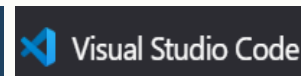


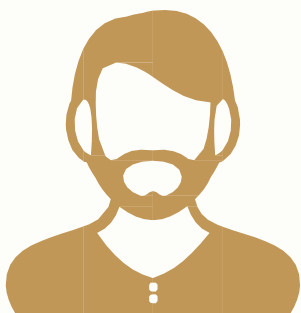
# 第4章 基底与坐标

## 第09讲 基底变换

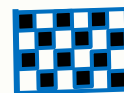
---

传媒与信息工程学院  
欧 新 宇





- 向量和向量组
- 向量空间和子空间
- 线性相关性
- 空间的张成
- 维数、基底与坐标
- 构成基底的条件
- 基底变换
- 基底变换的实例



# 本讲要点

- ✓ 理解基底变化和坐标变换的原理
- ✓ 学会从将标准基 $[e_1, e_2]$  下的坐标迁移到任意基 $[u_1, u_2]$  , 并求转移矩阵
- ✓ 学会从将任意基 $[u_1, u_2]$  下的坐标迁移到标准基 $[e_1, e_2]$  , 并求转移矩阵
- ✓ 学会从将任意基 $[u_1, u_2]$  下的坐标迁移到任意基 $[v_1, v_2]$  , 并求转移矩阵
- ✓ 重点掌握配合 *Python* 描述实现上述功能



# 基于基底变换的坐标变换



# 1. 基于基底变换的坐标变换

在进行**坐标变换**的时候，我们有时候也会将其解释为**基底变换**，事实上坐标变换和基底变换在某种程度上可以理解为是一回事。与此同时，我们也可以说这是向量的基底变换，因为在空间中，我们通常将**向量**称成为**坐标**。所不同的是，**基底变换**描述的是坐标的参照体系的变换，而**坐标变换**描述的是一个向量在不同坐标系下的具体值的变换。

简单的说，给定一个基于特定**基底** $U$ 的**坐标** $x$ ，其坐标变换的实质就是将该坐标  $x$  从基底  $U$  迁移到基底  $V$ ，得到新的坐标值。

此处我们可以将坐标变换表示为： $[x]_U \rightarrow [x]_V$ 。

# 1. 基于基底变换的坐标变换

- 基于基底的坐标
- 从矩阵乘法的角度理解基底变换和坐标变换
- 从标准基开始的基底变换
- 从任意基开始的基底变换

# 1. 基于基底的坐标

## 基于基底的坐标

### 【定义】

假设二维空间 $R^2$ 存在标准基为 $e_1, e_2$ , 任何 $R^2$ 中的向量  $x$  都可以表示为线性组合:  $x = x_1 e_1 + x_2 e_2$ 。标量  $x_1$  和  $x_2$  可以看成是  $x$  在标准基下的坐标。

事实上, 对任意 $R^2$ 的基  $\{y, z\}$ , 给定向量  $x$  可唯一地表示为线性组合:  $x = \alpha y + \beta z$ , 标量 $\alpha, \beta$ 为  $x$  相应于基 $\{y, z\}$ 的坐标。

## 2. 基于基底的坐标

### 基于基底的坐标

对基 $\{y, z\}$ 中的元素进行排序, 使得  $y$  为第一个基向量,  $z$  为第二个基向量, 并将这个有序的基记为  $[y, z]$ 。然后称向量 $(\alpha, \beta)^T$ 为  $x$  对应于  $[y, z]$  的坐标向量。

注意, 如果交换基向量的顺序为 $[z, y]$ , 则必须同时交换坐标向量。  $x$  对应于  $[z, y]$  的坐标向量为  $(\beta, \alpha)^T$ 。当使用下标基时, 例如  $\{u_1, u_2\}$ , 下标就表示基向量的一个顺序。

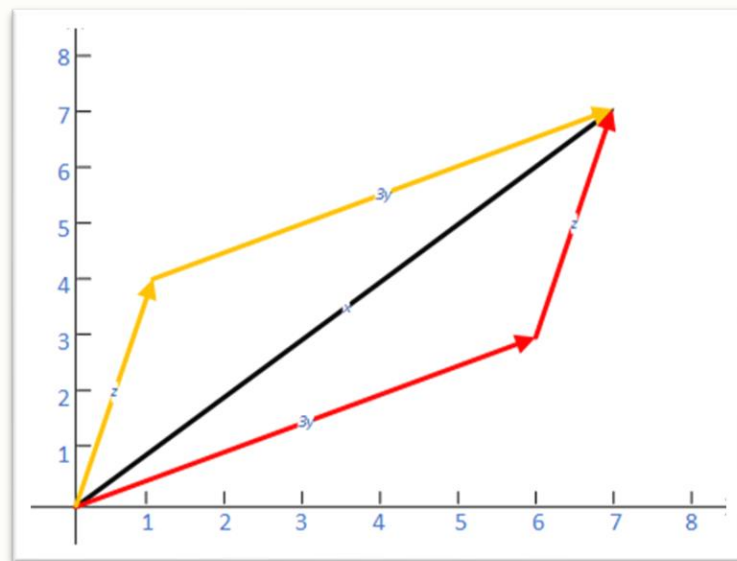


## 2. 基于基底的坐标

### 例题讲解

**【例9.1】** 令  $y=(2,1)^T$ ,  $z=(1,4)^T$ 。向量 $y$ 和 $z$ 线性无关，且构成 $R^2$ 的一组基。向量  $x=(7,7)^T$  可写为线性组合:  $x=3y+z$ 。此处， $x$ 相应于 $[y, z]$ 的坐标向量是  $(3,1)^T$ 。从几何上看，坐标向量表示如何从原点移动到点 $(7,7)$ ，即首先沿着 $y$ 方向，然后沿着 $z$ 方向。

如果把 $z$ 看作是第一个基向量， $y$ 是第二个基向量，则:  $x=z+3y$ 。 $x$ 对应于有序基 $[z, y]$ 的坐标向量为 $(1,3)^T$ 。从几何上看，这个向量告诉我们如何从原点移动到点 $(7,7)$ ，即首先沿着 $z$ 方向，然后沿着 $y$ 方向移动。



