

第四次习题课讲义

矩阵分类的巅峰—相似

王向阳

2023 年 12 月 17 日

如果你了解一个东西,却不知道它的精妙所在,那将会是一种遗憾.

目录

1	线性变换	1
1.1	线性变换退化到哪里去 — Rank-Nullity 定理	1
1.2	线性变换变到哪里去 — 基制定的“规则”	1
2	相似下的不变量 — 特征值	2
2.1	两个得到特征值的基本方法	3
2.2	特征值 — 求行列式和迹的利器	4
3	矩阵的可对角化	7
3.1	可对角化的本质 — 特征向量的伸缩	8
3.2	可对角化的天敌 — 幂零的非零矩阵	11
4	方阵与多项式	12
4.1	线性代数最优雅的定理 — Hamilton-Caley 定理	12
4.2	高山流水 — Hamilton-Caley 定理的应用	13
5	综合应用	14
5.1	求方阵的高次幂	14
5.2	交换的 A, B	15
6	写出三阶矩阵的特征向量 — 瞪眼法	16

1 线性变换

1.1 线性变换退化到哪里去 — Rank-Nullity 定理

定义 1. 设 $\mathcal{A} : U \rightarrow V$ 是线性映射. 集合

$$\text{Im}(\mathcal{A}) = \{\mathcal{A}(\alpha) : \alpha \in U\}$$

称为 U 在 \mathcal{A} 下的像, 或者说是值域, 也记为 $\mathcal{A}(U)$. 集合

$$\text{Ker}(\mathcal{A}) = \{\alpha \in U : \mathcal{A}(\alpha) = \mathbf{0} \in V\}$$

称为 \mathcal{A} 的核, 也记为 $\mathcal{A}^{-1}(\mathbf{0})$.

容易根据子空间的定义说明:

定理 1. $\text{Im}(\mathcal{A}), \text{Ker}(\mathcal{A})$ 分别为 V 和 U 的子空间.

定义 2. 设 $\mathcal{A} : U \rightarrow V$ 是线性映射. $\dim(\text{Im}(\mathcal{A}))$ 称为 \mathcal{A} 的秩, 记作 $\rho(\mathcal{A})$, $\dim(\text{Ker}(\mathcal{A}))$ 称为 \mathcal{A} 的零度 (nullity), 记作 $\nu(\mathcal{A})$.

定理 2 (Rank-Nullity 定理). 设 $\mathcal{A} : U \rightarrow V$ 是线性映射, 则

$$\dim U = \rho(\mathcal{A}) + \nu(\mathcal{A}).$$

证明. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_\nu$ 是 $\text{Ker}(\mathcal{A})$ 的一组基, 设 $\dim(U) = n$, 将其扩充成 U 的一组基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$.

设 $\mathcal{A}\alpha_{\nu+i} = \beta_i, i = 1, 2, \dots, n - \nu$. 我们说明其线性无关.

若其线性相关, 则存在不全为零的 $k_1, k_2, \dots, k_{n-\nu} \in F$, 使得

$$k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_{n-\nu}\beta_{n-\nu} = 0.$$

从而 $k_1\alpha_{\nu+1} + k_2\alpha_{\nu+2} + \dots + k_{n-\nu}\alpha_n \in \text{Ker}(\mathcal{A})$. 所以可以用 $\text{Ker}(\mathcal{A})$ 中的基线性表示. 所以存在 $l_1, l_2, \dots, l_\nu \in F$, 使得

$$k_1\alpha_{\nu+1} + k_2\alpha_{\nu+2} + \dots + k_{n-\nu}\alpha_n = l_1\alpha_1 + l_2\alpha_2 + \dots + l_\nu\alpha_\nu.$$

由于这些向量线性无关, 所以系数只能为 0. 矛盾!

又因为 $\text{Im}(\mathcal{A})$ 都可以用 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-\nu}$ 线性表示. 所以 $\dim(\text{Im}(\mathcal{A})) = n - \nu$. 即 $n = \rho(\mathcal{A}) + \nu(\mathcal{A})$. \square

1.2 线性变换变到哪里去 — 基制定的“规则”

一个线性变换可以由一组基的像确定. 所以选取一组好的基, 能够更简单的表现这个线性变换.

例 1. 设 A 是数域 F 上 n 阶方阵. 证明: 存在数域 F 上 n 阶可逆方阵 P , 使得 PA 是幂等方阵 (即 $(PA)^2 = PA$).

证明. 设 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是数域 F 上 n 维线性空间 V 的基. 由

$$\mathcal{A}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)A$$

可以确定 V 的一个线性变换 \mathcal{A} . 设 $\text{rank}(A) = r$. 从而 $\dim(\text{Ker}(\mathcal{A})) = n - r$.

设 $\beta_{r+1}, \beta_{r+2}, \dots, \beta_n$ 是 $\text{Ker}(\mathcal{A})$ 的一组基, 我们将其扩充为 V 的一组基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$. 可以得到 $\mathcal{A}(\beta_1), \mathcal{A}(\beta_2), \dots, \mathcal{A}(\beta_r)$ 是 $\text{Im}(\mathcal{A})$ 的一组基, 设其为 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_r$. 再把 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_r$ 扩充为 V 的一组基 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n$.

由

$$\mathcal{B}(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n).$$

可以确定一个可逆线性变换 $\mathcal{B}: V \rightarrow V$. 容易验证:

$$(\mathcal{B}\mathcal{A})^2 = \mathcal{B}\mathcal{A}.$$

记

$$\mathcal{B}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)P,$$

可以知道 P 是可逆的. 所以

$$\mathcal{B}\mathcal{A}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)PA.$$

因为 $(\mathcal{B}\mathcal{A})^2 = \mathcal{B}\mathcal{A}$. 可以得到 $(PA)^2 = PA$.

