



北京航空航天大学
BEIHANG UNIVERSITY

矩阵理论

王磊

自动化科学与电气工程学院

第二章 线性映射与矩阵

- 预备知识
- 线性映射
- 矩阵与同构基与坐标
- 特征值与特征向量
- 酉变换与酉矩阵
- 应用：图的矩阵表示(自学)



第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.1（映射） 设 V 和 W 是两个非空集合, 如果存在一个 V 到 W 的对应法则 f , 使得 V 中每一个元素 x 都有 W 中唯一的一个元素 y 与之对应, 则称 f 是 V 到 W 的一个**映射**, 记为 $y = f(x)$. 元素 $y \in W$ 称为元素 $x \in V$ 在映射 f 下的**像**, 称 x 为 y 的**原像**. 集合 V 称为映射 f 的**定义域**. 当 V 中元素改变时, x 在映射 f 下的像的全体作为 W 的一个子集, 称为映射 f 的**值域**, 记为 $R(f)$.



第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.2（单射、满射与双射） 设 V 和 W 是两个非空集合, f 是 V 到 W 的一个映射.

- 若对任意 $x_1, x_2 \in V$, 当 $x_1 \neq x_2$ 时有 $f(x_1) \neq f(x_2)$, 则称 f 是 V 到 W 的**单映射**（简称**单射**）；
若对任意 $y \in W$ 都有一个元素 $x \in V$ 使得 $f(x) = y$ （即 $R(f) = W$ ），则称 f 是 V 到 W 的**满映射**（简称**满射**）；
- 若映射 f 既是单映射又是满映射, 则称 f 是 V 到 W 的**一一映射或双映射**（简称**双射**）.

第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.3（映射相等） 设 f_1 是集合 V_1 到集合 W_1 的一个映射, f_2 是集合 V_2 到集合 W_2 的一个映射. 若 $V_1 = V_2$, $W_1 = W_2$, 并且对任意 $x \in V_1$ 有 $f_1(x) = f_2(x)$, 则称**映射 f_1 和 f_2 相等**, 记为 $f_1 = f_2$.

定义2.1.4（映射乘积） 设 V_1, V_2 和 V_3 是三个非空集合, 并设 f_1 是 V_1 到 V_2 的一个映射, f_2 是 V_2 到 V_3 的一个映射. 由 f_1 和 f_2 确定的 V_1 到 V_3 的映射 $f_3: x \rightarrow f_2(f_1(x))$, $x \in V_1$, 称为**映射 f_1 和 f_2 的乘积**, 记为 $f_3 = f_2 \cdot f_1$, 或简写为 $f_3 = f_2 f_1$.

第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.5（可逆映射） 设有映射 $f_1: V \rightarrow W$, 若存在映射 $f_2: W \rightarrow V$ 使得

$$f_2 \cdot f_1 = I_V, f_1 \cdot f_2 = I_W$$

式中, $I_V: x \rightarrow x, x \in V$ 为 V 上的恒等映射, I_W 是 W 上的恒等映射. 我们称 f_2 为 f_1 的逆映射, 记为 f_1^{-1} . 若映射 f_1 有逆映射, 则称 f_1 为可逆映射.

定理2.1.1 设映射 $f: V \rightarrow W$ 是可逆的, 则 f 的逆映射 f^{-1} 是唯一的.

第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定理2.1.2 设映射 $f: V \rightarrow W$ 是可逆映射的充分必要条件是 f 是双射.

定义2.1.6（变换） 设 V 是一个非空集合, V 到自身的映射称为 V 的**变换**; V 到自身的双射称为 V 的**一一变换**; 若 V 是有限集, V 的一一变换称为 V 的**置换**.

第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.7（一元多项式） 设 F 是数域, n 是自然数, λ 是一个文字（或符号）, 形式表达式

$$g(\lambda) = a_n \lambda^n + a_{n-1} \lambda^{n-1} + \cdots + a_1 \lambda + a_0$$

其中 $a_i \in F$ ($i = 0, 1, \cdots, n$), 称为数域 F 上的**一元多项式**. 如果 $a_n \neq 0$, 则称 $a_n \lambda^n$ 为多项式的**首项**, n 称为 $g(\lambda)$ 的**次数**, 记为 $\deg(g(\lambda)) = n$, a_n 称为 $g(\lambda)$ 的首项系数. 若 $a_n = 1$, 则称 $g(\lambda)$ 为**首1多项式**.



第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定理2.1.3 设 $g(\lambda)$ 和 $h(\lambda)$ 是数域 F 上的多项式且 $h(\lambda) \neq 0$, 则存在唯一的多项式 $p(\lambda)$ 和 $q(\lambda)$ 使得

$$g(\lambda) = p(\lambda)h(\lambda) + q(\lambda)$$

式中 $q(\lambda) = 0$ 或 $\deg(q(\lambda)) < \deg(h(\lambda))$.

