

第四章 内积空间

岳晓青

同济大学数学系

xiaoqingyue@tongji.edu.cn

§ 4.1 实内积空间

定义：设 V 是一个实线性空间， R 为实数域，若 $\forall \alpha, \beta \in V$ ，存在唯一的 $r \in R$ 与之对应，记作 $(\alpha, \beta) = r$ ，并且满足

$$(1) (\alpha, \beta) = (\beta, \alpha) \quad \boxed{\text{对称性}}$$

$$(2) (k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta) \quad \boxed{\text{线性性}}$$

$$(3) (\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma) \quad \boxed{\text{线性性}}$$

$$(4) (\alpha, \alpha) \geq 0, (\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0 \quad \boxed{\text{非负性}}$$

则称 (α, β) 为 α 与 β 的 **内积**， V 为实内积空间。

实内积空间也称**欧几里得(Euclid)空间**。

注: (5) $(\alpha, k\beta) = k(\alpha, \beta)$, $\forall \alpha, \beta \in V$, $\forall k \in R$

$$(O, \alpha) = (\alpha, O) = O$$

(6) $(\alpha, \beta + \gamma) = (\alpha, \beta) + (\alpha, \gamma)$, $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V$

证明: (5) $(\alpha, k\beta) = (k\beta, \alpha) = k(\beta, \alpha) = k(\alpha, \beta)$

$$\begin{aligned} (6) \quad (\alpha, \beta + \gamma) &= (\beta + \gamma, \alpha) = (\beta, \alpha) + (\gamma, \alpha) \\ &= (\alpha, \beta) + (\alpha, \gamma) \end{aligned}$$

例: 在线性空间 R^n 中定义: $\forall \alpha, \beta \in R^n$, $(\alpha, \beta) = \beta^T A \alpha$,

这里 A 是取定的 n 阶实正定阵.

$$(\beta, \alpha) = \alpha^T A \beta, \quad \alpha = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \quad \beta = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}, \quad A = (a_{ij})_{n \times n}$$

$$(\alpha, \beta) = (b_1, \dots, b_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

$$= \left(\sum_{i=1}^n b_i a_{i1}, \dots, \sum_{i=1}^n b_i a_{in} \right) \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij}$$

$$(\beta, \alpha) = (a_1, \dots, a_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$= \left(\sum_{j=1}^n a_j a_{j1}, \dots, \sum_{j=1}^n a_j a_{jn} \right) \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = \sum_{i,j=1}^n a_j b_i a_{ji} = \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij}$$

$\therefore (1) (\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$

$$(2) \quad (\alpha, \beta) = \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij}$$

$$(k\alpha, \beta) = \sum_{i,j=1}^n b_i (ka_j) a_{ij} = k \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij} = k(\alpha, \beta)$$

$$(3) \text{ 令 } \gamma = (c_1, c_2, \dots, c_n)^T$$

$$\begin{aligned} (\alpha + \beta, \gamma) &= \sum_{i,j=1}^n c_i (a_j + b_j) a_{ij} = \sum_{i,j=1}^n c_i a_j a_{ij} + \sum_{i,j=1}^n c_i b_j a_{ij} \\ &= (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma) \end{aligned}$$

$$(4) \quad (\alpha, \alpha) = \alpha^T A \alpha \geq 0 \quad (\because A \text{ 为正定阵})$$

如 $\alpha \neq 0$, 则 $\alpha^T A \alpha > 0$.

$\Rightarrow (\alpha, \beta) = \beta^T A \alpha$ 为 R^n 的内积.

特别如果取 $A = E$ 有 $(\alpha, \beta) = \beta^T \alpha = \sum_{i=1}^n a_i b_i$ 这一内积, 称
为 R^n 的标准内积. R^n 成为一个欧氏空间, 仍用 R^n 表示.

不同的正定矩阵可能得到不同的内积， R^n 中有许多内积形式，以后将证 R^n 的内积都是 $(\alpha, \beta) = \beta^T A \alpha$ ，(其中 A 为正定阵)这种形式。

例：闭区间 $[a, b]$ 上实连续函数的全体 $C[a, b]$ ，关于函数的加法和数乘构成实数域 R 上的线性空间，定义

$$\forall f, g \in C[a, b], (f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$$

易证满足内积定义的四条，从而 $C[a, b]$ 在此内积下成为内积空间。（请大家自己验证）

定义：设 V 是内积空间，非负实数 $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 称为向量 α 的长度，记为 $\|\alpha\|$ 。

定理: 设 V 是实内积空间, 则 $\forall \alpha, \beta \in V$ 和 $k \in R$ 有下列不等式成立:

正定性

$$-(1) \|\alpha\| \geq 0 \text{ 且 } \|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0;$$