## 2. 基于基底的坐标

### 例题讲解：人口迁移

**【例5.4】** 假设一个大城市的总人口保持相对固定；然而，每年6%的人从城市搬到郊区，2%的人从郊区搬到城市。如果初始时，30%的人生活在城市，70%的人生活在郊区，那么10年后这些比例有什么变化？30年后呢？50年后呢？长时过程意味着什么？

解：人口的变化可由矩阵乘法确定。

若令： $A = \begin{bmatrix} 0.94 & 0.02 \\ 0.06 & 0.98 \end{bmatrix}$  及  $x = \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.7 \end{bmatrix}$ 。

其中，0.94表示一年后仍然生活在城市的人口比例，0.02表示从郊区搬到城市的人口比例；0.06表示从城市搬到郊区的人口比例，0.98表示仍然生活在郊区的人口比例。

## 2. 基于基底的坐标

### 例题讲解：人口迁移

则，1年后，在城市和郊区生活的人口比例可由  $\mathbf{x}_1 = A\mathbf{x}_0$  求得；2年后的比例可由  $\mathbf{x}_2 = A\mathbf{x}_1 = A^2\mathbf{x}_0$  求得；一般地，n年后的比例可由  $\mathbf{x}_n = A^n\mathbf{x}_0$  给出。

如果计算n=10, 30和50时的百分比，并将它们舍入到最接近的百分比，我们有：

$$\mathbf{x}_1 = A^1\mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} 0.296 \\ 0.704 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_{10} = A^{10}\mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} 0.272 \\ 0.728 \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{x}_2 = A^2\mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} 0.292 \\ 0.708 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_{30} = A^{30}\mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} 0.254 \\ 0.745 \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{x}_{50} = A^{50}\mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} 0.250 \\ 0.749 \end{bmatrix}$$

## 2. 基于基底的坐标

### 例题讲解：人口迁移

```
import numpy as np
# np.set_printoptions(formatter={'float': '{: 0.2f}'.format})

A0 = np.array([[0.94, 0.02], [0.06, 0.98]])
x = np.array([[0.3], [0.7]])

n = 50
years = [1, 2, 10, 30, 50]

A = A0
for year in range(n): # year的取值范围是[0:49], 其中0为第一年, 49为第50年
    res = np.dot(A, x)
    A = np.dot(A, A0)
    if year+1 in years:
        print('{:2d}年后的居住比例为: {}'.format(year+1, res.T))
```

当 $n$ 持续增加时，向量序列  $x_n = A^n x_0$  将收敛到极限  $x = [0.25, 0.75]^T$ 。向量  $x$  的极限称为该过程的**稳态向量 (steady-state vector)**。有兴趣的同学可以查询有关**马尔可夫过程 (Markov process)**的相关文献。



# 课堂互动一

[Link](#)





# 从矩阵乘法的角度理解基底变换



### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 基于二阶方阵的基底变换 (坐标变换)

前面我们说过向量的坐标必须依托于**基底**的选取，也就是说，向量的坐标在明确了基底的前提下才有实际意义。而对于二维列向量，我们说它对应到空间中的坐标是 $(x, y)$ ，其实就是基于默认基底： $(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix})$ 。那么二维基向量的完整表达就应该是：

$$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = x \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}。$$

### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 基于二阶方阵的基底变换 (坐标变换)

下面我们就利用这个概念来讲矩阵与向量的乘法运算进行展开, 进一步理解坐标变换的过程。

给定一个矩阵  $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ , 若存在向量  $u = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$ , 则它们之间的乘法关系可以表示为:

$$\begin{aligned} Au &= \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \left( x \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right) \\ &= x \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= x \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix} \end{aligned}$$



### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 基于二阶方阵的基底变换 (坐标变换)

更连贯地表达, 我们可以认为在矩阵  $\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$  的作用下, 向量  $u$  将从**标准基**迁移到**一个新的基**下, 即完成了**坐标变换**。

$$x \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = x \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix}$$

具体而言, 通过乘法运算, 矩阵把向量的基底进行了变换, 旧的基底  $(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix})$  变成了新的基底  $(\begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix})$ 。

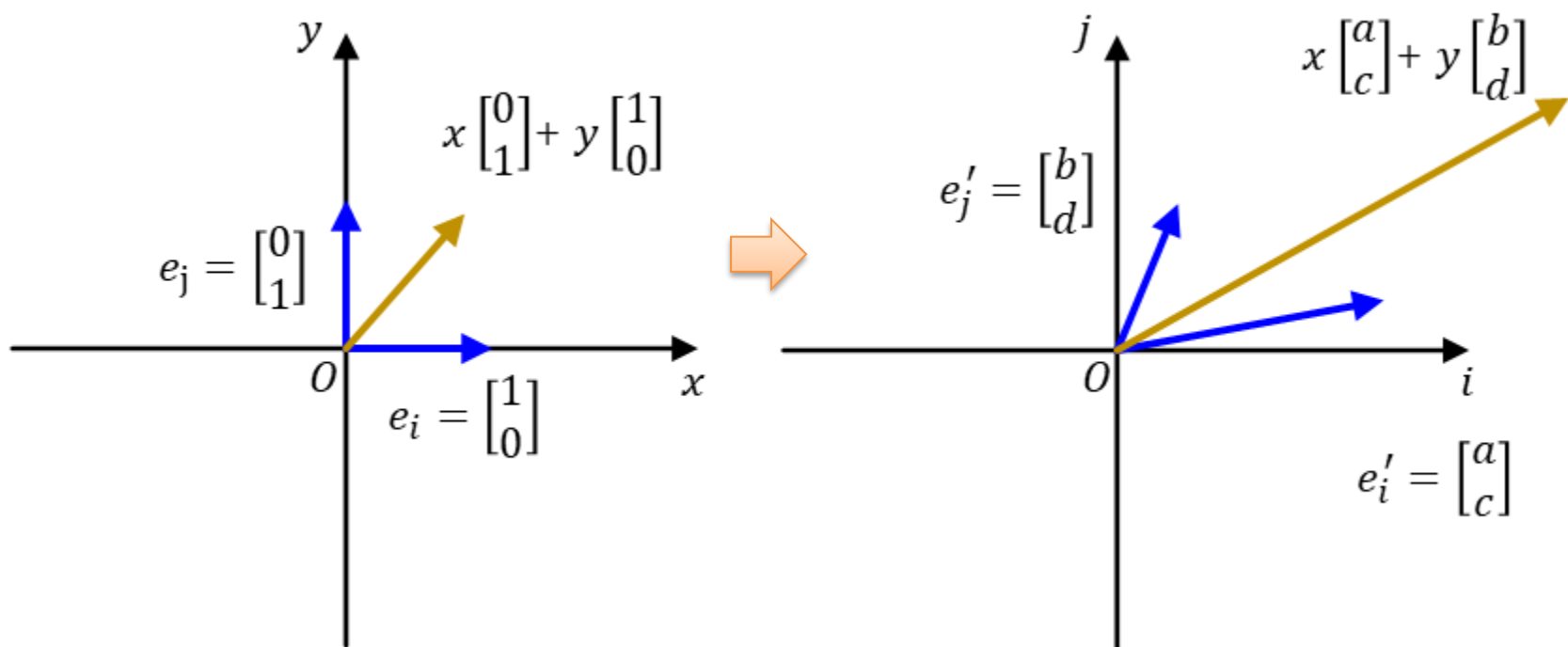
- 映射前, 由**旧基底**分别**乘以**对应的**坐标** $(x, y)$ 来表示其**空间位置**;
- 映射后, 由**新基底**去**乘以坐标** $(x, y)$ 来表述坐标在新的基底下的