定义2.1.8 (多项式整除) 设 $g(\lambda)$ 和 $h(\lambda)$ 是数域 F 上的多项式, 如果存在多项式 $p(\lambda)$ 使得 $g(\lambda) = p(\lambda)h(\lambda)$, 则称**多项式 $h(\lambda)$ 整除 $g(\lambda)$** , 记为 $h(\lambda)|g(\lambda)$, **$h(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 的因式, $g(\lambda)$ 是 $h(\lambda)$ 的倍式.**

第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.9（公因式） 设 $g(\lambda)$ 、 $h(\lambda) \in P_n(\lambda)$ ，若 $p(\lambda)$ 既是 $g(\lambda)$ 的因式，又是 $h(\lambda)$ 的因式，则称 $p(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的**公因式**。若 $d(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的公因式，且 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的任一公因式都是 $d(\lambda)$ 的因式，则称 $d(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的一个**最大公因式**。

定义2.1.10（公倍式） 设 $g(\lambda)$ 、 $h(\lambda) \in P_n(\lambda)$ ，若 $p(\lambda)$ 既是 $g(\lambda)$ 的倍式，又是 $h(\lambda)$ 的倍式，则称 $p(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的**公倍式**。若 $d(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的公倍式，且 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的任一公倍式都是 $d(\lambda)$ 的倍式，则称 $d(\lambda)$ 是 $g(\lambda)$ 与 $h(\lambda)$ 的一个**最小公倍式**。



第二章 线性映射与矩阵——预备知识

定义2.1.11（友矩阵） 设 $f(\lambda)$ 是数域 F 上的首1多项式, 其表达式为

$$f(\lambda) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0$$

定义 n 阶矩阵

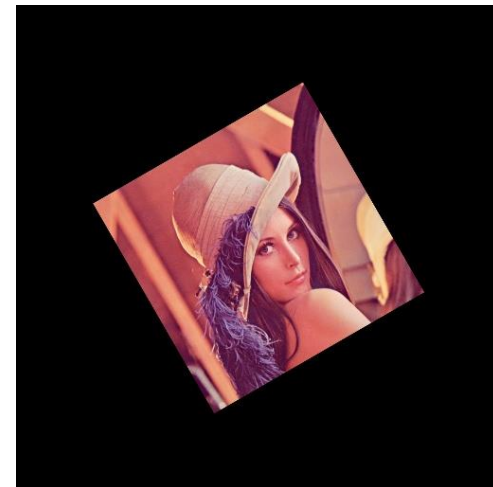
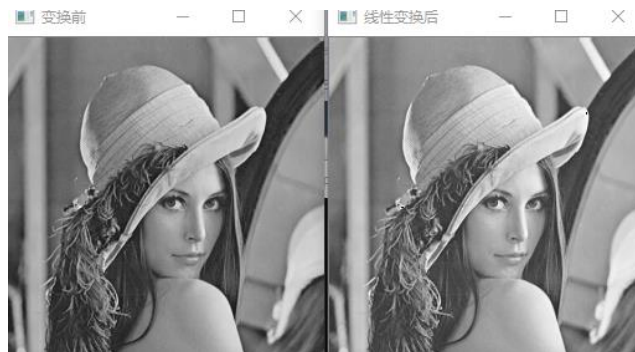
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix} \quad \text{或} \quad A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & -a_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & -a_2 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & -a_{n-1} \end{bmatrix}$$

称为多项式 $f(\lambda)$ 的**友矩阵（或伴侣矩阵）**.

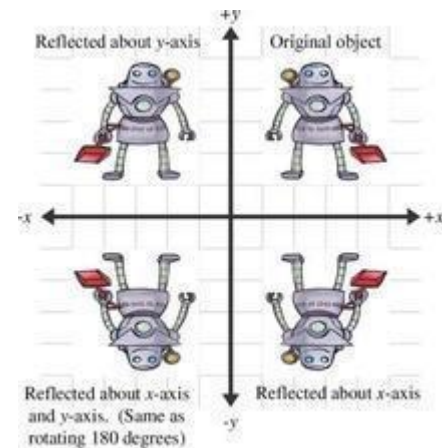
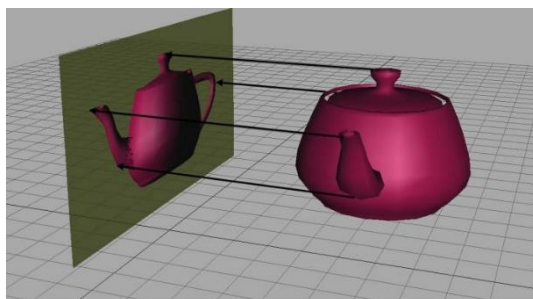


第二章 线性映射与矩阵——线性映射

应用实例：灰度图像的线性变换



旋转、缩放、投影、镜像等.



第二章 线性映射与矩阵——线性映射

定义2.2.1 (线性映射) 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间, 如果映射 $T: V \rightarrow W$ 满足下述性质:

(1) **可加性**: $\forall x, y \in V,$

$$T(x + y) = T(x) + T(y);$$

(2) **齐次性**: $\forall \lambda \in F, T(\lambda x) = \lambda T(x);$

称 T 为 V 到 W 的一个**线性映射**. 特别地, 当 $V = W$ 时, 映射 T 为 V 到自身的线性映射, 称 T 为 V 上的**线性变换** (或**线性算子**).



第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.1 设 V 是数域 F 上的线性空间, 定义映射 $T: V \rightarrow V$, 分别满足

$$(1) \quad T(x) = \theta, \quad \forall x \in V;$$

$$(2) \quad T(x) = x, \quad \forall x \in V;$$

$$(3) \quad T(x) = -x, \quad \forall x \in V;$$

则以上三个映射均为线性变换, 分别称为**零变换**、**恒等变换**和**负变换**.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.2 定义 $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $\forall \mathbf{x} = [x_1, x_2]^T \in \mathbb{R}^2$,

$$(1) \quad T(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} k_1 & 0 \\ 0 & k_2 \end{bmatrix} \mathbf{x}, \quad k_1 \text{ 和 } k_2 \text{ 为正常数};$$

$$(2) \quad T(\mathbf{x}) = (x_1, -x_2);$$

$$(3) \quad T(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \mathbf{x}, \quad \varphi \text{ 为旋转角};$$

则以上三个映射均为线性变换, 分别称为**平面伸压变换**、**平面反射变换**和**平面旋转变换**, 它们是最常见的图形变换.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.3 在多项式空间 $P_n(x)$, 定义 $T: P_n \rightarrow P_n$ 满足

$$T(p(x)) = \frac{dp(x)}{dx}, \forall p(x) \in P_n(x)$$

则映射 T 是 $P_n(x)$ 上的线性变换, 称为**微分变换**.

