

矩阵理论

谷海波

guhaibo@buaa.edu.cn

自动化科学与电气工程学院

第一章 线性空间引论

- □ 线性空间
- □ 线性子空间
- □ 基与坐标
- □ 内积空间
- □ 直和与投影
- □ 应用:多项式插值

第一章 线性空间引论

1.4 内积空间



定义1.4.1(内积空间)设 $F = \mathbb{R}$ 或 \mathbb{C}, V 是F上的线性空间,若对V中任意两向量 α 和 β ,定义了一个数 $(\alpha, \beta) \in F$,使得 $\forall x, y, z \in V$ 和 $k \in F$ 满足

- (1) 共轭对称性: (x,y) = (y,x);
- (2) 可加性: (x + y, z) = (x, z) + (y, z);
- (3) 齐次性: (kx, y) = k(x, y);
- (4) 正定性: $(x,x) \ge 0$, 当且仅当 $x = \theta$ 时等号成立. 此时, V称为一个内积空间, 数(x,y)称为x与y的内积.

定义1.4.1(内积空间)设 $F = \mathbb{R}$ 或 \mathbb{C}, V 是F上的线性空间,若对V中任意两向量 α 和 β ,定义了一个数 $(\alpha, \beta) \in F$,使得 $\forall x, y, z \in V$ 和 $k \in F$ 满足

- (1) 共轭对称性: (x,y) = (y,x);
- (2) 可加性: (x + y, z) = (x, z) + (y, z);
- (3) **齐次性**: (kx, y) = k(x, y);
- (4) 正定性: $(x,x) \ge 0$, 当且仅当 $x = \theta$ 时等号成立. 此时, V称为一个内积空间, 数(x,y)称为x与y的内积. 有限维的实内积空间称为欧几里得空间. 有限维的复内积空间称为西空间.



- **注1**: 欧氏(酉)空间的维数指它作为线性空间的维数; 它们的线性子空间仍是欧氏(酉)子空间.
- 注2: 定义1.4.1中性质(3)齐次性仅对第一个向量成立,对第二个向量则是"共轭齐次性".
- 例1.4.1 设V是F上的线性空间, $\forall x, y, z \in V$ 和 $k \in F$, (x, y + z) = (x, ky) =

注1: 欧氏(酉)空间的维数指它作为线性空间的维数; 它们的线性子空间仍是欧氏(酉)子空间.

注2: 定义1.4.1中性质(3) 齐次性仅对第一个向量成立, 对第二个向量则是"共轭齐次性".

例1.4.1 设V是F上的线性空间, $\forall x, y, z \in V$ 和 $k \in F$, (x, y + z) = (x, y) + (x, z) $(x, ky) = \overline{k}(y, x) = \overline{k}(x, y)$

思考: $\forall y \in V, (\theta, y) = ?$

例1.4.2 \mathbb{R}^n 中,取 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$, $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$,令

$$(\boldsymbol{x},\boldsymbol{y}) = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{x} = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$$

满足内积四条性质, 故 \mathbb{R}^n 是欧氏空间, 仍记为 \mathbb{R}^n .

例1.4.3 \mathbb{C}^n 中, $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$, $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$,令

$$(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}) = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{x} = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$$

该定义能否仍作为 \mathbb{C}^n 的内积吗?

分析:

在 \mathbb{C}^1 中,取x = i时,x与x的"内积"等于-1,不满足内积正定性要求.



例1.4.3 \mathbb{C}^n 中, $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$, $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$,

$$(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}) = \boldsymbol{y}^H \boldsymbol{x} = x_1 \overline{y}_1 + \dots + x_n \overline{y}_n$$

式中, $\mathbf{y}^H = [\bar{y}_1, \dots, \bar{y}_n]$ 表示为向量 \mathbf{y} 的共轭转置. 满足内积四条性质,故 \mathbb{C}^n 为酉空间,仍记为 \mathbb{C}^n .

例1.4.4 \mathbb{C}^n 中,取 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$, $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$.

$$(x,y)=y^HAx$$

若该表达式能定义为 \mathbb{C}^n 的内积,则需要什么条件?

分析: 由内积定义
$$(x,y) = (y,x)$$
知, $\forall x, y \in \mathbb{C}^n$, $y^H A x = \overline{x^H A y}$ $y^H A x = y^H A^H x$

因此,

$$A = A^H$$



例1.4.4 \mathbb{C}^n 中,取 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$, $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$.

$$(x,y)=y^HAx$$

矩阵满足何种性质时, \mathbb{C}^n 为酉空间?

