可对角化算子

1.对角矩阵

1.1 定义:对角矩阵和可对角化

对角矩阵是除对角线外其余元素均为0的矩阵.

若T ∈ $\mathcal{L}(V)$ 关于V的某个基具有对角矩阵,那么称T是**可对角化**的.

不难证明,如果 $T \in \mathcal{L}(V)$ 关于V的一组基 v_1, \dots, v_m 的矩阵是对角矩阵,那么对角线上的元素 λ_k 均为T的特征值,对应的特征向量就是 v_k . 假定T具有特征值 λ ,那么自然地可以想到对应的特征向量构成一个向量空间.我们为此定义特征空间.

1.2 定义:特征空间

设 $T \in \mathcal{L}(V)$ 且 $\lambda \in \mathbb{F}.T$ 对应于 λ 的一组基**特征空间** $E(\lambda,T)$ 是定义如下的V的子空间.

$$E(\lambda, T) = \text{null } (T - \lambda I) = \{ v \in V : Tv = \lambda v \}$$

因此, $E(\lambda,T)$ 是T对应 λ 的所有特征向量和0的子空间.

由定义可知, λ 是T的特征值当且仅当 $E(\lambda,T) \neq \{0\}$;亦可知 $T|_{E(\lambda,T)}$ 就是将向量乘以 λ 的算子. 我们知道对应于不同特征值的特征向量是线性无关的.于是特征空间的和也应当是直和.

1.3 特征空间之和是直和

设 $T \in \mathcal{L}(V)$ 且 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是T的互异特征值.那么

$$E(\lambda_1, T) + \cdots + E(\lambda_m, T)$$

是直和.此外若V是有限维的,那么

$$\dim E(\lambda_1, T) + \cdots + \dim E(\lambda_m, T) \leq \dim V$$

证明是简单的,在此不再赘述.

2.可对角化的条件

2.1 可对角化的等价条件

设V是有限维的, $T \in \mathcal{L}(V)$.令 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 表示T的互异特征值,那么下面各命题等价.

- (a) T是可对角化的.
- (b) V有T的特征向量构成的基.
- (c) $V = E(\lambda_1, T) \oplus \cdots \oplus E(\lambda_m, T)$.
- (d) $\dim E(\lambda_1, T) + \cdots + \dim E(\lambda_m, T) = \dim V$.

Proof.

T关于V的某个基 v_1, \dots, v_n 具有对角矩阵当且仅当对任意 $1 \le k \le n$ 有 $Tv_k = \lambda_k v_k$.于是**(a)**和**(b)**等价. 假定**(b)**成立.于是V中每个向量都可以表示为T的特征向量的线性组合.即

$$V = E(\lambda_1, T) + \cdots + E(\lambda_m, T)$$

据**1.3**可知这与 $V = E(\lambda_1, T) \oplus \cdots \oplus E(\lambda_m, T)$ 等价,于是(c)成立. 假定(c)成立,于是

$$\dim V = \dim(E(\lambda_1, T) \oplus \cdots \oplus E(\lambda_m, T)) = \dim E(\lambda_1, T) + \cdots + \dim E(\lambda_m, T)$$

于是(d)成立.

假定**(d)**成立,为每个 $E(\lambda_k, T)$ 选取一个基后组合,于是这构成了V中长度为 $\dim V$ 的向量组 v_1, \dots, v_m . 又各 v_k 对应的特征值不同,于是它们线性无关.于是**(b)**成立.

下面的结论给出了算子特征值数目和能否对角化的关系.

2.2 特征值数目与对角化

设V是有限维的且 $T \in \mathcal{L}(V)$ 有dimV个互异特征值,那么T是可对角化的.

我们可以用**2.1**方便地证明之.需要说明的是上面只给出了能对角化的充分条件,而有些时候即使T的互异特征值数目少于 $\dim V$,它仍可能是对角化的.事实上这是由于 $E(\lambda,T)$ 的维数可能高于一.

我们可以用矩阵对角化方便的计算矩阵的高次幂.例如下面的例子.

2.3 矩阵高次幂的计算

定义 $T \in \mathcal{L}(\mathbb{F}^3)$: $(x, y, z) \mapsto (2x + y, 5y + 3z, 8z)$.求 $\mathcal{M}(T^{100})$ (基向量选取标准基).

Solution.

