# 工程矩阵理论: 内积空间和等距变换

东南大学. 数学系. 周建华

August 20, 2016

本章的目的:将内积推广到抽象的线性空间.

约定:数域F指实数域 $\mathbb{R}$ 或复数域 $\mathbb{C}$ 

- **4**  $\forall \alpha \in V, \langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ ; 且等号成立当且仅当 $\alpha = \theta$ .

假设V 是数域F 上的线性空间,在V 上定义了一个二元函数 $\langle \alpha, \beta \rangle$ ,若

- $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V, \langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle;$
- **4**  $\forall \alpha \in V, \langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ ; 且等号成立当且仅当 $\alpha = \theta$ .

则称 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 是 $\alpha, \beta$ 的内积。

假设V 是数域F 上的线性空间,在V 上定义了一个二元函数 $\langle \alpha, \beta \rangle$ ,若

- $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V, \langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle;$
- **4**  $\forall \alpha \in V, \langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ ; 且等号成立当且仅当 $\alpha = \theta$ .

则称 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 是 $\alpha, \beta$ 的内积。

定义了内积的线性空间称为内积空间.

假设V 是数域F 上的线性空间,在V 上定义了一个二元函数 $\langle \alpha, \beta \rangle$ ,若

- $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V, \langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle;$
- **4**  $\forall \alpha \in V, \langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ ; 且等号成立当且仅当 $\alpha = \theta$ .

则称 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 是 $\alpha, \beta$ 的内积。

定义了内积的线性空间称为内积空间.

当F = R时,称V是欧几里德空间,简称欧氏空间;

假设V 是数域F 上的线性空间,在V 上定义了一个二元函数 $\langle \alpha, \beta \rangle$ ,若

- $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V, \langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle;$
- **4**  $\forall \alpha \in V, \langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ ; 且等号成立当且仅当 $\alpha = \theta$ .

则称 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 是 $\alpha, \beta$ 的内积。

定义了内积的线性空间称为内积空间.

当F = R时,称V是欧几里德空间,简称欧氏空间;

当F = C时,称V是酉空间.

假设V 是数域F 上的线性空间,在V 上定义了一个二元函数 $\langle \alpha, \beta \rangle$ ,若

- $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V, \langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle;$
- **4**  $\forall \alpha \in V, \langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ ; 且等号成立当且仅当 $\alpha = \theta$ .

则称 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 是 $\alpha, \beta$ 的内积。

定义了内积的线性空间称为内积空间.

当F = R时,称V是欧几里德空间,简称欧氏空间;

当F = C时,称V是酉空间.

① 在空间 $V = R^n$  上定义内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = \beta^T \alpha$ ,则 $R^n$  是欧氏空间.

- ① 在空间 $V=R^n$  上定义内积 $\langle \alpha,\beta \rangle = \beta^T \alpha$ ,则 $R^n$  是欧氏空间.
- ② 在空间 $V = R^{n \times n}$  上定义内积 $\langle A, B \rangle = tr(B^T A)$ ,则 $R^{n \times n}$  是欧氏空间.

- 在空间 $V = R^n$  上定义内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = \beta^T \alpha$ ,则 $R^n$  是欧氏空间.
- ② 在空间 $V=R^{n\times n}$  上定义内积 $\langle A,B\rangle=tr(B^TA),$ 则 $R^{n\times n}$  是欧氏空间.
- **3** 在空间 $V = R_3[x]$  上定义内积 $\langle f(x), g(x) \rangle = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$ ,则 $R_3[x]$  是欧式空间.

- ① 在空间 $V = R^n$  上定义内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = \beta^T \alpha$ ,则 $R^n$  是欧氏空间.
- ② 在空间 $V=R^{n\times n}$  上定义内积 $\langle A,B\rangle=tr(B^TA),$ 则 $R^{n\times n}$  是 欧氏空间.
- **③** 在空间 $V = R_3[x]$  上定义内积 $\langle f(x), g(x) \rangle = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$ , 则 $R_3[x]$  是欧式空间.
- ④ 在空间 $V=C^n$  上定义内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = \beta^H \alpha$ , 则 $C^n$  是酉空间.