分析: 上述定义对内积可加性和齐次性始终成立.

现分析正定性:

$$\forall x \in \mathbb{C}^n, x^H A x \geq 0,$$

且 $x^H A x = 0$ 当且仅当 $x = 0.$



例1.4.4 \mathbb{C}^n 中,取 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$, $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$.

$$(x,y)=y^HAx$$

矩阵满足何种性质时, \mathbb{C}^n 为酉空间?

综上, $(x,y) = y^H A x$ 能定义为 \mathbb{C}^n 的内积,须满足

(1)
$$A = A^{H}$$

(2) $\forall x \in \mathbb{C}^n, x^H A x \geq 0$,

且 $x^H A x = 0$ 当且仅当x = 0.



定义1.4.2(Hermite矩阵)设 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$,若 $A^H = A$,则称矩阵A是Hermite矩阵;若 $A^H = -A$,则称4是反Hermite矩阵

定义1.4.2(Hermite矩阵)设 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$,若 $A^H = A$,则称矩阵A是Hermite矩阵;若 $A^H = -A$,则称和是反Hermite矩阵

例如,
$$A = \begin{bmatrix} 1 & i \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$
, 其 $Hermite$ 矩阵为
$$A^{H} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -i & 2 \end{bmatrix}$$

定义1.4.3(正定矩阵)设 $x = [x_1, \dots, x_n]^T \in \mathbb{C}^n$ 是未定元向量, $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 是Hermite矩阵,定义复二次型

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^H A \mathbf{x}$$

称A为f(x)的矩阵. 若 $\forall x \in \mathbb{C}^n$, $f(x) \geq 0$ 且f(x) = 0当且仅当x = 0, 则称f(x)是正定二次型, A是正定 矩阵. 若 $\forall x \in \mathbb{C}^n$, 有 $f(x) \geq 0$, 则称f(x)是半正定 二次型, A是半正定矩阵.

类似地,可定义"负定二次型"、"负定矩阵"、"半 负定二次型"和"半负定矩阵"。



例1.4.5 设复二次型 $f(x) = x^H A x$, 其中, $x = [x_1, x_2]^T \in \mathbb{C}^2$, 矩阵A为

$$A = \begin{bmatrix} 1 & i \\ -i & 2 \end{bmatrix}$$

例1.4.5 设复二次型 $f(x) = x^H A x$, 其中, $x = [x_1, x_2]^T \in \mathbb{C}^2$, 矩阵A为

$$A = \begin{bmatrix} 1 & i \\ -i & 2 \end{bmatrix}$$

 $\mathfrak{I}(x) = |x_1 + ix_2|^2 + |x_2|^2 \ge 0.$

$$f(x) = 0$$
的条件为 $x_1 = x_2 = 0$.

故f(x)是正定二次型, A是正定矩阵.

例1.4.5 设复二次型 $f(x) = x^H A x$, 其中, $x = [x_1, x_2]^T \in \mathbb{C}^2$, 矩阵A为

$$A = \begin{bmatrix} 1 & i \\ -i & 1 \end{bmatrix}$$

$$f(\mathbf{x}) = 0$$
的条件为 $x_1 = -ix_2$.

显然, f(x)是半正定二次型, A是半正定矩阵.



定义1.4.4(度量矩阵)设 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 是内积空间V中的一组基,称n阶矩阵

$$A = ((\epsilon_i, \epsilon_j))_{n \times n} = \begin{bmatrix} (\epsilon_1, \epsilon_1) & (\epsilon_1, \epsilon_2) & \cdots & (\epsilon_1, \epsilon_n) \\ (\epsilon_2, \epsilon_1) & (\epsilon_2, \epsilon_2) & \cdots & (\epsilon_2, \epsilon_n) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ (\epsilon_n, \epsilon_1) & (\epsilon_n, \epsilon_2) & \cdots & (\epsilon_n, \epsilon_n) \end{bmatrix}$$

为V关于基 ϵ_1 ,…, ϵ_n 的**度量矩阵**(或**Gram矩阵**),常记为 $G(\epsilon_1,\dots,\epsilon_n)$.

注5: 内积空间中内积与度量矩阵是一一对应的.

