



第五章 Eigenvalues and Eigenvectors

§ 5.4 Eigenvectors and Linear Transformations

特征向量和线性变换

衡 益

2021 年 12 月 16 日, 中山大学南校区

学习目标



在本节, 我们将矩阵分解

$$A = PDP^{-1}$$

理解为线性变换。我们还将看到变换 $\mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$ 实质上是简单的映射 $\mathbf{u} \mapsto D\mathbf{u}$ 。即使 D 不是对角矩阵, 对矩阵 A 和 D 仍有相似的解释。

之前的内容中曾讲到, 任意一个从 \mathbb{R}^n 到 \mathbb{R}^n 的线性变换 T 可通过左乘矩阵 A 来实现, 矩阵 A 称为 T 的 **标准矩阵**。现在, 我们对两个有限维向量空间之间的线性变换也作同样的描述。

要点一: 线性变换的矩阵表示

要点二: 从线性变换的角度来看 $A = PDP^{-1}$, 意义?



线性变换矩阵

3



Review

定理（唯一表示定理）

令 $B = \{ \mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n \}$ 是向量空间 V 的一个基，
 则对 V 中每个向量 \mathbf{x} ，存在唯一的一组数 c_1, \dots, c_n ，
 使得： $\mathbf{x} = c_1 \mathbf{b}_1 + \dots + c_n \mathbf{b}_n$


 \mathbb{R}^n

4



Review

定义 假设集合 $B = \{ \mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n \}$ 是 V 的一个基， \mathbf{x} 在 V 中， \mathbf{x} 相对于基 B 的坐标(或 \mathbf{x} 的 B -坐标)是使得 $\mathbf{x} = c_1 \mathbf{b}_1 + \dots + c_n \mathbf{b}_n$ 的权 c_1, \dots, c_n .
若 c_1, \dots, c_n 是 \mathbf{x} 的 B -坐标，则 \mathbb{R}^n 中的向量

$$[\mathbf{x}]_B = \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix} \text{ 是 } \mathbf{x} \text{ (相对于 } B \text{) 的坐标向量,}$$

映射 $\mathbf{x} \rightarrow [\mathbf{x}]_B$ 称为 (由 B 确定的) 坐标映射.

5



Review

\mathbb{R}^n 中的坐标

6



Review

- **Example :** Let $\mathbf{b}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{b}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \end{bmatrix}, \mathcal{B} = \{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2\}$

Find the coordinate vector $[\mathbf{x}]_{\mathcal{B}}$ of \mathbf{x} relative to \mathcal{B}

- **Solution :** The \mathcal{B} -coordinate c_1, c_2 of \mathbf{x} satisfy

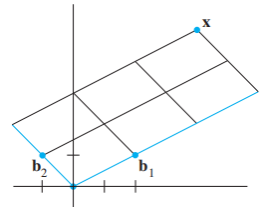
$$c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + c_2 \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \end{bmatrix} \quad \text{or} \quad \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$\mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2 \quad \mathbf{x}$

So $c_1 = 3, c_2 = 2$

$$\mathbf{x} = 3\mathbf{b}_1 + 2\mathbf{b}_2$$

$$[\mathbf{x}]_{\mathcal{B}} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}$$



7



Review

For a basis $\mathcal{B} = \{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n\}$, let

$$P_{\mathcal{B}} = [\mathbf{b}_1 \ \mathbf{b}_2 \ \dots \ \mathbf{b}_n] \quad \text{and} \quad [\mathbf{x}]_{\mathcal{B}} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$$

Then

$$\mathbf{x} = P_{\mathcal{B}} [\mathbf{x}]_{\mathcal{B}}.$$

We call $P_{\mathcal{B}}$ the **change-of-coordinates matrix** from \mathcal{B} to the standard basis in \mathbf{R}^n . Then

回到标准坐标

$$[\mathbf{x}]_{\mathcal{B}} = P_{\mathcal{B}}^{-1} \mathbf{x}$$

and therefore $P_{\mathcal{B}}^{-1}$ is a **change-of-coordinates matrix** from the standard basis in \mathbf{R}^n to the basis \mathcal{B} .

