

高等线性代数 Homework 07

Due: Oct. 28, 2024

姓名: 雍崔扬

学号: 21307140051

Problem 1

给定正整数 m, n , $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 和 $B \in \mathbb{C}^{n \times m}$.

证明: AB 和 BA 具有完全相同的非零特征值 (计代数重数).

当 $m = n$ 时, AB 和 BA 是否一定相似?

证明:

任意给定矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}, B \in \mathbb{C}^{n \times m}$ (其中 $m \geq n$), 我们都有:

$$\begin{bmatrix} I_n & -B \\ & I_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} BA & 0_{n \times m} \\ A & 0_{m \times m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_n & B \\ & I_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0_{n \times n} & 0_{n \times m} \\ A & AB \end{bmatrix}.$$

注意到 $\begin{bmatrix} I_n & -B \\ & I_m \end{bmatrix}$ 的逆矩阵即为 $\begin{bmatrix} I_n & B \\ & I_m \end{bmatrix}$.

记:

$$C_1 = \begin{bmatrix} BA & 0_{n \times m} \\ A & 0_{m \times m} \end{bmatrix}, \quad C_2 = \begin{bmatrix} 0_{n \times n} & 0_{n \times m} \\ A & AB \end{bmatrix},$$

则上述等式表明 C_1, C_2 相似, 于是 C_1, C_2 的特征值完全相同.

(即特征多项式 $\det(tI_{m+n} - C_1) = \det(tI_{m+n} - C_2)$)

注意到 C_1 的特征值由 BA 的 n 个特征值和 m 个零特征值构成,

(因为特征多项式 $\det(\lambda I_{m+n} - C_1) = \lambda^m \det(\lambda I_n - BA)$)

而 C_2 的特征值由 AB 的 m 个特征值和 n 个零特征值构成.

(因为特征多项式 $\det(\lambda I_{m+n} - C_2) = \lambda^n \det(\lambda I_m - AB)$).

比较二者, 即可知 AB 的 m 个特征值即 BA 的 n 个特征值附加上 $m - n$ 个零特征值.

这意味着 AB, BA 的非零特征值是完全相同的 (计代数重数), 而零特征值的个数相差 $m - n$ 个.

特殊地, 当 $m = n$ 时, AB 和 BA 具有完全相同的特征值 (无论是非零特征值还是零特征值).

此时若 A, B 至少有一个是非奇异阵 (不妨设 A 非奇异), 则有 $AB = A(BA)A^{-1}$, 表明 AB 和 BA 相似.

但 A, B 均为非奇异阵时, AB 不一定相似于 BA , 例如:

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix},$$
$$AB = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad BA = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

这是因为特征值完全相同 (计代数重数) 并不能保证 Jordan 标准型相同.

更多内容可参考: ([On the similarity of AB and BA for normal and other matrices](#)).

TA 提供的解法:

先将第二列右乘 A 减到第一列上 (列变换是右乘),

再将第一行左乘 A 减到第二行上 (行变换是左乘):

$$\begin{vmatrix} \lambda I_n - BA & B \\ 0_{m \times n} & \lambda I_m \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda I_n & B \\ \lambda A & \lambda I_m \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda I_n & B \\ 0_{m \times n} & \lambda I_m - AB \end{vmatrix}.$$

实际上就是将我的解法简化了, 后面的步骤相同.

TA 提供的涉及极限思想的解法:

特殊地, 当 $m = n$ 时, AB 和 BA 具有完全相同的特征值 (无论是非零特征值还是零特征值).

我们可以这样证明:

- ① 若 A, B 中至少有一个非奇异 (不妨设 A 非奇异), 则我们有 $AB = A(BA)A^{-1}$.
这表明 AB 和 BA 相似, 因而具有完全相同的特征值 (无论是非零特征值还是零特征值).
我们有 $\det(I_n - AB) = \det(I_n - BA)$ 成立.
(或者直接由 $\det(I_n - AB) = \det(A(BA)A^{-1}) = \det(I_n - BA)$ 说明)
- ② 若 A, B 均非奇异, 我们可对 A 施加任意小的扰动 εI_n 得到非奇异阵 $A + \varepsilon I_n$.
根据 ① 的结论我们有 $\det(I_n - (A + \varepsilon I_n)B) = \det(I_n - B(A + \varepsilon I_n))$.
注意到 $\det(I_n - (A + \varepsilon I_n)B)$ 和 $\det(I_n - B(A + \varepsilon I_n))$ 都是关于 ε 的连续函数.
因此我们有:

$$\begin{aligned}\det(I_n - AB) &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \det(I_n - (A + \varepsilon I_n)B) \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \det(I_n - B(A + \varepsilon I_n)) \\ &= \det(I_n - BA).\end{aligned}$$