□

2 相似下的不变量 — 特征值

设 n 阶方阵 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$.

特征值能够将矩阵的各个参数联系起来.

$$\det(A) = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n, \text{tr}(A) = \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n.$$

由于相似的两个矩阵, 具有相同的特征值. 所以上面这些量也是相似下的不变量.

设 $A = (a_{ij})$, 根据韦达定理, 我们还能得到 (虽然我们说其它系数很难算, 但是不是不能算):

因为

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}.$$

设其为 $f(\lambda) = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \cdots + a_n$. 则

$$\begin{aligned} a_i &= (-1)^i \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \cdots < k_i \leq n} \lambda_{k_1} \lambda_{k_2} \cdots \lambda_{k_i} \\ &= (-1)^i \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \cdots < k_i \leq n} \det \left(A \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \cdots & k_i \\ k_1 & k_2 & \cdots & k_i \end{pmatrix} \right). \end{aligned}$$

即

$$\sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \dots < k_i \leq n} \lambda_{k_1} \lambda_{k_2} \dots \lambda_{k_i} = \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \dots < k_i \leq n} \det(A \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \dots & k_i \\ k_1 & k_2 & \dots & k_i \end{pmatrix}).$$

一个重要公式: 若 A, B 分别是 $m \times n, n \times m$ 矩阵. 则

$$\det(\lambda I_m - AB) = \lambda^{m-n} \det(\lambda I_n - BA).$$

由此容易知道当 A, B 都是 n 阶方阵时, AB 和 BA 具有完全相同的特征值.

一些基本结论:

- 上 (下) 三角阵的特征值是全体对角元;
- 准对角矩阵的特征值是各个块的特征值的并;
- A 和 A^T 具有相同的特征值, 但未必有相同的特征向量;
- A 是可逆矩阵当且仅当它的特征值都不为零;
- 属于 A 同一特征值的两个特征向量的非零和仍是 A 的这个特征值的特征向量 (构成子空间), 不同特征值的特征向量的和一定不是 A 的特征向量.

2.1 两个得到特征值的基本方法

- $Ax = \lambda x (x \neq 0)$;
- 特征多项式 $\det(\lambda I - A)$ 的根.

例 2. 设 A 是一个 n 阶方阵, A 的各行各列恰好有一个非零元素, 且为 1 或 -1 . 证明: A 的特征值都是单位根.

证明. A 的任意两列, 是相互正交的. 于是有 $A^T A = I$, 即 A 是一个正交矩阵.

设 λ 是 A 的任意一个特征值, $A\alpha = \lambda\alpha (\alpha \neq 0)$. 两边取共轭转置, 再右乘 $A\alpha$.

$$\bar{\alpha}^T \alpha = \bar{\alpha}^T A^T A \alpha = |\lambda|^2 \bar{\alpha}^T \alpha.$$

于是 $|\lambda| = 1$, 即 A 的特征值都是单位根. □

例 3. 如果 $A^2 = aI$. 则 A 的特征值只能为 $\pm\sqrt{a}$.

例 4. 如果 $A^2 = aA$, 则 A 的特征值只能为 a 和 0.

例 5 (马尔科夫矩阵). 设 n 阶方阵 $A = (a_{ij})$ 满足条件:

- (1) $0 \leq a_{ij} \leq 1, \forall i, j = 1, 2, \dots, n$;
- (2) $\sum_{i=1}^n a_{ij} = 1 (j = 1, 2, \dots, n)$.

求证:

- (1) $\lambda = 1$ 是 A 的一个特征值;
- (2) 对于其它的特征值 λ' , 都有 $|\lambda'| \leq 1$.

证明. (1) 观察到 $I - A$ 每列之和为 0. 因此行列式为 0, 所以 1 是 A 的一个特征值.

(2) 反证. 设 A 有个特征值 λ' 满足 $|\lambda'| > 1$, 我们知道 λ' 也是 A^T 的特征值. 设 $(b_1, b_2, \dots, b_n)^T$ 是 A^T 属于 λ' 的特征向量, 即

$$A^T \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \lambda' \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

设 $|b_i| = \max\{|b_1|, |b_2|, \dots, |b_n|\}$. 所以

$$(a_{1i}, a_{2i}, \dots, a_{ni}) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \lambda' b_i.$$

而左式取模 $\leq \sum_{j=1}^n a_{ji} |b_j| = |b_i|$. 而右边取模为 $|\lambda'| |b_i| > |b_i|$, 矛盾. \square

这样的模小于等于 1 的矩阵, 我们一般称之为收敛矩阵. 我们知道, 如果一个向量 α 能被这种矩阵的一组特征向量线性表示, 那么 $A^n \alpha$ 当 n 趋向于无穷时不会跑到很远的地方. 若其可以对角化, 则对于任意向量都将会如此. 若其能表示的特征向量组对应模为 1 的特征值只有 1, 则其极限存在.

例 6. 设 A 是 n 阶方阵, 则 A 是数量矩阵当且仅当任意 n 维非零向量都是 A 的特征向量.

证明. 设 $A = aI$, 则 $Ax = ax, \forall x \in F^n$.

反之, 因为

$$A(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n) \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n).$$

所以 $A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$. 根据不同特征值的特征向量和一定不是 A 的特征向量, 所以 $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n$, 从而 A 是数量矩阵. \square

例 7. 设 A, B 均为 n 阶方阵. 如果 $r(A) + r(B) < n$, 证明 A 和 B 有公共的特征值和特征向量.

证明. 由 $r(A) + r(B) < n$ 可知, A 和 B 均不可逆, 所以 0 是 A 和 B 的公共特征值.