齐次性

$$(2) \|k\alpha\| = |k| \|\alpha\|;$$

$$(3) |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|,$$

Cauchy-Schwarz
不等式

$$|(\alpha, \beta)| = \|\alpha\| \|\beta\| \Leftrightarrow \alpha, \beta \text{ 线性相关.}$$

$$(4) \|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$$

三角不等式

证明: (1) $(\alpha, \alpha) \geq 0, (\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0;$

$$(2) \|k\alpha\| = \sqrt{(k\alpha, k\alpha)} = |k| \sqrt{(\alpha, \alpha)} = |k| \|\alpha\|$$

(3) 如 $\beta=0$ 等式显然成立. 不妨设 $\beta \neq 0$, $\forall t \in R$

$$0 \leq (\alpha + t\beta, \alpha + t\beta) = (\alpha, \alpha) + 2t(\alpha, \beta) + t^2(\beta, \beta)$$

为实变量 t 的一元二次不等式

$$\Delta = 4(\alpha, \beta)^2 - 4(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \leq 0$$

$$(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta), \therefore |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|.$$

若等号成立, 即 $\Delta = 0$. 则方程

$$(\alpha + t\beta, \alpha + t\beta) = t^2(\beta, \beta) + 2t(\alpha, \beta) + (\alpha, \alpha) = 0$$

有两个相等的根, 不妨设为 t_1 , 则 $(\alpha + t_1\beta, \alpha + t_1\beta) = 0$.

由内积定义 $\alpha + t_1\beta = 0$, $\alpha = -t_1\beta$, α 与 β 线性相关.

反之, 若 $\alpha = k\beta$, $|(\alpha, \beta)| = |k| \|\beta\|^2$,

$$\|\alpha\| \|\beta\| = |k| \|\beta\|^2. \therefore |(\alpha, \beta)| = \|\alpha\| \|\beta\|.$$

$$\begin{aligned}
 (4) \|\alpha + \beta\|^2 &= (\alpha + \beta, \alpha + \beta) \\
 &= (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\
 &= \|\alpha\|^2 + 2(\alpha, \beta) + \|\beta\|^2
 \end{aligned}$$

由(3)可得:

$$\begin{aligned}
 &\leq \|\alpha\|^2 + 2\|\alpha\|\|\beta\| + \|\beta\|^2 \\
 &= (\|\alpha\| + \|\beta\|)^2 \\
 \therefore \|\alpha + \beta\| &\leq \|\alpha\| + \|\beta\|.
 \end{aligned}$$

推论: 设 V 是内积空间, 则 $\forall \alpha, \beta \in V$ 有

$$\|\alpha\| - \|\beta\| \leq \|\alpha - \beta\|.$$

证明: $\|\alpha - \beta\| + \|\beta\| \geq \|(\alpha - \beta) + \beta\| = \|\alpha\|.$

$$\therefore \|\alpha\| - \|\beta\| \leq \|\alpha - \beta\|.$$

注: 1. 长度等于1的向量称为**单位向量**.

2. 若向量 $\alpha \neq O$, 则 $\frac{\alpha}{\|\alpha\|}$ 的长度 = ?

$$\left(\frac{\alpha}{\|\alpha\|}, \frac{\alpha}{\|\alpha\|} \right) = \frac{1}{\|\alpha\|^2} (\alpha, \alpha) = 1$$

$\therefore \frac{\alpha}{\|\alpha\|}$ 为单位向量, 通常称为把**向量** $\alpha \neq O$ **单位化**.

例: 1. 欧氏空间 R^n 的标准内积: $(\alpha, \beta) = \beta^T \alpha = \sum_{i=1}^n a_i b_i$.

利用Cauchy-Schwarz不等式可以得到:

$$\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n b_i^2}.$$

2. 内积空间 $C[a,b]$ 的内积: $(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$.

利用 Cauchy-Schwarz 不等式可以得到:

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx} \sqrt{\int_a^b g^2(x)dx}.$$

注: 利用 Cauchy-Schwarz 不等式 $|\langle \alpha, \beta \rangle| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$
可以得到: $-\|\alpha\| \|\beta\| \leq \langle \alpha, \beta \rangle \leq \|\alpha\| \|\beta\|$.

从而有:

$$-1 \leq \frac{|\langle \alpha, \beta \rangle|}{\|\alpha\| \|\beta\|} \leq 1 .$$

对比 \mathbf{R}^n 中的结论, 可用 $\cos \langle \alpha, \beta \rangle = \frac{|\langle \alpha, \beta \rangle|}{\|\alpha\| \|\beta\|}$

定义 α 与 β 在内积空间中的夹角 $\langle \alpha, \beta \rangle$.

定义: 设 V 是实内积空间, $\alpha, \beta \in V$,
若 $(\alpha, \beta) = 0$, 则称 α 与 β 正交, 记作 $\alpha \perp \beta$.
由 $\|\alpha + \beta\|^2 = (\alpha + \beta, \alpha + \beta)$

$$= \|\alpha\|^2 + 2(\alpha, \beta) + \|\beta\|^2 \text{ 知}$$

$$\alpha \text{ 与 } \beta \text{ 正交} \Leftrightarrow \|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2.$$

这就是实内积空间中的勾股定理.