- ① 在空间 $V = R^n$  上定义内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = \beta^T \alpha$ ,则 $R^n$  是欧氏空间.
- ② 在空间 $V=R^{n\times n}$  上定义内积 $\langle A,B\rangle=tr(B^TA),$ 则 $R^{n\times n}$  是 欧氏空间.
- **③** 在空间 $V = R_3[x]$  上定义内积 $\langle f(x), g(x) \rangle = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$ , 则 $R_3[x]$  是欧式空间.
- ④ 在空间 $V=C^n$  上定义内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = \beta^H \alpha$ , 则 $C^n$  是酉空间.

- **①** 对任意 $\alpha \in V, \langle \alpha, \theta \rangle = \langle \theta, \alpha \rangle = 0$

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$  是V的基, $\alpha, \beta \in V$ 的坐标是

$$X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T, Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T,$$

则
$$\langle \alpha, \beta \rangle = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} x_i \overline{y_j} \langle \varepsilon_i, \varepsilon_j \rangle = X^T A \overline{Y}$$

其中,  $A = (\langle \varepsilon_i, \varepsilon_i \rangle)_{n \times n}$ , 称A = V在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的度量矩 阵.

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$  是V的基, $\alpha, \beta \in V$ 的坐标是

$$X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T, Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T,$$

则
$$\langle \alpha, \beta \rangle = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} x_i \overline{y_j} \langle \varepsilon_i, \varepsilon_j \rangle = X^T A \overline{Y}$$

其中,  $A = (\langle \varepsilon_i, \varepsilon_i \rangle)_{n \times n}$ , 称A = V在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的度量矩 阵.

若F=R,则度量矩阵是对称矩阵:  $A=A^T$ ;

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$  是V的基, $\alpha, \beta \in V$ 的坐标是

$$X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T, Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T,$$

则
$$\langle \alpha, \beta \rangle = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} x_i \overline{y_j} \langle \varepsilon_i, \varepsilon_j \rangle = X^T A \overline{Y}$$

其中, $A = (\langle \varepsilon_i, \varepsilon_j \rangle)_{n \times n}$ ,称 $A \neq V$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的度量矩阵.

若F = R,则度量矩阵是对称矩阵: $A = A^T$ ;若F = C,则度量矩阵是Hermite矩阵: $A = A^H$ 

设 $\alpha \in V$ ,  $\alpha$ 的模(长度)定义为 $\|\alpha\| = \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$ , 若 $\|\alpha\| = 1$ , 则 称 $\alpha$ 是单位向量.

设 $\alpha \in V, \alpha$ 的模(长度)定义为 $\|\alpha\| = \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$ , 若 $\|\alpha\| = 1$ , 则 称 $\alpha$ 是单位向量.

# 性质:

 $\bullet$   $\forall \alpha \in V, \|\alpha\| \ge 0$ ,  $\|\mathbf{H}\|\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$ ;

设 $\alpha \in V, \alpha$ 的模(长度)定义为 $\|\alpha\| = \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$ ,若 $\|\alpha\| = 1$ ,则称 $\alpha$ 是单位向量.

## 性质:

- $\bullet$   $\forall \alpha \in V, \|\alpha\| \ge 0$ ,  $\|\mathbf{A}\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$ ;
- ②  $||k\alpha|| = |k| \, ||\alpha||$ ; 故若 $\alpha \neq \theta$ ,则称 $\frac{1}{||\alpha||} \alpha$ 是单位向量.

设 $\alpha \in V, \alpha$ 的模(长度)定义为 $\|\alpha\| = \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$ ,若 $\|\alpha\| = 1$ ,则称 $\alpha$ 是单位向量.

## 性质:

- $\bullet$   $\forall \alpha \in V, \|\alpha\| \ge 0$ ,  $\|\mathbf{A}\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$ ;
- ②  $||k\alpha|| = |k| \, ||\alpha||$ ; 故若 $\alpha \neq \theta$ ,则称 $\frac{1}{||\alpha||} \alpha$ 是单位向量.

#### Theorem

( C-B不等式)

 $\forall\,\alpha,\beta\in V, |\langle\alpha,\beta\rangle|\leq \|\alpha\|\,\|\beta\|$ 

而且, 等号成立 $\Leftrightarrow \alpha, \beta$  线性相关.