因为 $r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \leq r(A) + r(B) < n$. 所以 $\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} x = 0$ 有非零解. 且有 $Ax = 0, Bx = 0$. 这个非零解就是 A, B 公共属于 0 的特征向量. \square

2.2 特征值 — 求行列式和迹的利器

例 8. 已知三阶方阵 A 满足 $\det(A - I) = \det(A - 2I) = \det(A + I) = \lambda$. 当 $\lambda = 0$ 时, 求 $\det(A + 3I)$. 当 $\lambda = 2$ 时, 求 $\det(A + 3I)$.

解. (1) 即 1, 2, -1 是 A 的特征值, 从而 $A + 3I$ 的特征值为 4, 5, 2. 所以 $\det(A + 3I) = 40$.

(2) 设 $\det(A + \lambda I) = \lambda^3 + a_0 \lambda^2 + a_1 \lambda + a_2$. 于是

$$a_0 - a_1 + a_2 = 3,$$

$$4a_0 - 2a_1 + a_2 = 10,$$

$$a_0 + a_1 + a_2 = 1.$$

或者由 $\lambda^3 + a_0\lambda^2 + a_1\lambda + a_2 - 2$ 的根有 $-1, -2, 1$. 因此 $\lambda^3 + a_0\lambda^2 + a_1\lambda + a_2 - 2 = (\lambda + 1)(\lambda + 2)(\lambda - 1)$. 所以 $\det(A + \lambda I) = (\lambda + 1)(\lambda + 2)(\lambda - 1) + 2$.

解得 $a_0 = 2, a_1 = -1, a_2 = 0$. 于是 $\det(A + 3I) = 27 + 9 \times 2 + 3 \times (-1) = 42$. \square

例 9. 已知 n 阶方阵

$$A = \begin{pmatrix} a_1^2 & a_1a_2 + 1 & \cdots & a_1a_n + 1 \\ a_2a_1 + 1 & a_2^2 & \cdots & a_2a_n + 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_na_1 + 1 & a_na_2 + 1 & \cdots & a_n^2 \end{pmatrix}$$

其中 $\sum_{i=1}^n a_i = 1, \sum_{i=1}^n a_i^2 = n$. 求 A 的全部特征值; 求 A 的行列式和迹.

解. (1) 观察到 $I + A = B^T B$, 其中 $B = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$.

所以

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - A) &= \det((\lambda + 1)I - B^T B) \\ &= (\lambda + 1)^{n-2} \det((\lambda + 1)I - BB^T) \\ &= (\lambda + 1)^{n-2} \det\left(\begin{pmatrix} \lambda + 1 & 0 \\ 0 & \lambda + 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} n & 1 \\ 1 & n \end{pmatrix}\right) \\ &= (\lambda + 1)^{n-2}(\lambda + 2 - n)(\lambda - n). \end{aligned}$$

因此 A 的全部特征值是 $\lambda_1 = -1(n-2重), \lambda_2 = n, \lambda_3 = n-2$.

(2) 可以直接算, 但这里根据特征值也可以得到行列式为 $(-1)^{n-2}n(n-2)$, 迹为 n . \square

设 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$. 我们很容易根据特征多项式算出 $A + \mu I$ 的所有特征值. 即

$$\det(\lambda I - (A + \mu I)) = \det((\lambda - \mu)I - A) = (\lambda - \mu - \lambda_1)(\lambda - \mu - \lambda_2) \cdots (\lambda - \mu - \lambda_n).$$

因此 $A + \mu I$ 全部特征值 $\lambda_1 + \mu, \lambda_2 + \mu, \dots, \lambda_n + \mu$. 那么对于 A 的高次多项式该如何处理呢?

例 10. 设 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$. 求 A^2 的所有特征值.

解. 因为

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - A^2) &= \det(-(\sqrt{\lambda}I - A)(-\sqrt{\lambda}I - A)) \\ &= (-1)^n \det(\sqrt{\lambda}I - A) \det(-\sqrt{\lambda}I - A) \\ &= (\sqrt{\lambda} - \lambda_1)(\sqrt{\lambda} - \lambda_2) \cdots (\sqrt{\lambda} - \lambda_n) \cdot \\ &\quad (\sqrt{\lambda} + \lambda_1)(\sqrt{\lambda} + \lambda_1) \cdots (\sqrt{\lambda} + \lambda_n) \\ &= (\lambda - \lambda_1^2)(\lambda - \lambda_2^2) \cdots (\lambda - \lambda_n^2). \end{aligned}$$

所以 A^2 的所有特征值为 $\lambda_1^2, \lambda_2^2, \dots, \lambda_n^2$. \square

例 11. 证明: 设 n 阶方阵 A 的全部特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则对任意的多项式 f . 矩阵 $f(A)$ 的特征值为 $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_n)$.

一个不难验证的事实是, 如果 λ, \mathbf{x} 的 A 的特征值和特征向量, 那么 $f(\lambda), \mathbf{x}$ 是 $f(A)$ 的特征值和特征向量. 我们还要保证特征值的重数不会变化, 而且不会出现新的特征值.

证明. 我们先证明

$$\text{对任意的多项式 } g(x), |g(A)| = g(\lambda_1)g(\lambda_2) \cdots g(\lambda_n).$$

不妨设 $g(x)$ 是首 1 的多项式. 设

$$g(x) = (x - \mu_1)(x - \mu_2) \cdots (x - \mu_n).$$

则

$$g(A) = (A - \mu_1 I)(A - \mu_2 I) \cdots (A - \mu_n I).$$

再考虑多项式

$$g(\lambda_i) = (\lambda_i - \mu_1)(\lambda_i - \mu_2) \cdots (\lambda_i - \mu_n).$$

而

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n).$$

从而

$$\det(A - \mu_i I) = (\lambda_1 - \mu_i)(\lambda_2 - \mu_i) \cdots (\lambda_n - \mu_i).$$

所以

$$|g(A)| = \prod_{i,j=1}^n (\lambda_i - \mu_j) = \prod_{i=1}^n g(\lambda_i).$$

即证.