8

线性变换矩阵

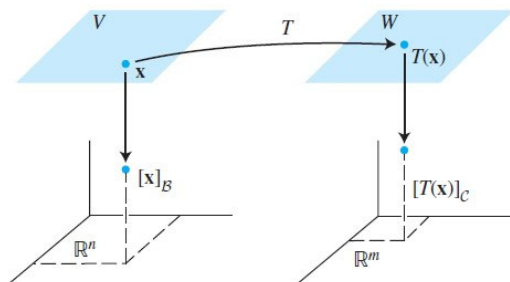


FIGURE 1 A linear transformation from V to W .

V : n 维向量空间

W : m 维向量空间

T : 从 V 到 W 的线性变换

9

线性变换矩阵

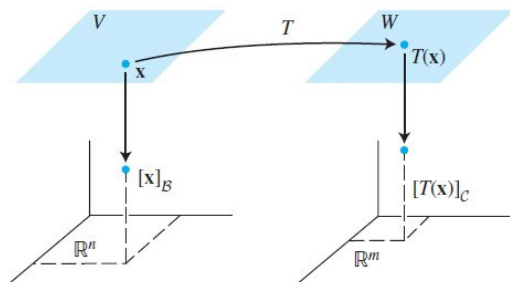


FIGURE 1 A linear transformation from V to W .

B : V 空间的一组基

C : W 空间的一组基

$[x]_B$: $x \in V$ 在 \mathbb{R}^n 中的坐标向量

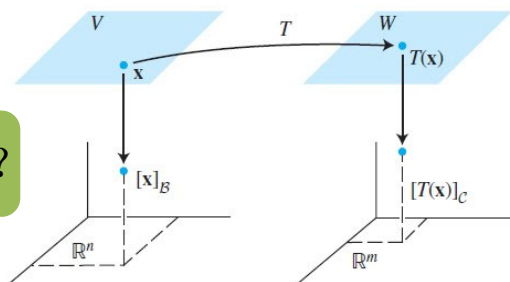
$[T(x)]_C$: x 的像 $T(x)$ 在 \mathbb{R}^m 中的坐标向量

10

线性变换矩阵



$[\mathbf{x}]_B$ 关系 $[T(\mathbf{x})]_C$?



设 $B = \{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n\}$, 是空间 V 的一组基。若

$$\mathbf{x} = r_1 \mathbf{b}_1 + \dots + r_n \mathbf{b}_n, \quad r_1, \dots, r_n \in \mathbb{R}$$

那么,

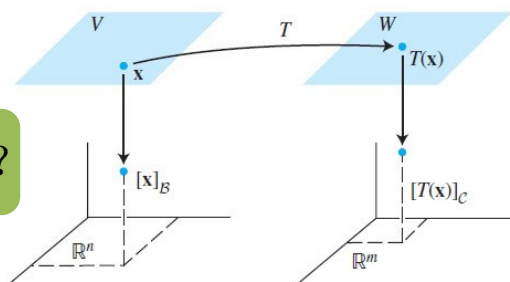
$$[\mathbf{x}]_B = \begin{bmatrix} r_1 \\ \vdots \\ r_n \end{bmatrix}$$

11

线性变换矩阵



$[\mathbf{x}]_B$ 关系 $[T(\mathbf{x})]_C$?



由于 T 是线性变换, 则

$$T(\mathbf{x}) = T(r_1 \mathbf{b}_1 + \dots + r_n \mathbf{b}_n) = r_1 T(\mathbf{b}_1) + \dots + r_n T(\mathbf{b}_n)$$

因为坐标变换是线性变换, 则

$$[T(\mathbf{x})]_C = r_1 [T(\mathbf{b}_1)]_C + \dots + r_n [T(\mathbf{b}_n)]_C$$

由于 C 的坐标向量都属于 \mathbb{R}^m , 那么上式可以写成

$$[T(\mathbf{x})]_C = \mathbf{M} [\mathbf{x}]_B \quad (\#)$$

12

线性变换矩阵



$[x]_B$ 关系 $[T(x)]_C$?

