

矩阵理论

王磊、刘克新

自动化科学与电气工程学院

教材与参考书

课程教材:

《矩阵基本理论与应用》王磊编著 北京航天航天大学出版社,2021.



参考书:

- [1] Matrix Analysis 2nd Edition, R.A. Horn, C.R. Johnson, Cambridge University Press, 2013.
- [2] 矩阵分析与应用(第二版)张贤达编著,清华大学出版社,2013.



考试成绩

平时作业+课堂随机测试

15%

- 要求:1. 只有每周一收作业;其余时间交作业者请于下周一交,且算补交作业;
 - 2. 大概3次左右课堂测试,对错不计入成绩。

矩阵论在XX中的应用/介绍报告1篇 15%

- 要求:1. 中文, 可理论分析、数值计算、或算法等;
 - 2. 字数不超过800字或不超过2页A4纸;
 - 3. 格式可参考科技论文;
- 注意:1. 期末考试前提交纸质版和电子版;
 - 2. 抄袭和雷同者0分。

期末考试

70%



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
- □ 直积与投影
- □ 应用:多项式插值

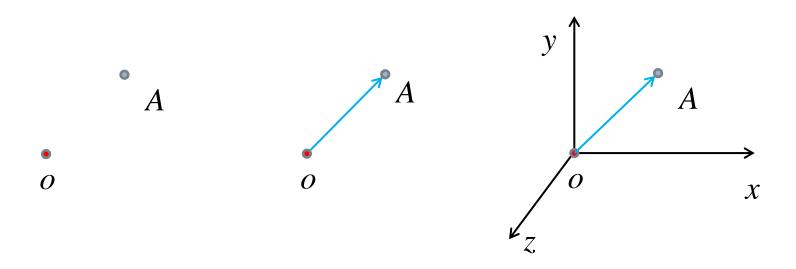
第一章 线性空间引论

线性空间

从向量空间到线性空间(回顾)

以三维空间为例:

- 空间的任一点与向量一一对应关系;
- 空间的任一点与三元有序数组一一对应.



定义1.1.1(n维向量)若n维向量写成

$$\left[egin{array}{c} lpha_1 \ lpha_2 \ dots \ lpha_n \end{array}
ight]$$

的形式, 称为n维列向量; 若n维向量写成

$$[\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]$$

的形式, 称为n维行向量. 这n个数称为该向量的n个分量, 其中 α_i 称为第i个分量.

设 $\boldsymbol{\alpha} = [\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T$ 和 $\boldsymbol{\beta} = [\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n]^T$, $k \in \mathbb{R}$,则有加法运算和数乘运算

$$\boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{\beta} = \begin{bmatrix} \alpha_1 + \beta_1 \\ \alpha_2 + \beta_2 \\ \vdots \\ \alpha_n + \beta_n \end{bmatrix}, k\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} k\alpha_1 \\ k\alpha_2 \\ \vdots \\ k\alpha_n \end{bmatrix}$$

设 $\boldsymbol{\alpha} = [\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T$ 和 $\boldsymbol{\beta} = [\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n]^T$, $k \in \mathbb{R}$,则有加法运算和数乘运算

$$\boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{\beta} = \begin{bmatrix} \alpha_1 + \beta_1 \\ \alpha_2 + \beta_2 \\ \vdots \\ \alpha_n + \beta_n \end{bmatrix}, k\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} k\alpha_1 \\ k\alpha_2 \\ \vdots \\ k\alpha_n \end{bmatrix}$$

定义1.1.2(向量空间)设V是n维实向量的非空集合,若V对向量的加法和数乘两种运算都封闭,即对于任意向量 α , $\beta \in V$ 和 $k \in \mathbb{R}$,都有 $\alpha + \beta \in V$ 和 $k\alpha \in V$ 则称集合V为向量空间.