T关于 \mathbb{F}^3 的标准基 e_1, e_2, e_3 的矩阵为

$$\begin{pmatrix}
2 & 1 & 0 \\
0 & 5 & 3 \\
0 & 0 & 8
\end{pmatrix}$$

这是一个上三角矩阵,于是T具有特征值2,5,8.因而,T关于 \mathbb{F}^3 的某个基具有对角矩阵

$$\begin{pmatrix}
2 & 0 & 0 \\
0 & 5 & 0 \\
0 & 0 & 8
\end{pmatrix}$$

为了求解这组基,令 $T(x,y,z) = \lambda(x,y,z)$,然后分别令 $\lambda = 2,5,8$ 即可.解得这组基为

$$v_1 = (1,0,0), v_2 = (1,3,0), v_3 = (1,6,6)$$

熟知对任意 $k \in \mathbb{N}$ 有 $T^k v_j = \lambda_j^k v_j$.

下面我们以 $T^{100}e_3$ 说明如何计算 T^{100} 中的元素.易知 $e_3 = \frac{1}{6}v_1 - \frac{1}{3}v_2 + \frac{1}{6}v_3$.于是

$$\begin{split} T^{100}e_3 &= T^{100} \left(\frac{1}{6}v_1 - \frac{1}{3}v_2 + \frac{1}{6}v_3\right) \\ &= \frac{1}{6}T^{100}v_1 - \frac{1}{3}T^{100}v_2 + \frac{1}{6}T^{100}v_3 \\ &= \frac{1}{6} \cdot 2^{100}v_1 - \frac{1}{3} \cdot 5^{100}v_2 + \frac{1}{6} \cdot 8^{100}v_3 \\ &= \left(\frac{2^{100} - 2 \cdot 5^{100} + 8^{100}}{6}, 8^{100} - 5^{100}, 8^{100}\right) \end{split}$$

我们将在之后的习题中用类似的方法推知斐波那契数列的通项公式.

现在,我们把目光回到最小多项式上.之前我们已经说过T是可对角化的当且仅当T的最小多项式是若干一次项的乘积.这个结论对复向量空间的算子总是成立.

现在我们要说明如何通过相似的方式得出T是否可对角化.

2.4 可对角化的充要条件

设V是有限维的,且 $T \in \mathcal{L}(V)$,那么T是可对角化的当且仅当T的最小多项式等于 $(z - \lambda_1) \cdots (z - \lambda_m)$,其中 $\lambda_1, \cdots, \lambda_m$ 互异.也即,T的最小多项式的根的数目等于其次数而没有重根.

Proof.

⇒:设T是可对角化的,那么存在由T的特征向量 v_1, \dots, v_n 构成的V的基.令 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是V的互异特征值.

那么对于任意 $1 \le j \le n$,存在 $1 \le k \le m$ 使得 $Tv_i = \lambda_k v_i$,即 $(T - \lambda_k I)v_i = \mathbf{0}$.于是

$$(T - \lambda_1 I) \cdots (T - \lambda_m I) v_i = \mathbf{0}$$

于是T的最小多项式为 $(z - \lambda_1) \cdots (z - \lambda_m)$.

 \Leftarrow :设T的最小多项式为 $(z-\lambda_1)\cdots(z-\lambda_m)$,其中 $\lambda_1,\cdots,\lambda_m\in\mathbb{F}$ 互异.于是

$$(T - \lambda_1 I) \cdots (T - \lambda_m I) = \mathbf{0}$$

我们将对m用归纳法以证明T是可对角化的.

m = 1时, $T - \lambda_1 I = \mathbf{0}$,这表明T是恒等算子的标量倍,于是T是可对角化的.

现在设m > 1且欲证结论在m更小时的所有情况均成立.记 $U = \text{range } T - \lambda_m I$.

我们知道U在T下是不变的,于是 $T|_U$ 是U的算子.对任意 $u \in U$,总存在 $v \in V$ 使得 $(T - \lambda_m I)v = u$.由前面的定义可知

$$(T - \lambda_1 I) \cdots (T - \lambda_{m-1} I)u = (T - \lambda_1 I) \cdots (T - \lambda_m I)v = \mathbf{0}v = \mathbf{0}$$

于是 $(z - \lambda_1) \cdots (z - \lambda_{m-1})$ 是 $T|_U$ 的最小多项式的多项式倍.

由归纳假设, $T|_U$ 的对角矩阵存在,设对应的基为 u_1, \cdots, u_M ,各 u_k 均为T的特征向量.

设 $u \in \text{range } (T - \lambda_m I) \cap \text{null } (T - \lambda_m I)$,那么 $(T - \lambda_m I)u = \mathbf{0}$,即 $Tu = \lambda_m u$.

