_3 \\ \dots \\ c * u_n \end{bmatrix}$$

# 向量的数乘

## 一个例子

【例2】 给定标量5和向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ ，可以得到它们的数乘结

果为：

$$5 * \mathbf{u} = 5 * \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 * 1 \\ 5 * 2 \\ 5 * 3 \\ 5 * 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 10 \\ 15 \\ 20 \end{bmatrix}$$

# 向量的数乘

## 使用Python语言进行描述

```
import numpy as np
u = np.array([[1,2,3,4]]).T
res = 5*u
print(res)
```

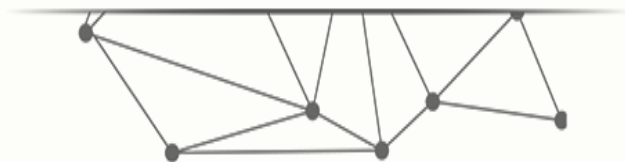
```
[[ 5]
 [10]
 [15]
 [20]]
```

### ● 结果分析:

向量的数乘是没有方向的，无论左乘还是右乘都具有相同的效果，这意味着  $u * a = a * u$ 。这个结论，可以轻松推广到矩阵的数乘。

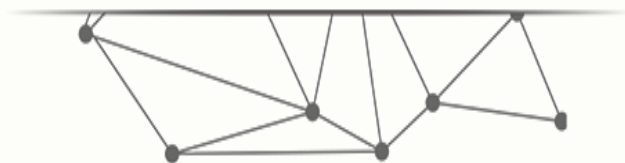


# 课堂互动一 [Link](#)





# 向量间的乘法：内积和外积



# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的内积

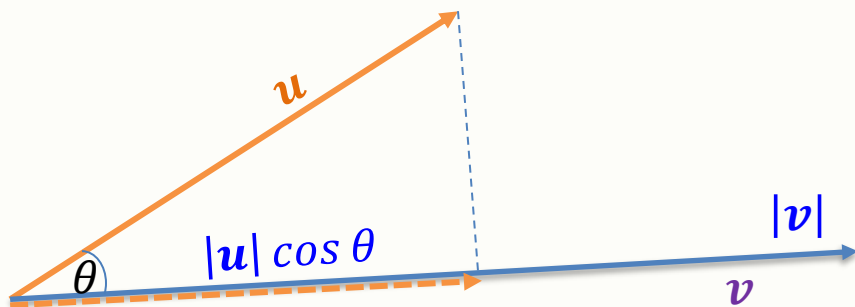
- 内积的**前提**：两个向量**维数相同**，**长度相同**
- 向量内积的**结果**：标量
- 内积的**别称**：**点乘**
- **运算规则**：对应位置上的元素相乘，然后合并相加

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ \dots \\ u_n \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ \dots \\ v_n \end{bmatrix} = v_1 v_1 + v_2 v_2 + v_3 v_3 + \dots v_n v_n$$

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的内积

- 内积的**几何形式**:  $u \cdot v = |u||v| \cos \theta$
- 内积的**几何意义**: 向量 $u$ 在向量 $v$ 方向上的**投影长度**乘以向量 $v$ 的**模长**。
- 内积的**几何表示**:





# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的内积：一个例子

**【例3】** 试计算，向量  $u = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix}$  与向量  $v = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix}$  的内积。

解：

$$u \cdot v = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} = 2*1 + 4*3 + 6*5 = 2 + 12 + 30 = 44$$

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的内积：Python描述

```
[178]: import numpy as np  
u = np.array([2,4,6])  
v = np.array([1,3,5])  
print(np.dot(u,v))
```

44

**dot:** 点，点乘

### ● 结果分析：

向量间的**内积**要求两个元素必须是**向量形式**，同时具有**相同的形态**。这意味，以**矩阵形式**表示的“向量”无法进行**内积**运算。

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的内积：Python描述

```
import numpy as np
u = np.array([[2,4,6]])
v = np.array([[1,3,5]])
print(np.dot(u,v))
```

行矩阵

```
-----
ValueError                                Traceback (most recent call last)
<ipython-input-181-54e4fb57e3e4> in <module>
      2 u = np.array([[2,4,6]])
      3 v = np.array([[1,3,5]])
----> 4 print(np.dot(u,v))
```