例2.2.4 在 $C[a, b]$ 空间, 定义 $T: C[a, b] \rightarrow C[a, b]$ 满足

$$T(f(x)) = \int_a^x f(t)dt, \forall f(x) \in C[a, b]$$

则映射 T 是 $C[a, b]$ 上的线性变换, 称为**积分变换**.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.5 设 W 是线性空间 V 的非平凡子空间, 定义映射 T 为

$$T(x) = \text{Proj}_W x, \forall x \in V$$

则映射 T 是 V 上的线性变换, 称为**正交投影变换**.



第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.6 设 V 是数域 F 上的线性空间, $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 η_1, \dots, η_n 是 V 的两组基, 定义映射 $T: V \rightarrow V$ 为

$$T(\boldsymbol{x}) = [\eta_1, \dots, \eta_n][x_1, \dots, x_n]^T, \forall \boldsymbol{x} \in V$$

式中, $[x_1, \dots, x_n]^T$ 是向量 \boldsymbol{x} 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标. 则映射 T 是 V 上的线性变换.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.7 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是线性空间 V 的一组基, 定义映射 T 为

$$\begin{aligned} & T(k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + k_3\alpha_3) \\ &= (k_1 + k_2 + k_3)\alpha_1 + (k_2 + k_3)\alpha_2 + k_3\alpha_3 \end{aligned}$$

式中, $k_1, k_2, k_3 \in F$.

(1) 证明映射 T 是 $V \rightarrow V$ 的线性变换.

(2) 若 $\beta_0 = 2\alpha_1 + \alpha_2 + 3\alpha_3$, 求 $T(\beta_0)$.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

例2.2.8 线性空间 $\mathbb{Q}(\sqrt{3})$ （定义在其自身的线性空间）中, 定义映射 T 为

$$T(x + y\sqrt{3}) = x, \forall x, y \in \mathbb{Q}$$

则映射 T 不是线性变换. 这是因为

$$T(\sqrt{3} \cdot \sqrt{3}) = 3 \neq \sqrt{3}T(\sqrt{3}).$$

思考: $\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 定义映射 $T: \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}^{n \times m}$ 使得

$$T(A) = A^T$$

问: 映射 T 是线性映射吗?

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

思考: $\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 定义映射 $T: \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}^{n \times m}$ 使得

$$T(A) = A^T$$

问: 映射 T 是线性映射吗?

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

定理2.2.1 设 T 是数域 F 上线性空间 V 到 W 的线性映射, 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_p$ 是 V 的一组向量, $k_1, \dots, k_p \in F$, 则

$$T(k_1\alpha_1 + \dots + k_p\alpha_p) = k_1T(\alpha_1) + \dots + k_pT(\alpha_p)$$


第二章 线性映射与矩阵——线性映射

推论2.2.1 设 T 是线性空间 V 到 W 的线性映射, 则

$$(1) \quad T(\boldsymbol{\theta}) = \boldsymbol{\theta}', \quad \boldsymbol{\theta} \in V, \quad \boldsymbol{\theta}' \in W;$$

$$(2) \quad T(-\boldsymbol{x}) = -T(\boldsymbol{x}), \quad \forall \boldsymbol{x} \in V;$$

(3) 若 $\boldsymbol{\alpha}_1, \dots, \boldsymbol{\alpha}_p$ 是 V 中一组线性相关向量, 则
 $T(\boldsymbol{\alpha}_1), \dots, T(\boldsymbol{\alpha}_p)$ 是 W 中一组线性相关向量;

(4) 若 $T(\boldsymbol{\alpha}_1), \dots, T(\boldsymbol{\alpha}_p)$ 是 W 的一组线性无关向量,
则 $\boldsymbol{\alpha}_1, \dots, \boldsymbol{\alpha}_p$ 是 V 中一组线性无关向量.

思考: 若 $\boldsymbol{\alpha}_1, \dots, \boldsymbol{\alpha}_p$ 是 V 中线性无关向量组, 则

$T(\boldsymbol{\alpha}_1), \dots, T(\boldsymbol{\alpha}_p)$ 在什么条件下也线性无关?



第二章 线性映射与矩阵——线性映射

注1: 推论2.2.1性质 (1) 的几何意义是**线性映射必须保持原点不动**. 因此解析几何中常见的平移变换一般不是线性变换.

定理2.2.2 设 T 是数域 F 上线性空间 V 到 W 的线性映射, 当且仅当 T 是单射时, V 中线性无关向量组的像是 W 中线性无关向量组.

推论2.2.2 设线性空间 V 和 W 的维数相同, 且 T 是线性空间 V 到 W 的线性映射, 当且仅当 T 是单射时, V 中一组基的像是 W 中一组基. 此时映射 T 是双射.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

定义2.2.2（线性映射的加法运算） 设 $T_1, T_2 \in \mathcal{L}(V, W)$, 定义 T_1 与 T_2 的和 $T_1 + T_2$ 为

$$(T_1 + T_2)(x) = T_1(x) + T_2(x), \forall x \in V$$

式中,等式右端的“+”表示线性空间 W 的加法运算.

定义2.2.3（线性映射的数乘运算） 设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, $\lambda \in F$, 定义 λ 与 T 的数乘 $\lambda \cdot T$ 为

$$(\lambda T)(x) = \lambda \cdot T(x), \forall x \in V$$

式中,等式右端的“ \cdot ”表示线性空间 W 的数乘运算,常省略.