#### Theorem

( C-B不等式)

 $\forall \alpha, \beta \in V, |\langle \alpha, \beta \rangle| \le ||\alpha|| \, ||\beta||$ 

而且, 等号成立 $\Leftrightarrow \alpha, \beta$  线性相关.

#### Theorem

(三角不等式)  $\forall \alpha, \beta \in V, \|\alpha\| + \|\beta\| \ge \|\alpha + \beta\|$ 

向量 $\alpha, \beta$  间的距离定义为

$$d(\alpha, \beta) = \|\alpha - \beta\|$$

向量 $\alpha, \beta$  间的距离定义为

$$d(\alpha, \beta) = \|\alpha - \beta\|$$

三角不等式的距离形式:

$$\forall \alpha, \beta, \gamma \in V$$

$$d(\alpha, \gamma) \le d(\alpha, \beta) + d(\beta, \gamma).$$

(正交性): 若向量 $\alpha$ ,  $\beta$ 的内积为零,则称 $\alpha$ ,  $\beta$ 是正交的.记 $\alpha \perp \beta$ .

(正交性): 若向量 $\alpha$ ,  $\beta$ 的内积为零,则称 $\alpha$ ,  $\beta$ 是正交的.记 $\alpha \perp \beta$ .

#### Theorem

(勾股定理): 若 $\alpha \perp \beta$ , 则 $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$ 

(正交性): 若向量 $\alpha$ ,  $\beta$ 的内积为零,则称 $\alpha$ ,  $\beta$ 是正交的.记 $\alpha \perp \beta$ .

#### Theorem

(勾股定理): 若 $\alpha \perp \beta$ , 则 $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$ 

由两两正交的非零向量组成的向量组称为正交向量组。

(正交性): 若向量 $\alpha$ ,  $\beta$ 的内积为零,则称 $\alpha$ ,  $\beta$ 是正交的.记 $\alpha \perp \beta$ .

#### Theorem

(勾股定理): 若 $\alpha \perp \beta$ , 则 $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$ 

- 由两两正交的非零向量组成的向量组称为正交向量组.
- 由两两正交的单位向量组成的向量组称为标准正交向量组。

(正交性): 若向量 $\alpha$ ,  $\beta$ 的内积为零,则称 $\alpha$ ,  $\beta$ 是正交的.记 $\alpha \perp \beta$ .

#### Theorem

(勾股定理): 若 $\alpha \perp \beta$ , 则 $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$ 

- 由两两正交的非零向量组成的向量组称为正交向量组。
- 由两两正交的单位向量组成的向量组称为标准正交向量组.
- 由正交向量组组成的基称为是正交基.

(正交性): 若向量 $\alpha$ ,  $\beta$ 的内积为零,则称 $\alpha$ ,  $\beta$ 是正交的.记 $\alpha \perp \beta$ .

#### Theorem

(勾股定理): 若 $\alpha \perp \beta$ , 则 $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$ 

- 由两两正交的非零向量组成的向量组称为正交向量组。
- 由两两正交的单位向量组成的向量组称为标准正交向量组.
- 由正交向量组组成的基称为是正交基.
- 由标准正交向量组组成的基称为是标准正交基.

# 标准正交基下的内积

为什么要谈论标准正交基呢?

# 标准正交基下的内积

为什么要谈论标准正交基呢?

 一组向量是空间V的一组基是标准正交基当且仅当相应的 度量矩阵是单位阵。

# 标准正交基下的内积

## 为什么要谈论标准正交基呢?

- 一组向量是空间V 的一组基是标准正交基当且仅当相应的 度量矩阵是单位阵。
- 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 是V的标准正交基, $\alpha, \beta \in V$ 在 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的坐标是X, Y, 则 $\langle \alpha, \beta \rangle = Y^H X = \langle X, Y \rangle_{C^n}$

设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s \in V$  是线性无关的.