每个基都对应一 个度量矩阵



设 ϵ_1 , …, ϵ_n 是内积空间V的一组基, 则 $\forall x$, $y \in V$, 有

$$x = \sum_{i=1}^{n} \xi_i \epsilon_i$$

$$y = \sum_{j=1}^{n} \eta_j \epsilon_j$$

式中, $\boldsymbol{\xi} = [\xi_1, \dots, \xi_n]^T$ 和 $\boldsymbol{\eta} = [\eta_1, \dots, \eta_n]^T$ 分别是向量 \boldsymbol{x} 和 \boldsymbol{y} 在基 $\boldsymbol{\epsilon}_1, \dots, \boldsymbol{\epsilon}_n$ 下的坐标.

$$(\mathbf{x},\mathbf{y}) = \sum_{i,j=1}^{n} \xi_i \bar{\eta}_j (\boldsymbol{\epsilon}_i, \boldsymbol{\epsilon}_j)$$



$$(x, y) = \sum_{i,j=1}^{n} \xi_i \bar{\eta}_j (\epsilon_i, \epsilon_j)$$

$$= \eta^{H} \begin{bmatrix} (\epsilon_{1}, \epsilon_{1}) & (\epsilon_{2}, \epsilon_{1}) & \cdots & (\epsilon_{n}, \epsilon_{1}) \\ (\epsilon_{1}, \epsilon_{2}) & (\epsilon_{2}, \epsilon_{2}) & \cdots & (\epsilon_{n}, \epsilon_{2}) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ (\epsilon_{1}, \epsilon_{n}) & (\epsilon_{2}, \epsilon_{n}) & \cdots & (\epsilon_{n}, \epsilon_{n}) \end{bmatrix} \xi$$

定义
$$A = \left(\left(m{\epsilon}_i, m{\epsilon}_j\right)\right)_{n \times n}$$
,则 写错了,书上P18 $(m{x}, m{y}) = m{\eta}^H A^H m{\xi}$



同理,

$$(\mathbf{y},\mathbf{x})=\boldsymbol{\xi}^HA^H\boldsymbol{\eta}$$

又知 $(x,y) = \overline{(y,x)}$,故

$$\boldsymbol{\eta}^H A^H \boldsymbol{\xi} = \overline{\boldsymbol{\xi}^H A^H \boldsymbol{\eta}}$$

即

$$\eta^H A^H \xi = \eta^H A \xi$$

考虑到 ξ 和 η 的任意性, $A = A^H$.

由两个向量以及内积空间 的性质推导出过度矩阵应 该具备的性质

因此, A是Hermite矩阵, $\mathbb{L}(x, y) = \eta^H A^H \xi$.



命题1.4.1(**度量矩阵的性质**)设 $G(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ 和 $G(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)$ 均为内积空间V的度量矩阵,则有 (1) $G(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ 和 $G(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)$ 是正定Hermite矩阵;分析:由内积正定性知,

$$(\mathbf{x},\mathbf{x}) = \boldsymbol{\xi}^H A \boldsymbol{\xi} \geq 0$$

当且仅当 $\xi = 0$ 时取等号.

因此,A是正定矩阵.

命题1.4.1(度量矩阵的性质)设 $G(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ 和 $G(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ 均为内积空间V的度量矩阵,则有 $(2) G(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ 和 $G(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ 合同(或相合),即存 在非奇异矩阵P使得

$$P^HG(\boldsymbol{\varepsilon}_1,\cdots,\boldsymbol{\varepsilon}_n)P=G(\boldsymbol{\epsilon}_1,\cdots,\boldsymbol{\epsilon}_n)$$

式中,P是由基 $\varepsilon_1,\dots,\varepsilon_n$ 到基 $\epsilon_1,\dots,\epsilon_n$ 的过渡矩阵.



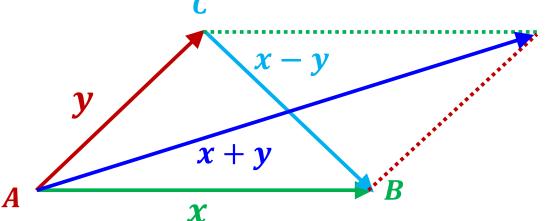
定义1.4.5(长度)设V是内积空间, $\forall x \in V$,实数 $\sqrt{(x,x)}$ 称为x的长度(模),记为 $\|x\|$. 长度为1的向量 称为单位向量.