这表明 AB 和 BA 具有完全相同的特征值 (无论是非零特征值还是零特征值).
尽管 AB 和 BA 不一定相似.

Problem 2

给定正整数 n , $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 设其特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$.

证明: 对于复多项式 $f(t)$, $f(A)$ 的特征值为 $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$.

- 一个简单的想法是:

$$\begin{aligned}Ax &= x\lambda \\ A^2x &= A(Ax) = A(x\lambda) = (x\lambda)\lambda = x\lambda^2 \\ A^3x &= A(A^2x) = A(x\lambda^2) = (x\lambda)\lambda^2 = x\lambda^3 \\ &\vdots \\ A^kx &= x\lambda^k\end{aligned}$$

因此对于复多项式 $f(t)$, 直观上有 $f(A)x = xf(\lambda)$ 成立.

但上述逻辑只能保到几何重数 (因为依赖于特征向量 x).

证明:

设复方阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 Jordan 标准型为:

$$S^{-1}AS = J = \begin{bmatrix} J^{(1)}(\mu_1) & & & \\ & J^{(2)}(\mu_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J^{(d)}(\mu_d) \end{bmatrix},$$

其中 μ_1, \dots, μ_d 互不相同, $J_1(\mu_1), \dots, J_d(\mu_d)$ 为对应的 Jordan 矩阵:

$$\begin{cases} J^{(1)}(\mu_1) = J_{n_1^{(1)}}(\mu_1) \oplus \cdots \oplus J_{n_1^{(p_1)}}(\mu_1) \text{ where } n_1 = \sum_{i=1}^{p_1} n_1^{(i)} \quad (n_1^{(1)} \geq \cdots \geq n_1^{(p_1)} \geq 1) \\ \cdots \\ J^{(d)}(\mu_d) = J_{n_d^{(1)}}(\mu_d) \oplus \cdots \oplus J_{n_d^{(p_d)}}(\mu_d) \text{ where } n_d = \sum_{i=1}^{p_d} n_d^{(i)} \quad (n_d^{(1)} \geq \cdots \geq n_d^{(p_d)} \geq 1). \end{cases}$$

任意给定一元多项式 $f(t)$.

要证明 $f(A)$ 的特征值为 $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$,

只需证明 $f(J)$ 的特征值为 $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$,

只需证明对于任意 $\mu \in \mathbb{C}$ 和正整数 $m \in \mathbb{Z}_+$, $f(J_m(\mu))$ 的特征值为 $f(\mu)$,

其中 $J_m(\mu)$ 代表关于 μ 的 m 的 Jordan 块:

$$J_m(\mu) := \begin{bmatrix} \mu & 1 & & & \\ & \mu & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \mu & 1 \\ & & & & \mu \end{bmatrix}_{m \times m}$$

显然对于任意自然数 $k \in \mathbb{N}$, 幂 $(J_m(\mu))^k$ 均为上三角阵, 且主对角元均为 μ^k .

因此其特征值为 μ^k .

于是 $f(J_m(\mu))$ 的特征值为 $f(\mu)$.

(代数重数和几何重数可能会发生改变, 这取决于 f 是否会将不同的特征值映射到相同的值)
命题得证.

Problem 3

(Eigenvalues of the rank one matrix uv^T)

给定正整数 n , $u, v \in \mathbb{C}^n$.

试求 uv^H 的特征多项式和极小多项式.