令:

$$\beta_{1} = \alpha_{1}$$

$$\beta_{2} = \alpha_{2} - \frac{\langle \alpha_{2}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

$$\beta_{3} = \alpha_{3} - \frac{\langle \alpha_{3}, \beta_{2} \rangle}{\langle \beta_{2}, \beta_{2} \rangle} \beta_{2} - \frac{\langle \alpha_{3}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

$$\vdots$$

$$\beta_{s} = \alpha_{s} - \frac{\langle \alpha_{s}, \beta_{s-1} \rangle}{\langle \beta_{s-1}, \beta_{s-1} \rangle} \beta_{s-1} - \dots - \frac{\langle \alpha_{s}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s \in V$  是线性无关的. 今:

$$\beta_{1} = \alpha_{1}$$

$$\beta_{2} = \alpha_{2} - \frac{\langle \alpha_{2}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

$$\beta_{3} = \alpha_{3} - \frac{\langle \alpha_{3}, \beta_{2} \rangle}{\langle \beta_{2}, \beta_{2} \rangle} \beta_{2} - \frac{\langle \alpha_{3}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

$$\vdots$$

$$\beta_{s} = \alpha_{s} - \frac{\langle \alpha_{s}, \beta_{s-1} \rangle}{\langle \beta_{s-1}, \beta_{s-1} \rangle} \beta_{s-1} - \dots - \frac{\langle \alpha_{s}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

单位化:  $\gamma_i = \frac{1}{\|\beta_i\|} \beta_i, i = 1, 2, \dots, s.$ 

# Schmidt正交化方法

设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s \in V$  是线性无关的. 今:

$$\beta_{1} = \alpha_{1}$$

$$\beta_{2} = \alpha_{2} - \frac{\langle \alpha_{2}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

$$\beta_{3} = \alpha_{3} - \frac{\langle \alpha_{3}, \beta_{2} \rangle}{\langle \beta_{2}, \beta_{2} \rangle} \beta_{2} - \frac{\langle \alpha_{3}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

$$\vdots$$

$$\beta_{s} = \alpha_{s} - \frac{\langle \alpha_{s}, \beta_{s-1} \rangle}{\langle \beta_{s-1}, \beta_{s-1} \rangle} \beta_{s-1} - \dots - \frac{\langle \alpha_{s}, \beta_{1} \rangle}{\langle \beta_{1}, \beta_{1} \rangle} \beta_{1}$$

单位化:  $\gamma_i = \frac{1}{\|\beta_i\|} \beta_i, i = 1, 2, \dots, s.$ 

则 $\gamma_1, \gamma_2, \cdots \gamma_s$  是与 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots \alpha_s$  等价的标准正交向量组.

## Example

**1** 若V在 $\varepsilon_1, \varepsilon_2$ 下的度量矩阵是 $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}$ ,求V的一组标准正交基.

## Example

- **1** 若V在 $\varepsilon_1$ ,  $\varepsilon_2$ 下的度量矩阵是 $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}$ , 求V的一组标准正交基.
- ② 在 $V = R_3[x]$ 中定义内积:  $\langle f(x), g(x) \rangle = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$ . 求V的一组标准正交基.

n阶复矩阵A称为是酉矩阵,若 $A^HA = I$ .

n阶复矩阵A称为是酉矩阵,若 $A^HA = I$ .

A是酉矩阵 $\Leftrightarrow A^{-1} = A^H \Leftrightarrow A$ 的行(9)向量组是 $C^n$ 的标准正交 基.

n阶复矩阵A称为是酉矩阵。若 $A^HA=I$ .

A是酉矩阵 $\Leftrightarrow A^{-1} = A^H \Leftrightarrow A$ 的行 $(\mathcal{P})$ )向量组是 $\mathbb{C}^n$ 的标准正交 基.

#### Theorem

 $\partial \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n \in V$ 的标准正交基,

$$(\gamma_1, \gamma_2, \cdots, \gamma_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)U,$$

则 $\gamma_1, \gamma_2, \cdots, \gamma_n$ 是标准正交基 $\Leftrightarrow U$ 是酉矩阵.

① 若A, B是同阶酉矩阵,则 $A^{-1}, AB$ 都是酉矩阵.

# Schmidt正交化方法的应用

- ① 若A, B是同阶酉矩阵,则 $A^{-1}, AB$ 都是酉矩阵.
- ② 假设A是上(下)三角矩阵,若A是酉矩阵,则A是对角阵,且其主对角元的模均等于1.

- ① 若A, B是同阶酉矩阵,则 $A^{-1}$ ,AB都是酉矩阵.
- ② 假设A是上(下)三角矩阵,若A是酉矩阵,则A是对角阵,且其主对角元的模均等于1.