注6: 实数的绝对值和复数的模值都是向量长度的特例.

命题1.4.2(长度性质) $\forall x, y \in V$ 和 $k \in F$,有

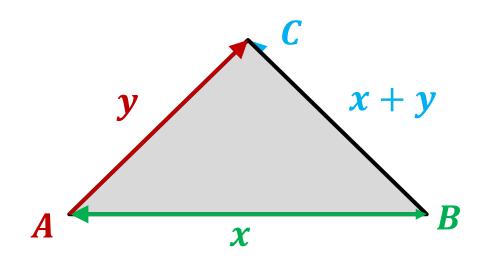
- (1) 正定性: $||x|| \ge 0$ 当且仅当x = 0时有||x|| = 0;
- (2) **齐次性**: ||kx|| = |k|||x||;
- (3) 平行四边形法则:

$$||x + y||^2 + ||x - y||^2 = 2(||x||^2 + ||y||^2).$$



命题1.4.2(长度性质) $\forall x, y \in V$ 和 $k \in F$,有

(4) 三角不等式: $||x + y|| \le ||x|| + ||y||$;



$$\operatorname{Re}(x,y) \leq ||x|| ||y||$$

定理1.4.1(Cauchy—Schwarz不等式)设V是数

域F上的内积空间, 对任意 $x, y \in V$,

 $|(x,y)| \leq ||x|| ||y||$

其中, |(x,y)| = ||x|| ||y|| 当且仅当<math>x, y线性相关成立.

定理1.4.1(Cauchy—Schwarz不等式)设V是数

域F上的内积空间, 对任意 $x, y \in V$,

$$|(x,y)| \leq ||x|| ||y||$$

其中, |(x,y)| = ||x|| ||y|| 当且仅当<math>x, y线性相关成立.

证明: $\forall a \in \mathbb{R}$ (更一般的情况呢), 有

$$f(a) = (ax + y, ax + y) \ge 0$$

 \Rightarrow

$$||x||^2 a^2 + 2a(x, y) + ||y||^2 \ge 0$$

 \Rightarrow

$$\Delta = (2(x, y))^2 - 4||x||^2||y||^2 \le 0$$



 $\exists x, y$ 线性相关,则存在实数k使得x = ky. 反之,若 |(x,y)| = ||x||||y||,分别考虑 $x = \theta$ 和 $x \neq \theta$ 两种情况. 若 $x \neq \theta$,则f(a) = (ax + y, ax + y) = 0存在一个实数解

$$a = -\frac{(x,y)}{||x||^2}, \quad y = -ax$$

对于一般的数域F. 分别考虑 $\mathbf{x} = \theta$ 和 $\mathbf{x} \neq \theta$ 两种情况. 若 $\mathbf{x} \neq \theta$,对于任意的 $\mathbf{a} \in F$, $f(\mathbf{a}) = (\mathbf{a}\mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{a}\mathbf{x} + \mathbf{y}) \geq 0$ 恒成立. 取

$$a = -\frac{\overline{(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y})}}{||\boldsymbol{x}||^2}$$

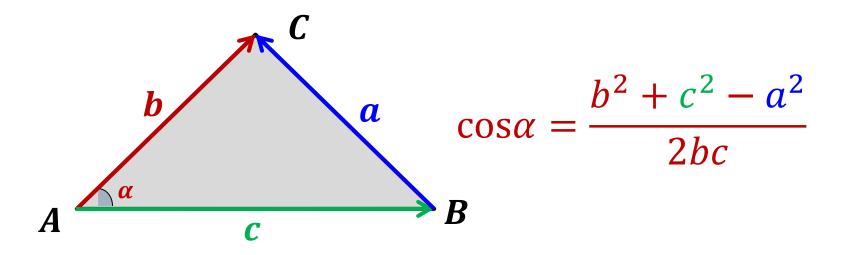


- 注6: 定义不同内积可得到不同的Cauchy不等式.
- (1) 对 \mathbb{R}^n 中任两向量 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$ 和 $\mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^T$,有

$$\left| \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \right| \le \sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^{n} y_i^2}$$