注: 上述勾股定理可推广到有限个向量的情形.

若向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 两两正交, 即

$$(\alpha_i, \alpha_j) = 0, i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, m.$$

则有:
$$\begin{aligned} & \|\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_m\|^2 \\ &= \|\alpha_1\|^2 + \|\alpha_2\|^2 + \dots + \|\alpha_m\|^2. \end{aligned}$$

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 n 维实内积空间 V 的一个基，向量 α 与 β 在该基下的坐标为 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$, 即

$$\alpha = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n,$$

$$\beta = y_1\alpha_1 + y_2\alpha_2 + \cdots + y_n\alpha_n.$$

$$(\alpha, \beta) = (x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n, y_1\alpha_1 + y_2\alpha_2 + \cdots + y_n\alpha_n)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j (\alpha_i, \alpha_j)$$

$$= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_n) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_n, \alpha_1) & (\alpha_n, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_n, \alpha_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$= x^T A y = y^T A x.$$

矩阵 A 称为 V 对于基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的度量矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_n) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_n, \alpha_1) & (\alpha_n, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_n, \alpha_n) \end{pmatrix}$$

$\because (\alpha_i, \alpha_j) = (\alpha_j, \alpha_i) \therefore A^T = A$ 即 A 为实对称矩阵.

$\because x^T A x = (\alpha, \alpha) \geq 0$ 即 A 为实正定矩阵.

\therefore 度量阵为实正定矩阵.

例: 由前面例题: 给一个正定阵 A 就可确定 R^n 的一个内积,
再由上面的讨论知由内积可以确定一个正定阵.
 $\therefore R^n$ 中的内积与 n 阶正定阵是一一对应的.

问: V 对于不同的基的度量矩阵之间有何关系?

定理：设 n 维实内积空间 V 的两个基是：

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n; \quad \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n,$$

它们的度量矩阵分别为 A 与 B ，则 A 与 B 是合同的，
即存在可逆矩阵 P ，使得 $P^T A P = B$.

其中可逆矩阵 P 是由前组基到后组基的过渡矩阵.

证明：设由基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的过渡矩阵
是 P ，即 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)P$. $\forall \alpha, \beta \in V$,

$$\alpha = x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + \cdots + x_n\beta_n = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)x;$$

$$\beta = y_1\beta_1 + y_2\beta_2 + \cdots + y_n\beta_n = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)y,$$

则有 $(\alpha, \beta) = y^T B x.$

又 $\alpha = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)Px; \quad \beta = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)Py,$

则有 $(\alpha, \beta) = (Py)^T A(Px) = y^T (P^T A P)x.$

§ 4.2 标准正交基

定义：实内积空间 V 中，一组非零向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ ，若它们两两正交，则称其为一个**正交向量组**.

定理：正交向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 必是线性无关的.

证明：设若 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = O$.

$$\left(\sum_{i=1}^s k_i \alpha_i, \alpha_j \right) = \sum_{i=1}^s k_i (\alpha_i, \alpha_j)$$

$$\because (\alpha_i, \alpha_j) = 0 \quad (i \neq j) \therefore \text{上式} \Rightarrow k_j (\alpha_j, \alpha_j) = 0.$$

$$\because \alpha_j \neq 0 \quad \therefore k_j = 0, \quad j=1,2,\dots,s.$$

注：1. 在 n 维实内积空间中，一组两两正交的非零向量中所含向量不能超过 n 个.

注: (2) 任意 n 个两两正交的非零向量必构成 V 的一个基, 称为**正交基**.

定义: 如果正交基中每个向量的长度都是 1, 则称它为**标准正交基**. (e_1, e_2, \dots, e_n 为 R^n 的一个标准正交基).

性质: 1. 标准正交基的度量矩阵是 E .

2. 若向量 $\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 为 n 维实内积

空间的一个标准正交基. 则有

$$(\alpha, \alpha_i) = \left(\sum_{j=1}^n x_j \alpha_j, \alpha_i \right) = \sum_{j=1}^n x_j (\alpha_j, \alpha_i) = x_i \\ i=1, 2, \dots, n$$

即 α 在标准正交基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 下的第 i 个坐标分量 x_i 就是 α 在第 i 个基向量 α_i 方向的正投影.

性质: 3. $\forall \alpha, \beta \in V, \alpha = \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \beta = \sum_{j=1}^n y_j \alpha_j,$

$$(\alpha, \beta) = \left(\sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \sum_{j=1}^n y_j \alpha_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j (\alpha_i, \alpha_j)$$

$$= \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

所以在标准正交基下计算内积很简单，即内积空间向量的内积就是它们对应坐标在 R^n 中的内积.