如果 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是V的基,则有标准正交基 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n$  使 得 $(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)T$  其中,T 是上三角矩阵,且其主对角元均大于零.

假设A是n阶可逆矩阵,则存在酉矩阵U及主对角元均大于零的上三角矩阵T,使得A = UT,而且,满足上述条件的矩阵U,T是唯一的.

假设A是n阶可逆矩阵,则存在酉矩阵U及主对角元均大于零的上三角矩阵T,使得A = UT,而且,满足上述条件的矩阵U,T是唯一的.

# Example

假设矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$
, 求 $A$ 的 $UT$ 分解.

# 基扩充定理

#### Theorem

假设  $W \in V$  的子空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots \alpha_s \in W$  的标准正交基, 则 存在  $\alpha_{s+1}, \alpha_{s+2}, \cdots \alpha_n$ , 使

得  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots \alpha_s, \alpha_{s+1}, \alpha_{s+2}, \cdots \alpha_n$ 是 V 的标准正交基.

设  $W \leq V, \alpha \in V$ , 若 $\forall \beta \in W$ ,  $\alpha \perp \beta$ , 称  $\alpha \perp W$ .

若  $W_1, W_2 \leq V$ , 对  $\forall \alpha_1 \in W_1, \alpha_2 \in W_2, \alpha_1 \perp \alpha_2$ ,称  $W_1 \perp W_2$ .

设  $W \leq V, \alpha \in V,$  若 $\forall \beta \in W$ ,  $\alpha \perp \beta$ , 称  $\alpha \perp W$ .

若  $W_1, W_2 \leq V$ , 对  $\forall \alpha_1 \in W_1, \alpha_2 \in W_2, \alpha_1 \perp \alpha_2, \pi W_1 \perp W_2$ .

### Theorem

设  $W = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s), \eta \in V$ , 则  $\eta \perp W \Leftrightarrow \forall j, \eta \perp \alpha_j$ .

# 正交补空间

## Definition

设  $W \leq V$ , 记

$$W^{\perp} = \{ \alpha \in V | \alpha \perp W \} \,,$$

易证这是 V 的子空间, 称是 W 在V中的正交补空间.

# 正交补空间

#### Definition

设  $W \leq V$ , 记

$$W^{\perp} = \{ \alpha \in V | \alpha \perp W \} \,,$$

易证这是 V 的子空间, 称是 W 在V中的正交补空间.

#### Theorem

若dimV = n, W < V,则 $V = W \oplus W^{\perp}$ .

而且,若 $V = W \oplus U$ ,且 $W \perp U$ ,则 $U = W^{\perp}$ .

# 正交补空间

#### Definition

设W < V. 记

$$W^{\perp} = \{ \alpha \in V | \alpha \perp W \} \,,$$

易证这是 V 的子空间, 称是 W 在V中的正交补空间.

#### Theorem

若 $dimV = n, W \leq V$ ,则 $V = W \oplus W^{\perp}$ .

而且,若 $V=W\oplus U$ ,且 $W\perp U$ ,则 $U=W^{\perp}$ .

# Corollary

若 $dimV = n, W \leq V$ ,则 $(W^{\perp})^{\perp} = W$ .



假设 $A \in C^{s \times n}$ , 定义线性映射  $f: C^n \to C^s$ 为:  $f(x) = Ax, \forall x \in C^n, f$  的值域和核空间分别记 为R(A), K(A).

假设 $A \in C^{s \times n}$ , 定义线性映射  $f: C^n \to C^s$ 

为:  $f(x) = Ax, \forall x \in C^n, f$  的值域和核空间分别记

为R(A), K(A).

问题:如何计算 $R(A)^{\perp}$ 和 $K(A)^{\perp}$ ?

假设 $A \in C^{s \times n}$ , 定义线性映射  $f: C^n \to C^s$ 

为:  $f(x) = Ax, \forall x \in C^n, f$  的值域和核空间分别记

为R(A), K(A).

问题:如何计算 $R(A)^{\perp}$ 和 $K(A)^{\perp}$ ?