第二章 线性映射与矩阵——线性映射

定理2.2.3 集合 $\mathcal{L}(V, W)$ 对定义2.2.2的加法和定义2.2.3的数乘构成数域 F 上的线性空间, 称为**线性映射空间**. 特别地, $\mathcal{L}(V)$ 称为**线性变换空间**.

思考: 线性空间 $\mathcal{L}(V, W)$ 的维数是多少?



第二章 线性映射与矩阵——线性映射

定理2.2.4（线性映射值空间和核空间） 设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 定义

$$N(T) = \{x \in V | T(x) = \theta\}$$

$$R(T) = \{y \in W | y = T(x), \forall x \in V\}$$

则 $N(T)$ 是 V 的子空间, $R(T)$ 是 W 的子空间. 我们称 $N(T)$ 是线性映射 T 的**核空间**（或**零空间**）, $R(T)$ 是线性映射 T 的**像空间**（或**值空间**）; 并称 $\dim N(T)$ 为 T 的**零度**（或**亏**）, $\dim R(T)$ 为 T 的**秩**.



第二章 线性映射与矩阵——线性映射

定理2.2.5（亏加秩定理） 设 $T \in L(V, W)$, 则

$$\dim N(T) + \dim R(T) = \dim V$$

即线性映射 T 的亏加秩等于其定义域 V 空间的维数.

Extremely Important

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定义2.3.1 (矩阵) 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间,
 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 η_1, \dots, η_m 分别是 V 和 W 的基, 且 $T \in \mathcal{L}(V, W)$.

$$\begin{cases} T(\varepsilon_1) = a_{11}\eta_1 + a_{21}\eta_2 + \cdots + a_{m1}\eta_m \\ T(\varepsilon_2) = a_{12}\eta_1 + a_{22}\eta_2 + \cdots + a_{m2}\eta_m \\ \quad \quad \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\ T(\varepsilon_n) = a_{1n}\eta_1 + a_{2n}\eta_2 + \cdots + a_{mn}\eta_m \end{cases}$$

$$T(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \triangleq [T(\varepsilon_1), \dots, T(\varepsilon_n)] = [\eta_1, \dots, \eta_m]A$$

A 称为 T 在 V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 W 的基 η_1, \dots, η_m 下的
矩阵.



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

若 $V = W$, 则有

$$T(\boldsymbol{\varepsilon}_1, \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_n) \triangleq [T(\boldsymbol{\varepsilon}_1), \cdots, T(\boldsymbol{\varepsilon}_n)] = [\boldsymbol{\varepsilon}_1, \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_n] A$$

其中

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \in F^{n \times n}$$

矩阵 A 称为线性变换 T 在 V 的基 $\boldsymbol{\varepsilon}_1, \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_n$ 下的矩阵.



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

例2.3.1 定义平面旋转变换 $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, 满足

$$T(\boldsymbol{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \boldsymbol{x}, \forall \boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^2$$

取定 \mathbb{R}^2 中的标准基 $\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2$, 则有

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

例2.3.1 定义平面旋转变换 $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, 满足

$$T(\boldsymbol{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \boldsymbol{x}, \forall \boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^2$$

取定 \mathbb{R}^2 中的标准基 $\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2$, 则有

$$T(\boldsymbol{e}_1) = \begin{bmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{bmatrix} = [\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2] \begin{bmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{bmatrix}$$

$$T(\boldsymbol{e}_2) = \begin{bmatrix} -\sin \varphi \\ \cos \varphi \end{bmatrix} = [\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2] \begin{bmatrix} -\sin \varphi \\ \cos \varphi \end{bmatrix}$$

$$T(\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2) = [\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2] \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

例2.3.2 在多项式空间 $P_n(x)$ 中, 定义微分变换

$$T: P_n \rightarrow P_n$$

$$T(p(x)) = \frac{dp(x)}{dx}, \forall p(x) \in P_n(x)$$

取定 $P_n(x)$ 的一组基 $1, x, x^2, \dots, x^n$, 则有

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

例2.3.2 在多项式空间 $P_n(x)$ 中, 定义微分变换

$$T: P_n \rightarrow P_n:$$

$$T(p(x)) = \frac{dp(x)}{dx}, \forall p(x) \in P_n(x)$$

取定 $P_n(x)$ 的一组基 $1, x, x^2, \dots, x^n$, 则有

$$T(x^n) = nx^{n-1} = [1, x, x^2, \dots, x^n][0, 0, \dots, n, 0]^T$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & n \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

例2.3.3 设 V 是数域 F 上的线性空间, $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 η_1, \dots, η_n 是 V 的两组基, 定义线性变换 $T: V \rightarrow V$ 为

$$T(x) = [\eta_1, \dots, \eta_n][x_1, \dots, x_n]^T, \forall x \in V$$

式中, $[x_1, \dots, x_n]^T$ 是 x 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标. 求 T 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵.

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.1 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间, 取定 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 η_1, \dots, η_m 分别是 V 和 W 的一组基. 任取 $A = (a_{ij}) \in F^{m \times n}$, 则有且仅有一个线性映射 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 使其在 V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 W 的基 η_1, \dots, η_m 下的矩阵恰为 A .

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定义2.3.2 (同构映射) 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间, 若存在双射 $f: V \rightarrow W$ 满足

$$(1) \quad f(x + y) = f(x) + f(y);$$

$$(2) \quad f(\lambda x) = \lambda f(x),$$

式中, x 和 y 是 V 中任意向量, λ 是数域 F 的任意数, 则称 f 是 V 到 W 的**同构映射**, 并称线性空间 V 与 W **同构**.

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.2 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间, 它们维数分别为 n 和 m , 则线性映射空间 $\mathcal{L}(V, W)$ 和矩阵空间 $F^{m \times n}$ 同构.