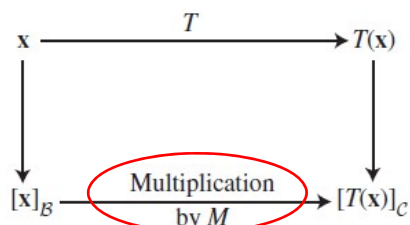


FIGURE 2

其中

$$M = \begin{bmatrix} [T(b_1)]_C & [T(b_2)]_C & \cdots & [T(b_n)]_C \end{bmatrix}$$

矩阵 M 是 T 的矩阵表示, 称为 T 相对于基 B 和 C 的矩阵, 见图2. 等式 $[T(x)]_C = M[x]_B$ 表明, 就坐标向量而言, T 对 x 的作用相当于用矩阵 M 左乘 x .

13

线性变换矩阵



例1 设 $B = \{b_1, b_2\}$ 是 V 的一组基, $C = \{c_1, c_2, c_3\}$ 是 W 的一组基.

设 $T: V \rightarrow W$ 是线性变换, 满足:

$$T(b_1) = 3c_1 - 2c_2 + 5c_3 \quad T(b_2) = 4c_1 + 7c_2 - c_3$$

写出 T 相对于 B 和 C 的矩阵 M .

解

b_1 和 b_2 像的 C 坐标向量为:

$$[T(b_1)]_C = \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \\ 5 \end{bmatrix}, \quad [T(b_2)]_C = \begin{bmatrix} 4 \\ 7 \\ -1 \end{bmatrix}$$

因此

$$M = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -2 & 7 \\ 5 & -1 \end{bmatrix}$$

14

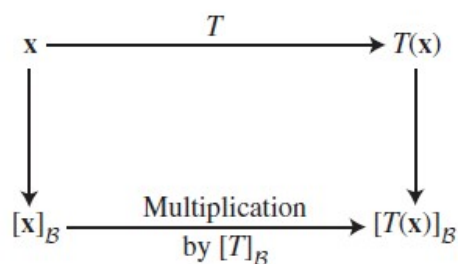


$V \rightarrow V$ 的线性变换

15



$V \rightarrow V$ 的线性变换



若取 $W = V$, $C = B$ 时, 那么矩阵 M 称作: 线性变换 T 相对于 B 的矩阵, 记作 $[T]_B$, 或简称为 T 的 B -矩阵。 $V \mapsto V$ 的线性变换 T 的 B -矩阵对于所有 V 中的 x , 有

$$[T(x)]_B = [T]_B [x]_B.$$

16



举例

例2 映射 $T: P_2 \rightarrow P_2$ 定义为:

$$T(a_0 + a_1t + a_2t^2) = a_1 + 2a_2t$$

映射 T 是线性变换。

(1) 写出 T 在 B 下的矩阵, $B = \{1, t, t^2\}$.

(2) 验证, 对于每个 $p \in P_2$, $[T(p)]_B = [T]_B [p]_B$.

解

(1) 计算基向量的像:

$$T(1) = 0$$

零多项式

$$T(t) = 1$$

始终为1的多项式

$$T(t^2) = 2t$$

17



举例

例2 映射 $T: P_2 \rightarrow P_2$ 定义为:

$$T(a_0 + a_1t + a_2t^2) = a_1 + 2a_2t$$

映射 T 是线性变换。

(1) 写出 T 在 B 下的矩阵, $B = \{1, t, t^2\}$.

(2) 验证, 对于每个 $p \in P_2$, $[T(p)]_B = [T]_B [p]_B$.

解

写出 $T(1)$, $T(t)$ 和 $T(t^2)$ 的 B 坐标向量, 并将他们放在一起作为 T 的 B 矩阵:

$$[T(1)]_B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad [T(t)]_B = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad [T(t^2)]_B = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$[T]_B = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

18



举例

例2 映射 $T: \mathbb{P}_2 \rightarrow \mathbb{P}_2$ 定义为:

$$T(a_0 + a_1 t + a_2 t^2) = a_1 + 2a_2 t$$

映射 T 是线性变换。

(1) 写出 T 在 B 下的矩阵, $B = \{1, t, t^2\}$ 。

(2) 验证, 对于每个 $\mathbf{p} \in \mathbb{P}_2$, $[T(\mathbf{p})]_B = [T]_B [\mathbf{p}]_B$ 。