**空间位置:**  $x \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = x \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{bmatrix}$

# 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

## 基于二阶方阵的基底变换 (坐标变换)

该映射关系可以用下图来表示：



$$x \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = x \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{bmatrix}$$

### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 【结果分析】

综合矩阵的乘法公式不难发现：

1. 矩阵  $A$  的第一列  $\begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix}$  就是原始的  $x$  方向上的标准基  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  变换所得到的目标位置 (基于新基向量的坐标)，而第二列  $\begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix}$  就是  $y$  方向上的标准基  $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  映射后的目标位置 (基于新基向量的坐标)。
2. 映射后得到的新向量，如果以向量  $(\begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix})$  为基底那么其坐标仍然是  $(x, y)$ ；如果以标准基  $(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix})$  为基底，那么其坐标就变为  $(ax+by, cx+dy)$ 。

### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 基于三阶方阵的基底变换 (坐标变换)

三阶方阵和三维列向量相乘的例子，其运算规则也满足二阶变换的原理：

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{u} &= \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{bmatrix} \left( x \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right) \\ &= x \begin{bmatrix} a \\ d \\ g \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} b \\ e \\ h \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} c \\ f \\ i \end{bmatrix} \end{aligned}$$

# 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

## 【结果分析】

1. 矩阵  $A$  的第一列  $\begin{bmatrix} a \\ d \\ g \end{bmatrix}$  就是标准基  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$  变换后得到的目标位置；第二列  $\begin{bmatrix} b \\ e \\ h \end{bmatrix}$  就是标准基  $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  映射后的目标位置；而方阵第三列  $\begin{bmatrix} c \\ f \\ i \end{bmatrix}$  就是标准基  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  映射后的目标位置。

2. 映射后的目标向量如果在新的基底  $(\begin{bmatrix} a \\ d \\ g \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} b \\ e \\ h \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} c \\ f \\ i \end{bmatrix})$  下，其坐标仍然是  $(x, y, z)$ ；如果回到标准基下，新基底和其对应的坐标  $(x, y, z)$  相结合，就能得到默认原

始基底的坐标值，具体表示为：
$$\begin{bmatrix} ax + by + cz \\ dx + ey + fz \\ gx + hy + iz \end{bmatrix}。$$

### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 基于 $m \times n$ 阶方阵的基底变换 (坐标变换)

下面讨论更一般的例子，给定一个矩阵 $A_{m \times n}$  ( $m \neq n$ ) 和一个 $n$ 维列向量 $x$ 。我们按照上面的步骤计算矩阵 $A$ 和向量 $x$ 的乘法，可以得到：

$$Ax = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{bmatrix} + \dots + x_n \begin{bmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{bmatrix}.$$

在 $m \times n$ 形状大小的矩阵 $A$ 的作用下，原始的 $n$ 维向量 $[1, 0, \dots, 0]^T$ 被映射了新的 $m$ 维度基向量 $[a_{11}, a_{21}, \dots, a_{m1}]$ ；原始的 $n$ 维向量 $[0, 0, \dots, 1]^T$ 被映射了新的 $m$ 维度基向量 $[a_{1n}, a_{2n}, \dots, a_{mn}]$ 。

### 3. 从矩阵乘法的角度理解基底变换 (坐标变换)

#### 【结果分析】

从推导结果可以发现，**映射前后的坐标维度发生了变换**，原始的 $n$ 维列向量变成了 $n$ 个 $m$ 维列向量的线性组合，最终的运算结果是一个 $m$ 维的列向量。由此，我们不难得出结论：映射后的向量维数和原始向量维数的关系取决于映射矩阵的维数 $m$ 和 $n$ 的关系：

- $m > n$ ，映射后的目标向量维数大于原始向量的维数。此时，矩阵 $A$ 中的 $n$ 个列向量不足以表达 $m$ 维空间中的所有向量。因此，这 $n$ 个向量无法成为 $m$ 维空间的基底。
- $m < n$ ，目标向量的维数小于原始向量的维数，则 $n$ 个向量中，一定存在线性相关的向量，因此它也无法构成基底。
- $m = n$ ，方阵，目标向量维数与原始向量一致。此时，如果这 $n$ 个向量线性无关，则它们就能够构建一组新的基底。



## 课堂互动二 [Link](#)







# 从标准基开始的基底变换



## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

一旦决定使用一组新的基，就需要寻找在这组基下的坐标。

例如，假设我们希望用一组不同的基代替  $R^2$  中的标准基  $[e_1, e_2]$ ，

不妨设： $u_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}, u_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。