- **Lemma (Matrix Analysis 定理 3.3.6)**

设复方阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 Jordan 标准型为:

$$S^{-1}AS = J = \begin{bmatrix} J^{(1)}(\lambda_1) & & & \\ & J^{(2)}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J^{(d)}(\lambda_d) \end{bmatrix},$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_d$ 互不相同, $J_1(\lambda_1), \dots, J_d(\lambda_d)$ 为对应的 Jordan 矩阵:

$$\begin{cases} J^{(1)}(\lambda_1) = J_{n_1^{(1)}}(\lambda_1) \oplus \cdots \oplus J_{n_1^{(p_1)}}(\lambda_1) \text{ where } n_1 = \sum_{i=1}^{p_1} n_1^{(i)} \quad (n_1^{(1)} \geq \cdots \geq n_1^{(p_1)} \geq 1) \\ \cdots \\ J^{(d)}(\lambda_d) = J_{n_d^{(1)}}(\lambda_d) \oplus \cdots \oplus J_{n_d^{(p_d)}}(\lambda_d) \text{ where } n_d = \sum_{i=1}^{p_d} n_d^{(i)} \quad (n_d^{(1)} \geq \cdots \geq n_d^{(p_d)} \geq 1). \end{cases}$$

定义:

$$\begin{aligned} r_i &:= \min\{k \in \mathbb{Z}_+ : (J^{(i)}(\lambda_i) - \lambda_i I_{n_i})^k = 0_{n_i \times n_i}\} \quad (i = 1, \dots, d) \\ &= \max\{n_i^{(1)}, \dots, n_i^{(p_i)}\}, \end{aligned}$$

即 r_i 为 A 关于特征值 λ_i 的所有 Jordan 块 $J_{n_i^{(1)}}(\lambda_i), \dots, J_{n_i^{(p_i)}}(\lambda_i)$ 的最大的阶,

则 $J^{(i)}(\lambda_i)$ 的极小多项式 (即最小次数的首一零化多项式) 为 $m_{J^{(i)}(\lambda_i)}(t) = (t - \lambda_i)^{r_i}$.

因此 A 的极小多项式为:

$$m_A(t) = m_J(t) = \prod_{i=1}^d m_{J^{(i)}(\lambda_i)}(t) = \prod_{i=1}^d (t - \lambda_i)^{r_i}.$$

Solution:

- **Case 1:**

若 u, v 至少有一个是零向量, 则 $A := uv^H = 0_{n \times n}$.

特征多项式 $p_A(t) = \det(tI - A) = \det(tI) = t^n$,

表明 $A = 0_{n \times n}$ 的特征值均为 0 (代数重数为 n).

考虑到:

$$\begin{aligned} \text{Ker}(A) &= \text{Range}(A^H)^\perp \\ \dim(\text{Ker}(A)) &= n - \text{rank}(A^H) = n - 0 = n, \end{aligned}$$

因此 0 特征值的特征子空间 $\text{Ker}(A)$ 的维数为 n , 表明 0 特征值的几何重数为 n .

故 Jordan 标准型中 0 特征值对应的 Jordan 块的最大阶数为 1.

根据 Lemma 可知极小多项式 $m_A(t) = t$.

- **Case 2:**

若 u, v 均不为零向量, 则 $A := uv^H$ 为秩 1 矩阵.

根据 $(uv^H)u = u(v^H u)$ 可知 $v^H u$ 是 $A = uv^H$ 的特征值, u 是对应的特征向量.

考虑到:

$$\begin{aligned} \text{Ker}(A) &= \text{Range}(A^H)^\perp \\ \dim(\text{Ker}(A)) &= n - \text{rank}(A^H) = n - 1, \end{aligned}$$

因此 0 特征值的特征子空间 $\text{Ker}(A)$ 的维数为 $n - 1$, 表明 0 特征值的几何重数为 $n - 1$.
于是 0 特征值的代数重数至少为 $n - 1$, 表明 A 至多有 1 个非零特征值.