注: 上述三条性质表明内积空间中的正交基，如同解析几何中使用直角坐标系一样，对讨论图形的度量性质有着特殊的作用.

问: 任意一个有限维的内积空间 V 中是否一定存在标准正交基呢？

定理: Gram-Schmidt 正交化过程:

设 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 是内积空间 V 中线性无关的向量组,

则 V 中存在正交向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 使得

$$\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k \rangle, k = 1, 2, \dots, m.$$

证明: 用数学归纳法.

取 $\alpha_1 = \beta_1$. 则 $k=1$, 结论成立.

假设已作出 r 个两两正交的向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$, 使得

$$\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k \rangle, 1 \leq k \leq r.$$

现在进一步取

$$\alpha_{r+1} = \beta_{r+1} - \sum_{i=1}^r \frac{(\beta_{r+1}, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)} \alpha_i. (*)$$

1. $\alpha_{r+1} \neq O$. (反证法)

若 $\alpha_{r+1} = O$, 则有 $\beta_{r+1} \in \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r \rangle$,

这与 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1}$ 线性无关矛盾.

2. $(\alpha_{r+1}, \alpha_j) = 0$. $1 \leq j \leq r$.

$$\begin{aligned} (\alpha_{r+1}, \alpha_j) &= (\beta_{r+1}, \alpha_j) - \sum_{i=1}^r \frac{(\beta_{r+1}, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)} (\alpha_i, \alpha_j) \\ &= (\beta_{r+1}, \alpha_j) - (\beta_{r+1}, \alpha_j) = 0. \end{aligned}$$

3. $\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$.

由(*)知, $\alpha_{r+1} \in \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta_{r+1} \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$.

又 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1}$ 两两正交, 且正交向量组必线性无关,

$\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1}$ 线性无关. 即有

$$\dim \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle = \dim \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle = r + 1$$

且有 $\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle \subseteq \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$

$$\therefore \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$$

推论1: n 维实内积空间 V 中必定存在标准正交基.

证明: 不妨设 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是 V 的任意一组基, 由上面定理得可以构造出 V 的一个正交基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$.

现在将这个正交基中每个向量单位化, 即取

$$\gamma_i = \frac{\alpha_i}{\|\alpha_i\|}.$$

则 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n$ 就是 V 的一个标准正交基.

推论2: n 维实内积空间 V 中任意正交向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 都可以扩充成 V 的一个正交基.

证明: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是 V 的任意正交向量组, 所以有 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关. 由基的扩充定理知, 存在向量 $\alpha_{s+1}, \alpha_{s+2}, \dots, \alpha_n$ 使 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \alpha_{s+1}, \alpha_{s+2}, \dots, \alpha_n$ 构成 V 的一个基. 将这个基正交化, 即令

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_j = \alpha_j - \sum_{i=1}^{j-1} \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i, j = 2, 3, \dots, n.$$

则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s, \beta_{s+1}, \beta_{s+2}, \dots, \beta_n$ 就是 V 的一个正交基.

推论3: 设 A 是 n 阶可逆方阵, 则存在 n 阶正交阵 Q 和可逆上三角阵 R , 使 $A = QR$. 这称为**方阵 A 的 QR 分解**.

证明: 将 A 按列分块为 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$

$\because A$ 是可逆阵, $\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关.

取 $\beta_j = \alpha_j - \sum_{i=1}^{j-1} \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i,$

即 $\alpha_j = \beta_j + \sum_{i=1}^{j-1} \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i, \quad j = 1, 2, \dots, n$

由定理知 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 两两正交，再取

$$\delta_i = \frac{\beta_i}{\|\beta_i\|}, \quad i = 1, 2, \dots, n. \text{ 则 } \delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n$$

是两两正交的单位向量.

令 $b_{ij} = \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)}, \quad 1 \leq i < j \leq n, \quad \alpha_j = \beta_j + \sum_{i=1}^{j-1} b_{ij} \beta_i$

则有 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$

$$= (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{bmatrix} 1 & b_{12} & b_{13} & \cdots & b_{1n} \\ & 1 & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & b_{n-1n} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$= (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n) \begin{bmatrix} \|\beta_1\| \\ & \|\beta_2\| \\ & & \ddots \\ & & & \|\beta_{n-1}\| \\ & & & & \|\beta_n\| \end{bmatrix}$$

$$\bullet \begin{bmatrix} 1 & b_{12} & b_{13} & \cdots & b_{1n} \\ & 1 & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & b_{n-1n} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

令 $Q = (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n)$

$$R = \begin{bmatrix} \|\beta_1\| & & & & & \\ & \|\beta_2\| & & & & \\ & & \ddots & & & \\ & & & \|\beta_{n-1}\| & & \\ & & & & \|\beta_n\| & \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & b_{12} & b_{13} & \cdots & b_{1n} \\ & 1 & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & b_{n-1n} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

则有 $A = Q R$

$\because \delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n$ 为 R^n 的一个标准正交基.

$$\therefore (\delta_i, \delta_j) = \delta_j^T \delta_i = \delta_i^T \delta_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

即有 $Q^T Q = Q Q^T = E$, 显然, R 是可逆的上三角阵,
这样就得到方阵 A 的 QR 分解.