下面考虑 $\det(\lambda I - f(A))$. 设 $g(x) = \lambda - f(x)$.

根据上面的式子可以知道

$$|g(A)| = (\lambda - f(\lambda_1))(\lambda - f(\lambda_2)) \cdots (\lambda - f(\lambda_n)).$$

所以全部特征值为 $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_n)$. □

例 12. 设 n 阶循环矩阵 C 为

$$\begin{pmatrix} c_1 & c_2 & \cdots & c_n \\ c_n & c_1 & \cdots & c_{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_2 & c_3 & \cdots & c_1 \end{pmatrix}$$

求 C 的所有特征值及相应的特征向量; 求 $\det(C)$.

解. 设 $A = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & I_{n-1} \\ 1 & \mathbf{0} \end{pmatrix}$, 则 $C = c_1 I + c_2 A + c_3 A^2 + \cdots + c_n A^{n-1}$. 设 $f(x) = c_1 + c_2 x + \cdots + c_n x^{n-1}$.

由于 $\det(\lambda I - A) = \lambda^n - 1 = \prod_{i=0}^{n-1} (\lambda - \omega_k)$. 其中 $\omega_k = e^{\frac{k}{n} 2\pi i} (k = 0, 1, \dots, n-1)$ 为 n 次单位根.

所以 A 的特征值为 $\omega_0, \omega_1, \dots, \omega_{n-1}$, 对应特征向量为 $\mathbf{x}_k = (1, \omega_k, \dots, \omega_k^{n-1})^T (k = 0, 1, \dots, n-1)$. 且互不相同.

因此 C 的特征值为 $f(\omega_k), k = 0, 1, \dots, n-1$, 对应的特征向量分别为 $\mathbf{x}_k, k = 0, 1, \dots, n-1$.

进而 $\det(C) = f(1)f(\omega_1) \cdots f(\omega_{n-1})$. □

3 矩阵的可对角化

我们说 A 与 B 相似, 是指存在可逆矩阵 P , 使得 $B = P^{-1}AP$. 其是一种等价关系, 记作 $A \sim B$. 一些基本结论:

- 两个相似的方阵有相同的特征值, 反之, 不成立, 即有相同的两个特征值组的方阵未必相似 (几何重数可能不一致, 但实际上即使几何重数一致, 也可能不相似);
- n 阶方阵可对角化, 即相似于对角矩阵 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量.

$$T^{-1}AT = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n),$$

其中 $T = \begin{pmatrix} T_1 & T_2 & \dots & T_n \end{pmatrix}$. 这个式子成立当且仅当 $AT_i = \lambda_i T_i, i = 1, 2, \dots, n$.

- 任意两个特征值不同的方阵一定可以对角化 (每个特征值的几何重数为 1, 等于代数重数 1).

例 13. 证明两个实数域上的矩阵 A 与 B 在复数域上相似, 则它们在实数域上亦相似.

证明. 因为 A 与 B 在复数域上相似, 即存在可逆矩阵 $T = P + iQ$, 使得 $T^{-1}AT = B$. 其中 P 和 Q 为实数域上的矩阵.

因为 $AT = TB$, 所以

$$AP = PB, AQ = QB.$$

因为 T 可逆, 所以可以考虑 $P + \lambda Q$. 因为

$$\det(P + \lambda Q)$$

是关于 λ 的多项式, 因为 $P + iQ$ 可逆, 所以其不为零多项式. 由于其根只有有限多个, 从而存在某个实数 λ' , $\lambda = \lambda'$ 时其不为 0, 于是 $P + \lambda'Q$ 可逆, 且有

$$A(P + \lambda'Q) = (P + \lambda'Q)B.$$

其中 $P + \lambda'Q$ 为实数域上的可逆矩阵. 所以 A 和 B 在实数域上也相似. □

例 14. 如果 A 和 B 相似, C 和 D 相似, $\begin{pmatrix} O & A \\ C & O \end{pmatrix}$ 与 $\begin{pmatrix} O & B \\ D & O \end{pmatrix}$ 是否相似?

解. 不一定. 主准对角线是对的, 副准对角线不一定.

比如 $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$. 而

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

不相似, 因为特征多项式分别为

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^3 + 1 \neq \det(\lambda I - B) = \lambda^3 - \lambda^2 + 1.$$

因此两者不相似. □

3.1 可对角化的本质 — 特征向量的伸缩

矩阵能不能对角化, 主要是特征向量在起作用. 如果方阵 A 有 n 个线性无关的特征向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ (线性无关是为了构成一组基), 则 $\mathcal{A}: \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$ 在自然基下的矩阵为 A , 在特征向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 下的矩阵就是对角矩阵, 对角元为相应的特征值. 而特征值的大小主要作用是影响特征向量的伸缩的大小, 但由于线性变换的特性, 伸缩不一致的特征向量组一定线性无关.

反之, 如果一个矩阵可以对角化, 那么一定可以找到 n 个线性无关的特征向量.

- 矩阵不同特征值的代数重数之和为 n ;
- 每个特征值的几何重数小于等于代数重数;

从而, 我们知道, 如果想要有 n 个线性无关的特征向量, 即几何重数的和达到 n , 必有代数重数等于几何重数.

例 15. 方阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ 的相似标准形为 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$.

解. 特征值互不相同, 可以对角化, 且为对角元素. □

例 16 (秩 1 矩阵). 设 $A = \begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & \dots & a_1b_n \\ a_2b_1 & a_2b_2 & \dots & a_2b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_nb_1 & a_nb_2 & \dots & a_nb_n \end{pmatrix}$. 求 A 的特征值. 并讨论 A 是否可以对角化.