例1.1.1 定义集合

$$V_1 = \{[0, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T | \alpha_2, \cdots, \alpha_n \in \mathbb{R}\}$$

例1.1.1 定义集合

$$V_1 = \{[0, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T | \alpha_2, \cdots, \alpha_n \in \mathbb{R}\},$$
对集合 V_1 中的任意向量 $\boldsymbol{\alpha} = [0, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T$ 和 $\boldsymbol{\beta} = [0, \beta_2, \cdots, \beta_n]^T,$ 以及任意 $k \in \mathbb{R}$, 有

$$\boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{\beta} = \begin{bmatrix} 0 \\ \alpha_2 + \beta_2 \\ \vdots \\ \alpha_n + \beta_n \end{bmatrix} \in V_1, k\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} 0 \\ k\alpha_2 \\ \vdots \\ k\alpha_n \end{bmatrix} \in V_1$$

所以 V_1 对向量的加法和数乘运算封闭. 由向量空间 定义知, V_1 是向量空间.



例1.1.2 集合 $V_2 = \{[1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T | \alpha_2, \cdots, \alpha_n \in \mathbb{R}\},$ 对集合 V_2 中的任意向量 $\alpha = [1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T$ 和 $\beta = [1, \beta_2, \cdots, \beta_n]^T$,以及任意 $k \in \mathbb{R}$,有

$$\boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{\beta} = \begin{bmatrix} 2 \\ \alpha_2 + \beta_2 \\ \vdots \\ \alpha_n + \beta_n \end{bmatrix} \notin V_2, k\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} k \\ k\alpha_2 \\ \vdots \\ k\alpha_n \end{bmatrix} \notin V_2$$

所以集合 V_2 对向量的加法和数乘运算不封闭. 由向量空间定义知, V_2 不是向量空间.



例1.1.2 集合 $V_2 = \{[1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]^T | \alpha_2, \cdots, \alpha_n \in \mathbb{R}\},$

从向量空间到线性空间

定义1.1.3(数域)设F是非空数集, 若F中任意两个数的和、差、积、商(除数不为0)仍在该数集, 即对四则运算封闭, 称该数集F为一个数域.

例如: 实数集:ℝ、复数集:ℂ、有理数集ℚ; 自然数集Ν、整数集ℤ.

思考: 集合 $\mathbb{Q}(\sqrt{2}) = \{a + b\sqrt{2} | a, b \in \mathbb{Q}\}$ 是数域?

Need number filed here to define multiplication

定义(加群)设V是一个非空集合,若V中有一种规则,称之为加法运算" + ", 使得任取 $u, v \in V$, 都有V中唯一的元素与之对应,称为u与v的和,记为u+v. 且这种加法满足如下性质:

- (1) 交换律: u + v = v + u;
- (2) 结合律: $(u + v) + \omega = u + (v + \omega)$;
- (3) 存在零元 $\theta \in V$ 使得 $\forall u \in V$, $u + \theta = u$;
- (4) $\forall u \in V$, 存在负元-u使得 $u + (-u) = \theta$; $\forall v$ 不加法运算下构成一个加群, 记为(V, +).



定义1.1.4(线性空间)设(V, +)是一个加群, F是一个数域. 若有F对V的数乘规则, 使得 $\forall \lambda \in F$, $u \in V$, 有V中唯一元素与之对应, 记为 λu , 且此规则满足以下性质:

- (1) $\lambda(u+v) = \lambda u + \lambda v$, 数乘对加法分配律;
- (2) $(\lambda + \mu)\mathbf{u} = \lambda \mathbf{u} + \mu \mathbf{u}$, 数乘对数的加法分配律;
- (3) $\lambda(\mu \mathbf{u}) = (\lambda \mu)\mathbf{u}$, 数乘的结合律;
- (4) 1u = u; 数乘的初始条件;

此时, V称为数域F上的线性空间, V中元素称为向量, F中元素称为标量.



当 $F = \mathbb{R}$ 时,称为实线性空间;当 $F = \mathbb{C}$ 时,称为复线性空间。

例1.1.3 设 $V = \mathbb{R}^+$, $F = \mathbb{R}$, 定义V中加法运算为 $x \oplus y = xy$

定义V中元素与F中数的数乘为

$$k \cdot x = x^k$$

其中, $x, y \in V$, $k \in F$. 证明(V, \oplus, \cdot)是实线性空间.



例1.1.4 常见的线性空间包括以下例子.