方阵的 QR 分解在数值计算中起着重要的作用，它是计算矩阵的全部特征值和求解线性方程组的有力工具。

例：求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ 的 QR 分解。

解： $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$, $\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

由施密特正交化方法得：

$$\beta_1 = \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \text{ 即 } \alpha_1 = \beta_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \alpha_2, \text{ 即 } \alpha_2 = \beta_2,$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$$

$$= \alpha_3 - \frac{1}{2} \beta_1 - \frac{2}{3} \beta_2 = \begin{bmatrix} -1/6 \\ -1/6 \\ 1/3 \end{bmatrix}, \text{ 即 } \alpha_3 = \frac{1}{2} \beta_1 + \frac{2}{3} \beta_2 + \beta_3.$$

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 2/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 1 & -\frac{1}{6} \\ -1 & 1 & -\frac{1}{6} \\ 0 & 1 & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & \frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{\sqrt{6}}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} \\ \sqrt{3} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & \frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{\sqrt{6}}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \sqrt{3} & \frac{2\sqrt{3}}{3} \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$$

$$= QR.$$

例：求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 4 \end{pmatrix}$ 的 QR 分解.

解: $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$, $\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}$

由施密特正交化方法得:

$$\beta_1 = \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix},$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1 \\ -1/2 \end{pmatrix},$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\begin{aligned} & \left\{ \begin{array}{l} \alpha_1 = \beta_1 \\ \alpha_2 = -\frac{1}{2}\beta_1 + \beta_2 \\ \alpha_3 = \frac{5}{2}\beta_1 - \beta_2 + \beta_3 \end{array} \right. \quad \|\beta_1\| = \sqrt{2}, \|\beta_2\| = \frac{\sqrt{6}}{2}, \|\beta_3\| = \sqrt{3} \\ & \therefore A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 5/2 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\ & = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{3} \\ 0 & 2/\sqrt{6} & 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & -1/\sqrt{2} & 5/\sqrt{2} \\ 0 & \sqrt{6}/2 & -\sqrt{6}/2 \\ 0 & 0 & \sqrt{3} \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

§ 4.3 正交子空间

定义：设 V_1, V_2 是实内积空间 V 的两个子空间

1. 若 $\forall \alpha \in V_1, \beta \in V_2$ 有 $(\alpha, \beta) = 0$, 则称 V_1 与 V_2 正交,
记为 $V_1 \perp V_2$;
2. V 中向量 α 如果满足 $\forall \beta \in V_1$ 都有 $(\alpha, \beta) = 0$, 则称
 α 与 V_1 正交, 记为 $\alpha \perp V_1$;
3. 若 $V_1 \perp V_2$ 且 $V = V_1 + V_2$, 则子空间 V_2 称为 V_1 的正交补

注：若 $V_1 \perp V_2, \forall \alpha \in V_1 \cap V_2$ 有 $(\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$
即 $V_1 \cap V_2 = \{O\}$, 即两个正交子空间的和必为直和.

定理：若内积空间 V 的子空间 V_1, V_2, \dots, V_s 两两正交, 则和
 $V_1 + V_2 + \dots + V_s$ 必为直和.

证明：由子空间的和为直和的等价命题，只需证明零向量的分解式唯一即可.

设 $O = \alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_s, \quad \alpha_i \in V_i, \quad i = 1, 2, \dots, s$

$$0 = (\alpha_i, O) = \left(\alpha_i, \sum_{j=1}^s \alpha_j \right) = (\alpha_i, \alpha_i)$$
$$\Leftrightarrow \alpha_i = O, \quad i = 1, 2, \dots, s$$

定理：实内积空间 V 的任一子空间 W 必有唯一正交补，记这正交补为 W^\perp ，则 $W^\perp = \{ \alpha \in V \mid \alpha \perp W \}$.

证明：如果 $W = \{O\}$ ，则 $V = W \oplus V$ ，即 V 是 W 的正交补. 如果 $W \neq \{O\}$ ，子空间 W 关于 V 中内积也成为内积空间，存在正交基 e_1, \dots, e_m . 由基的扩充定理，

将它扩充成 V 的一个正交基 $e_1, \dots, e_m, e_{m+1}, \dots, e_n$,

($n = \dim V$). 令 $U = \langle e_{m+1}, e_{m+2}, \dots, e_n \rangle$, 则有 $W \perp U$,

$V = W \oplus U$ 所以 U 是 W 的正交补. 下面证明 $U = W^\perp$, 即 U 是由所有与 W 正交的向量组成的, 由此也证明了 W 的正交补的唯一性.

$$\forall \alpha \in U, \alpha = k_{m+1}e_{m+1} + \dots + k_ne_n, W = \langle e_1, e_2, \dots, e_m \rangle$$

而 e_1, e_2, \dots, e_n 为 V 的正交基, $\therefore \alpha \perp W$ 即 $U \subseteq W^\perp$.