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

命题2.3.1 (同构映射的性质) 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间, $T: V \rightarrow W$ 是同构映射, 则

$$(1) \quad T(\theta) = \theta', \quad \theta \in V, \quad \theta' \in W;$$

$$(2) \quad T(-x) = -T(x), \quad \forall x \in V;$$

$$(3) \quad T(\sum \alpha_i x_i) = \sum \alpha_i T(x_i), \quad \forall \alpha_i \in F \text{ 和 } x_i \in V;$$

(4) V 的向量组 x_1, \dots, x_r 线性相关当且仅当其像 $T(x_1), \dots, T(x_r)$ 线性相关;

(5) 若 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的一组基, 则 $T(\varepsilon_1), \dots, T(\varepsilon_n)$ 是 W 的一组基;

(6) T 的逆映射 $T^{-1}: W \rightarrow V$ 存在且是同构映射.



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.3 线性空间同构当且仅当它们的维数相等.



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.3 线性空间同构当且仅当它们的维数相等.

推论2.3.1 任一实（复） n 维线性空间均与 \mathbb{R}^n （ \mathbb{C}^n ）同构.

推论2.3.2 设 V 和 W 是数域 F 上的线性空间, 它们维数分别为 n 和 m , 则

$$\dim(L(V, W)) = \dim(F^{m \times n}) = mn$$

推论2.3.3 设 V 是数域 \mathbb{R} （或 \mathbb{C} ）上的 n 维线性空间, 则线性变换空间 $L(V)$ 与 $\mathbb{R}^{n \times n}$ （或 $\mathbb{C}^{n \times n}$ ）同构.

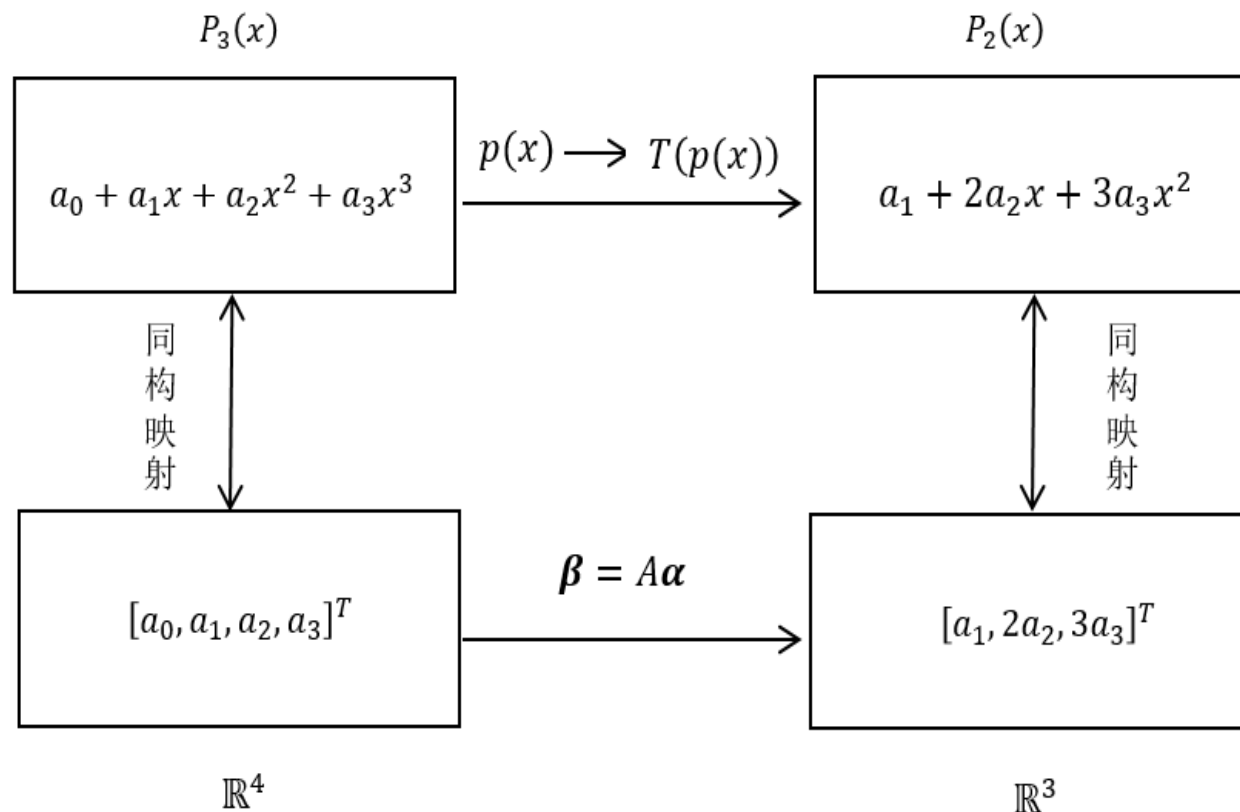
第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.4 设映射 T 是 n 维线性空间 V 到 m 维线性空间 W 的线性映射, T 在 V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 W 的基 η_1, \dots, η_m 下的矩阵为 A . 对任意向量 $x \in V$, 有

$$\beta = A\alpha$$

式中, $\beta \in F^m$ 和 $\alpha \in F^n$ 分别是像 $T(x)$ 和原像 x 在 W 的基 η_1, \dots, η_m 和 V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标.

