

线性代数应该这样学

Chapter1 向量空间

1.1 复数

所有复数的集合 $\mathbb{C} = \{a + bi : a, b \in \mathbb{R}\}$

加法逆-负数, 乘法逆-倒数

\mathbb{F} (Field)总表示 \mathbb{R} 或 \mathbb{C} , 即把 \mathbb{F} 变为 \mathbb{R} 或者 \mathbb{C} 结论仍然成立

1.2 向量空间的定义

$\mathbb{F}^n = \{(x_1, \dots, x_n) : x_i \in \mathbb{F}, i = 1, \dots, n\}$

向量空间: 给定域 \mathbb{F} , \mathbb{F} 上的向量空间 \mathbb{V} 是一个集合, 其上定义了两种运算

- 向量加法 $+$: $\mathbb{V} + \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{V}$, 把 \mathbb{V} 中的两个元素 \mathbf{u}, \mathbf{v} 映射到 \mathbb{V} 中另一个元素, 记作 $\mathbf{u} + \mathbf{v}$
- 向量乘法 \cdot : $\mathbb{F} \times \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{V}$, 把 \mathbb{F} 中的一个元素 a 和 \mathbb{V} 中的一个元素 \mathbf{u} 变为到 \mathbb{V} 中另一个元素, 记作 $a \cdot \mathbf{u}$

多项式: 一个函数 $\mathbf{p} : \mathbb{F} \rightarrow \mathbb{F}$ 称为系数在 \mathbb{F} 中的多项式, 如果存在 $a_0, \dots, a_m \in \mathbb{F}$ 使得

$$\mathbf{p}(z) = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots + a_m z^m, z \in \mathbb{F}.$$

定义 $\mathbf{P}(\mathbb{F})$ 为系数在 \mathbb{F} 中的左右多项式构成的集合

- 若 $\mathbf{p}, \mathbf{q} \in \mathbf{P}(\mathbb{F})$, 则 $(\mathbf{p} + \mathbf{q})(z) = \mathbf{p}(z) + \mathbf{q}(z), z \in \mathbb{F}$
- 若 $a \in \mathbb{F}, \mathbf{p} \in \mathbf{P}(\mathbb{F})$, 则 $(a\mathbf{p})(z) = a(\mathbf{p}(z)), z \in \mathbb{F}$

1.3 向量空间的性质

1.4 子空间

子空间: \mathbb{V} 的子集 \mathbb{U} 称为 \mathbb{V} 的子空间, 如果 \mathbb{U} 也是向量空间

- 例如 $\{(x_1, x_2, 0) : x_1, x_2 \in \mathbb{F}\}$ 是 \mathbb{F}^3 的一个子空间

1.5 和与直和

设 $\mathbb{U}_1, \dots, \mathbb{U}_m$ 都是 \mathbb{V} 的子空间, 则 $\mathbb{U}_1, \dots, \mathbb{U}_m$ 的**和**记为 $\mathbb{U}_1 + \dots + \mathbb{U}_m$, 定义为 $\mathbb{U}_1, \dots, \mathbb{U}_m$ 中元素所有可能的和所构成的集合, 更明确的说:

$$\mathbb{U}_1 + \dots + \mathbb{U}_m = \{\mathbf{u}_1 + \dots + \mathbf{u}_m : \mathbf{u}_1 \in \mathbb{U}_1, \dots, \mathbf{u}_m \in \mathbb{U}_m\}$$

如果 \mathbb{V} 的每个元素都可以**唯一**地写成 $\mathbf{u}_1 + \dots + \mathbf{u}_m$, 其中 $\mathbf{u}_j \in \mathbb{U}_j$, 则称 \mathbb{V} 是子空间 $\mathbb{U}_1, \dots, \mathbb{U}_m$ 的**直和**, 记为

$$\mathbb{V} = \mathbb{U}_1 \oplus \dots \oplus \mathbb{U}_m$$

- 若 $\mathbb{U} = \{(x, y, 0) \in \mathbb{F}^3 : x, y \in \mathbb{F}\}, \mathbb{W} = \{(0, 0, z) \in \mathbb{F}^3 : z \in \mathbb{F}\}$, 则 $\mathbb{F}^3 = \mathbb{U} \oplus \mathbb{W}$

Chapter2 有限维向量空间

2.1 张成与线性无关

张成 $\text{span}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m) = \{a_1 \mathbf{v}_1 + \dots + a_m \mathbf{v}_m : a_1, \dots, a_m \in \mathbb{F}\}$

