

1.3 两个特殊的线性空间

一. Euclid空间的定义与性质

定义1.22 设 V 是实数域 \mathbf{R} 上的线性空间, 对于 V 中任二向量 x 与 y , 按某规则定义一个实数, 用 (x, y) 表示, 且它满足下列四个条件:

$$(1) \quad (x, y) = (y, x);$$

$$(2) \quad (x, y + z) = (x, y) + (x, z);$$

$$(3) \quad (kx, y) = k(x, y), \quad \forall k \in \mathbf{R};$$

$$(4) \quad (x, x) \geq 0, \text{ 当且仅当 } x = 0 \text{ 时, } (x, x) = 0.$$

则称 V 为**Euclid**空间, 简称**欧式空间**或**实内积空间**.

例: (1) 在 R^n 中, 对任意两个向量 $x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$
 $y = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$, 规定

$$(x, y) = \xi_1 \eta_1 + \xi_2 \eta_2 + \dots + \xi_n \eta_n = xy^T$$

(2) 在 $C(a, b)$ 中, 对于它的任意两个连续函数 $f(t), g(t)$,
规定

$$(f(t), g(t)) = \int_a^b f(t)g(t)dt$$

(3) 在 $R^{m \times n}$ 中, 对于它的任意两个矩阵 $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$,
规定

$$(A, B) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij} = \text{tr}(AB^T)$$

性质1 $(x, ky) = k(x, y)$

性质2 $(x, 0) = (0, x) = 0$

性质3 $\left(\sum_{i=1}^m k_i x_i, \sum_{j=1}^n l_j y_j \right) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n k_i l_j (x_i, y_j)$

性质4 $(x, y)^2 \leq (x, x)(y, y)$ (Schwars)

性质5 设 x_1, x_2, \dots, x_n 是欧式空间 V 的一个基, 则对 $\forall x, y \in V^n$, 都有 $(x, y) = \tilde{x}^T A \tilde{y}$, 其中 \tilde{x}, \tilde{y} 分别是 x, y 在该基下的坐标, $A = \left((x_i, x_j) \right)_{n \times n}$. 称矩阵 A 为 V^n 对于基 x_1, x_2, \dots, x_n 的度量矩阵或 Gram 矩阵.

例 若在欧式空间 P_4 中, 基 $1, x, x^2, x^3, x^4$ 的度量矩阵为

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 5 & -1 & 0 \\ 1 & 2 & -1 & 6 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 3 \end{pmatrix}$$

求 (f, g) , 其中 $f(x)=x^3-2x^2+x$, $g(x)=x^4-x$.

解

$$(f, g) = (0, 1, -2, 1, 0) A \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = -4$$

例1.31 设 x_1, x_2, \dots, x_n 与 y_1, y_2, \dots, y_n 分别是欧式空间 V^n 的两个基, 且 V^n 对于该二基的度量矩阵分别是 $A=(a_{ij})$ 与 $B=(b_{ij})$. 求证 A 与 B 合同.

证 设 $(y_1, y_2, \dots, y_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)C$

则有 $y_i = c_{1i}x_1 + c_{2i}x_2 + \dots + c_{ni}x_n$

从而 $(y_i, y_j) = \sum_{s=1}^n \sum_{t=1}^n c_{si}c_{tj}(x_s, x_t) = C_i^T A C_j$

其中 $C_i = (c_{1i}, c_{2i}, \dots, c_{ni})^T (i = 1, \dots, n)$

即 $B = C^T A C$

注: 度量矩阵是实对称正定矩阵.

定义1.23 在欧式空间 V 中, 非负实数 $\sqrt{(x, x)}$ 称为 V 中向量 x 的长度 (或模, 范数) 记为 $|x|$ (或 $\|x\|_2$) .

性质:

- (1) $|kx| = |k||x|$
- (2) $|x + y| \leq |x| + |y|$
- (3) $|x| \geq 0$ 当且仅当 $x = 0$ 时, 等号成立.

定义1.24 非零向量 x 与 y 的夹角 $\langle x, y \rangle$ 规定为

$$\langle x, y \rangle = \arccos \frac{(x, y)}{|x||y|}$$

二. 正交性

定义1.25 如果对于欧式空间中的两个向量 x 与 y 有 $(x, y) = 0$, 则称 x 与 y 正交或垂直, 记为 $x \perp y$.

定义1.26 如果欧式空间中一组非零向量两两正交, 则称为正交向量组.