**ValueError:** shapes (1,3) and (1,3) not aligned: 3 (dim 1) != 1 (dim 0)

```
import numpy as np
u = np.array([[2,4,6]]).T
v = np.array([[1,3,5]]).T
print(np.dot(u,v))
```

列矩阵

```
-----
ValueError                                Traceback (most recent call last)
<ipython-input-180-bac849b462b9> in <module>
      2 u = np.array([[2,4,6]]).T
      3 v = np.array([[1,3,5]]).T
----> 4 print(np.dot(u,v))
```

**ValueError:** shapes (3,1) and (3,1) not aligned: 1 (dim 1) != 3 (dim 0)

结果分析：

可以看到相同形态的二维矩阵无法进行内积运算，哪怕是行数或列数为1的二维数组。这似乎和前面的运算规则相违背。

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的内积：Python描述

若使用二维数组表示的“向量”进行内积运算，则要求两个数组具有相同的长度，同时两个数组互为转置。

```
import numpy as np
u = np.array([[2,4,6]])
v = np.array([[1,3,5]]).T
print(np.dot(u,v))
```

```
[[44]]
```

具体的运算规则将在后面的矩阵乘法中进行解释。

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的外积

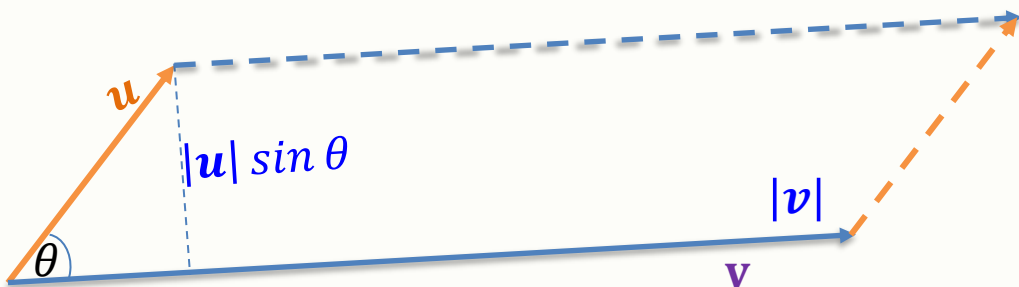
- 向量外积的**结果**：标量（二维）、向量（三维以上）
- 外积的**别称**：叉乘、向量积
- 二维平面的**运算规则**：

$$\boldsymbol{u} \times \boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = u_1 v_2 - u_2 v_1$$

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的外积

- 外积的几何形式： $\mathbf{u} \times \mathbf{v} = |\mathbf{u}||\mathbf{v}| \sin \theta$
- 几何意义（二维）：向量 $\mathbf{u}$ 和向量 $\mathbf{v}$ 张成的平行四边形的面积。
- 几何表示（二维）：



# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的外积

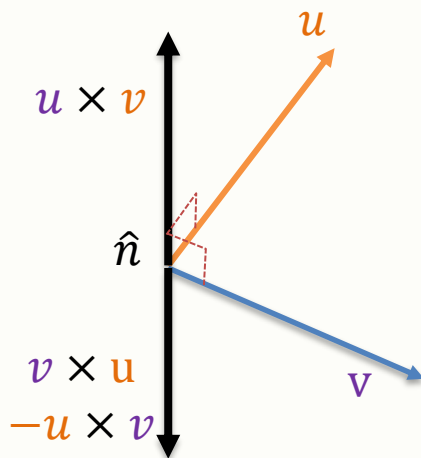
- 三维平面的运算规则：

$$\mathbf{u} \times \mathbf{v} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ u_3 v_1 - u_1 v_3 \\ u_1 v_2 - u_2 v_1 \end{bmatrix}$$

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的外积

- **几何意义（三维）**：向量 $u$ 和向量 $v$ 张成的平面的法向量，该向量垂直于  $u$  和  $v$  向量构成的平面。
- **几何表示（三维）**：





# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的外积：二个例子（二维向量）

**【例4】** 试计算，向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix}$  与向量  $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \end{bmatrix}$  的外积。