解

(2) 对于一般的 $\mathbf{p}(t) = a_0 + a_1 t + a_2 t^2$

$$[T(\mathbf{p})]_B = [a_1 + 2a_2 t]_B = \begin{bmatrix} a_1 \\ 2a_2 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = [T]_B [\mathbf{p}]_B$$

19



注解

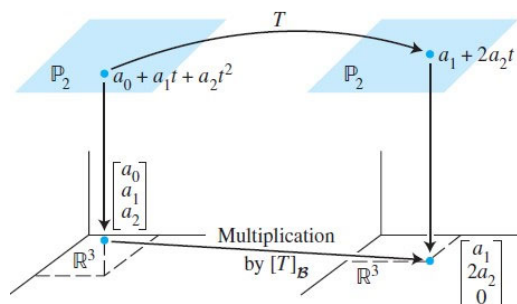
例2 映射 $T: \mathbb{P}_2 \rightarrow \mathbb{P}_2$ 定义为:

$$T(a_0 + a_1 t + a_2 t^2) = a_1 + 2a_2 t$$

映射 T 是线性变换。

(1) 写出 T 在 B 下的矩阵, $B = \{1, t, t^2\}$ 。

(2) 验证, 对于每个 $\mathbf{p} \in \mathbb{P}_2$, $[T(\mathbf{p})]_B = [T]_B [\mathbf{p}]_B$ 。



20



\mathbb{R}^n 上的线性变换

21



\mathbb{R}^n 上的线性变换

在涉及 \mathbb{R}^n 的应用问题中，线性变换首先表现为一个矩阵变换

$$\mathbf{x} \mapsto \mathbf{A}\mathbf{x}$$

假设 \mathbf{A} 是可对角化的，那么存在由 \mathbf{A} 的特征向量组成的 \mathbb{R}^n 的基。此时，下面的定理表明 T 的 \mathbf{B} - 矩阵是对角矩阵。

这样，把 \mathbf{A} 对角化相当于找到变换 $\mathbf{x} \mapsto \mathbf{A}\mathbf{x}$ 的对角矩阵。

22



\mathbb{R}^n 上的线性变换

定理 对角矩阵的表示

设 $A = PDP^{-1}$, 其中 D 是 n 阶对角矩阵。若 B 是 \mathbb{R}^n 的一组基, 且 B 是由 P 中的列向量组成的, 那么 D 是线性变换 $x \rightarrow Ax$ 的 B -矩阵。

证明

设矩阵 P 的列向量为 b_1, \dots, b_n , 那么 $B = \{b_1, \dots, b_n\}$, 且 $P = [b_1, \dots, b_n]$. 那么 P 是坐标变换矩阵 P_B , 其中

$$P \begin{bmatrix} x \end{bmatrix}_B = x \quad \text{和} \quad \begin{bmatrix} x \end{bmatrix}_B = P^{-1}x$$

23



\mathbb{R}^n 上的线性变换

定理 对角矩阵的表示

设 $A = PDP^{-1}$, 其中 D 是 n 阶对角矩阵。若 B 是 \mathbb{R}^n 的一组基, 且 B 是由 P 中的列向量组成的, 那么 D 是线性变换 $x \rightarrow Ax$ 的 B -矩阵。

证明

若 $T(x) = Ax, x \in \mathbb{R}^n$, 那么

$$\begin{aligned} [T]_B &= \begin{bmatrix} [T(b_1)]_B & \cdots & [T(b_n)]_B \end{bmatrix} && [T]_B \text{ 的定义} \\ &= \begin{bmatrix} [Ab_1]_B & \cdots & [Ab_n]_B \end{bmatrix} && \text{由于 } T(x) = Ax \quad (*) \\ &= \begin{bmatrix} P^{-1}Ab_1 & \cdots & P^{-1}Ab_n \end{bmatrix} && \text{坐标变换} \\ &= P^{-1}A \begin{bmatrix} b_1 & \cdots & b_n \end{bmatrix} && \text{矩阵乘法} \\ &= P^{-1}AP \end{aligned}$$