于是

$$\mathbf{0} = (T - \lambda_1) \cdots (T - \lambda_{m-1}I)u = (\lambda_m - \lambda_1) \cdots (\lambda_m - \lambda_{m-1})u$$

由于 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 互异,于是上式成立当且仅当 $u = \mathbf{0}$.

于是 $U + \text{null } (T - \lambda_m I)$ 是直和,且据线性映射基本定理有 $\dim U + \dim \text{null } (T - \lambda_m I) = \dim V$.

因此 $U \oplus \text{null } (T - \lambda_m I) = V.$ 而 $\text{null } (T - \lambda_m I)$ 中的所有向量都是对应于 λ_m 的特征向量,取其基为 v_1, \cdots, v_N .

于是 $u_1, \dots, u_M, v_1, \dots, v_N$ 是V的一组基,且各基向量均为T的特征向量.T关于这基的矩阵即为对角矩阵.

我们可以将可对角化算子限制于不变子空间上.

2.5 作用于不变子空间上的可对角化算子

设 $T \in \mathcal{L}(V)$ 可对角化, $U \in V$ 在T下的不变子空间,那么 $T|_{U} \in U$ 上的可对角化算子.

Proof.

由**2.4**,T的最小多项式应具有 $(z - \lambda_1) \cdots (z - \lambda_m)$ 的形式,其中 $\lambda_1, \cdots, \lambda_m$ 互异.该多项式是 $T|_U$ 的最小多项式的多项式倍,因而 $T|_U$ 的最小多项式也具有类似的形式,因而 $T|_U$ 是可对角化的.

3.格什戈林圆盘定理

3.1 定义:格什戈林圆盘

设 $T\in\mathcal{L}(V)$ 且 v_1,\cdots,v_n 是V的一个基.令 $A=\mathcal{M}(T,(v_1,\cdots,v_n))$.T关于该基的**格什戈林圆盘**是形如

$$\left\{ z \in \mathbb{F} : |z - A_{j,j}| \leqslant \sum_{k \in \{1, \dots, n\} \setminus \{j\}} |A_{j,k}| \right\}$$

的集合,其中 $1 \le j \le n$.

因为i有n种取值,所以T相对应的也有n个格什戈林圆盘.

当 $\mathbb{F} = \mathbb{C}$ 时,每个圆盘是 \mathbb{C} 中以 $A_{i,i}$ 为圆心的圆盘,半径为这行上除了 $A_{i,i}$ 的所有元素的绝对值之和.

当 $\mathbb{F} = \mathbb{R}$ 是,每个圆盘是 \mathbb{R} 中以 $A_{i,i}$ 为中心的闭区间,闭区间的半径即上面提到的半径.

特别地,当非对角线元素均为0时,每个圆盘都退化为一个点,这点也是T的特征值(这是由于对角矩阵的性质).而格什戈林圆盘定理告诉我们,T的每个特征值都包含于T的格什戈林圆盘中.

3.2 格什戈林圆盘定理

设 $T \in \mathcal{L}(V)$ 且 v_1, \dots, v_n 是V的一个基,那么T的每个特征值都包含于T关于 v_1, \dots, v_n 的某个格什戈林圆盘中.

Proof.

设 $\lambda \in \mathbb{F}$ 是T的一个特征值,令w是与之对应的特征向量.于是存在 $a_1, \cdots, a_n \in \mathbb{F}$ 使得 $w = a_1v_1 + \cdots + a_nv_n$. 令 $A = \mathcal{M}(T, (v_1, \cdots, v_n))$,将T作用于上式两侧有

$$\lambda w = \sum_{k=1}^{n} a_k T v_k = \sum_{j=1}^{n} \left(\sum_{k=1}^{n} a_k A_{j,k} \right) v_j$$

于是我们有 $\lambda a_j = \sum_{k=1}^n a_k A_{j,k}$ 对任意 $1 \leqslant j \leqslant n$ 成立. $\mathbbm{1} \mathbbm{1} \{1, \cdots, n\}$ 使得 $|c_j| = \max_{1 \leqslant i \leqslant n} |c_i|$.变形可得

$$|\lambda - A_{j,j}| = \left| \sum_{k \in \{1, \dots, n\} \setminus \{j\}} A_{j,k} \frac{a_k}{a_j} \right| \leqslant \sum_{k \in \{1, \dots, n\} \setminus \{j\}} |A_{j,k}|$$

于是 λ 在关于 v_1, \cdots, v_n 的第j个格什戈林圆盘中.