解. (1) 当 A 存在非零行时, $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的系数矩阵的秩为 1, 所以解空间的维数为 $n-1$. 所以 $n-1$ 个属于 0 特征向量, 所以 0 的代数重数至少为 $n-1$. 又因为 $\text{tr}(A)$ 是 A 所有的特征值的和, 所以剩下一个特征值为 $\text{tr}(A)$. 因此 A 的全部特征值为 $0, 0, \dots, 0, \sum_{i=1}^n a_ib_i$. A 为零矩阵的时候的特征值显然也是这个形式.

(2) 当 $\text{tr}(A) \neq 0$ 时, 特征值 0 的代数重数和几何重数都为 $n-1$, 又特征值 $\text{tr}(A) \neq 0$, 其对应的特征向量与属于 0 的 $n-1$ 个线性无关的向量可以构成一组基. 以这组基为列向量构成的方阵 T , 可以使

得 A 对角化, 即

$$T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \text{tr}(A) & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}.$$

若 $\text{tr}(A) = 0, A \neq 0$, 因为特征值 0 的代数重数为 n , 而几何重数为 $n-1$, 因此不能对角化.
 $A = 0$ 本身就是对角矩阵.

或者根据

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - A) &= \det(\lambda I - \begin{pmatrix} a_1 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 & b_2 & \dots & b_n \end{pmatrix}) \\ &= \lambda^{n-1}(\lambda - \begin{pmatrix} b_1 & b_2 & \dots & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}) \\ &= \lambda^{n-1}(\lambda - \sum_{i=1}^n a_i b_i). \end{aligned}$$

由此也可以得到 A 的特征值.

□

根据这些特征值, 我们知道 A 的特征多项式为 $f(\lambda) = \lambda^n - \text{tr}(A)\lambda^{n-1}$.

例 17. 说明

$$\bullet \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix};$$

$$\bullet \text{ 设 } A \text{ 可逆, 则 } \begin{pmatrix} A & O \\ B & O \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} A & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

解. (1) 设 $T = \begin{pmatrix} 1 & -2 & \dots & -n \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$, 则 $T^{-1}AT = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}.$

(2) 设 $T = \begin{pmatrix} I & O \\ BA^{-1} & I \end{pmatrix}$, 则 $T^{-1} \begin{pmatrix} A & O \\ B & O \end{pmatrix} T = \begin{pmatrix} A & O \\ O & O \end{pmatrix}.$

□

例 18. 如果 $A^2 = A$, 则 A 相似于它的相似于它的相抵标准形 $\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$, 其中 $r = r(A)$.

证明. 这里用相抵标准形的证法.

因为 $r(A) = r$, 所以存在 n 阶可逆矩阵 P 和 Q , 使得

$$A = P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q.$$

考察 $Q A Q^{-1}$,

$$Q A Q^{-1} = Q P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

因为 $A^2 = A$ (我们可以由此看到, 类似于幂等的矩阵也是幂等矩阵), 所以

$$(Q A Q^{-1})^2 = Q A Q^{-1}.$$

即

$$Q P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} = Q P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

因为 $Q P$ 可逆, 设 $R = Q P$, 则有

$$\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} R \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

可以将 R 对应分块为 $\begin{pmatrix} R_1 & R_2 \\ R_3 & R_4 \end{pmatrix}$. 则可以得到

$$R_1 = I_r.$$

因此

$$Q A Q^{-1} = \begin{pmatrix} I_r & R_2 \\ R_3 & R_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r & O \\ R_3 & O \end{pmatrix}.$$

因此根据上例结果可以知道 $A \sim \begin{pmatrix} I_r & O \\ R_3 & O \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$. □

或者利用本章的方法, 得到 $r(A) + r(I - A) = n$, 得到 0 和 1 的几何重数和为 n , 从而可以对角化. 对角元素只能 1 或 0.

例 19. 令 $A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$, $\alpha = (3, -1, 2)^T$, 求 $\lim_{n \rightarrow \infty} A^n \alpha$.

解. 因为 $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 1)^2(\lambda - \frac{1}{2})$. 所以 A 的特征值为 1 和 $\frac{1}{2}$.

特征值 λ	线性方程组 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$	属于 λ 特征向量
$\lambda_1 = \lambda_2 = 1$	$\begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$	$c_1(1, 0, 1)^T (c_1 \neq 0)$
$\lambda_3 = \frac{1}{2}$	$\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$	$c_2(1, -1, 0)^T (c_2 \neq 0)$

因为特征值 1 的几何重数为 1, 而代数重数为 2. 因此 A 不能对角化.

但是注意到 $\alpha = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$. 因此 $A^n \alpha = 2A^n \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + A^n \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$.

因此

$$\lim_{n \rightarrow \infty} A^n \alpha = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{2^n} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = (2, 0, 2)^T.$$

□

3.2 可对角化的天敌 — 幂零的非零矩阵

例 20. 设 T 是 n 维线性空间 V 的线性变换, $n > 1, \alpha \in V$. 设 $T^n(\alpha) = \mathbf{0}$, 但是 $T^{n-1}\alpha \neq \mathbf{0}$.

证明: 向量组 $\alpha, T\alpha, \dots, T^{n-1}\alpha$ 线性无关. 并且 T 不能对角化.