- $(7, 2, 9) \in \text{span}((2, 1, 3), (1, 0, 1))$
- 空组 $\text{span}() = \mathbf{0}$
- 如果 $\text{span}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m)$ 等于 \mathbb{V} , 则称 $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m)$ 张成 \mathbb{V}

如果一个向量空间可以由它的一组向量张成, 则称其为有限维的

多项式的次数由其最高阶变量的指数确定, 如果多项式恒等于0, 则规定其次数为 $-\infty$

对于非负整数 m , 令 $\mathbf{P}_m(\mathbb{F})$ 表示系数在 \mathbb{F} 中并且次数不超过 m 的所有多项式所组成的集合

对于 $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m)$ 中一组向量, 如果使得 $a_1 \mathbf{v}_1 + \dots + a_m \mathbf{v}_m$ 等于 $\mathbf{0}$ 的 $a_1, \dots, a_m \in \mathbb{F}$ 只有 $a_1 = \dots = a_m = 0$, 则称 $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m)$ 是**线性无关**的, 空组 $()$ 是线性无关的

2.2 基

若 \mathbb{V} 中一个向量组既是线性无关的又张成 \mathbb{V} , 则称之为 \mathbb{V} 的**基**

2.3 维数

有限维向量空间的任意基的长度称为这个向量空间的**维数**, \mathbb{V} 的维数记为 $\dim \mathbb{V}$

- $\dim \mathbb{F}^n = n, \dim \mathbf{P}_m(\mathbb{F}) = m + 1$

Chapter3 线性映射

3.1 定义与例子

从 \mathbb{V} 到 \mathbb{W} 的**线性映射**是具有下列性质的函数 $\mathbf{T}: \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{W}$: (对于线性映射 $\mathbf{T}\mathbf{v} = \mathbf{T}(\mathbf{v})$)

- 加性 对所有 $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{V}$ 都有 $\mathbf{T}\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{T}\mathbf{u} + \mathbf{T}\mathbf{v}$
- 齐性 对所有 $a \in \mathbb{F}, \mathbf{v} \in \mathbb{V}$ 都有 $\mathbf{T}(a\mathbf{v}) = a(\mathbf{T}\mathbf{v})$

从 \mathbb{V} 到 \mathbb{W} 的所有线性映射所构成的集合记为 $\mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{W})$

如果 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{U}, \mathbb{V}), \mathbf{S} \in \mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{W})$, 那么定义 $\mathbf{ST} \in \mathbf{L}(\mathbb{U}, \mathbb{W})$ 如下, 我们称 \mathbf{ST} 是 \mathbf{S} 和 \mathbf{T} 的乘积:

$$(\mathbf{ST})(\mathbf{v}) = \mathbf{S}(\mathbf{T}\mathbf{v}), \mathbf{v} \in \mathbb{U}.$$

3.2 零空间和值域

对于 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{W})$, \mathbb{V} 中被 \mathbf{T} 映射成 $\mathbf{0}$ 的那些向量所组成的子集称为 \mathbf{T} 的零空间, 记为 $\text{null } \mathbf{T}$:

$$\text{null } \mathbf{T} = \{\mathbf{v} \in \mathbb{V} : \mathbf{T}\mathbf{v} = \mathbf{0}\}$$

线性映射 $\mathbf{T}: \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{W}$ 称为是单的, 如果当 $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{V}, \mathbf{T}\mathbf{u} = \mathbf{T}\mathbf{v}$ 时, 必有 $\mathbf{u} = \mathbf{v}$

对于 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{W})$, 由 \mathbb{W} 中形如 $\mathbf{T}\mathbf{v} (\mathbf{v} \in \mathbb{V})$ 的向量所组成的子集称为 \mathbf{T} 的值域, 记为 $\text{range } \mathbf{T}$:

$$\text{range } \mathbf{T} = \{\mathbf{T}\mathbf{v} : \mathbf{v} \in \mathbb{V}\}$$

线性映射 $\mathbf{T}: \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{W}$ 称为是满的, 如果它的值域等于 \mathbb{W}

定理: $\dim \mathbb{V} = \dim \text{null } \mathbf{T} + \dim \text{range } \mathbf{T}$