- (1) 向量空间 $\mathbb{R}^n (n \geq 1)$ 是线性空间的首个例子.
- (2) 矩阵空间: 设V为 \mathbb{C} 上所有 $m \times n$ 矩阵构成的集合, 即 $V = \{(a_{ij})_{m \times n} | a_{ij} \in \mathbb{C}\}$. 在矩阵加法和数乘运算下, 集合V构成 \mathbb{C} 上的线性空间, 记为 $\mathbb{C}^{m \times n}$. 类似的可定义 $\mathbb{R}^{m \times n}$.
 - (3) 正弦函数集合

$$S_{[x]} = \{a \sin(x+b), a, b \in \mathbb{R}\}\$$

在函数加法和乘法运算下 $S_{[x]}$ 构成 \mathbb{R} 上的线性空间.



例1.1.4 常见的线性空间包括以下例子.

(4) 一元多项式集合

$$P_n(x) = \left\{ \sum_{i=0}^n a_i x^i | a_i \in \mathbb{C} \right\}$$

集合 $P_n(x)$ 构成 \mathbb{C} 上的线性空间, 称为多项式空间.

(5) 分别定义在区间[a,b]上全体多项式集合 S_1 , 全体可微函数集合 S_2 , 全体连续函数集合 S_3 , 全体可积函数集合 S_4 , 全体实函数集合 S_5 , 则

$$S_1 \subset S_2 \subset S_3 \subset S_4 \subset S_5$$

且这五个集合均为ℝ上的线性空间.



例1.1.4 常见的线性空间包括以下例子.

- (6) 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $x \in \mathbb{C}^n$, 齐次线性方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的解集构成 \mathbb{C} 上的线性空间, 而非齐次线性方程组 $Ax = \mathbf{b}$ 的解集则不构成 \mathbb{C} 上的线性空间.
 - (7) 设S是所有双边序列集合, 其中双边序列 $\{x_k | x_k \in \mathbb{R}, k = 0, \pm 1, \pm 2, \cdots\}$

若序列 $\{y_k\}$ 是集合S中的元素, 定义 $\{x_k\}$ 与 $\{y_k\}$ 的和为 $\{x_k + y_k\}$, 数乘 $c\{x_k\}$ 为 $\{cx_k\}$, 则S是 \mathbb{R} 上的线性空间, 我们称为离散时间信号空间.



注4: 设V 是数域F上的线性空间, 有

- (1) 零向量是唯一的;
- (2) 任一向量的负向量是唯一的;
- (3) 对任意 $k \in F$ 和 $\alpha \in V$,

$$0\alpha = \theta$$
, $(-1)\alpha = -\alpha$, $k\theta = \theta$;

(4) 若 $k\alpha = \theta$, 则k = 0或 $\alpha = \theta$.

注5:线性空间中的两种运算—加法和数乘—合称 为**线性运算**.

线性组合和线性表示: 若线性空间V中的向量 α 可由V中一组向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 通过线性运算获得, 即存在 $k_i \in F$, $i=1,\dots,n$ 满足

$$\boldsymbol{\alpha} = k_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + \dots + k_n \boldsymbol{\alpha}_n,$$

则称向量 α 是向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 的一个**线性组合**,或者说 α 可由向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ **线性表示**.



例1.1.5 试判断矩阵 A^2 是否可以由A和I线性表示, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

例1.1.5 试判断矩阵 A^2 是否可以由A和I线性表示, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

解:由于

$$A^2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = 2A - I$$

因此,矩阵 A^2 可以由A和I线性表示.

第一章 线性空间引论

线性子空间



定义1.2.1(子空间)设V是F上的线性空间, W是V的非空子集. 若W的向量关于V的加法和数乘运算也构成F上的线性空间, 则称W是V的子空间.

例1.2.1 取定矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 集合

$$W = \{ \boldsymbol{x} \in \mathbb{C}^n | A\boldsymbol{x} = \boldsymbol{0} \}$$

是 \mathbb{C} 上的线性空间. 注意到集合W是n维向量空间 \mathbb{C}^n 的子集. 故W是 \mathbb{C}^n 的子空间.