定理1.31 如果向量 x 与 y 正交, 则有

$$|x + y|^2 = |x|^2 + |y|^2$$

推广: 若向量组 x_1, x_2, \dots, x_m 是正交向量组, 则有

$$|x_1 + x_2 + \dots + x_n|^2 = |x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_m|^2$$

定理1.32 设 x_1, x_2, \dots, x_m 是正交向量组，则它们必线性无关.

定义1.27 在欧式空间 V^n 中，由 n 个非零向量组成的正交向量组称为 V^n 的**正交基**；由单位向量组成的正交基称为**标准正交基**或**规范正交基**.

定理1.33 对于欧式空间 V^n 的任一基 x_1, x_2, \dots, x_n 都可找到一个标准正交基 y_1, y_2, \dots, y_n .

例1.33 试将向量组 $1, t, t^2$ 正交单位化, 规定内积为

$$(f(t), g(t)) = \int_0^1 f(t)g(t)dt$$

解

$$f_1(t) = 1, f_2(t) = t - \frac{(1, t)}{(1, 1)} 1 = t - \frac{1}{2}$$

$$f_3(t) = t^2 - \frac{(t^2, 1)}{(1, 1)} 1 - \frac{(t^2, f_2)}{(f_2, f_2)} f_2 = t^2 - t + \frac{1}{6}$$

单位化得 $g_1 = 1, g_2 = 2\sqrt{3}t - \sqrt{3}, g_3 = 6\sqrt{5}\left(t^2 - t + \frac{1}{6}\right)$

性质1 若向量组 x_1, x_2, \dots, x_m 的每一个向量均与向量 y 正交, 则 x_1, x_2, \dots, x_m 的线性组合也与 y 正交.

性质2 设 W 为欧氏空间 V^n 的子空间, 向量 y 与 W 正交 $\Leftrightarrow y$ 与 W 的每一基向量正交.

子空间 W 的**正交补** W^\perp : $W^\perp = \{x \mid x \perp W, x \in V^n\}$

性质: 正交补是 V^n 的子空间.

定理1.34 任一欧氏空间 V^n 为其子空间 W 与 W 的正交补 W^\perp 的直和. 即 $V^n = W \oplus W^\perp$

证 因为 $V^n \supset W + W^\perp$, 又对 $\forall x \in V^n$,

假设 x_1, x_2, \dots, x_m 是 W 的正交基, 则对 $y \in W$

满足 $y = a_1 x_1 + \dots + a_m x_m$, 其中 $a_i = (x, x_i)$ 。

因为 $(x - y, x_i) = (x, x_i) - (y, x_i) = 0$

所以 $x - y \in W^\perp$, 即有 $V^n = W + W^\perp$ 。

又 $\forall z \in W \cap W^\perp, (z, z) = 0$, 所以 $z = 0$, 即 $W \cap W^\perp = \{0\}$

故 $V^n = W \oplus W^\perp$

推论 设 W 是欧氏空间 V 的子空间, 且 W 的维数为 m , 则 $\dim W^\perp = n - m$

例 已知 \mathbf{R}^3 的子空间 $W = L(x_1, x_2)$, 其中 $x_1 = (1, 0, 1)$, $x_2 = (1, 2, 3)$, 求 W^\perp 的一个基.

例 设 V_1, V_2 是欧氏空间 V 的两个子空间, 证明

$$(V_1 + V_2)^\perp = V_1^\perp \cap V_2^\perp$$

$$(V_1 \cap V_2)^\perp = V_1^\perp + V_2^\perp$$

定理1.35 对于任意矩阵 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 有

$$R^\perp(A) = N(A^T), \quad R(A) \oplus N(A^T) = \mathbb{R}^m$$

$$R^\perp(A^T) = N(A), \quad R(A^T) \oplus N(A) = \mathbb{R}^n$$

证 设 A 的第 j 个列向量为 $a_j (j = 1, \dots, n)$, 由于

$$\begin{aligned} R^\perp(A) &= \{ \mathbf{y} \mid \mathbf{y} \perp \mathbf{a}_j, j = 1, \dots, n \} \\ &= \{ \mathbf{y} \mid \mathbf{a}_j^T \mathbf{y} = 0, j = 1, \dots, n \} = \{ \mathbf{y} \mid \mathbf{A}^T \mathbf{y} = 0 \} = N(\mathbf{A}^T) \end{aligned}$$

所以 $\mathbb{R}^m = R(A) \oplus R^\perp(A) = R(A) \oplus N(A^T)$

同理, 可得到其它的结论.

三. 正交变换与正交矩阵

定义1.28 设 V 为欧式空间， T 是 V 的一个线性变换，如果满足 $(Tx, Tx) = (x, x)$ ，那么称 T 是 V 的一个正交变换。

定理1.36 线性变换 T 为正交变换 $\Leftrightarrow \forall x, y \in V$
都有 $(Tx, Ty) = (x, y)$

证 充分性. 显然成立.