3.3 线性映射的矩阵

设 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{W})$, $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$ 是 \mathbb{V} 的基, $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m)$ 是 \mathbb{W} 的基, 那么对于每个 $k = 1, \dots, n$, $\mathbf{T}\mathbf{v}_k$ 都可以唯一地写成这些 \mathbf{w} 的线性组合: $\mathbf{T}\mathbf{v}_k = a_{1,k}\mathbf{w}_1 + \dots + a_{m,k}\mathbf{w}_m$, 其中 $a_{j,k} \in \mathbb{F}, j = 1, \dots, m$ 。因为线性映射由其在基上的值确定, 所以线性映射 \mathbf{T} 由这些标量 $a_{j,k}$ 完全确定, 由这些 a 所构成的 $m \times n$ 矩阵称为 \mathbf{T} 关于基 $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$ 和基 $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m)$ 的矩阵, 记为:

$$\mathbf{M}(\mathbf{T}, (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n), (\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m)) = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & \cdots & a_{m,n} \end{bmatrix}$$

- 如果基在上下文中是自明的, 那么将上式简记为 $\mathbf{M}(\mathbf{T})$

3.4 可逆性

线性映射 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{W})$ 称为可逆的, 如果存在线性映射 $\mathbf{S} \in \mathbf{L}(\mathbb{W}, \mathbb{V})$ 使得 \mathbf{TS} 等于 \mathbb{W} 上的恒等映射, 并且 \mathbf{ST} 等于 \mathbb{V} 上的恒等映射, \mathbf{S} 称为 \mathbf{T} 的逆

称两个向量空间是同构的, 如果存在从一个向量空间到另一个向量空间的可逆线性映射

一个向量空间到其自身的线性映射称为算子, 我们说线性映射 $\mathbf{T}: \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{V}$ 是 \mathbb{V} 上的算子, 我们采用 $\mathbf{L}(\mathbb{V})$ 来表示 \mathbb{V} 上算子的集合, 也就是说 $\mathbf{L}(\mathbb{V}) = \mathbf{L}(\mathbb{V}, \mathbb{V})$

Chapter4 多项式

4.1 次数

4.2 复系数

每个不是常数的复系数多项式都有根

4.3 实系数

$$z = \operatorname{Re} z + (\operatorname{Im} z)i$$

Chapter5 特征值和特征向量

5.1 不变子空间

对于 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V})$ 和 \mathbb{V} 的子空间 \mathbb{U} , 如果对于每个 $\mathbf{u} \in \mathbb{U}$ 都有 $\mathbf{T}\mathbf{u} \in \mathbb{U}$, 则称 \mathbb{U} 在 \mathbf{T} 下是不变的

对于 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V})$ 和标量 $\lambda \in \mathbb{F}$, 如果有非零向量 $\mathbf{u} \in \mathbb{V}$ 使得 $\mathbf{T}\mathbf{u} = \lambda\mathbf{u}$, 则称 λ 为 \mathbf{T} 的特征值

设 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V})$, 并且 $\lambda \in \mathbb{F}$ 为 \mathbf{T} 的特征值, 如果向量 $\mathbf{u} \in \mathbb{V}$ 满足 $\mathbf{T}\mathbf{u} = \lambda\mathbf{u}$, 则称 \mathbf{u} 是 \mathbf{T} 相应于 λ 的特征向量

5.2 多项式对算子的应用

5.3 上三角矩阵

3.3 中的线性变换的矩阵, 如果其映射是从一个向量空间到其自身, 也就是说这个映射是一个算子, 也就是说只有一组基, 这样的映射显然是一个方阵, 记作 $\mathbf{M}(\mathbf{T}, (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n))$, 称 \mathbf{T} 关于 $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$ 的矩阵

一个矩阵称为上三角的, 如果位于对角线下方的元素全为 0, 典型形式如下:

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

设 $T \in L(V)$ 关于 V 的某个基有上三角矩阵，则这个上三角矩阵对角线上的元素恰好是 T 的所有特征值

5.4 对角矩阵

对角矩阵是对角线以外的元素全是0的方阵

算子 $T \in L(V)$ 关于 V 的某个基有对角矩阵当且仅当 V 有一个由 T 的特征向量所组成的基

5.5 实向量空间的不变子空间

Chapter6 内积空间

6.1 内积

$w = (w_1, \dots, w_n) \in \mathbb{C}^n$ 与 $z = (z_1, \dots, z_n) \in \mathbb{C}^n$ 的内积为 $w_1 \overline{z_1} + \dots + w_n \overline{z_n}$