例1.2.2 线性空间V的仅由零向量组成的集合是V的一个子空间, 称为零子空间, 记为{ θ }(注意与零元素 θ 的区别); 线性空间V本身也是V的一个子空间. 子空间V和{ θ }称为V的平凡子空间.

例1.2.3 向量空间 \mathbb{R}^2 是 \mathbb{R}^3 的子空间吗?

例1.2.4 \mathbb{R}^3 中不通过原点的平面是 \mathbb{R}^3 的子空间吗?



定理1.2.1(子空间判别法)设V是F上的线性空间,W是V的一个非空子集. 以下命题等价:

- (1) W是V的子空间.
- (2) a $\forall k \in F, \alpha \in W, \ fak\alpha \in W;$ b $\forall \alpha, \beta \in W, \ fa\alpha + \beta \in W.$
- (3) $\forall k, l \in F$ 和 $\alpha, \beta \in W$, 有 $k\alpha + l\beta \in W$.

注1: 检验子空间首先观察零向量是否存在于W中.



例1.2.5 线性滤波器常用n阶线性差分方程描述. 考查齐次线性差分方程

 $u_{k+n} + a_{n-1}u_{k+n-1} + \cdots + a_1u_{k+1} + a_0u_k = 0$ 该差分方程的解集 \tilde{S} 是线性空间吗?

例1.2.6 设 W_1 和 W_2 是V的子空间, 定义三个集合

$$W_1 \cap W_2 = \{x \in V | x \in W_1 \exists x \in W_2\}$$

$$W_1 \cup W_2 = \{x \in V | x \in W_1 \vec{u} x \in W_2\}$$

$$W_1 + W_2 = \{x_1 + x_2 | x_1 \in W_1, x_2 \in W_2\}$$

试判断它们是否是1/的子空间.

在聚3空间中,

- (1) $W_1 = xoy$ 平面, $W_2 = yoz$ 平面;
- (2) $W_1 = x$ 轴, $W_2 = yoz$ 平面

考察集合 $W_1 \cap W_2$, $W_1 + W_2$, $W_1 \cup W_2$.

定理1.2.2(和空间与交空间)设 W_1 和 W_2 是数域F上线性空间V的子空间,则集合 $W_1 \cap W_2 \triangleq \{\alpha | \alpha \in (W_1 \cap W_2)\}$

 $W_1 + W_2 \triangleq \{\alpha_1 + \alpha_2 | \alpha_1 \in W_1, \alpha_2 \in W_2\}$

是V的子空间,分别称为 W_1 与 W_2 的交(或交空间)与和(或和空间).



例1.2.7 取
$$V = \mathbb{R}^{n \times n}$$
, 定义
$$W_1 = \{A \in V | A^T = A\}$$

$$W_2 = \{A \in V | A^T = -A\}$$

验证 W_1 和 W_2 是V的线性子空间,且 $V = W_1 + W_2$.

子空间的表示方法:

子空间的表示方法:

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是F上线性空间V的一向量组,记 $W = \{k_1\alpha_1 + \dots + k_n\alpha_n | k_i \in F, i = 1, \dots, n\}$

定理1.2.3 若 α_1 ,…, α_n 是线性空间V的一组向量,由上式定义的集合W是V的一个线性子空间,并称W是由向量组 α_1 ,…, α_n 张成(或生成)的子空间,记为span(α_1 ,…, α_n).

上述方法解决了抽象空间中子集的描述.



定义1.2.2(矩阵零空间)设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$,则矩阵A的零空间(或核空间)定义为齐次线性方程组

Ax = 0的解集, 记为

$$N(A) = \{ \boldsymbol{x} \in \mathbb{C}^n | A\boldsymbol{x} = \boldsymbol{0} \}$$

定义1.2.3(矩阵列空间)设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$,则矩阵A的列空间(或值空间)是由A的列的所有线性组合组成的集合,即

$$R(A) = \{ \mathbf{y} \in \mathbb{C}^m | \mathbf{y} = A\mathbf{x}, \forall \mathbf{x} \in \mathbb{C}^n \}$$

若记 $A = [\alpha_1, \cdots, \alpha_n],$ 则 $R(A) = \text{span}(\alpha_1, \cdots, \alpha_n)$



第一章 线性空间引论——线性子空间

例1.2.8 求矩阵
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -2 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$
的零空间和列空间.