事实上，我们希望做的是在两个坐标系间进行转换。考虑下面**两个问题**：

1. 给定一个向量  $x = (x_1, x_2)^T$ ，求它在  $u_1$  和  $u_2$  下的坐标。
2. 给定一个向量  $c_1 u_1 + c_2 u_2$ ，求它在  $e_1$  和  $e_2$  下的坐标。

## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

### 任务2

2. 给定一个向量  $c_1u_1+c_2u_2$ , 求它在  $e_1$  和  $e_2$  下的坐标。

下面, 我们先求解**任务2**, 因为它相对简单。为了将基 $[u_1, u_2]$ 转换为标准基 $[e_1, e_2]$ , 我们必须将原来的基元素 $u_1$ 和 $u_2$ 表示为新的基元素 $e_1$ 和 $e_2$ 。

$$u_1 = 3e_1 + 2e_2$$

$$u_2 = e_1 + e_2$$

由此得到:

$$\begin{aligned} c_1u_1 + c_2u_2 &= c_1(3e_1 + 2e_2) + c_2(e_1 + e_2) = (3c_1e_1 + 2c_1e_2) + (c_2e_1 + c_2e_2) \\ &= (3c_1 + c_2)e_1 + (2c_1 + c_2)e_2 \end{aligned}$$

## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

### 任务2

$$c_1 \mathbf{u}_1 + c_2 \mathbf{u}_2 = (3c_1 + c_2) \mathbf{e}_1 + (2c_1 + c_2) \mathbf{e}_2$$

因此  $c_1 \mathbf{u}_1 + c_2 \mathbf{u}_2$  相应于  $[\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2]$  的坐标向量为:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 3c_1 + c_2 \\ 2c_1 + c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix}$$

如果令  $\mathbf{U} = (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2) = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 则给定任何相应于  $[\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2]$  的坐

标向量  $\mathbf{c}$ , 求相应于  $[\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2]$  的坐标向量  $\mathbf{x}$ , 我们只需要用  $\mathbf{U}$  乘以  $\mathbf{c}$ ,

就可以得到 **转移公式:  $\mathbf{x} = \mathbf{U}\mathbf{c}$ 。**

此时, 称  $\mathbf{U}$  为有序基  $[\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2]$  到标准基  $[\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2]$  的转移矩阵 (transition matrix)。

## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

### 任务1

为了求解**任务1**，我们需要求从 $[e_1, e_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 的转移矩阵。任务1中的矩阵  $U$  是非奇异的，因此它的列向量 $u_1$ 和 $u_2$ 线性无关。由上面的转移公式可以得到： $c = U^{-1}x$ 。

因此，给定向量： $x = (x_1, x_2)^T = x_1 e_1 + x_2 e_2$ ，只需要乘以 $U^{-1}$ 即可求出在 $[u_1, u_2]$ 下的坐标向量。其中 $U^{-1}$ 为从 $[e_1, e_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 的转移矩阵。

**逆矩阵的求解方法：**假设存在矩阵 $A$ ，我们可以构造一个新的矩阵 $B=[A|I]$ ，然后对 $B$ 进行初等行变换，目标是将 $A$ 转换为单位矩阵 $I$ 。当新的矩阵产生的时候， $I$ 的伴随矩阵就是 $A$ 的逆矩阵 $A^{-1}$ 。即， $C=[I|A^{-1}]$ 。

## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

### 例题讲解

**【例5.5】** 令  $u_1 = (3, 2)^T, u_2 = (1, 1)^T$  及  $x = (7, 4)^T$ 。求  $x$  相应于  $u_1$  和  $u_2$  的坐标向量。

解：根据前面的思路，从  $[e_1, e_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵为  $U$  的逆矩阵，其中：
$$U = (u_1, u_2) = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$\text{因此, } c = U^{-1}x = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 7 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \end{bmatrix}$$

即  $c$  为要求的坐标向量，且  $x = 3u_1 - 2u_2$ 。

下面使用Python求解转移矩阵 $U$ 的逆矩阵 $U^{-1}$ 和矩阵与向量之间的乘法。

# 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解

```
import numpy as np
from scipy import linalg
U = np.array([[3,1],[2,1]])
x = np.array([[7],[4]])

U1 = linalg.inv(U)
c = np.dot(U1, x)

print('U的逆矩阵为: \n {}'.format(U1))
print('新坐标c为: \n {}'.format(c))
```

U的逆矩阵为:

$$\begin{bmatrix} 1. & -1. \\ -2. & 3. \end{bmatrix}$$

新坐标c为:

$$\begin{bmatrix} 3. \\ -2. \end{bmatrix}$$

## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

### 例题讲解

**【例5.6】** 令 $\mathbf{b}_1=(1,-1)^T, \mathbf{b}_2=(-2,3)^T$ 。求从 $[\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2]$ 到 $[\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2]$ 的转移矩阵，并确定 $\mathbf{x}=(1,2)^T$ 相应于 $[\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]$ 的坐标向量。

**解：** 从 $[\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]$ 到 $[\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2]$ 的转移矩阵为： $\mathbf{B}=(\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2)=\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}$ 。

由此，从 $[\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2]$ 到 $[\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]$ 的转移矩阵为： $\mathbf{B}^{-1}=\begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$

因此，向量 $\mathbf{x}$ 相应于 $[\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]$ 的坐标向量为：

$$\mathbf{c}=\mathbf{B}^{-1}\mathbf{x}=\begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}=\begin{bmatrix} 7 \\ 3 \end{bmatrix}$$

于是有： $\mathbf{x}=7\mathbf{b}_1+3\mathbf{b}_2$ 。



## 4. 从标准基开始的基底变换 (坐标变换)

### 例题讲解

```
import numpy as np
from scipy import linalg
B = np.array([[1, -2], [-1, 3]])
x = np.array([[1], [2]])

B1 = linalg.inv(B)
c = np.dot(B1, x)

print('B的逆矩阵为: \n {}'.format(B1))
print('新坐标c为: \n {}'.format(c))
```

B的逆矩阵为:

$$\begin{bmatrix} 3. & 2. \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} 1. & 1. \end{bmatrix}$$