反之 $\forall \alpha \in W^\perp, \alpha \in V, \alpha = \sum_{i=1}^n k_i e_i,$

$$(\alpha, e_j) = k_j \|e_j\|^2, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

如果 $j = 1, 2, \dots, m, \alpha \perp W$, 有 $(\alpha, e_j) = 0$

$$\Rightarrow k_j = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m, \quad \alpha = \sum_{i=m+1}^n k_i e_i \in U$$

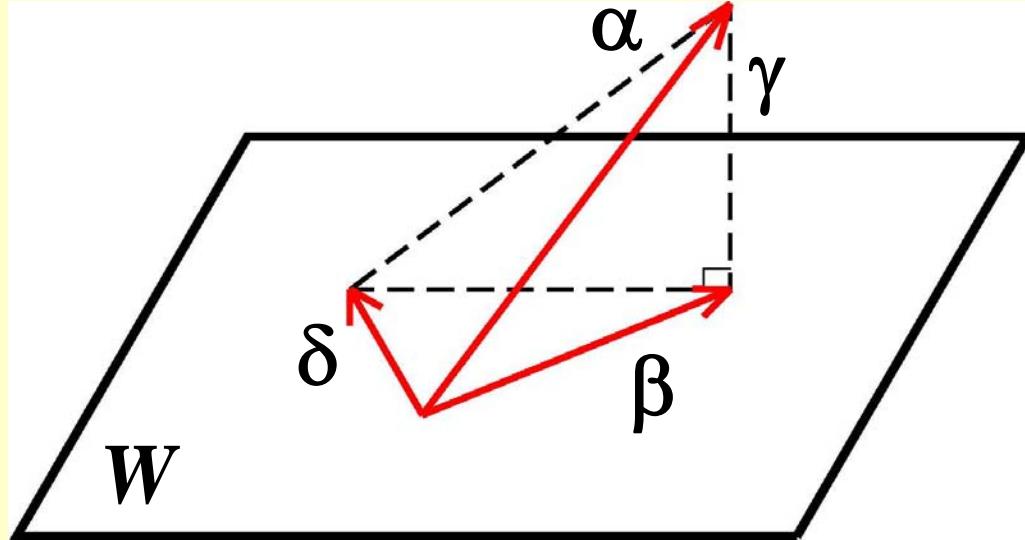
到现在为止，在内积空间 V 中 $\forall \alpha \in V$ ，定义了向量 α 的长度 $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ ，定义了向量与子空间正交的概念。下面就可以引入一个在工程实践和科学实验中应用很广的一个概念——向量到子空间的距离。

定义：设 W 是内积空间 V 的子空间， $V = W \oplus W^\perp$, $\forall \alpha \in V$ ，有 $\alpha = \beta + \gamma$, $\beta \in W$, $\gamma \in W^\perp$ ，向量 β 称为向量 α 在子空间 W 上的正投影，而 $\|\gamma\|$ 称为向量 α 到子空间 W 的距离。

定理：设 $\alpha \in V$, β 是 α 在 V 的子空间 W 上的正投影，则对任意 $\delta \in W$, 有 $\|\gamma\| = \|\alpha - \beta\| \leq \|\alpha - \delta\|$ 且等号成立 $\Leftrightarrow \beta = \delta$

注：说明将 $\|\gamma\|$ 定义为 α 到 W 的距离是合理的。

证明：



$$\gamma = \alpha - \beta, \gamma \perp W, \beta - \delta \in W$$

$$\therefore \gamma \perp (\beta - \delta) \quad \alpha - \delta = (\alpha - \beta) + (\beta - \delta)$$

由勾股定理得 $\|\alpha - \delta\|^2 = \|\alpha - \beta\|^2 + \|\beta - \delta\|^2$

$$\therefore \|\beta - \delta\|^2 \geq 0 \quad \therefore \|\gamma\| = \|\alpha - \beta\| \leq \|\alpha - \delta\|$$

显然等号成立 $\Leftrightarrow \beta = \delta$.

§ 4.4 正交变换

定义：设 T 是实内积空间 V 的线性变换，若对 V 中任意向量 α 有 $(T(\alpha), T(\alpha)) = (\alpha, \alpha)$ 即 T 保持向量的长度不变，则称 T 为**正交变换**.