必要性. 因为 $(T(x+y), T(x+y)) = (x+y, x+y)$

所以 $(Tx, Ty) = (x, y)$

证毕

定义1.29 如果实方阵 Q 满足 $Q^T Q = I$ ，则称 Q 为正交矩阵.

定理1.37 欧式空间的线性变换是正交变换 \Leftrightarrow 它在标准正交基的矩阵是正交矩阵.

证 设 x_1, x_2, \dots, x_n 是欧式空间的一个标准正交,
 T 在该基下的矩阵为 A .

必要性. 若 T 是正交变换, 那么 $(Tx_i, Tx_j) = (x_i, x_j) = \delta_{ij}$

由于 $Tx_i = a_{1i}x_1 + a_{2i}x_2 + \dots + a_{ni}x_n$

$$Tx_j = a_{1j}x_1 + a_{2j}x_2 + \dots + a_{nj}x_n$$

所以 $(Tx_i, Tx_j) = \sum_{k=1}^n a_{ki}a_{kj} = \delta_{ij}$

即 A 是正交矩阵.

充分性. 设 $A^T A = I$, 对任意 $x \in V^n$, 有

$$x = (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}, \quad Tx = (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$$

$$(Tx, Tx) = (\xi_1, \dots, \xi_n) A^T A \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} = (\xi_1, \dots, \xi_n) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} = (x, x)$$

即 T 是正交变换.

证毕

正交矩阵的**性质**:

- (1) 若 Q 是正交矩阵, 则 $(\det Q)^2 = 1$;
- (2) 两个正交矩阵的积是正交矩阵.
- (3) 正交矩阵的逆矩阵是正交矩阵.

例1.34 设 x_1, x_2, \dots, x_n 及 y_1, y_2, \dots, y_n 是欧式空间 V^n 的两个标准正交基, 它们之间的**过渡矩阵**为 $A=(a_{ij})_{n \times n}$, 则 A 为**正交矩阵**.

证 因为 $(y_1, y_2, \dots, y_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)A$

所以 $y_i = a_{1i}x_1 + a_{2i}x_2 + \dots + a_{ni}x_n \quad (i=1, \dots, n)$

因而
$$(y_i, y_j) = \sum_{k=1}^n a_{ki}a_{kj} = \delta_{ij}$$

故 A 是正交矩阵.

四. 对称变换与对称矩阵

定义1.30 设 T 是欧氏空间 V 的一个线性变换, 且对 V 中任意两个向量 x, y 都有

$$(Tx, y) = (x, Ty)$$

成立, 则称 T 为 V 中的一个**对称变换**.

定理1.38 欧氏空间的线性变换是**对称变换** \Leftrightarrow 它对于标准正交基的矩阵是**实对称矩阵**.

证 设 V^n 的标准正交基为 x_1, x_2, \dots, x_n , 线性变换 T 在该基下的矩阵为 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 则有

$$Tx_i = a_{1i}x_1 + a_{2i}x_2 + \dots + a_{ni}x_n \quad (i = 1, \dots, n)$$

$$(Tx_i, x_j) = a_{ji}, \quad (x_i, Tx_j) = a_{ij}$$

必要性. 若 T 是对称变换, 那么

$$(T\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = (\mathbf{x}_i, T\mathbf{x}_j)$$

从而 $a_{ji} = a_{ij}$, 即 A 是对称矩阵.

充分性. 设 $A^T = A$, 对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in V^n$, 有

$$\mathbf{x} = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}, T\mathbf{x} = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) A \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$$
$$\mathbf{y} = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix}, T\mathbf{y} = (\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n) A \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix}$$

所以

$$(Tx, y) = (\xi_1, \dots, \xi_n) A^T \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix} = (\xi_1, \dots, \xi_n) A \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix} = (x, Ty)$$

即 T 是对称变换.

证毕

定理1.39 实对称矩阵的特征值都是实数.

定理1.40 实对称矩阵的不同特征值所对应的的特征向量是正交的.

例 已知欧氏空间 V^n 的一个标准正交基为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$,
且 $\alpha_0 = \alpha_1 + 2\alpha_2 + \dots + n\alpha_n$, 定义变换 $T\alpha = \alpha + k(\alpha, \alpha_0)\alpha_0$,
 $k \neq 0$.

1. 验证 T 是线性变换;

2. 证明 T 是正交变换 $\Leftrightarrow k = -\frac{2}{1^2 + 2^2 + \dots + n^2}$.