第一章 线性空间引论——线性子空间

例1.2.8 求矩阵
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -2 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$
的零空间和列空间.

解: $R(A) = \text{span}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$, 其中 $\alpha_1 = [1, -2]^T$, $\alpha_2 = [1,3]^T$, $\alpha_3 = [2,1]^T$.

对矩阵A进行初等变换得

由此,
$$Ax = 0$$
的一个基础解系为 $\beta = [1,1,-1]^T$, 故

 $N(A) = \operatorname{span}(\boldsymbol{\beta}).$



第一章 线性空间引论——线性子空间

思考: 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 其零空间和列空间有可能相同

吗?若这两个空间相同,则矩阵A具有何性质?

第一章 线性空间引论

基与坐标



定义1.3.1(线性相关与线性无关)设V是F上的线性空间, α_1 , …, α_n 是V的一组向量. 若向量方程 $k_1\alpha_1 + \dots + k_n\alpha_n = \theta$, k_1 , …, $k_n \in F$ 只有平凡解,即 $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$,则称向量组 α_1 , …, α_n 是线性无关;否则称向量组 α_1 , …, α_n 是线性相关.

思考: 考察定义在ℝ和ℂ的线性空间ℂ,其中的向量i和1线性相关性.



例1.3.1 考查多项式空间 $P_1(x)$, 并令 $p_1(x) = 1$, $p_2(x) = x$, $p_3(x) = 4 - x$. 由于 $p_3 = 4p_1 - p_2$, 从而 p_1, p_2, p_3 是线性相关的.

例1.3.2 设信号子空间

$$\tilde{S} = \operatorname{span}(\{x_k\}, \{y_k\}, \{z_k\})$$

其中 $x_k = (-1)^k$, $y_k = 2^k$, $z_k = 3^k$. 试判断信号 $\{x_k\}$, $\{y_k\}$, $\{z_k\}$ 是否线性无关.

例1.3.2 设信号子空间

$$\tilde{S} = \operatorname{span}(\{x_k\}, \{y_k\}, \{z_k\})$$

其中 $x_k = (-1)^k$, $y_k = 2^k$, $z_k = 3^k$. 试判断信号 $\{x_k\}$, $\{y_k\}$, $\{z_k\}$ 是否线性无关.

$$\begin{bmatrix} x_k & y_k & z_k \\ x_{k+1} & y_{k+1} & z_{k+1} \\ x_{k+2} & y_{k+2} & z_{k+2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l_1 \\ l_2 \\ l_3 \end{bmatrix} = 0, \forall k$$

其中, 系数矩阵称为信号的Casorati矩阵, 行列式 称为 $\{x_k\}$, $\{y_k\}$, $\{z_k\}$ 的Casorati行列式.



注1:线性无关向量组的任一子集是线性无关的;线性相关向量组的任一扩集仍是线性相关的.

注2: 单个零向量线性相关; 单个非零向量线性无关。

定理1.3.1 设线性空间V的向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性无关,而向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$, β 线性相关,则 β 可由向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示且表示法唯一.



定义1.3.2(极大线性无关组与秩)设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 线性空间V的一组向量. 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 中存在r个线 性无关的向量 $\alpha_{i_1}, \cdots, \alpha_{i_r}$,并且 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 中任一向 量均可由向量组 $\alpha_{i_1},\cdots,\alpha_{i_r}$ 线性表示,则称向量组 $\alpha_{i_1}, \cdots, \alpha_{i_r}$ 为向量组 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 的极大线性无关组, 数r称为向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 的秩, 记为 $\operatorname{rank}[\boldsymbol{\alpha}_1,\cdots,\boldsymbol{\alpha}_n]=r$

例1.3.3 求向量组 α_1 , α_2 , α_3 的极大线性无关组, 其中

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$
, $\alpha_2 = \begin{bmatrix} i \\ 1 \end{bmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{bmatrix} i-1 \\ 0 \end{bmatrix}$

注4: 向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 的极大线性无关组不唯一.