新坐标c为:

$$\begin{bmatrix} 7. \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} 3. \end{bmatrix}$$



# 课堂互动三 [Link](#)





## 从任意基开始的基底变换



## 5. 一般向量空间的基底变换 (坐标变换)

**【定义】** 令 $V$ 为一个向量空间, 且令 $E=[v_1, v_2, \dots, v_n]$  为 $V$ 的一组有序基。若 $v$ 为 $V$ 中的任意元素, 则 $v$ 可写为:

$$v = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n$$

其中  $c_1, c_2, \dots, c_n$  为标量。因此可以将每一个向量 $v$ 唯一对应于 $R^n$  中的一个向量 $c = (c_1, c_2, \dots, c_n)^T$ 。采用这种方式定义的向量 $c$ 称为 $v$  相应于有序基  $E$  的坐标向量, 并记为  $[v]_E$ ,  $c_i$  称为  $v$  相对于 $E$  的坐标。

前面的例子均假设坐标变换在  $R^2$  中进行, 类似的方法也可应用于  $R^n$ 。在  $R^n$  中, 转移矩阵将为 $n \times n$ 矩阵。

## 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

下面我们讨论一下从一组非标准基 $[u_1, u_2]$ 到另一组非标准基 $[v_1, v_2]$ 的坐标变换问题。假设对给定的向量  $x$ ，它相应于 $[v_1, v_2]$ 的坐标为： $x = c_1 v_1 + c_2 v_2$ 。

现在，我们希望将 $x$ 表示为和基 $[u_1, u_2]$ 对应的坐标 $d_1 u_1 + d_2 u_2$ 。即求标量 $d_1, d_2$ ，使得： $c_1 v_1 + c_2 v_2 = d_1 u_1 + d_2 u_2$ 。

若令  $V = (v_1, v_2)$ ，且  $U = (u_1, u_2)$ ，则上面的方程可以写成矩阵形式： $Vc = Ud$ ，由此可以得到： $d = U^{-1}Vc$ 。

因此，给定  $R^2$  中的向量  $x$  及其对应的有序基  $[v_1, v_2]$  的坐标向量  $c$ ，要求  $x$  相应于新基  $[u_1, u_2]$  的坐标向量 $d$ ，只需将  $c$  乘以  $V$ 到 $U$ 的转移矩阵： $S = U^{-1}V$

## 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

### 例题讲解

【例5.7】求从非标准基 $[v_1, v_2]$ 到另一组非标准基 $[u_1, u_2]$ 的转移矩

阵, 其中 $v_1 = [5, 2]^T$ ,  $v_2 = [7, 3]^T$ 及 $u_1 = [3, 2]^T$ ,  $u_2 = [1, 1]^T$ 。

解: 从 $[v_1, v_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 的转移矩阵为

$$S = U^{-1}V = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 5 & 7 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -4 & -5 \end{bmatrix}$$

相似地, 矩阵 $U$ 的转移矩阵 $U^{-1}$ 和矩阵乘法, 也可以使用

Python来完成。

# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解

```
import numpy as np
from scipy import linalg
U = np.array([[3,1],[2,1]])
V = np.array([[5,7],[2,3]])

U1 = linalg.inv(U)
S = np.dot(U1, V)

print('U的逆矩阵为: \n {}'.format(U1))
print('转移矩阵为: \n {}'.format(S))
```

U的逆矩阵为:

$$\begin{bmatrix} 1. & -1. \\ -2. & 3. \end{bmatrix}$$

转移矩阵为:

$$\begin{bmatrix} 3. & 4. \\ -4. & -5. \end{bmatrix}$$

# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解

### 【结果分析】

从 $[v_1, v_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 的转换可以看成是一个两步的过程。首先从 $[v_1, v_2]$ 转换为标准基 $[e_1, e_2]$ ，然后再从标准基转换为 $[u_1, u_2]$ 。给定向量空间 $R^2$ 中的向量 $x$ ，若 $c$ 为 $x$ 相应于 $[v_1, v_2]$ 的坐标向量，且 $d$ 为 $x$ 相应于 $[u_1, u_2]$ 的坐标向量，则：

$$c_1 v_1 + c_2 v_2 = x_1 e_1 + x_2 e_2 = d_1 u_1 + d_2 u_2$$

因为 $V$ 是从 $[v_1, v_2]$ 到 $[e_1, e_2]$ 的转移矩阵，且 $U^{-1}$ 是从 $[e_1, e_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 的转移矩阵，由此得到： $Vc=x$  及  $U^{-1}x=d$

$$\text{于是, } U^{-1}Vc = U^{-1}x = d$$



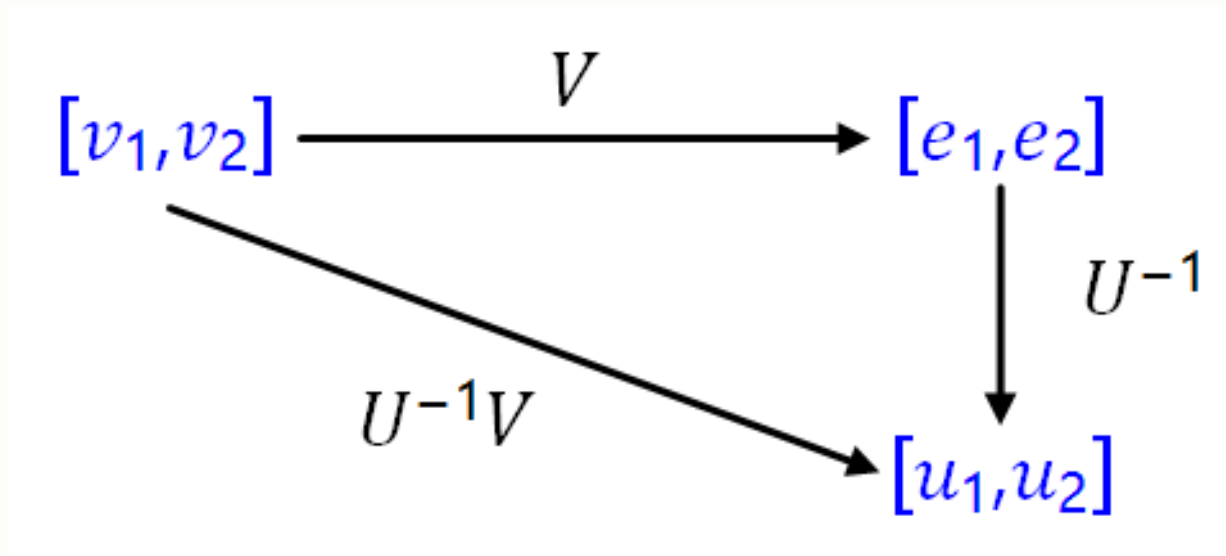
# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解