(2) 对 $C_{[a,b]}$ 中任两函数f(x)和g(x),有

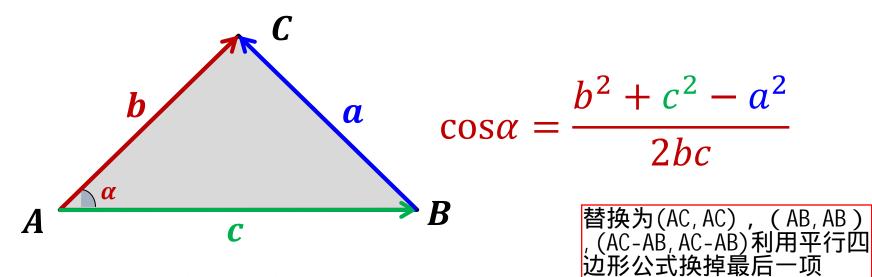
$$\left| \int_{a}^{b} f(x)g(x)dx \right| \leq \sqrt{\int_{a}^{b} f^{2}(x)dx} \sqrt{\int_{a}^{b} g^{2}(x)dx}$$



若定义 \overrightarrow{AC} 和 \overrightarrow{AB} 为 \mathbb{R}^2 空间的两个向量,则角 α 即为向量的夹角.

$$\cos \alpha = \frac{\left\| \overrightarrow{AC} \right\|^2 + \left\| \overrightarrow{AB} \right\|^2 - \left\| \overrightarrow{BC} \right\|^2}{2 \left\| \overrightarrow{AC} \right\| \left\| \overrightarrow{AB} \right\|}$$

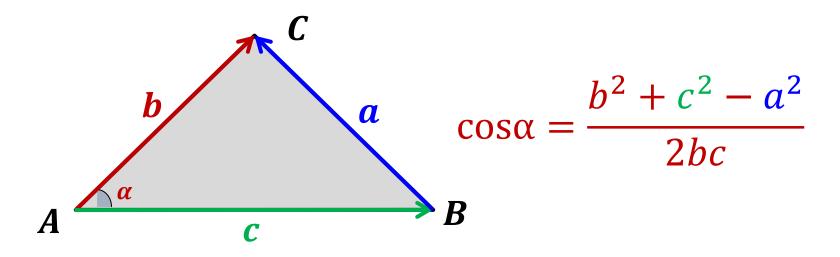




若定义 \overrightarrow{AC} 和 \overrightarrow{AB} 为 \mathbb{R}^2 空间的两个向量,则角 α 即为向量的夹角.

$$\cos \alpha = \frac{\left\| \overrightarrow{AC} \right\|^2 + \left\| \overrightarrow{AB} \right\|^2 - \left\| \overrightarrow{AC} - \overrightarrow{AB} \right\|^2}{2 \left\| \overrightarrow{AC} \right\| \left\| \overrightarrow{AB} \right\|}$$





若定义 \overrightarrow{AC} 和 \overrightarrow{AB} 为 \mathbb{R}^2 空间的两个向量,则角 α 即为向量的夹角.

用.
$$\cos \alpha = \frac{(\overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AB})}{\|\overrightarrow{AC}\| \|\overrightarrow{AB}\|}$$



定义1.4.6(向量夹角)设V是欧氏空间,对V中任意向量x和y,定义向量x和y的夹角为。 $\frac{注意上面的向量}{ER^22内}$

$$\alpha = \langle x, y \rangle = \arccos \frac{(x, y)}{\|x\| \|y\|} \in [0, \pi]$$

注7: 引入内积至线性空间才有了向量夹角的概念, 为线性空间带来了"图形化"的理解.

> e(iz)=cosz+i*sinz e(-iz)=cosz-i*sinz

cosz = (e(iz)+e(-iz))/2 z=ki,就可以求出cos(复数)的 范围很明显不在(-1,+1)范围 内。



例1.4.7 \mathbb{R}^2 关于基 x_1, x_2 的度量矩阵为

$$G(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} (x_1, x_1) & (x_2, x_1) \\ (x_1, x_2) & (x_2, x_2) \end{bmatrix}$$

行列式 $|G(x_1,x_2)|$ 的几何含义.

例1.4.7 \mathbb{R}^2 关于基 x_1, x_2 的度量矩阵为

$$G(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} (x_1, x_1) & (x_2, x_1) \\ (x_1, x_2) & (x_2, x_2) \end{bmatrix}$$

行列式 $|G(x_1,x_2)|$ 的几何含义.