有 $w \cdot z = \overline{z \cdot w}$

V 上的内积就是一个函数，它把 V 中元素的每个有序对 (u, v) 都映射成一个数 $\langle u, v \rangle \in \mathbb{F}$

6.2 范数

对于 $v \in V$ ， v 的范数记为 $\|v\|$ ，定义为 $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$

对于两个向量 $u, v \in V$ ，如果 $\langle u, v \rangle = 0$ ，则称 u 和 v 是正交的

柯西-施瓦茨不等式：若 $u, v \in V$ ，则 $|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|$

6.3 标准正交基

如果一个向量组中的向量两两正交，并且每个向量的范数都为1，则称这个向量组是标准正交的

6.4 正交投影与极小化问题

如果 U 是 V 的子集，那么 U 的正交补记为 U^\perp ，是由 V 中与 U 的每个向量都正交的那些向量组成的集合：

$$U^\perp = \{v \in V : \langle v, u \rangle = 0, u \in U\}$$

设 U 是 V 的子空间，并且 $v \in V$ ，则 $\|v - P_U v\| \leq \|v - u\|, u \in U$

6.5 线性泛函与伴随

V 上的线性泛函是从 V 到 \mathbb{F} 的线性映射，如 $\varphi: \mathbb{F}^3 \rightarrow \mathbb{F} \quad \varphi(z_1, z_2, z_3) = 2z_1 - 5z_2 + z_3$

设 $T \in L(V, W)$ ， T 的伴随记为 T^* ，是如下定义的从 W 到 V 的函数，给定 $w \in W$ ， T^*w 是 V 中唯一一个满足下面条件的向量

$$\langle Tv, w \rangle = \langle v, T^*w \rangle, v \in V$$

一个 $m \times n$ 矩阵的共轭转置是通过互换行和列，然后对每个元素取复共轭所得到的 $n \times m$ 矩阵

$M(T^*, (w_1, \dots, w_m), (v_1, \dots, v_n))$ 是 $M(T, (v_1, \dots, v_n), (w_1, \dots, w_m))$ 的共轭转置，注意这里的基都要是规范正交基

Chapter7 内积空间上的算子

7.1 自伴算子与正规算子

算子 $T \in L(V)$ 称为自伴的, 如果 $T = T^*$

算子 $T \in L(V)$ 称为正规的, 如果 $TT^* = T^*T$

7.2 谱定理

复谱定理: 设 V 是复内积空间, $T \in L(V)$, 则有 V 一个由 T 的特征向量组成的规范正交基当且仅当 T 是正规的

实谱定理: 设 V 是实内积空间, $T \in L(V)$, 则 V 有一个由 T 的特征向量组成的规范正交基当且仅当 T 是自伴的

7.3 实内积空间上的正规算子

分块对角矩阵是如下形式的方阵:

$$\begin{bmatrix} A_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & A_m \end{bmatrix}$$

7.4 正算子

对于算子 $T \in L(V)$, 如果 T 是自伴的, 并且对所有 $v \in V$ 都有 $\langle Tv, v \rangle \geq 0$, 则称 T 为正的

算子 S 称为算子 T 的平方根, 如果满足 $S^2 = T$, 记 $S = \sqrt{T}$

7.5 等距同构

算子 $S \in L(V)$ 称为等距同构, 如果对于所有的 $v \in V$ 都有 $\|Sv\| = \|v\|$

7.6 极分解与奇异值分解

极分解: 如果 $T \in L(V)$, 则有一个等距同构 $S \in L(V)$ 使得 $T = S\sqrt{T^*T}$

设 $T \in L(V)$, T 的奇异值就是 $\sqrt{T^*T}$ 的特征值, 而且每个特征值 λ 都要重复 $\dim \text{null}(T^*T - \lambda I)$ 次

Chapter8 复空间向量上的算子

8.1 广义特征向量

设 $T \in L(V)$, 并且 λ 是 T 的特征值, 对于向量 $v \in V$, 如果存在正整数 j 使得 $(T - \lambda I)^j v = 0$, 则称 v 是 T 的相应于 λ 的广义特征向量

一个算子称为幂零的, 如果它的某个幂等于 0

8.2 特征多项式

设 $T \in L(V)$, 并且 $\lambda \in \mathbb{F}$, 则对 V 的每个使得 T 具有上三角矩阵的基, λ 在 T 的矩阵对角线上都恰好出现 $\dim \text{null}(T - \lambda I)^{\dim V}$ 次