### 【结果分析】

如前所述，我们得到了从  $[v_1, v_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵为

$S = U^{-1}V$ 。下面给出一个形象化的图示：



# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解

【例5.8】 若  $x = 3v_1 + 2v_2 - v_3$  及  $y = v_1 - 3v_2 + 2v_3$  , 令:

$$E = [v_1, v_2, v_3] = [(1, 1, 1)^T, (2, 3, 2)^T, (1, 5, 4)^T]$$

$$F = [u_1, u_2, u_3] = [(1, 1, 0)^T, (1, 2, 0)^T, (1, 2, 1)^T]$$

求: (1) 从  $E$  到  $F$  的转移矩阵; (2) 求  $x, y$  相应于有序基  $F$  的坐标。

解: (1)  $E$  到  $F$  的转移矩阵为:

$$S = U^{-1}V = E^{-1}F$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 5 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 5 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

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

# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解

解： (2) 坐标  $x, y$  相应于有序基  $F$  的坐标向量为：

$$[x]_F = Sx = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -3 \\ -1 & -1 & 0 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ -5 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$[y]_F = Sy = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -3 \\ -1 & -1 & 0 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -8 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

【拓展验证】：验证基底变换前后的恒等性

$$8u_1 - 5u_2 + 3u_3 = 3v_1 + 2v_2 - v_3$$

$$-8u_1 + 2u_2 + 3u_3 = v_1 - 3v_2 + 2v_3$$

# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 例题讲解-Python描述

```
import numpy as np
from scipy import linalg

E = np.array([[1,2,1],[1,3,5],[1,2,4]])
F = np.array([[1,1,1],[1,2,2],[0,0,1]])
x = np.array([[3],[2],[-1]])
y = np.array([[1],[-3],[2]])

# 1. 求转移矩阵S
S = np.dot(linalg.inv(F), E)
print('S=\n{}'.format(S))

# 2. 计算x,y相应于有序基F的坐标
xF = np.dot(S, x)
yF = np.dot(S, y)
print('xF=\n {}, \n yF=\n {}'.format(xF, yF))

# 3. 验证基底变换前后的恒等性
print('x的比较结果={}, y的比较结果={}'.format((np.dot(F, xF) == np.dot(E, x)).all(), (np.dot(F, yF) == np.dot(E, y)).all()))
```

```
S=
[[ 1.  1. -3.]
 [-1. -1.  0.]
 [ 1.  2.  4.]]
xF=
[[ 8.]
 [-5.]
 [ 3.]],
yF=
[[-8.]
 [ 2.]
 [ 3.]]
x的比较结果=True, y的比较结果=True
```

# 5. 从任意基开始的基底变换 (坐标变换)

## 【拓展验证】：验证基底变换前后的恒等性

$$8u_1 - 5u_2 + 3u_3 = 3v_1 + 2v_2 - v_3$$

$$-8u_1 + 2u_2 + 3u_3 = v_1 - 3v_2 + 2v_3$$

# 3. 验证基底变换前后的恒等性

```
print('x的比较结果={}, y的比较结果={}'.
```

```
format((np.dot(F, xF) == np.dot(E, x)).all(), (np.dot(F, yF) == np.dot(E, y)).all()))
```

```
# x_left = np.dot(F, xF)
```

```
# x_right = np.dot(E, x)
```

```
# y_left = np.dot(F, yF)
```

```
# y_right = np.dot(E, y)
```

```
# com_x = (x_left == x_right).all()
```

```
# com_y = (y_left == y_right).all()
```

```
# print('x的比较结果={}, y的比较结果={}'.format(com_x, com_y))
```

```
# print('x_left=\n {}, \n x_right=\n {}'.format(x_left, x_right))
```

```
# print('y_left=\n {}, \n y_right=\n {}'.format(y_left, y_right))
```



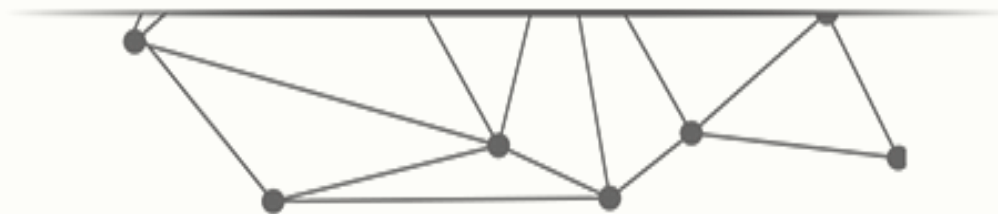
## 课堂互动四

[Link](#)





## 更多基底变换的例子



## 6. 更多基底变换的例子

- ✓ 从标准基 $[e_1, e_2]$ 到任意基 $[u_1, u_2]$ 的基底变换 (坐标变换)
- ✓ 从任意基 $[u_1, u_2]$ 到标准基 $[e_1, e_2]$ 的基底变换 (坐标变换)
- ✓ 从任意基 $[u_1, u_2]$ 移到任意基 $[v_1, v_2]$ 的基底变换 (坐标变换)



## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.9】** 对下列问题，求从基 $[u_1, u_2]$ 到 $[e_1, e_2]$ 对应的转移矩阵 $U$