R^2内

分析:
$$|G(x_1,x_2)| = ||x_1||^2 ||x_2||^2 - (x_1,x_2)^2$$

定义向量 x_1 与 x_2 的夹角为 α ,上式改写为

$$|G(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)| = ||\mathbf{x}_1||^2 ||\mathbf{x}_2||^2 - ||\mathbf{x}_1||^2 ||\mathbf{x}_2||^2 \cos^2 \alpha$$
$$= ||\mathbf{x}_1||^2 ||\mathbf{x}_2||^2 \sin^2 \alpha$$

 $|G(x_1,x_2)|$ 恰是以向量 x_1 与 x_2 为邻边的平行四边形面积的平方



定义1.4.7(正交和正交向量组)设V是内积空间,对V中任意向量x和y, (x,y) = 0, 则称向量x与y正交(或垂直),记为 $x \perp y$. 若一组非零向量两两正交,则称为正交向量组. 单位向量构成的正交向量组. 组称为标准正交向量组.

定义1.4.7(正交和正交向量组)设V是内积空间,对V中任意向量x和y, (x,y) = 0, 则称向量x与y正交(或垂直),记为 $x \perp y$. 若一组非零向量两两正交,则称为正交向量组. 单位向量构成的正交向量组组称为标准正交向量组.

注9: 向量x与y正交当且仅当 $||x + y||^2 = ||x||^2 + ||y||^2$ (<mark>勾股定理</mark>). 该结果可推广至一般情形.



例1.4.8 求 \mathbb{R}^4 中的单位向量x使它与 α_1 = $[1,1,-1,1]^T$, α_2 = $[1,-1,-1,1]^T$, α_3 = $[2,1,1,3]^T$ 均正交.

模长为1



定理1.4.2 正交向量组线性无关.

证明: 设向量组 $x_1, x_2, ..., x_s$ 是内积空间V的正交向

量组. 现考查方程

$$k_1 \mathbf{x}_1 + k_2 \mathbf{x}_2 + \dots + k_S \mathbf{x}_S = \boldsymbol{\theta}$$

用 $x_i(i = 1,2,...,s)$ 与上式两端作内积,得

$$(k_1x_1 + k_2x_2 + \dots + k_Sx_S, x_i) = (\theta, x_i) = 0$$
 *

注意到(*)式左边

$$(k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_s x_s, x_i) = \sum_j k_j(x_j, x_i)$$



定理1.4.2 正交向量组线性无关.

证明(续): 且 $x_1, x_2, ..., x_s$ 是正交向量组, 故当 $j \neq i$

时有 $(x_j, x_i) = 0$; 当j = i时有 $(x_j, x_i) \neq 0$.

进而(*)式化简为

$$k_i(\boldsymbol{x}_i,\boldsymbol{x}_i)=0$$

因此, $x_1,x_2,...,x_s$ 线性无关.证毕.

推论1.4.1 在n维内积空间中,正交向量组中的向量不会超过n个.

推论1.4.1 在n维内积空间中,正交向量组中的向量不会超过n个.

思考: 在n维内积空间中V, 能否一定找到包含n个向量的正交向量组?



推论1.4.1 在n维内积空间中,正交向量组中的向量不会超过n个.

思考: 在n维内积空间中V,能否一定找到包含n个向量的正交向量组?

分析: 假设 x_1, \dots, x_n 是V的一组基, y_1, \dots, y_n 是待定的正交向量组.

根据Gram-Schmidt正交化方法

$$y_1 = x_1$$

$$\mathbf{y}_k = \mathbf{x}_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{(\mathbf{x}_k, \mathbf{y}_i)}{(\mathbf{y}_i, \mathbf{y}_i)} \mathbf{y}_i, k > 1$$

定义1.4.8(标准正交基)在n维内积空间中,由n 个向量组成的正交向量组称为正交基.由单位向量 组成的正交基称为标准正交基.

例1.4.9考查定义在[$-\pi$, π]的光滑函数空间S,定义内积为 $\forall f(t), g(t) \in S$,

$$(f(t),g(t)) = \int_{-\pi}^{\pi} f(t)g(t)dt$$

分析: $\forall k, m, n \in \mathbb{N}$,

$$\int_{-\pi}^{\pi} \cos kt dt = \int_{-\pi}^{\pi} \sin kt dt = 0$$

$$\int_{-\pi}^{\pi} \sin mt \cdot \cos mt dt = 0$$

例1.4.9考查定义在[$-\pi$, π]的光滑函数空间S,定义内积为 $\forall f(t),g(t) \in S$,

$$(f(t),g(t)) = \int_{-\pi}^{\pi} f(t)g(t)dt$$

分析: 在区间 $[-\pi,\pi]$ 上的三角函数组 1, $\cos t$, $\sin t$, ..., $\cos kt$, $\sin kt$, ...,

是正交向量组,也是空间S的正交基.