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.5 设 V 和 W 是数域 F 上的 n 维和 m 维线性空间, $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\varepsilon'_1, \dots, \varepsilon'_n$ 是 V 的两组基, 由 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\varepsilon'_1, \dots, \varepsilon'_n$ 的过渡矩阵为 Q ; η_1, \dots, η_m 和 η'_1, \dots, η'_m 是 W 的两组基, 由 η_1, \dots, η_m 到 η'_1, \dots, η'_m 的过渡矩阵为 P ; 设线性映射 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 在 V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 W 的基 η_1, \dots, η_m 下的矩阵为 A , T 在 V 的基 $\varepsilon'_1, \dots, \varepsilon'_n$ 和 W 的基 η'_1, \dots, η'_m 下的矩阵为 B , 则

$$B = P^{-1}AQ$$

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

注1: 矩阵 $A \in F^{m \times n}$ 经过有限次初等变换变成矩阵 B , 则称**矩阵 A 与 B 相抵 (或等价)**, 记为 $A \cong B$. 上式表明**线性映射在不同基下的矩阵是相抵的**;

推论2.3.4 设 V 是数域 F 上的 n 维线性空间, $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\varepsilon'_1, \dots, \varepsilon'_n$ 是 V 的两组基, 由 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\varepsilon'_1, \dots, \varepsilon'_n$ 的过渡矩阵为 P , 线性变换 $T \in \mathcal{L}(V)$ 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和基 $\varepsilon'_1, \dots, \varepsilon'_n$ 下的矩阵分别为 A 和 B , 则

$$B = P^{-1}AP$$

注2: **相似矩阵反映的是同一个线性变换.**

第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

定理2.3.6 设 V 和 W 是数域 F 上的 n 维和 m 维线性空间, 若 $T \in L(V, W)$ 在 V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 W 的基 η_1, \dots, η_m 下的矩阵为 A , 则

- (1) $\dim N(T) = \dim N(A)$;
- (2) $\dim R(T) = \dim R(A) = \text{rank}(A)$;
- (3) $\dim N(A) + \dim R(A) = n$. (**亏加秩**)



第二章 线性映射与矩阵——矩阵与同构

例2.3.5 考查齐次线性差分方程

$$u_{k+n} + a_{n-1}u_{k+n-1} + \cdots + a_1u_{k+1} + a_0u_k = 0$$

$k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$. 求方程解空间的维数.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

定义2.4.1（**线性变换的特征值和特征向量**） 设线性变换 $T \in L(V)$ ，若存在 $\lambda_0 \in F$ 及 V 的非零向量 ξ 使得 $T\xi = \lambda_0\xi$ ，则称 λ_0 是 T 的一个**特征值**，称 ξ 为 T 的属于特征值 λ_0 的一个**特征向量**.



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

定义2.4.1（线性变换的特征值和特征向量） 设线性变换 $T \in L(V)$ ，若存在 $\lambda_0 \in F$ 及 V 的非零向量 ξ 使得 $T(\xi) = \lambda_0 \xi$ ，则称 λ_0 是 T 的一个**特征值**，称 ξ 为 T 的属于特征值 λ_0 的一个**特征向量**.

例2.4.1 设 V 是数域 F 上的 n 维线性空间，定义恒等变换 $T_1 x = x, \forall x \in V$ 和零变换 $T_2(x) = \theta, \forall x \in V$ ，则 V 的任意非零向量 ξ 都是 T_1 的属于特征值 $\lambda_0 = 1$ 的特征向量和 T_2 的属于特征值 $\lambda_0 = 0$ 的特征向量.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

注1: 从几何角度看, **特征向量在线性变换作用下保持共线**, 即在同一直线上 (有可能反向) .

注2: 设 ξ 是 T 的属于特征值 λ_0 的一个特征向量, 则 $k\xi$ 也是 T 的属于特征值 λ_0 的特征向量, 其中 $k \in F$ 且 $k \neq 0$.

注3: 若 $\xi \in N(T)$ 且 $\xi \neq \theta$, 则 ξ 是属于0的特征向量.

注4: 设 $T \in L(V)$, ξ_1, \dots, ξ_n 是 V 的一组基, 且 $T\xi_i = \lambda_i\xi_i$ ($i = 1, \dots, n$), 则 T 在基 ξ_1, \dots, ξ_n 下的矩阵为对角阵.



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

定义2.4.2（**矩阵特征值**和**特征向量**） 设 $A \in F^{n \times n}$, λ 为一文字, 矩阵 $\lambda I - A$ 称为 A 的**特征矩阵**, 其行列式 $|\lambda I - A|$ 称为 A 的**特征多项式**, 方程 $|\lambda I - A| = 0$ 的根称为 A 的**特征值**（或**特征根**）. 方程 $(\lambda I - A)\alpha = 0$ 的非零解向量 α 称为属于特征值 λ 的**特征向量**.

注5: λ 是线性变换 T 的特征值当且仅当 λ 是 A 的特征值; 向量 ξ 是线性变换 T 的特征向量当且仅当 α 是 A 的特征向量, 其中 $\xi = [\xi_1, \dots, \xi_n]\alpha$, α 是 ξ 在线性空间 V 的基 ξ_1, \dots, ξ_n 下的坐标.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

例2.4.2 设 $T \in L(\mathbb{R}^3)$, 它在基 ξ_1, ξ_2, ξ_3 下的矩阵 A 为

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

求 T 的全部特征值和特征向量.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

思考: 矩阵 $A \in F^{n \times n}$ 有 n 个特征值吗?



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

思考: 矩阵 $A \in F^{n \times n}$ 有 n 个特征值吗?

例2.4.3 考查矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$, 其特征多项式为

$$f_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda & 1 \\ -1 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 1$$

若 $F = \mathbb{C}$, 则矩阵 A 有两个特征值, 分别为 $\pm i$; 若 $F = \mathbb{R}$, 则方程 $\lambda^2 + 1 = 0$ 无实根, 即矩阵 A 在数域 \mathbb{R} 上无特征值.