解：  $\mathbf{u} \times \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \end{bmatrix} = 2*5 - 4*3 = 10 - 12 = -2$

Python描述

```
import numpy as np
u = np.array([2,4])
v = np.array([3,5])
print(np.cross(u,v))
```

-2

# 向量的乘法：内积和外积

## 向量的外积：二个例子（三维向量）

【例5】试计算，向量  $u = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$  与向量  $v = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 6 \end{bmatrix}$  的外积。

解：

$$u \times v = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ u_3 v_1 - u_1 v_3 \\ u_1 v_2 - u_2 v_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 * 6 - 4 * 3 \\ 4 * 1 - 2 * 6 \\ 2 * 3 - 3 * 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ -8 \\ 3 \end{bmatrix}$$

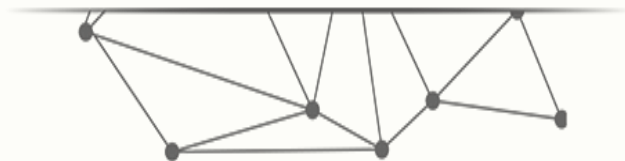
Python描述

```
import numpy as np
u = np.array([2,3,4])
v = np.array([1,3,6])
print(np.cross(u,v))
```

[ 6 -8 3]

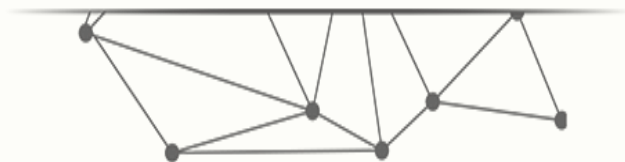


## 课堂互动二 [Link](#)





# 向量的线性组合



# 向量的线性组合

## 概念和运算规则

向量的**线性组合**：基于向量**加法**和**数乘**构建的基本运算。

基本**运算规则**：假设存在标量 $a, b, c$  和向量 $u, v, w$  , 则有：

$$au + bv + cw = a \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} + b \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} + c \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} au_1 + bv_1 + cw_1 \\ au_2 + bv_2 + cw_2 \\ au_3 + bv_3 + cw_3 \end{bmatrix}$$

# 向量的线性组合

## 一个例子

**【例6】** 给定标量  $a = 2, b = 4, c = 6$  和向量  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}, \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix}$ , 试求线性组合  $a\mathbf{u} + b\mathbf{v} + c\mathbf{w}$ 。

$$\text{解: } a\mathbf{u} + b\mathbf{v} + c\mathbf{w} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + 4 \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix} + 6 \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 2 * 1 + 4 * 4 + 6 * 7 \\ 2 * 2 + 4 * 5 + 6 * 8 \\ 2 * 3 + 4 * 6 + 6 * 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 60 \\ 72 \\ 84 \end{bmatrix}$$

# 向量的线性组合

## Python描述

```
import numpy as np
u = np.array([[1,2,3]]).T
v = np.array([[4,5,6]]).T
w = np.array([[7,8,9]]).T
print(2*u + 4*v + 6*w)
```

```
[[60]
 [72]
 [84]]
```

```
import numpy as np
u = np.array([1,2,3]).T
v = np.array([4,5,6]).T
w = np.array([7,8,9]).T
print(2*u + 4*v + 6*w)
```

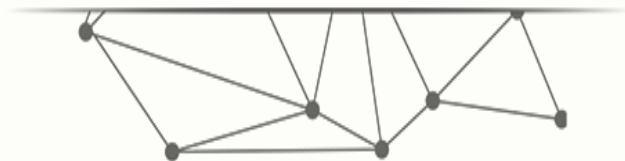
```
[60 72 84]
```

### ● 结果分析:

向量的线性组合需要将向量转换为**列向量**，因此需要使用**二维数组**来表示列向量。直接进行线性变换，可以运算，但无法获得最终的列向量。



## 课堂互动三 [Link](#)





# 第03讲 向量的四则运算

**读万卷书 行万里路 只为最好的修炼**

QQ: 14777591 (宇宙骑士)

Email: [ouxinyu@alumni.hust.edu.cn](mailto:ouxinyu@alumni.hust.edu.cn)

Tel: 18687840023