五. 酉空间介绍

定义1.31 设 V 是复数域 C 上的线性空间, 对于 V 中任意两个向量 x 与 y , 按某规则有一复数 (x, y) 与之对应, 它满足下列四个条件

$$(1) \quad (x, y) = \overline{(y, x)}$$

$$(2) \quad (x, y + z) = (x, y) + (x, z)$$

$$(3) \quad (kx, y) = k(x, y)$$

$$(4) \quad (x, x) \geq 0, \text{当且仅当 } x = 0 \text{ 时, 实数 } (x, x) = 0.$$

则称 (x, y) 为向量 x 与 y 的内积, 而称 V 为酉空间(或复内积空间).

例1.35 在复 n 维向量空间 \mathbb{C}^n 中, 对于任意两个向量定义其内积为

$$\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n), \quad \mathbf{y} = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$$

$$(x, y) = \xi_1 \bar{\eta}_1 + \xi_2 \bar{\eta}_2 + \dots + \xi_n \bar{\eta}_n = \mathbf{x} \mathbf{y}^H$$

性质:

$$(1) \quad (x, ky) = \bar{k} (x, y)$$

$$(2) \quad (x, 0) = (0, x) = 0$$

$$(3) \quad \left(\sum_{i=1}^m \xi_i x_i, \sum_{j=1}^n \eta_j y_j \right) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \xi_i \bar{\eta}_j (x_i, y_j)$$

$$(4) \quad \sqrt{(x, x)} \text{ 称为向量 } x \text{ 的长度(模), 仍记 } |\mathbf{x}|$$

(或 $\|\mathbf{x}\|_2$)

(5) $(x, y)(y, x) \leq (x, x)(y, y)$ 当且仅当 x 与 y 线性相关时, 等号成立.

(6) 两个非零向量 x 与 y 的夹角 $\langle x, y \rangle$ 定义为

$$\cos^2 \langle x, y \rangle = \frac{(x, y)(y, x)}{(x, x)(y, y)}$$

当 $(x, y)=0$ 时, 称 x 与 y 正交或垂直.

(7) 任意线性无关的向量组可以用Schmidt 正交化法正交化之.

(8) 任一非零酉空间都存在正交基和标准正交基.

(9) 任一 n 维酉空间 V^n 均为其子空间 W 与 W^\perp 的直和.

(10) 酉空间 V 中的线性变换 T ，如果满足

$$(Tx, Tx) = (x, x), \quad x \in V$$

则称 T 为 V 的酉变换.

(11) 酉空间 V 的线性变换 T 为酉变换的充要条件是，对于 V 中任意两个向量 x, y 都有

$$(Tx, Ty) = (x, y)$$

(12) 酉变换在酉空间的标准正交基下的矩阵 A 是酉矩阵，即 A 满足 $A^H A = I$

(13) 酉矩阵的逆矩阵也是酉矩阵；两个酉矩阵的乘积还是酉矩阵.

(14) 酉空间 V 的线性变换 T ，如果满足

$$(Tx, y) = (x, Ty), \quad x, y \in V$$

则称 T 为 V 的 **Hermite 变换** 或 **酉对称变换**.

(15) **Hermite 变换** 在酉空间的 **标准正交基** 下的矩阵

A 是 **Hermite 矩阵**，即有 $A^H = A$

(16) **Hermite 矩阵** 的 **特征值** 都是 **实数**.

(17) 属于 **Hermite 矩阵** 的不同特征值的特征向量必定正交.

定理1.14 (1) 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 则存在酉矩阵 P , 使得

$$P^{-1}AP = P^H AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

(2) 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 且 $\lambda_i \in \mathbb{R}$ ($i = 1, \dots, n$), 则存在正交矩阵 Q , 使得

$$Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

证 用数学归纳法, 当 $n=1$, 显然成立.
假设 $n-1$ 时成立, 证 n 阶矩阵结论成立.