解. 设

$$k_1 \alpha + k_2 T\alpha + \dots + k_n T^{n-1}\alpha = \mathbf{0}.$$

其中 $k_1, k_2, \dots, k_n \in F$. 对两边同时用 T 作用 $(n-1)$ 次得到

$$k_1 T^{n-1}\alpha = \mathbf{0}.$$

由于 $T^{n-1}\alpha \neq \mathbf{0}$, 所以 $k_1 = 0$. 所以

$$k_2 T\alpha + \dots + k_n T^{n-1}\alpha = \mathbf{0}.$$

对两边同时用 T 作用 $(n-2)$ 次得到

$$k_2 T^{n-1}\alpha = \mathbf{0}.$$

所以 $k_2 = 0$. 重复上述过程就可以得到 $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$. 所以 $\alpha, T\alpha, \dots, T^{n-1}\alpha$ 线性无关.

因为 V 是 n 维线性空间, 所以 $\alpha, T\alpha, \dots, T^{n-1}\alpha$ 是 V 的一组基. 所以假设 $T(\beta) = \lambda\beta (\beta \neq \mathbf{0})$.

由于 β 可以用 $\alpha, T\alpha, \dots, T^{n-1}\alpha$ 线性表示, 所以 $T^n\beta = \mathbf{0} = \lambda^n\beta$. 因此 $\lambda = 0$. 所以, T 的特征值只能全为 0, 若其在某组基下的矩阵为对角矩阵. 则 T 将这组基映成 0, 从而只能为零变换. 与 $T^{n-1}\alpha \neq \mathbf{0}$ 矛盾. □

例 21. 设 $A = (a_{ij})$ 是数域 F 上的 n 阶上三角形矩阵, 证明:

- (1) 若 $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$ 两两不等, 则 A 可对角化;
 (2) 若 $a_{11} = a_{22} = \dots = a_{nn}$, 且至少存在一个 $a_{kl} \neq 0 (k < l)$, 则 A 不可对角化.

证明. (1) 因为

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) \cdots (\lambda - a_{nn}).$$

所以 A 的特征值为 $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$, 互不相同, 因此 A 可对角化.

- (2) 若 $a_{11} = a_{22} = \dots = a_{nn}$, 则 A 的全部特征值为 a_{11} , 而

$$r(a_{11}I - A) < n - 1.$$

于是 A 不可对角化. □

$A + \lambda I$ 与 A 的特征值差个 λ , 具有完全相同的特征向量. 因此 $A + \lambda I$ 可对角化当且仅当 A 可对角化. 根据严格上三角形矩阵是幂零矩阵, 因此不可对角化, 所以你可以由此得到相同的结论.

4 方阵与多项式

4.1 线性代数最优雅的定理 — Hamilton-Caley 定理

哈密顿-凯莱定理. 设 A 是数域 F 上的 n 阶矩阵,

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \dots + a_n$$

是 A 的特征多项式, 则

$$f(A) = A^n + a_1 A^{n-1} + \dots + a_n I = O.$$

回顾前面秩为 1 的方阵, 我们就知道有 $A^2 - \text{tr}(A)A = O$, 即 $A^2 = \text{tr}(A)A$.

在证明这个定理之前, 我们先证明几个例题.

例 22 (特征向量扩充的艺术). 复数域上任一方阵必相似于上三角方阵.

证明. 数学归纳法.

$n = 1$ 结果显然成立. 假设结论对 $n - 1$ 阶矩阵成立, 设 A 是 n 阶矩阵.

设 λ 是 n 阶方阵 A 的特征值, 则存在非零向量使得 $A\alpha_1 = \lambda\alpha_1$. 我们把 α_1 扩充成 \mathbb{C}^n 中的一组基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$. 则有

$$A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \lambda & * \\ \mathbf{0} & A_1 \end{pmatrix},$$

其中 A_1 是一个 $n - 1$ 阶复方阵. 设 $T = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 则 T 可逆, 且有

$$T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \lambda & * \\ \mathbf{0} & A_1 \end{pmatrix}.$$

由假设归纳可知, 存在 $n - 1$ 阶可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}A_1P$ 是一个上三角形方阵. 令 $C = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P \end{pmatrix}$.

则

$$(TC)^{-1}ATC = C^{-1}T^{-1}ATC = \begin{pmatrix} \lambda & * \\ \mathbf{0} & P^{-1}A_1P \end{pmatrix},$$

这是一个上三角形方阵. 证毕. \square

例 23. 设 A 是一个上三角形方阵, $f(x)$ 是 A 的特征多项式, 则 $f(A) = O$.

证明. 设上三角形的方阵

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & \lambda_2 & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix},$$

其主对角线上的元素正好是它的全部特征值. 则

$$f(x) = (x - \lambda_1)(x - \lambda_2) \cdots (x - \lambda_n).$$

于是设 $A_1 = A - \lambda_1 I, A_2 = A - \lambda_2 I, \dots, A_n = A - \lambda_n I$. 因为其都是关于 A 的多项式, 所以都可以交换. 因为

$$A_1 A_2 \cdots A_i e_i = \mathbf{0}.$$

所以根据交换性, $f(A)(e_1, e_2, \dots, e_n) = f(A) = O$. \square

现在我们可以证明凯莱-哈密顿定理: 存在可逆矩阵 T , 使得 $T^{-1}AT = B$ 是个上三角形方阵. 其与 A 有相同的特征多项式, 且 $f(B) = O$. 从而 $f(A) = Tf(B)T^{-1} = O$.

上三角形方阵一些性质:

- 上三角形方阵相加, 相乘, 取逆, 取伴随都是上三角形矩阵;
- 上三角形方阵的特征值, 是它的全部对角元素;
- 上三角形方阵相加, 相乘得到的方阵的对角元素是对应对角元素相加, 相乘.

根据上三角方阵的这些性质, 你很容易通过化成上三角形的方式得到逆矩阵, 伴随矩阵, 甚至前面说的多项式的特征值.