因此,光滑函数f(x)展开为 **傅里叶三角级数**

$$f(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n \cos nx + b_n \sin nx)$$



 $m{M1.4.10}$ 设 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 是线性空间V的标准正交基,并定义 $\alpha = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]^T$ 和 $m{\beta} = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n]^T$ 分别是V中向量x和y在基 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 下的坐标,则 $(x, y) = m{\beta}^H G(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) \alpha$ $(x, y) = m{\beta}^H \alpha$

注10: 线性空间V的向量组 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 是标准正交基当且仅当V关于 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 的度量矩阵为单位矩阵. 在标准正交基下, 内积的运算变得更加简单.



定义1.4.9(向量正交于集合)设V是内积空间,W是V的子集,若对任意向量 $y \in W$ 和 $x \in V$ 有 $x \perp y$,则称x正交(或垂直)于集合W,记为 $x \perp W$.

定义1.4.10(两集合正交)设 W_1 与 W_2 是内积空间V的两个子集,若对任意向量 $x \in W_1$ 和任意向量 $y \in W_2$ 有 $x \perp y$,则称 W_1 与 W_2 是正交的,记为 $W_1 \perp W_2$.



例1.4.11 在直角坐标系中定义三个子空间: 过坐标原点的直线W、过坐标原点的平面 W_1 和 W_2 如图所示. 在几何上, 直线W垂直平面 W_1 , 平面 W_1 垂于 W_2 .

考察子空间 $W 与 W_1$ 是否正交问题:

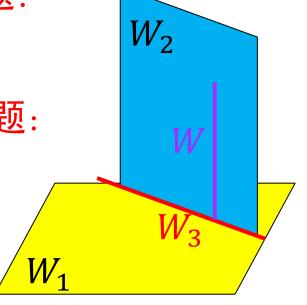
子空间W正交于 W_1 .

考察子空间 W_1 与 W_2 是否正交问题:

 $W_1 \cap W_2 = W_3$

 W_3 任两非零向量共线,不正交.

因此,子空间 W_1 与 W_2 不正交.

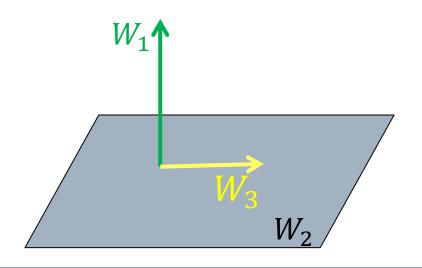




定义1.4.11(子空间正交补)设W是V的线性子空间,则集合 $W^{\perp} = \{x \in V | x \perp W\}$ 称为W的正交补.

定义1.4.11(子空间正交补)设W是V的线性子空间,则集合 $W^{\perp} = \{x \in V | x \perp W\}$ 称为W的正交补.

思考: 与W正交的子空间是W的正交补空间吗?



正交补的子集, yoz的与x轴,x 轴本身不是正交 补



定理1.4.3 W是V的线性子空间,则W[⊥]也是V的线性子空间.

证明:对任意向量 $x, y \in W^{\perp}, z \in W, \lambda, \mu \in F$,有 $(\lambda x + \mu y, z) = \lambda(x, z) + \mu(y, z) = 0$

内积空间的前提 是线性空间

思考: 给定W, W^{\perp}是惟一的吗?

定理1.4.4 W是V的线性子空间,则 $V = W + W^{\perp}$

证明: $V = W + W^{\perp} \Leftrightarrow V \supset W + W^{\perp} \mathbf{L} V \subset W + W^{\perp}$

选择W的一组正交基 $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_m$,对于任意的 $x \in V$,

$$x = \sum_{i=1}^{m} k_i \, \alpha_i + \left(x - \sum_{i=1}^{m} k_i \, \alpha_i\right), k_i \in F$$

$$k_i = \frac{(x, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)}$$

k_i 是唯一的吗,取值是否有更直观解释?