设 $Ax_1 = \lambda_1 x_1$, 且 $|x_1| = 1$, 将 x_1 扩充为 C^n 的一个**标准正交基** x_1, x_2, \dots, x_n , 记 $P_1 = (x_1, x_2, \dots, x_n)$, 则 P_1 是**酉矩阵**, 且有 $P_1^H A P_1 = (x_i^H A x_j)_{n \times n}$

其中第1列的元素是


$$x_i^H A x_1 = x_i^H (\lambda_1 x_1) = \begin{cases} \lambda_1, & i = 1 \\ 0, & i = 2, 3, \dots, n \end{cases}$$

于是可得

$$P_1^H A P_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & & & \\ \vdots & & A_1 & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

由于 $n-1$ 阶矩阵 A_1 的特征值为 $\lambda_2, \cdots, \lambda_n$ ，根据归纳法假设，存在 $n-1$ 阶酉矩阵 S ，使得

$$S^H A_1 S = \begin{pmatrix} \lambda_2 & & * \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$



记 $P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0^T \\ 0 & S \end{pmatrix}$, $P = P_1 P_2$

则 P 是酉矩阵, 且有

$$\begin{aligned} P^{-1}AP &= P^H AP = P_2^H (P_1^H AP_1) P_2 \\ &= P_2^H \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \dots & * \\ 0 & & & \\ \vdots & & \mathbf{A}_1 & \\ 0 & & & \end{pmatrix} P_2 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \dots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

同理可证 (2)

证毕

定义1.32 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ，且等式 $A^H A = A A^H$ 成立，则称 A 为正规矩阵。

定理1.42 (1) 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ，则 A 酉相似于对角矩阵 $\Leftrightarrow A$ 为正规矩阵。

(2) 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ，且 A 的特征值都是实数，则 A 正交相似于对角矩阵 $\Leftrightarrow A$ 为正规矩阵。

证 (1) **必要性**. 设酉矩阵 P 使得 $P^H A P = \Lambda$,

则有 $A = P \Lambda P^H$, $A^H = P \bar{\Lambda} P^H$,

所以 $A^H A = P \bar{\Lambda} P^H P \Lambda P^H = P \bar{\Lambda} \Lambda P^H = P \Lambda \bar{\Lambda} P^H$
 $= P \Lambda P^H P \bar{\Lambda} P^H = A A^H$

充分性. 设 A 满足 $A^H A = A A^H$, 因为存在酉矩阵 P 使得

$$P^H A P = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & b_{nn} \end{pmatrix} = B$$

于是有

$$\begin{aligned} B^H B &= P^H A^H P P^H A P = P^H A^H A P \\ &= P^H A A^H P = P^H A P P^H A^H P = B B^H \end{aligned}$$

可得

$$\begin{cases} b_{12} = b_{13} = \cdots = b_{1n} = 0 \\ b_{23} = \cdots = b_{2n} = 0 \\ \vdots \\ b_{n-1,n} = 0 \end{cases}$$

即 $B = \text{diag}(b_{11}, b_{22}, \cdots, b_{nn})$
类似地, 可证第二个结论.

证毕

推理1 实对称矩阵正交相似对角矩阵.

推论2 设 T 是欧氏空间 V^n 的对称变换, 则在 V^n 中存在标准正交基 y_1, y_2, \dots, y_n , 使 T 在该基下的矩阵为对角矩阵.

证 任取 V^n 的一个标准正交基 x_1, x_2, \dots, x_n ,
设 T 在该基下的矩阵为 A , 即有

$$T(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)A$$

因为 A 是实对称矩阵, 所以存在正交矩阵 Q 使得

$$Q^T A Q = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

构造 V^n 的标准正交基 y_1, y_2, \dots, y_n ，使满足

$$(y_1, y_2, \dots, y_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)Q$$

则有

$$\begin{aligned} T(y_1, y_2, \dots, y_n) &= T(x_1, x_2, \dots, x_n)Q \\ &= (x_1, x_2, \dots, x_n)AQ \\ &= (y_1, y_2, \dots, y_n)Q^{-1}AQ \\ &= (y_1, y_2, \dots, y_n)A \end{aligned}$$

即 T 在 V^n 的标准正交基 y_1, y_2, \dots, y_n 下的矩阵为
对角矩阵. 证毕

若 A 是Hermite矩阵, 则存在酉矩阵 P 使得

$$P^H A P = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

设 $P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$

则有

$$\begin{aligned} A &= P \Lambda P^H = (p_1, p_2, \dots, p_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1^H \\ p_2^H \\ \vdots \\ p_n^H \end{pmatrix} \\ &= \lambda_1 (p_1 p_1^H) + \lambda_2 (p_2 p_2^H) + \dots + \lambda_n (p_n p_n^H) \end{aligned}$$

该式称为Hermite矩阵 A 的谱分解.

第一章 总结

一. 线性空间

1. 定义, 2. 基, 坐标; 3. 子空间 (交, 和)

二. 线性变换

1. 定义, 2. 运算, 3. 线性变换的矩阵,
4. 不变子空间

三. 欧式空间

1. 定义, 2. 正交性, 3. 正交变换, 对称变换

四. 酉空间

1. 定义, 2. 酉变换, Hermite变换; 3. 正规矩阵