- ① 若 $v^H u \neq 0$, 则 A 的 0 特征值的代数重数为 $n - 1$.
此时特征值 $v^T u$ 是简单的 (代数重数 = 几何重数 = 1),
特征值 0 是半简单的 (代数重数 = 几何重数 = $n - 1$).
特征多项式为 $p_A(t) = t^{n-1}(t - v^H u)$
注意到 Jordan 标准型中特征值 $v^T u$ 和 0 对应的 Jordan 块的最大阶数都为 1.
根据 Lemma 可知极小多项式 $m_A(t) = t(t - v^T u)$
- ② 若 $v^H u = 0$, 则 A 的 0 特征值的代数重数为 n , 大于其几何重数 $n - 1$
特征多项式为 $p_A(t) = t^n$.
注意到 Jordan 标准型中 0 特征值对应的 Jordan 块的最大阶数为 2.
根据 Lemma 可知极小多项式 $m_A(t) = t^2$.

Problem 4

(带有周期性边界条件的环形三对角矩阵, 具体来说是 Toeplitz 矩阵)

给定正整数 n , 试求以下 n 阶方阵的所有特征值及特征向量:

$$\tilde{A}_n := \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & & 1 \\ 1 & 0 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & 1 & 0 & 1 & \\ 1 & & & 1 & 0 & \\ & & & & 1 & 0 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

- 处理了上述问题, 我们可以离散化 Laplace 算子:

$$y'' \approx \frac{y_{k+1} - 2y_k + y_{k-1}}{h^2} \text{ where } h > 0 \text{ is the step size: } \begin{cases} x_k = x_{k-1} + h \\ x_{k+1} = x_k + h \end{cases}$$

$$L_n := \begin{bmatrix} -2 & 1 & & & & 1 \\ 1 & -2 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & 1 & -2 & 1 & \\ 1 & & & 1 & -2 & \\ & & & & 1 & -2 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

Laplace 算子 L_n 的特征值和 \tilde{A}_n 的特征值只差一个平移.

可以证明 Laplace 算子有一个很好的性质:

其特征向量恰好是 \tilde{A}_n 的特征向量的离散化 (其他算子没有这样的性质).

邵老师提供的解法:

$$\begin{aligned} A_n &= \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & & 1 \\ 1 & 0 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & 1 & 0 & 1 & \\ 1 & & & 1 & 0 & \\ & & & & 1 & 0 \end{bmatrix}_{n \times n} \\ &= \begin{bmatrix} 0 & & & & 1 \\ 1 & 0 & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & 1 & 0 & \\ 1 & & & 1 & 0 \end{bmatrix}_{n \times n} + \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & & 1 \\ 0 & 0 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & 0 & 1 & & \\ 1 & & & & 0 & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix}_{n \times n} \\ &= U_n + U_n^{n-1}. \end{aligned}$$

考虑 U_n 的特征值和特征向量:

注意到 U_n 是一个 Frobenius 友阵, 其特征多项式 $p(t) = t^n - 1$,

因此特征值为 $1, \omega, \dots, \omega^{n-1}$ (其中 $\omega = \exp(i\frac{2\pi}{n})$).

其中 ω^k ($k = 0, 1, \dots, n - 1$) 的特征向量为 $[1, \omega^k, \dots, \omega^{(n-1)k}]^T$.

这是 Homework 01 Problem 01 的结论.

相应地, U_n^{n-1} 的特征值为 $\omega^{(n-1)k} = \omega^{-k}$ ($k = 0, 1, \dots, n-1$), 特征向量也为 $[1, \omega^k, \dots, \omega^{(n-1)k}]^T$.
 因此 $A_n = U_n + U_n^{n-1}$ 的特征值为 $\omega^k + \omega^{-k} = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right)$ ($k = 0, 1, \dots, n-1$),
 特征向量为 $[1, \omega^k, \dots, \omega^{(n-1)k}]^T$.

将相同的特征值合并在一起, 便可说得更详细一点:

- ① $\lambda = 2$ 是 \tilde{A}_n 的特征值, 代数重数和几何重数都是 1.
 特征向量为 $[1, 1, \dots, 1]^T$.
- ② $\lambda = \omega^k + \omega^{-k} = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right)$ ($k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor$) 是 \tilde{A}_n 的特征值, 代数重数和几何重数都是 2.
 特征向量为 $[1, \omega^k, \dots, \omega^{(n-1)k}]^T$ 和 $[1, \omega^{-k}, \dots, \omega^{-(n-1)k}]^T$.
- ③ 当 n 为偶数时, $\lambda = -2 = 2 \cos(\pi) = \omega^{\frac{n}{2}} + \omega^{-\frac{n}{2}}$ 是 \tilde{A}_n 的特征值, 代数重数和几何重数都是 1.
 特征向量为 $[1, -1, \dots, 1, -1]^T$.