定理：设 T 是实内积空间 V 的线性变换，下面都是 T 为正交变换的等价条件：

1. $(T(\alpha), T(\alpha)) = (\alpha, \alpha)$ 即 T 保持向量的长度不变；
2. $(T(\alpha), T(\beta)) = (\alpha, \beta)$ 即 T 保持内积不变；
3. 若 e_1, e_2, \dots, e_n 是 V 的一个标准正交基，则 $T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$ 也是 V 的一个标准正交基.
4. 若 e_1, e_2, \dots, e_n 是 V 的一个标准正交基，且 $T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n)A$ 则 A 是正交阵，即 $A^T A = E$.

证明：循环证法

$1 \Rightarrow 2$

$$\begin{aligned} & \forall \alpha, \beta \in V, \\ & (\alpha + \beta, \alpha + \beta) = (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\ & (\alpha, \beta) = \frac{1}{2} [(\alpha + \beta, \alpha + \beta) - (\alpha, \alpha) - (\beta, \beta)] \\ & (T(\alpha), T(\beta)) = \frac{1}{2} [(T(\alpha) + T(\beta), T(\alpha) + T(\beta)) \\ & \quad - (T(\alpha), T(\alpha)) - (T(\beta), T(\beta))] \\ & = \frac{1}{2} [(T(\alpha + \beta), T(\alpha + \beta)) - (\alpha, \alpha) - (\beta, \beta)] \\ & = (\alpha, \beta) \quad \text{即 } (T(\alpha), T(\beta)) = (\alpha, \beta). \end{aligned}$$

证明：循环证法

2 \Rightarrow 3

$$(T(e_i), T(e_j)) = (e_i, e_j) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$T(e_i)$, $i = 1, 2, \dots, n$ 两两正交的单位向量.

\because 正交向量组必线性无关

$\therefore T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$ 为 V 的一个标准正交基.

3 \Rightarrow 1 若 e_1, e_2, \dots, e_n 是 V 的一个标准正交基, $\forall \alpha \in V$,

$$\alpha = k_1 e_1 + \cdots + k_n e_n \quad \alpha = \sum_{i=1}^n k_i e_i$$

$$(\alpha, \alpha) = \left(\sum_{i=1}^n k_i e_i, \sum_{j=1}^n k_j e_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k_i k_j (e_i, e_j) = \sum_{i=1}^n k_i^2$$

$T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$ 也是 V 的一个标准正交基.

$$\begin{aligned} (T(\alpha), T(\alpha)) &= \left(\sum_{i=1}^n k_i T(e_i), \sum_{j=1}^n k_j T(e_j) \right) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k_i k_j (T(e_i), T(e_j)) = \sum_{i=1}^n k_i^2 \end{aligned}$$

$\therefore (\alpha, \alpha) = (T(\alpha), T(\alpha))$ 即 T 保持向量的长度.

3 \Leftrightarrow 4 若 e_1, e_2, \dots, e_n 为 V 的一个标准正交基,

$$T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n) A_{n \times n} \text{ 设 } A = (a_{ij})_{n \times n}$$

$$\begin{aligned} (T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)) &= (e_1, e_2, \dots, e_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$T(e_i) = \sum_{l=1}^n a_{li} e_l$$

$T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$ 为 V 的一个标准正交基.

$$\Leftrightarrow (T(e_i), T(e_j)) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \left(\sum_{l=1}^n a_{li} e_l, \sum_{m=1}^n a_{mj} e_m \right) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \sum_{l=1}^n \sum_{m=1}^n a_{li} a_{mj} (e_l, e_m) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \sum_{l=1}^n a_{li} a_{lj} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

A^T 的第 i 行乘以 A 的第 j 列

$$\Leftrightarrow A^T A = E \Leftrightarrow A \text{ 是正交阵.}$$

推论: 1. 两个正交变换的积仍为正交变换;
 2. 正交变换的逆变换仍为正交变换.

证明: 1. 设 T_1, T_2 为 V 的两个正交变换, $\forall \alpha \in V$ 有

$$\begin{aligned} (T_1 T_2(\alpha), T_1 T_2(\alpha)) &= (T_1(T_2(\alpha)), T_1(T_2(\alpha))) \\ &= (T_2(\alpha), T_2(\alpha)) = (\alpha, \alpha) \end{aligned}$$

2. T 为可逆线性变换 $\Leftrightarrow T$ 为满秩线性变换

设 T 为正交变换, e_1, e_2, \dots, e_n 为 V 的一个标准正交基, 且 $T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n)A$, A 是正交阵,

$\therefore T$ 可逆

设 T^{-1} 为 T 逆变换 $(e_1, e_2, \dots, e_n) = T(e_1, e_2, \dots, e_n)A^{-1}$

$$\mathbf{T}^{-1}(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n) A^{-1}$$

$$(A^{-1})^T A^{-1} = A A^T = E$$

$\therefore A^{-1}$ 为正交阵,

$\therefore T^{-1}$ 为正交变换

例1：在第三章第五节的例子中线性变换

$$H \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a \\ b \\ -c \end{bmatrix}$$

为坐标平面 xoy 的反射变换,

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

将 R^3 看作为内积空间,

$$H^T H = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = E \quad \therefore H \text{ 为正交阵.}$$

$\therefore \forall \alpha \in R^3$ 有 $(H\alpha, H\alpha) = (\alpha, \alpha)$ H 为正交变换.