设 $T \in L(V)$, T 的特征值 λ 的重数定义为相应于 λ 的广义特征向量所构成的子空间的维数。

设 V 是复向量空间, 并且 $T \in L(V)$, 令 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 表示 T 的所有互不相同的特征值, 令 d_1, \dots, d_m 表示 T 的特征值 λ_i 的重数, 则多项式 $(z - \lambda_1)^{d_1} \cdots (z - \lambda_m)^{d_m}$ 称为 T 的特征多项式

凯莱-哈密顿定理: 设 V 是复向量空间, 并且 $T \in L(V)$, 并设 q 是 T 的特征多项式, 那么 $q(T) = 0$

8.3 算子的分解

8.4 平方根

设 \mathbb{V} 是复向量空间, 如果 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V})$ 是可逆的, 那么 \mathbf{T} 有平方根

8.5 极小多项式

多项式 $a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \cdots + a_{m-1} z^{m-1} + z^m$ 称为 \mathbf{T} 的极小多项式, 其中 m 是使得 $(\mathbf{I}, \mathbf{T}, \mathbf{T}^2, \dots, \mathbf{T}^m)$ 线性无关的最小整数

8.6 约当形

设 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V})$, \mathbb{V} 的基称为 \mathbf{T} 的约当基, 如果 \mathbf{T} 关于这个基有分块对角矩阵

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \mathbf{A}_m \end{bmatrix}$$

其中每个 \mathbf{A}_j 都是形如

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda_m \end{bmatrix}$$

的上三角矩阵

Chapter9 实向量空间上的算子

9.1 方阵的特征值

设 \mathbf{A} 是一个 $n \times n$ 矩阵, 它的元素都含于 \mathbb{F} , 一个数 $\lambda \in \mathbb{F}$ 称为 \mathbf{A} 的特征值, 如果有非零的 $n \times 1$ 矩阵 \mathbf{x} 使得 $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$

9.2 分块上三角矩阵

分块上三角矩阵是如下形式的方阵

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mathbf{A}_m \end{bmatrix}$$

其中 $\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_m$ 都是方阵

对于实向量空间上的每个算子, 都有基使得该算子关于此基具有分块上三角矩阵, 并且对角线上块的大小不超过 2×2

9.3 特征多项式

把 1×1 矩阵 $[\lambda]$ 的特征多项式定义为 $x - \lambda$

把 2×2 矩阵 $\begin{bmatrix} a & c \\ b & d \end{bmatrix}$ 的特征多项式定义为 $(x - a)(x - d) - bc$

设 \mathbb{V} 是实向量空间, 并设 $\mathbf{T} \in \mathbf{L}(\mathbb{V})$, 如果 $\alpha^2 < 4\beta$, 并且 $\mathbf{T}^2 + \alpha\mathbf{T} + \mathbf{I}$ 不是单的, 则称有序实数对 (α, β) 为 \mathbf{T} 的特征对, 把 \mathbf{T} 的特针对 (α, β) 的重数定义为 $\frac{\dim \text{null}(\mathbf{T}^2 + \alpha\mathbf{T} + \mathbf{I})^{\dim \mathbb{V}}}{2}$

$T \in L(V)$ 的特征多项式为其分块上三角矩阵 A_1, \dots, A_m 的特征多项式之积

Chapter10 迹与行列式

10.1 基变换

如果 (u_1, \dots, u_n) 和 (v_1, \dots, v_n) 都是的基, 那么 $M(I, (u_1, \dots, u_n), (v_1, \dots, v_n))$ 是可逆的, 并且 $M(I, (u_1, \dots, u_n), (v_1, \dots, v_n))^{-1} = M(I, (v_1, \dots, v_n), (u_1, \dots, u_n))$

10.2 迹

对于 $T \in L(V)$, T 的特征多项式中 z^{n-1} 的系数的相反数称为 T 的迹, 记作 $\text{trace } T$

定义方阵 A 的迹为其对角线元素之和, 记为 $\text{trace } A$

算子关于一个基的矩阵的对角线元素之和并不依赖于这个基的选取

10.3 算子的行列式

对于 $T \in L(V)$, 定义 T 的行列式为 T 的特征多项式的常数项乘以 $(-1)^{\dim V}$, 记为 $\det T$

一个算子是可逆的当且仅当它的行列式不等于零

10.4 矩阵的行列式

10.5 体积