定义1.3.4(基)设V是数域F上的线性空间,

 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 是V中一组向量. 若

- (1) 向量组 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 线性无关;
- (2) V中任一向量均可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示;

则称 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是V的一个基底(或一组基).

定义1.3.4(基)设V是数域F上的线性空间,

 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 是V中一组向量. 若

- (1) 向量组 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 线性无关;
- (2)V中任一向量均可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示;则称 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是V的一个基底(或一组基).
- **例1.3.4** 单位矩阵I的n列可构成 \mathbb{R}^n (或 \mathbb{C}^n)的一组基. 特别地, 令 e_1, \dots, e_n 是单位矩阵的n列, 则 e_1, \dots, e_n 称为 \mathbb{R}^n 的标准基.



思考:对于线性空间V,明确一个基的重要原因是什么?

思考:对于线性空间V,明确一个基的重要原因是什么?

定理1.3.2(唯一表示定理)设 x_1, \dots, x_n 是线性空间V的一组基,则V中任一向量x都可由基 x_1, \dots, x_n 唯一表示.

定义1.3.5(坐标)设 x_1, \dots, x_n 是数域F上线性空间V的一组基,对任意向量 $x \in V$,令

$$\mathbf{x} = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{x}_i = [\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_n] \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$$

称有序数组 $[\alpha_1, \dots, \alpha_n]^T \in F^n$ 是x在基 x_1, \dots, x_n 下的坐标, 它由x与基 x_1, \dots, x_n 唯一确定.

线性空间 $V \Rightarrow \overline{B} \Rightarrow \overline{D} \Rightarrow \overline{D} \oplus \overline{D}$

例1.3.6 证明 $E_{ij} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ (i,j = 1,2) 是 $\mathbb{R}^{2 \times 2}$ 的一组基, 并求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ 在该组基下的坐标.

定义1.3.6(**过渡矩阵**)设 x_1, \dots, x_n 和 y_1, \dots, y_n 是数域F上线性空间V的两组基, 令

$$\mathbf{y}_i = a_{1i}\mathbf{x}_1 + \dots + a_{ni}\mathbf{x}_n = [\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n] \begin{bmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{bmatrix}$$

引入矩阵表示:

$$[\boldsymbol{y}_1,\cdots,\boldsymbol{y}_n]=[\boldsymbol{x}_1,\cdots,\boldsymbol{x}_n]A$$

其中 $A = (a_{ij}) \in F^{n \times n}$,称A是由基 x_1, \dots, x_n 到基 y_1, \dots, y_n 的过渡矩阵(或变换矩阵).



命题1.3.1(过渡矩阵的性质)设V是数域F上的线性空间, $A \in F^{n \times n}$ 是由基 x_1, \dots, x_n 到基 y_1, \dots, y_n 的过渡矩阵, 则以下命题成立

- (1) 过渡矩阵A可逆(为什么);
- (2)由基 y_1, \dots, y_n 到基 x_1, \dots, x_n 的过渡矩阵为 A^{-1} ;
 - (3) 任取 $x \in V$, 设 $x = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i x_i = \sum_{i=1}^{n} \beta_i y_i$, 则

$$\begin{bmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix} = A^{-1} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$$
或
$$\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix}$$

例1.3.7 设 $f(x) = f(0) + f'(0)x + \dots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n$, 在基1,x, \dots , x^n 下的坐标:

例1.3.7 设 $f(x) = f(0) + f'(0)x + \dots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n$, 在基1,x, \dots , x^n 下的坐标:

$$\left[f(0), f'(0), \dots, \frac{f^{(n)}(0)}{n!}\right]^{T}$$

在基 $1, x - x_0, \cdots, (x - x_0)^n$ 下的坐标:

例1.3.7 设 $f(x) = f(0) + f'(0)x + \dots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n$, 在基1,x, \dots , x^n 下的坐标:

$$\left[f(0), f'(0), \dots, \frac{f^{(n)}(0)}{n!}\right]^{T}$$

在基 $1, x - x_0, \cdots, (x - x_0)^n$ 下的坐标:

$$f(x_0), f'(x_0), \dots, \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}$$

例1.3.7 设
$$f(x) = f(0) + f'(0)x + \dots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n$$

$$[1, x - x_0, \dots, (x - x_0)^n]$$

$$= [1, x, \dots, x^n] \begin{bmatrix} 1 & -x_0 & \dots & (-x_0)^n \\ 0 & 1 & \dots & n(-x_0)^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

定义1.3.7(维数)在线性空间V中,不同线性无关组中向量个数最大者叫作V的维数,记为dimV. 当 dim $V < \infty$,称V为有限维空间,否则称为无限维空间,记dim $V = \infty$.