因此, **矩阵的特征值依赖于 V 所在的数域 F .**

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

定理2.4.1 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的特征值, 则

$$\prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$$

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \text{tr}(A)$$

式中, $\text{tr}(A)$ 称为矩阵 A 的迹.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

例2.4.4 设 λ 是可逆复方阵 A 的特征值, 试证明

- (1) λ^{-1} 是 A^{-1} 的特征值;
- (2) $\lambda^{-1}|A|$ 是 A^* 的特征值.

定义2.4.3 (特征子空间) 设 λ 是矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的一个特征值, 定义集合

$$E(\lambda) = \{x \in \mathbb{C}^n | Ax = \lambda x\}$$

则 $E(\lambda)$ 是 \mathbb{C}^n 的线性子空间, 称为属于特征值 λ 的**特征子空间**, $\dim(E(\lambda))$ 为特征值 λ 的**几何重数**.



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

注6: 特征子空间 $E(\lambda)$ 也是齐次线性方程组 $(\lambda I - A)x = 0$ 的解空间, 还是矩阵 $(\lambda I - A)$ 的零空间.

注7: 由一元 n 次多项式方程在复数域内有且仅有 n 个根知, n 阶矩阵 A 在复数域内必有 n 个特征值, 记为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 其中 λ_i 作为特征方程根的重数, 称为 λ_i 的**代数重数**.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

例2.4.5 求如下矩阵特征值的代数重数和几何重数

$$J_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, J_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, J_3 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

定理2.4.2 复方阵的任一特征值的几何重数不超过它的代数重数.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

命题2.4.1 若 n 阶方阵 A 与 B 相似, 则

- (1) A 与 B 有相同的特征多项式与特征值;
- (2) A 与 B 有相同的秩与行列式;
- (3) A 与 B 有相同的迹.

注8: 线性变换的矩阵的特征多项式与基的选取无关, 它直接由线性变换决定, 故可称之为**线性变换的特征多项式**.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

定理2.4.4 矩阵 A 的属于不同特征值的特征向量线性无关.

注9: 形如 D 的矩阵称为Vandermonde矩阵, 它的行列式称为Vandermonde行列式.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定义2.5.1（**正交变换**和**酉变换**）若欧氏（酉）空间中的线性变换 T 保持向量的内积不变, 即对 V 的任意向量 x 与 y 有

$$(T(x), T(y)) = (x, y)$$

则称 T 为**正交（酉）变换**.

定义2.5.2（**正交矩阵**和**酉矩阵**）若 n 阶实方阵 A 满足 $A^T A = I$ 或 $AA^T = I$, 则称 A 为**正交矩阵**; 若 n 阶复方阵 A 满足 $A^H A = I$ 或 $AA^H = I$, 则称 A 为**酉矩阵**.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定理2.5.1 设 V 是 n 维欧氏（酉）空间, $T \in L(V)$, 则以下命题等价:

- (1) T 是正交（酉）变换;
- (2) T 保持长度不变, 即 $\|T(x)\| = \|x\|$;
- (3) 若 ξ_1, \dots, ξ_n 是 V 中一组标准正交基, 则 $T(\xi_1), \dots, T(\xi_n)$ 也是 V 中一组标准正交基;
- (4) T 在 V 的任一标准正交基下的矩阵 A 为正交（酉）矩阵.



1.3 线性变换与矩阵——正交变换

思考：正交矩阵 A 的特征值一定是 ± 1 吗？



1.3 线性变换与矩阵——正交变换

思考：正交矩阵 A 的特征值一定是 ± 1 吗？

注：正交阵的特征值是模为1的复数.

例如： $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 其特征值为 $-\frac{1}{2} \pm i\frac{\sqrt{3}}{2}, 1$



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

命题2.5.1 正交（酉）矩阵 A 满足如下性质：

- （1）正交矩阵的行列式必为 ± 1 ，酉矩阵的行列式的模值为1；
- （2） $A^{-1} = A^H$ 均为正交（酉）矩阵；
- （3）正交（酉）矩阵的乘积仍为正交（酉）阵；
- （4） A 的所有特征值的模值为1.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定理2.5.2 矩阵 A 是 n 阶正交（酉）矩阵当且仅当矩阵 A 的 n 个列（行）向量构成 n 维欧氏（酉）空间的一组标准正交基.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例2.5.1 平面旋转变换 $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $\forall \mathbf{x} = [x_1, x_2]^T \in$

\mathbb{R}^2 , 满足 $T(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \mathbf{x}$, φ 为旋转角
(逆时针取正). T 在标准基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2$ 下的矩阵为

$$A = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

由于 A 是正交矩阵, 故 T 是正交变换. 在一般的 n 维欧氏空间中, 定义

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

$$T(i, j) = (t_{kl}(i, j))_{n \times n}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & & \\ & & 1 & & & & & & \\ & & & \cos \varphi & 0 & \cdots & 0 & \sin \varphi & \\ & & & 0 & 1 & & & 0 & \\ & & & \vdots & & \ddots & & \vdots & \\ & & & 0 & & & 1 & 0 & \\ & & & -\sin \varphi & 0 & \cdots & 0 & \cos \varphi & \\ & & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & & \ddots & \\ & & & & & & & & & & 1 \end{bmatrix}$$

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

式中, $t_{ii}(i, j) = t_{jj}(i, j) = \cos \varphi$, $t_{ij}(i, j) = \sin \varphi$, $t_{ji}(i, j) = -\sin \varphi$, 且对于任意 $k \neq i, j$ 和 $l \neq i, j$, $t_{kl}(i, j) = 0$. 我们将矩阵 $T(i, j)$ 称为 **Givens 矩阵** (或**初等旋转矩阵**).