#### Theorem

$$R(A)^{\perp} = K(A^{H}), \quad K(A)^{\perp} = R(A^{H}).$$

假设 $A \in C^{s \times n}$ , 定义线性映射  $f: C^n \to C^s$ 

为:  $f(x) = Ax, \forall x \in C^n, f$  的值域和核空间分别记

为R(A), K(A).

问题:如何计算 $R(A)^{\perp}$ 和 $K(A)^{\perp}$ ?

#### Theorem

$$R(A)^{\perp} = K(A^H), \quad K(A)^{\perp} = R(A^H).$$

## Example

正交基.

问题:如何求向量到子空间的距离?

问题:如何求向量到子空间的距离? 己知  $W \leq V, \alpha \in V$ ,若  $\eta \in W$ 满足

$$d(\alpha, \eta) = \min_{\xi \in W} d(\alpha, \xi)?$$

问题:如何求向量到子空间的距离? 己知  $W \le V, \alpha \in V$ ,若  $\eta \in W$ 满足

$$d(\alpha, \eta) = \min_{\xi \in W} d(\alpha, \xi)?$$

则称 $\eta$ 为 $\alpha$ 在W中的正投影.

问题:如何求向量到子空间的距离? 己知  $W \le V, \alpha \in V$ ,若  $\eta \in W$ 满足

$$d(\alpha, \eta) = \min_{\xi \in W} d(\alpha, \xi)?$$

则 $\eta$ 为 $\alpha$ 在W中的正投影.

#### Theorem

假设  $W < V, \alpha \in V, 则$ :

① 若 $\alpha$  在W 中的正投影存在,则正投影必定是唯一的;

问题:如何求向量到子空间的距离? 己知  $W \le V, \alpha \in V$ ,若  $\eta \in W$ 满足

$$d(\alpha, \eta) = \min_{\xi \in W} d(\alpha, \xi)?$$

则 $\eta$ 为 $\alpha$ 在W中的正投影.

#### Theorem

假设  $W < V, \alpha \in V, 则$ :

- ① 若 $\alpha$  在W 中的正投影存在,则正投影必定是唯一的;
- ②  $\eta \in W$  是 $\alpha$ 在W中的正投影当且仅当 $\eta \alpha \bot W$

### Theorem

如果W是内积空间V的有限维子空间,则任意 $\alpha \in V$  在W中的正投影必定存在.

#### <u>Theorem</u>

如果W是内积空间V的有限维子空间,则任意 $\alpha \in V$  在W中的正投影必定存在.

## Example

在  $R^3$  中,己知  $\alpha_1 = (1, 2, -1), \alpha_2 = (2, -1, 3), \alpha = (2, 1, 2),$  假设  $W = L(\alpha_1, \alpha_2),$ 求  $\alpha$  在W 中的正投影.

#### Theorem

如果W是内积空间V的有限维子空间,则任意 $\alpha \in V$  在W中的正投影必定存在.

## Example

在  $R^3$  中,己知  $\alpha_1=(1,2,-1), \alpha_2=(2,-1,3), \alpha=(2,1,2),$  假设  $W=L(\alpha_1,\alpha_2),$  求  $\alpha$  在W 中的正投影.

## Example

假设 $V = R_3[x]$  中的内积定义为

$$\langle f(x), g(x) \rangle = \int_{-1}^{1} f(x)g(x)dx,$$

求 $\eta = x^2$  在W = L(1,x) 中的正投影.

# 应用

① Fourier系数:

在线性空间 $C_{[-\pi,\pi]}$  上定义内 积 $\langle f(x),g(x)\rangle=\int_{-\pi}^{\pi}f(x)g(x)dx$ ,于是,  $C_{[-\pi,\pi]}$  成为欧氏空间,记子空间

$$W_n = L(1, \cos x, \sin x, \cdots, \cos nx, \sin nx),$$

求 $f(x) \in C_{[-\pi,\pi]}$  在 $W_n$  中的正投影.

# 应用

① Fourier系数: 在线性空间 $C_{[-\pi,\pi]}$  上定义内 积 $\langle f(x),g(x)\rangle=\int_{-\pi}^{\pi}f(x)g(x)dx$ ,于是, $C_{[-\pi,\pi]}$  成为欧氏空间,记子空间

$$W_n = L(1, \cos x, \sin x, \cdots, \cos nx, \sin nx),$$

求 $f(x) \in C_{[-\pi,\pi]}$  在 $W_n$  中的正投影.