几何上，把向量 $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$ 关于平面 xoy 反射成向量 $\begin{bmatrix} a \\ b \\ -c \end{bmatrix}$

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = E - 2e_3 e_3^T \quad e_3 \perp S = \text{平面 } xoy$$

下面讨论反射变换的一般形式：

设 $\omega \in R^n$, 且 $\|\omega\|=1$, $H = E - 2\omega\omega^T$, 则由 H 所确定的线性变换 H 是内积空间 R^n 的一个正交变换.

$$H : R^n \longrightarrow R^n \quad \alpha \longrightarrow H(\alpha) = H\alpha$$

我们只需验证 H 为正交阵即可.

$$\begin{aligned} H^T H &= (E - 2\omega\omega^T)^T (E - 2\omega\omega^T) \\ &= (E - 2\omega\omega^T)(E - 2\omega\omega^T), \\ &= E - 4\omega\omega^T + 4\omega(\omega^T \omega)\omega^T \\ \because \omega^T \omega &= (\omega, \omega) = 1 \\ \therefore H^T H &= E \end{aligned}$$

故 H 为正交阵, 从而线性变换 $H(\alpha) = H\alpha$ ($\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$)
为正交变换, 几何意义:

令 $S = \langle \omega \rangle^\perp$ 则 $\dim S = n - 1$. $\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$

设 $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$, $\alpha_1 \in S$, $\alpha_2 \in \langle \omega \rangle$,

即 α_1 为 α 在 S 上的正投影.

$$H\alpha = (E - 2\omega\omega^T)(\alpha_1 + \alpha_2) \\ = (\alpha_1 - 2\omega(\omega^T\alpha_1)) + (\alpha_2 - 2\omega(\omega^T\alpha_2))$$

$$\alpha_1 \in S, \quad \alpha_1 \perp \omega, \text{ 即 } 0 = (\alpha_1, \omega) = \omega^T \alpha_1,$$

$$\omega^T \alpha_2 = (\alpha_2, \omega), \quad \alpha_2 \in \langle \omega \rangle,$$

$$\text{令 } \alpha_2 = k\omega, \quad k \in R, \quad \omega^T \alpha_2 = k(\omega, \omega) = k$$

$$\therefore H\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 - 2k\omega = \alpha_1 + \alpha_2 - 2\alpha_2 = \alpha_1 - \alpha_2 \stackrel{\Delta}{=} \beta$$

即 α 在 H 下的像 β 是 α 关于子空间 S 的反射，矩阵 H 称为 **Household 矩阵或初等反射阵**，线性变换 H 称为 **Household 变换或初等反射变换**.

例：设 $\alpha, \beta \in R^n$ 且 $\|\alpha\| = \|\beta\|$, 求一个初等反射变换 H 使得 $H(\alpha) = \beta$.

解：要确定矩阵 H , 只需要确定单位向量 ω 使得 β 是 α 关于子空间 $\langle \omega \rangle^\perp$ 的反射, 这样 ω 应是 $\alpha - \beta$ 的单位向量.

$$\text{令 } \omega = \frac{\alpha - \beta}{\|\alpha - \beta\|}, H = E - 2\omega\omega^T$$

$$\begin{aligned} H(\alpha) &= H\alpha = (E - 2\omega\omega^T)\alpha = \alpha - 2\omega\omega^T\alpha \\ &= \alpha - 2 \frac{\alpha - \beta}{\|\alpha - \beta\|} \frac{\alpha^T - \beta^T}{\|\alpha - \beta\|} \alpha \\ &= \alpha - 2(\alpha - \beta) \frac{(\alpha^T\alpha - \beta^T\alpha)}{\|\alpha - \beta\|^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\|\alpha - \beta\|^2 &= (\alpha - \beta, \alpha - \beta) = (\alpha, \alpha) - 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\
&= 2((\alpha, \alpha) - (\alpha, \beta)) \\
&= 2(\alpha\alpha^T - \beta^T\alpha) \\
\therefore H(\alpha) &= \alpha - (\alpha - \beta) = \beta.
\end{aligned}$$

定理 (QR分解) 设 $A \in R^{n \times n}$, 则 A 可以分解为 $A = QR$, 其中 Q 为正交阵, R 为上三角阵.

由上面的例子, 取定 n 维向量 e , 存在初等反射变换 H 使得 $H(\alpha)$ 与 e 同方向或相反方向, 且保持长度不变.