4.2 高山流水 — Hamilton-Caley 定理的应用

根据哈密顿-凯莱定理, 我们很容易得到可逆方阵 A 的逆可以表示成关于 A 的多项式, 进而很容易得到任意矩阵的伴随矩阵也可以表示成关于它的多项式.

例 24. 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$.

- (1) 证明: $A^n = -A^{n-2} + A^2 + I (n \geq 3)$;
- (2) 计算 A^{103} 和 A^{102} .

解. A 的特征多项式为

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^3 - \lambda^2 + \lambda - 1.$$

由哈密顿-凯莱定理可以知道

$$A^3 - A^2 + A - I = O,$$

即 $A^3 + A = A^2 + I$.

$$(1) A^m + A^{m-2} = A^{m-2}(A^2 + I) = A^{m-2}(A^3 + A) = A^{m+1} + A^{m-1} (m \geq 3).$$

所以

$$A^n + A^{n-2} = A^{n-1} + A^{n-3} = \cdots = A^2 + I.$$

即有 $A^n = -A^{n-2} + A^2 + I$.

$$(2) A^{103} = -A^{101} + A^2 + I = A^{99} - A^2 - I + A^2 + I = A^{99} = \cdots = A^3 = -A + A^2 + I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

$$A^{102} = A^2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

□

例 25. 求 A^{500} , 其中

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 2 & 2 & 2 & 0 \end{pmatrix}.$$

解. A 的特征多项式为 $f(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^4 - \lambda^3$. 所以 $A^4 - A^3 = O$, 即 $A^4 = A^3$.

$$\text{从而 } A^{500} = A^3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

□

5 综合应用

5.1 求方阵的高次幂

例 26. 设实数数列 $\{a_n\}$ 满足递推关系式

$$a_{k+1} = \frac{1}{2}(a_{k+1} + a_k) (k = 0, 1, 2, \dots)$$

以及初始条件 $a_0 = 0, a_1 = \frac{1}{2}$, 求这个数列的通项公式, 并且求出 $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n$.

解. 由数列的递推关系式得到

$$\begin{pmatrix} a_{k+2} \\ a_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{k+1} \\ a_k \end{pmatrix}.$$

设 $A = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$, 则

$$|\lambda I - A| = (\lambda - 1)(\lambda + \frac{1}{2}).$$

特征值 λ	线性方程组 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$	属于 λ 特征向量
$\lambda_1 = 1$	$\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$	$c_1(1, 1)^T (c_1 \neq 0)$
$\lambda_2 = -\frac{1}{2}$	$\begin{pmatrix} -1 & -\frac{1}{2} \\ -1 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$	$c_2(1, -2)^T (c_2 \neq 0)$

由此, 可以知道, 设 $T = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$, 则有 $T^{-1}AT = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$.

从而

$$\begin{pmatrix} a_n \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = A^{n-1} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (-\frac{1}{2})^{n-1} \end{pmatrix} T^{-1} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix} = -\frac{1}{3} \begin{pmatrix} -1 + (-\frac{1}{2})^n \\ -1 + (-\frac{1}{2})^{n-1} \end{pmatrix}.$$

因此 $a_n = -\frac{1}{3}(-1 + (-\frac{1}{2})^n)$. 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $a_n \rightarrow \frac{1}{3}$. □

5.2 交换的 A, B

例 27. 设 n 阶方阵 A 有 n 个互不相同的特征值. 证明: 如果 n 阶方阵 B 满足 $AB = BA$, 那么 B 相似于对角矩阵, 并且 B 可以表示为 A 的多项式.

证明. 因为 A 有 n 个互不相同的特征值, 设为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$. 因此可以对角化, 即存在 n 阶可逆矩阵 T , 使得 $T^{-1}AT = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$.

又

$$T^{-1}ATT^{-1}BT = T^{-1}ABT = T^{-1}BAT = T^{-1}BTT^{-1}AT.$$

设 $D = T^{-1}AT$, 则对角矩阵 D 与 $T^{-1}BT$ 可以交换. 由于对角矩阵 D 的对角元素互不相同, 因此 $T^{-1}BT$ 只能为对角矩阵, 设为 $\text{diag}(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)$.

于是存在 $n-1$ 次多项式 f , 使得 $f(\lambda_i) = \mu_i (1 \leq i \leq n)$. 从而 $T^{-1}BT = T^{-1}f(A)T$, 即 $B = f(A)$. □

例 28. 设 A, B 为 n 阶复方阵, 如果 $AB = BA$, 则 A, B 一定有公共的特征向量.

解. 设 $V_\lambda(A)$ 为 A 属于 λ 的特征子空间. 设 $\mathbf{x} \in V_\lambda(A)$, 则 $AB\mathbf{x} = BA\mathbf{x} = \lambda B\mathbf{x}$. 所以 $B\mathbf{x} \in V_\lambda(A)$. 于是 B 在子空间 $V_\lambda(A)$ 一定有一个特征向量, 即为公共特征向量. □

例 29. 设 A, B 是复数域 \mathbb{C} 上的 n 阶方阵, 且 $AB = BA$. 求证: 存在一个 n 阶可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP$ 与 $P^{-1}BP$ 都是上三角形矩阵.

解. 用数学归纳法. $n = 1$ 显然成立. 假设对 $n-1$ 阶复矩阵成立, 对于 n 阶复矩阵 A, B , 由于 $AB = BA$, 所以 A, B 有公共的特征向量, 设为 \mathbf{x} .