② 最小二乘解:  $\partial A \in C^{s \times n}$ ,求线性方程组Ax = b 的最佳近似解.

### Definition

设 V 是内积空间,  $f \in Hom(V, V)$ ,若

$$\langle f(\alpha), f(\beta) \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle, \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

称 f 是等距变换.

### Definition

设 V 是内积空间,  $f \in Hom(V, V)$ ,若

$$\langle f(\alpha), f(\beta) \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle, \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

称 f 是等距变换.

若F = R, 称f 是正交变换;

### Definition

设 V 是内积空间,  $f \in Hom(V, V)$ ,若

$$\langle f(\alpha), f(\beta) \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle, \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

称 f 是等距变换.

若F = R, 称f 是正交变换;

若F = C, 称f 是酉变换.

#### Definition

设 V 是内积空间,  $f \in Hom(V, V)$ ,若

$$\langle f(\alpha), f(\beta) \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle, \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

称 f 是等距变换.

若F = R, 称f 是正交变换;

若F = C, 称f 是酉变换.

## Example

设 A 是酉矩阵,  $f: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^n$ 定义为:

$$f(x) = Ax, \quad \forall x \in C^n.$$

设 V 是内积空间,  $f \in Hom(V, V)$ , 下述条件等价:

**●** *f* 保持长度不变;

- **●** *f* 保持长度不变;
- ② f保持内积不变;

- ❶ f 保持长度不变;
- ② f保持内积不变;
- ③ f将标准正交基变为标准正交基;

- ❶ f 保持长度不变;
- ② f保持内积不变;
- **③** f将标准正交基变为标准正交基;
- f在标准正交基下的矩阵是酉矩阵.

# 欧氏空间中的镜像变换

假设 V是一个欧氏空间,  $\omega \in V$  是一个单位向量, 映射

$$f: V \to V, \quad \alpha \mapsto \alpha - 2 \langle \alpha, \omega \rangle \omega,$$

则f是V上的等距变换(正交变换).

问题: 假设在欧氏空间 V 中有两个向量  $\alpha, \beta$  ,是否有正交变 换 f ,使得 f 将  $\alpha$  变到  $\beta$ 上?

问题:假设在欧氏空间 V 中有两个向量  $\alpha,\beta$  ,是否有正交变换 f ,使得 f 将  $\alpha$  变到  $\beta$ 上?

设 
$$\beta_0 = \frac{\|\alpha\|}{\|\beta\|} \beta$$
, 令

$$\omega = \frac{1}{\|\alpha - \beta_0\|} (\alpha - \beta_0) = \frac{1}{\|\alpha - \frac{\|\alpha\|}{\|\beta\|} \beta\|} \left( \alpha - \frac{\|\alpha\|}{\|\beta\|} \beta \right).$$

## Example

假设 V 是有限维欧氏空间,  $\omega\in V$  是单位向量, V 上的变换 f 定义如下:对任意  $\eta\in V$ ,  $f(\eta)=\eta-2\left<\eta,\omega\right>\omega$  .

## Example

假设 V 是有限维欧氏空间,  $\omega \in V$  是单位向量, V 上的变换 f 定

义如下:对任意  $\eta \in V$ ,  $f(\eta) = \eta - 2 \langle \eta, \omega \rangle \omega$ .

1. 证明: f 是V 上的正交变换.

### Example

假设 V 是有限维欧氏空间,  $\omega \in V$  是单位向量, V 上的变换 f 定义如下: 对任意  $\eta \in V$ ,  $f(\eta) = \eta - 2 \langle \eta, \omega \rangle \omega$ .

- 1. 证明: f 是V 上的正交变换.
- 2. 在  $R[x]_3$  中定义内积: 对 $\varphi(x), \psi(x) \in R[x]_3$ ,

$$\langle \varphi(x), \psi(x) \rangle = \int_0^1 \varphi(x)\psi(x)dx,$$

于是, $R[x]_3$  成为欧氏空间. 分别求  $R[x]_3$  中向量  $\alpha=1$  及 $\beta=x$  的长度,并求正实数 k 及单位向量  $\omega\in R[x]_3$  ,使得相应的正交变换 f 将  $\alpha$  变成  $k\beta$ .