定义1.3.7(维数)在线性空间V中,不同线性无关组中向量个数最大者叫作V的维数,记为dimV. 当 dim $V < \infty$,称V为有限维空间,否则称为无限维空间,记dim $V = \infty$.

例1.3.8 离散时间信号空间

$$S = \{ \{x_k\} = [\cdots, x_{-2}, x_{-1}, x_0, x_1, x_2, \cdots] | x_i \in \mathbb{R} \}$$

是ℝ上的无限维线性空间.

定义1.3.7(维数)在线性空间V中,不同线性无关组中向量个数最大者叫作V的维数,记为dimV. 当 dim $V < \infty$,称V为有限维空间,否则称为无限维空间,记dim $V = \infty$.

例1.3.9 求空间C在实数域ℝ和复数域C上的维数.



定理1.3.3(维数与基的关系)设V是有限维线性空间,则dimV = n当且仅当V的任一基底的向量个数为n.

例1.3.9 求空间C在实数域ℝ和复数域C上的维数.

例1.3.10 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 求N(A)和R(A)的维数.



推论1.3.1(**基扩充定理**)n维线性空间中任意n个线性无关的向量均为V的一个基底,且任一线性无关向量组 x_1, \dots, x_r ($1 \le r < n$)可扩充为V的一个基底.

注5: 在构造子空间的一组基时, 优先利用"加法"原则, 尽量避免"减法"原则.



定理1.3.4(维数定理)设 W_1 和 W_2 是线性空间V的两个子空间,则

 $\dim(W_1 + W_2) = \dim W_1 + \dim W_2 - \dim(W_1 \cap W_2)$

this is important



例1.3.11 设 $W_1 = \text{span}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), W_2 = \text{span}(\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2), 其中<math>\alpha_1 = [1,2,1,0]^T, \alpha_2 = [1,1,1,0]^T, \alpha_3 = [1,0,1,1]^T, \boldsymbol{\beta}_1 = [2,1,0,0]^T, \boldsymbol{\beta}_2 = [0,1,0,0]^T, 求dim(<math>W_1 + W_2$)和dim($W_1 \cap W_2$).

例1.3.11 设 $W_1 = \text{span}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), W_2 = \text{span}(\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2), 其中\alpha_1 = [1,2,1,0]^T, \alpha_2 = [1,1,1,0]^T, \alpha_3 = [1,0,1,1]^T, \boldsymbol{\beta}_1 = [2,1,0,0]^T, \boldsymbol{\beta}_2 = [0,1,0,0]^T, 求dim(<math>W_1 + W_2$)和dim($W_1 \cap W_2$).

解: 观察知 α_1 , α_2 , α_3 线性无关, β_1 , β_2 线性无关, 故有 $\dim(W_1) = 3$, $\dim(W_2) = 2$

再对如下矩阵进行初等变换,得

$$[\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \boldsymbol{\alpha}_3, \boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2] \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



例1.3.11 设 $W_1 = \operatorname{span}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), W_2 = \operatorname{span}(\beta_1, \beta_2), 其中<math>\alpha_1 = [1,2,1,0]^T, \alpha_2 = [1,1,1,0]^T, \alpha_3 = [1,0,1,1]^T, \beta_1 = [2,1,0,0]^T, \beta_2 = [0,1,0,0]^T, 求dim(<math>W_1 + W_2$)和dim($W_1 \cap W_2$).
解: 于是, $\dim(W_1 + W_2) = \operatorname{rank}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta_1, \beta_2) = 4$

由维数定理可知dim $(W_1 \cap W_2) = 3 + 2 - 4 = 1$.