设

$$A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}, B\mathbf{x} = \mu\mathbf{x}.$$

将 \mathbf{x} 扩充为 \mathbb{C}^n 的一组基 $\mathbf{x}, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$. 设 T 以这组基为列向量, 则有

$$AT = T \begin{pmatrix} \lambda & * \\ \mathbf{0} & A_1 \end{pmatrix}, BT = T \begin{pmatrix} \mu & * \\ \mathbf{0} & B_1 \end{pmatrix}$$

根据 $AB = BA$ 可以得到 $A_1B_1 = B_1A_1$, 根据归纳假设, 存在 $n-1$ 阶可逆矩阵 T_1 , 使得 $T_1^{-1}A_1T_1$, $T_1^{-1}B_1T_1$ 同时为上三角形矩阵. 设 $S = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & T_1 \end{pmatrix}$.

则

$$(TS)^{-1}A(TS), (TS)^{-1}B(TS).$$

均为上三角形矩阵. 即 $P = TS$ 即可, 容易看到其确实是一个可逆矩阵. \square

例 30. 设 A, B 是 n 阶矩阵, 且 $AB = BA$. 证明: 如果 A, B 都可对角化, 那么存在可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP, P^{-1}BP$ 同时为对角矩阵.

解. 因为 A 可对角化, 从而存在 n 阶可逆矩阵 T , 使得

$$T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \lambda_1 I_{m_1} & & & \\ & \lambda_2 I_{m_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_s I_{m_s} \end{pmatrix},$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 为 A 互不相同的特征值, $m_1 + m_2 + \dots + m_s = n$. 由 $AB = BA$ 可以得到

$$T^{-1}AT, T^{-1}BT$$

也可以交换. 可以对 $T^{-1}BT$ 对应分块为 $(B_{ij})_{s \times s}$. 由于可以交换, 可以得到 $B_{ij} = O (i \neq j)$. 所以

$$T^{-1}BT = \text{diag}(B_{11}, B_{22}, \dots, B_{ss}).$$

因为 B 可对角化, 所以 $T^{-1}BT$ 可以对角化, 因此每个对角块可以对角化. 即存在 T_i 使得 $T_i^{-1}B_{ii}T_i$ 是一个对角矩阵. 设

$$P = T \text{diag}(T_1, T_2, \dots, T_s),$$

就有 $P^{-1}AP, P^{-1}BP$ 同时为对角矩阵. \square

6 写出三阶矩阵的特征向量 —— 瞪眼法

本节仅为个人小结, 仅供参考. 不希望大家在不必要的计算中花费太多时间, 甚至出现计算错误. 本节用大写字母 C 表示一个常数.

首先我们要知道一个基本的事情是, 与非零向量 (a, b) 正交的一个向量是 $(b, -a)$, 即交换取反.

在开始之前, 我们先看一下各个秩的三阶矩阵的样子, 由于求特征向量时系数矩阵的行列式是为 0 的, 所以我们主要关注不可逆矩阵的样子.

三阶矩阵相抵下的分类

- 矩阵秩为 0, 只有零矩阵 O ;
- 矩阵秩为 1, 每一行是非零行的常数倍;
- 矩阵秩为 2, 行列式为 0 但不符合上面两个;
- 矩阵秩为 3, 行列式不为 0.

也就是, 在不可逆非零矩阵中, 如果每一行是非零行的常数倍, 秩就是 1, 否则就为 2.

如果 $\lambda I - A$ 的秩为 1(观察到每一行都是非零行的倍数), 我们只需提取其中一行, 其解空间的维数为 2. 对应下面两种情况.

秩为 1 的矩阵		
$(a, b, c) (a \neq 0)$	$C_1(b, -a, 0)^T + C_2(c, 0, -a)^T$	$(C_1, C_2 \text{ 不同时为零})$
$(0, b, c)$	$C_1(1, 0, 0)^T + C_2(0, c, -b)^T$	$(C_1, C_2 \text{ 不同时为零})$

如果 $\lambda I - A$ 的秩为 2(由于其行列式为 0 且自身非零矩阵, 秩不为 1 肯定就是 2), 我们提取两个最简单的线性无关的行即可, 可以通过剩下的行检验解的正确性.

秩为 2 的矩阵		
$\begin{pmatrix} a_1 & k_1 b_1 & k_1 b_2 \\ a_2 & k_2 b_1 & k_2 b_2 \end{pmatrix}$	只有两列成比例	$C(0, b_2, -b_1)^T (C \neq 0)$
$\begin{pmatrix} a & 0 & 0 \\ b & c & d \end{pmatrix}$	只有两列成比例的特殊情况	$C(0, d, -c)^T (C \neq 0)$
$\begin{pmatrix} a & b & 0 \\ c & d & 0 \end{pmatrix}$	相同位置都是 0	$C(0, 0, 1)^T (C \neq 0)$
$\begin{pmatrix} a & b & 0 \\ c & 0 & b \end{pmatrix}$	不同位置的 0, 相同的数	$C(b, -a, -c)^T (C \neq 0)$
$\begin{pmatrix} a & b & c \\ 0 & d & e \end{pmatrix}$	有一个为 0	$C(\text{待解}, e, -d)^T (C \neq 0)$

一般的可以通过一次初等行变换, 得到一个 0 即可.

一个特别的形式:

$$\begin{pmatrix} -(n-1)a & a & \dots & a \\ a & -(n-1)a & \dots & a \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a & a & \dots & -(n-1)a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$$

$n \geq 2, a \neq 0$ 时, 设系数矩阵为 A . 通解为 $C(1, 1, \dots, 1)^T (C \neq 0)$.

同时, 我们可以做一下初等变换

$$D_i(\lambda^{-1}) A D_i(\lambda) \mathbf{x} = \mathbf{0}$$

的通解为 $C(1, 1, \dots, \lambda^{-1}, \dots, 1) (C \neq 0)$.

$$S_{ij} A S_{ij} \mathbf{x} = \mathbf{0}$$

的通解仍为 $C(1, 1, \dots, 1) (C \neq 0)$. 你能看出来它们是什么样子吗?