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

命题2.5.2 设Givens矩阵 $T(i, j) \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 则以下命题成立:

(1) $T(i, j)$ 是正交矩阵且 $(T(i, j))^{-1} = (T(i, j))^T$;

(2) 设 $\mathbf{x} = [x_1, \cdots, x_n]^T$,

若 $\mathbf{y} = T(i, j)\mathbf{x} = [y_1, \cdots, y_n]^T$, 则

$$y_k = x_k, k \neq i$$

$$y_i = \cos \varphi x_i + \sin \varphi x_j$$

$$y_j = -\sin \varphi x_i + \cos \varphi x_j$$



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

注1: 命题2.5.2性质 (2) 表明若 $x_i^2 + x_j^2 \neq 0$, 定义

$$\cos \varphi = \frac{x_i}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}, \sin \varphi = \frac{x_j}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}$$

则 $y_i = \sqrt{x_i^2 + x_j^2}$, $y_j = 0$. 此时, 若定义 $\mathbf{y} = T(1, j)\mathbf{x}$,

则向量 \mathbf{y} 的第1个分量为 $\sqrt{x_1^2 + x_j^2}$, 第 j 个分量为0. 进一步, 必存在着有限个Givens矩阵的乘积, 记为 T 使得 $T\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例2.5.2 设 $x = [0, 1, 1]^T$, 取Givens矩阵

$$T(1,2) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, T(1,2)x = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

再取Givens矩阵

$$T(1,3) = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix},$$

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定义 $T = T(1,3)T(1,2)$ 得

$$T = \begin{bmatrix} 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

则有 $T\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

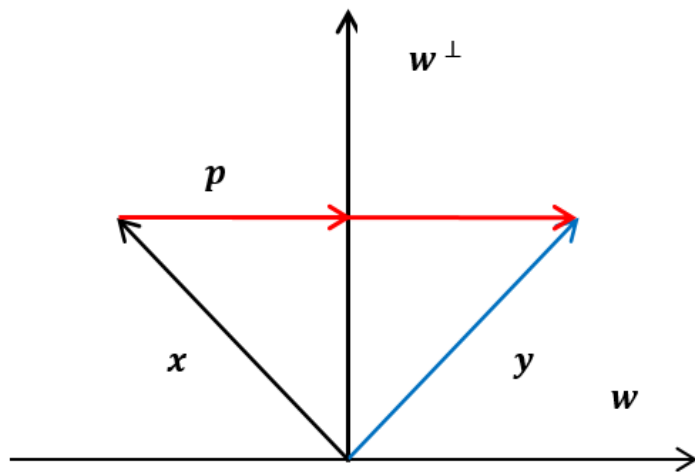
定义2.5.3（**Householder矩阵**） 设 $\mathbf{w} \in \mathbb{C}^n$ 是单位向量, 定义矩阵

$$H(\mathbf{w}) = I - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^H$$

称为**Householder矩阵**（或**初等反射矩阵**）.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例 2.5.3 设 $w \in \mathbb{C}^n$ 是给定单位向量，定义映射 $T: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$ 使得对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, $T(x) = y$, 其中, y 是向量 x 关于空间 W^\perp 的对称向量, $W = \text{span}(w)$. 如下图所示



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

$$\boldsymbol{x} + 2\boldsymbol{p} = \boldsymbol{y}$$

$$\boldsymbol{x} + \boldsymbol{p} = \text{Proj}_{W^\perp} \boldsymbol{x} = \boldsymbol{x} - (\boldsymbol{x}, \boldsymbol{w})\boldsymbol{w}$$

由此, 解得

$$\boldsymbol{y} = \boldsymbol{x} - 2\boldsymbol{w}\boldsymbol{w}^H \boldsymbol{x} = H(\boldsymbol{w})\boldsymbol{x}$$

式中, $H(\boldsymbol{w})$ 是Householder矩阵.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

命题2.5.3 Householder矩阵 $H(\mathbf{w})$ 具有以下性质:

(1) $|H(\mathbf{w})| = -1$;

(2) $(H(\mathbf{w}))^H = H(\mathbf{w}) = (H(\mathbf{w}))^{-1}$;

(3) 设 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{C}^n$ 且 $\mathbf{x} \neq \mathbf{y}$, 则存在单位向量 \mathbf{w} 使得 $H(\mathbf{w})\mathbf{x} = \mathbf{y}$ 的充分必要条件是

$$\mathbf{x}^H \mathbf{x} = \mathbf{y}^H \mathbf{y}, \mathbf{x}^H \mathbf{y} = \mathbf{y}^H \mathbf{x}$$

并且若上述条件成立, 则使 $H(\mathbf{w})\mathbf{x} = \mathbf{y}$ 成立的单位向

量 \mathbf{e} 可取为 $\mathbf{w} = \frac{e^{i\theta}}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|} (\mathbf{x} - \mathbf{y})$, 其中 θ 为任一实数.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例2.5.4 设 $\mathbf{x} = [0, 1, 1]^T$, 取 $\mathbf{y} = [\sqrt{2}, 0, 0]^T$, 并定义

$$\mathbf{e} = \frac{1}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|} (\mathbf{x} - \mathbf{y}) = \begin{bmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

有Householder矩阵

$$H(\mathbf{w}) = I - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^H = \begin{bmatrix} 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

则 $H(\mathbf{w})\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$. 该结果与例2.5.2相同.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

思考：给定实方阵 A ，是否有限个 Givens 矩阵或 Householder 矩阵的乘积，记为 T 使得 TA 变成如下形式

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & \vdots \\ \vdots & \cdots & \ddots & * \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{bmatrix}$$

其中， $*$ 为任意实数， $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是矩阵 A 的 n 个特征值。