由于 $A = PDP^{-1}$, 那么 we 可得 $[T]_B = P^{-1}AP = D$

24



\mathbb{R}^n 上的线性变换

例3

设 $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, T(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x}$, 其中 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 7 & 2 \\ -4 & 1 \end{bmatrix}$. 找出 \mathbb{R}^2 的一组基 \mathbf{B} , 使得 T 的 \mathbf{B} -矩阵是对角阵。

解

$\mathbf{A} = \mathbf{P}\mathbf{D}\mathbf{P}^{-1}$, 其中

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{D} = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

\mathbf{P} 的列向量 $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2$ 是 \mathbf{A} 的特征向量。由定理可知 \mathbf{D} 是 T 在 $\mathbf{B} = \{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2\}$ 下的矩阵。

映射 $\mathbf{x} \mapsto \mathbf{A}\mathbf{x}$ 和 $\mathbf{u} \mapsto \mathbf{D}\mathbf{u}$ 描述了不同基下相同的线性变换。

25

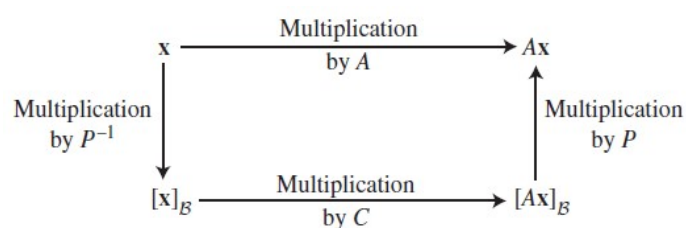


矩阵表示的相似性

26



矩阵表示的相似性



若A相似于C, 即

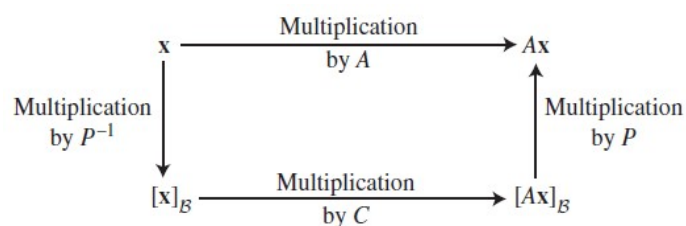
$$A = PCP^{-1}$$

那么当B 是由P 的列向量构成时, C 是线性变换 $x \mapsto Ax$ 的B-矩阵。

27



矩阵表示的相似性



相反, 若 $T: \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^n$ 由

$$T(x) = Ax$$

定义, 并且若B是 \mathbb{R}^n 的任意一组基, 那么T 的B-矩阵与A 相似。

其实, 在(*)的计算中已经证明, 若P 是以B 的向量作为列构成的矩阵, 那么 $[T]_B = P^{-1}AP$. 因此, 所有相似于A 的矩阵的集合与变换 $x \mapsto Ax$ 的所有矩阵表示的集合是同一集合。

28



举例

例4 设 $A = \begin{bmatrix} 4 & -9 \\ 4 & -8 \end{bmatrix}$, $b_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}$, $b_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$. A 的特征多项式是 $(\lambda + 2)^2$, 但特征值 -2 所对应的特征空间的维数为 1 , 因此 A 不可对角化. 令 $B = \{b_1, b_2\}$ 为一组基, 线性变换 $x \mapsto Ax$ 的 B -矩阵是三角矩阵, 称作若尔当矩阵, 写出此 B -矩阵.

解 若 $P = [b_1 \ b_2]$, 那么线性变换的 B -矩阵是 $P^{-1}AP$, 计算可得

$$AP = \begin{bmatrix} 4 & -9 \\ 4 & -8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -6 & -1 \\ -4 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} -1 & 2 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -6 & -1 \\ -4 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$$

注意到 A 的特征值为对角线上的元素。

29



Remark

数值计算注解

计算 B -矩阵 $P^{-1}AP$ 的一个有效的方法是, 先计算 AP , 然后利用行变换将增广矩阵 $[P \ AP]$ 化为 $[I \ P^{-1}AP]$. 这样就不需要单独计算 P^{-1} 了!

30



Remark

相似性vs线性变换

回顾刚才看电影的例子，同一部电影，在不同的位置会有不同的效果，因此“电影”是不变的，那么“电影”实质上是什么呢？



31



Q & A