1.  $u_1 = (1, 1)^T, u_2 = (-1, 1)^T$

2.  $u_1 = (1, 2)^T, u_2 = (2, 5)^T$

3.  $u_1 = (0, 1)^T, u_2 = (1, 0)^T$

**问题分析：**从特定基  $[u_1, u_2]$  到标准基  $[e_1, e_2]$  的基底变换（坐标变换）。此处求转移矩阵，比较简单，只需要将  $u$  排列成列向量组即可得到特定基向标准基的转移矩阵。

$$U_1 = [u_1, u_2] = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, U_2 = [u_1, u_2] = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix},$$

$$U_3 = [u_1, u_2] = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.10】** 求从基 $[e_1, e_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 对应的转移矩阵 $S$ 。

1.  $u_1 = (1, 1)^T, u_2 = (-1, 1)^T$ ; 2.  $u_1 = (1, 2)^T, u_2 = (2, 5)^T$

2.  $u_1 = (0, 1)^T, u_2 = (1, 0)^T$

**问题分析：**从标准基 $[e_1, e_2]$ 到特定基 $[u_1, u_2]$ 的基底变换。根据坐标变换公式，基坐标  $x = Uc$ ，我们可以得到从标准基坐标向特定基坐标的变换公式： $c = U^{-1}x$ ，其中 $U^{-1}$ 就是标准基 $[e_1, e_2]$ 到特定基 $[u_1, u_2]$ 的转移矩阵。

解：  $U_1^{-1} = [u_1, u_2]^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, U_2^{-1} = [u_1, u_2]^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix},$

$$U_3^{-1} = [u_1, u_2]^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.10】** 求从基 $[e_1, e_2]$ 到 $[u_1, u_2]$ 对应的转移矩阵 $S$ 。

解:  $U_1^{-1} = [u_1, u_2]^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, U_2^{-1} = [u_1, u_2]^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix},$

$$U_3^{-1} = [u_1, u_2]^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

```
import numpy as np
from scipy import linalg

U1 = np.array([[1, -1], [1, 1]])
U2 = np.array([[1, 2], [2, 5]])
U3 = np.array([[0, 1], [1, 0]])

print('U1_inv=\n{}'.format(linalg.inv(U1)))
print('U2_inv=\n{}'.format(linalg.inv(U2)))
print('U3_inv=\n{}'.format(linalg.inv(U3)))
```



```
U1_inv=
[[ 0.5  0.5]
 [-0.5  0.5]]
U2_inv=
[[ 5. -2.]
 [-2.  1.]]
U3_inv=
[[-0.  1.]
 [ 1.  0.]]
```

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.11】** 令  $v_1=(3,2)^T, v_2=(4,3)^T$ ，对应于下列问题中每一组有序基  $[u_1, u_2]$ ，求从  $[v_1, v_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵。

1.  $u_1=(1,1)^T, u_2=(-1,1)^T$

2.  $u_1=(1,2)^T, u_2=(2,5)^T$

3.  $u_1=(0,1)^T, u_2=(1,0)^T$

**问题分析：** 从特定基  $[u_1, u_2]$  到特定基  $[v_1, v_2]$  的基底变换。此处，求  $[v_1, v_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵，可以直接套用公式  $S=U^{-1}V$

$$1. S_1 = U^{-1}V = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \quad 2. S_2 = U^{-1}V = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

$$3. S_3 = U^{-1}V = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.11】** 令  $v_1=(3,2)^T, v_2=(4,3)^T$ ，对应于下列问题中每一组有序基  $[u_1, u_2]$ ，求从  $[v_1, v_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵。

```
import numpy as np
from scipy import linalg

U1 = np.array([[1, -1], [1, 1]])
U2 = np.array([[1, 2], [2, 5]])
U3 = np.array([[0, 1], [1, 0]])

V = np.array([[3, 4], [2, 3]])

S1 = np.dot(linalg.inv(U1), V)
S2 = np.dot(linalg.inv(U2), V)
S3 = np.dot(linalg.inv(U3), V)

print('S1=\n{}'.format(S1))
print('S2=\n{}'.format(S2))
print('S3=\n{}'.format(S3))
```



```
S1=
[[ 2.5  3.5]
 [-0.5 -0.5]]
S2=
[[11.  14.]
 [-4.  -5.]]
S3=
[[2.  3.]
 [3.  4.]]
```

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.12】** 令  $E=[(5,3)^T,(3,2)^T]$  , 并令  $x=(1,1)^T, y=(1,-1)^T$  , 且  $z=(10,7)^T$  。计算  $[x]_E$ ,  $[y]_E$  和  $[z]_E$ 。

**问题分析：** 从标准基  $[e_1, e_2]$  到特定基  $[u_1, u_2]$  的基底变换。根据坐标变换公式，基坐标  $x=Uc$ ，我们可以得到从标准基坐标向特定基坐标的变换公式： $c=U^{-1}x$ ，其中， $U^{-1}$  就是标准基  $[e_1, e_2]$  到特定基  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵。

$$\begin{aligned} 1. [x]_E &= xU^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \\ 2. [y]_E &= xU^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \\ 3. [z]_E &= xU^{-1} = \begin{bmatrix} 10 \\ 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \end{aligned}$$

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.12】** 令  $E = [(5,3)^T, (3,2)^T]$ ，并令  $x = (1,1)^T, y = (1,-1)^T$ ，且  $z = (10,7)^T$ 。计算  $[x]_E$ ,  $[y]_E$  和  $[z]_E$ 。

```
import numpy as np
from scipy import linalg

E = np.array([[5,3],[3,2]])

x = np.array([[1],[1]])
y = np.array([[1],[-1]])
z = np.array([[10],[7]])

print('xE=\n{}'.format(np.dot(linalg.inv(E), x)))
print('yE=\n{}'.format(np.dot(linalg.inv(E), y)))
print('zE=\n{}'.format(np.dot(linalg.inv(E), z)))
```



```
xE=
[[-1.]
 [ 2.]]
yE=
[[ 5.]
 [-8.]]
zE=
[[-1.]
 [ 5.]]
```

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.13】** 令  $u_1=(1,1,1)^T, u_2=(1,2,2)^T, u_3=(2,3,4)^T$  , 求:

1) 求基  $[e_1, e_2, e_3]$  到特定基  $[u_1, u_2, u_3]$  的转移矩阵。

2) 求下列向量在基  $[u_1, u_2, u_3]$  下的坐标。

(i)  $A=(3,2,5)^T$  , (ii)  $B=(1,1,2)^T$  , (iii)  $C=(2,3,2)^T$

### 问题分析:

从标准基  $[e_1, e_2, e_3]$  到特定基  $[u_1, u_2, u_3]$  的基底变换。根据坐标

变换公式  $c=U^{-1}x$  即可求得坐标和转移矩阵。



## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.13】** 令  $u_1=(1,1,1)^T, u_2=(1,2,2)^T, u_3=(2,3,4)^T$  , 求:

$$[A]_u = U^{-1}x = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$U^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}^{-1}$$

$$[B]_u = U^{-1}x = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$[C]_u = U^{-1}x = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 2 \end{bmatrix}$$

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.13】** 令  $u_1=(1,1,1)^T, u_2=(1,2,2)^T, u_3=(2,3,4)^T$  , 求:

```
import numpy as np
from scipy import linalg

U = np.array([[1,1,2],[1,2,3],[1,2,4]])
A = np.array([[3],[2],[5]])
B = np.array([[1],[1],[2]])
C = np.array([[2],[3],[2]])

U_inv = linalg.inv(U)

print('U_inv=\n {}'.format(U_inv))
print('Au=\n{}'.format(np.dot(U_inv, A)))
print('Bu=\n{}'.format(np.dot(U_inv, B)))
print('Cu=\n{}'.format(np.dot(U_inv, C)))
```



```
U_inv=
[[ 2.  0. -1.]
 [-1.  2. -1.]
 [ 0. -1.  1.]]
Au=
[[ 1.]
 [-4.]
 [ 3.]]
Bu=
[[ 0.]
 [-1.]
 [ 1.]]
Cu=
[[ 2.]
 [ 2.]
 [-1.]]
```

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题 5.14】** 令  $v_1=(4,6,7)^T, v_2=(0,1,1)^T, v_3=(0,1,2)^T$ , 并令  $u_1=(1,1,1)^T, u_2=(1,2,2)^T, u_3=(2,3,4)^T$ , 求:

- 1) 求从特定基  $[v_1, v_2, v_3]$  到特定基  $[u_1, u_2, u_3]$  的转移矩阵。
- 2) 若  $x=2v_1+3v_2-4v_3$ , 确定向量  $x$  相应于  $[u_1, u_2, u_3]$  的坐标。

**问题分析:** 从特定基  $[u_1, u_2, u_3]$  到特定基  $[v_1, v_2, v_3]$  的基底变换。根据坐标变换的通用公式  $Vc=Ud$ , 即可求得坐标和转移矩阵。

## 6. 更多基底变换的例子

### 【习题5.14】

解：1) 要获得  $v$  到  $u$  的转移矩阵，实际上就是将  $v$  到  $e$  和  $e$  到  $u$  的转移矩阵进行合成，那么可以得到：

$$S = U^{-1}V = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 6 & 1 & 1 \\ 7 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

2) 基于  $v$  的坐标  $x$  转换为基于  $u$  的坐标，可以通过通用公式的变形获得，即：

$$Vc = Ud \Rightarrow d = U^{-1}Vc \Rightarrow x_n ew = U^{-1}Vx = S \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -4 \end{bmatrix}$$

## 6. 更多基底变换的例子

### 【习题5.14】

```
import numpy as np
from scipy import linalg

U = np.array([[1,1,2],[1,2,3],[1,2,4]])
V = np.array([[4,0,0],[6,1,1],[7,1,2]])
xv = np.array([[2],[3],[-4]])

S = np.dot(linalg.inv(U), V)
xu = np.dot(S,xv)

print('S=\n {}'.format(S))
print('xu=\n{}'.format(xu))
```



```
S=
[[ 1. -1. -2.]
 [ 1.  1.  0.]
 [ 1.  0.  1.]]
xu=
[[ 7.]
 [ 5.]
 [-2.]]
```

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.15】** 给定  $v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}, S = \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$ , 求:  $w_1, w_2$ , 使得  $S$  为从  $[w_1, w_2]$  到  $[v_1, v_2]$  的转移矩阵。

**问题分析:** 从特定基  $[w_1, w_2]$  到特定基  $[v_1, v_2]$  的基底变换。由于  $S$  是  $W$  到  $V$  的转移矩阵, 所以有  $S = V^{-1}W$ , 由此可以得到  $w = VS$ 。

解: 要求  $V$  到  $W$  的坐标, 即利用公式  $w = Sv (d = Sc)$  求解, 其中  $S$  为  $v$  到  $w$  的转移矩阵。

$$W = VS = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$$

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.15】** 给定  $v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}, S = \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$ , 求:  $w_1, w_2$ , 使得  $S$  为从  $[w_1, w_2]$  到  $[v_1, v_2]$  的转移矩阵。

```
import numpy as np
from scipy import linalg

S = np.array([[3, 5], [1, -2]])
V = np.array([[1, 2], [2, 3]])

W = np.dot(V, S)

print('W=\n {}'.format(W))
```

```
W=
[[5 1]
 [9 4]]
```

## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.16】** 给定  $v_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, S = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 求:  $u_1, u_2$ , 使得  $S$

为从  $[v_1, v_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵。

**问题分析:** 问题分析: 从特定基  $[u_1, u_2]$  到特定基  $[v_1, v_2]$  的基底变换。由于  $S$  是  $V$  到  $U$  的转移矩阵, 所以有  $S = U^{-1}V$ , 由此可以得到

$$V = US \Rightarrow U = VS^{-1}$$

解:

$$W = VS^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 6 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}^{-1}$$



## 6. 更多基底变换的例子

**【习题5.16】** 给定  $v_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, S = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 求:  $u_1, u_2$ , 使得  $S$  为从  $[v_1, v_2]$  到  $[u_1, u_2]$  的转移矩阵。

```
import numpy as np
from scipy import linalg

S = np.array([[4,1],[2,1]])
V = np.array([[2,1],[6,4]])

W = np.dot(V, linalg.inv(S))

print('W=\n {}'.format(W))
```

```
W=
[[ 0.  1.]
 [-1.  5.]
```



# 课后作业

[Link](#)



**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**