My Solution:

给定 $\lambda \in \mathbb{C}$ 我们记:

$$A_n := \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & \\ 1 & 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 1 & 0 & 1 \\ & & & 1 & 0 \end{bmatrix}_{n \times n} \quad D_n := \det(\lambda I - A_n) = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & & & \\ -1 & \lambda & -1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & -1 & \lambda \end{vmatrix}_{n \times n}$$

$$\tilde{A}_n = \begin{bmatrix} 0 & 1 & & 1 & \\ 1 & 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 1 & 0 & 1 \\ & & & 1 & 0 \end{bmatrix}_{n \times n} \quad \tilde{D}_n := \det(\lambda I - \tilde{A}_n) = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & & & -1 & \\ -1 & \lambda & -1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & -1 & \lambda & -1 & \\ & & & -1 & -1 & \lambda \end{vmatrix}_{n \times n}$$

其中 A_n 可称为**非周期性边界条件的三对角矩阵**,

而 \tilde{A}_n 可称为**带有周期性边界条件的环形三对角矩阵**.

邵老师说 A_n 显然没有重特征值, 因为它是不可约三对角阵.

可以发现 $\lambda I_n - A_n$ 的左下 $n-1$ 分块是非奇异的, 因此 $\text{rank}(\lambda I_n - A_n) \geq n-1$.

所以几何重数 $\text{null}(\lambda I_n - A_n) \leq 1$, 表明没有重特征值.

类似地, 不可约上 Hessenberg 矩阵也没有重特征值, 这是一个重要的性质.

首先考虑 D_n , 我们有:

$$\begin{aligned} D_1 &= \lambda \\ D_2 &= \lambda^2 - 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D_n &= \left| \begin{array}{cccccc} \lambda & -1 & & & & \\ -1 & \lambda & -1 & & & \\ & -1 & \lambda & -1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{n \times n} \\ &= \lambda \left| \begin{array}{cccccc} \lambda & -1 & & & & \\ -1 & \lambda & -1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & -1 & \lambda & -1 & \\ & & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-1) \times (n-1)} + (-1)(-1)^{1+2} \left| \begin{array}{cccccc} -1 & -1 & & & & \\ 0 & \lambda & -1 & & & \\ & -1 & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \lambda & -1 & \\ & & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-1) \times (n-1)} \\ &= \lambda \left| \begin{array}{cccccc} \lambda & -1 & & & & \\ -1 & \lambda & -1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & -1 & \lambda & -1 & \\ & & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-1) \times (n-1)} + (-1) \left| \begin{array}{cccccc} \lambda & -1 & & & & \\ -1 & \ddots & \ddots & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & -1 & \lambda & -1 & \\ & & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-2) \times (n-2)} \\ &= \lambda D_{n-1} - D_{n-2} (\forall n \geq 3). \end{aligned}$$

设 ϕ_1, ϕ_2 为极限方程 $\phi^2 = \lambda\phi - 1$ 的两根, 则我们有:

$$\begin{cases} \phi_1 + \phi_2 = \lambda \\ \phi_1 \phi_2 = 1. \end{cases}$$

进而有:

$$\begin{aligned} D_n - \phi_1 D_{n-1} &= \lambda D_{n-1} - D_{n-2} - \phi_1 D_{n-1} \\ &= (\phi_1 + \phi_2) D_{n-1} - \phi_1 \phi_2 D_{n-1} - \phi_1 D_{n-1} \\ &= \phi_2 (D_{n-1} - \phi_1 D_{n-2}) \\ &= \dots \\ &= \phi_2^{n-2} (D_2 - \phi_1 D_1) \\ &= \phi_2^{n-2} (\lambda^2 - 1 - \phi_1 \lambda) \\ &= \phi_2^{n-2} [(\phi_1 + \phi_2)^2 - \phi_1 \phi_2 - \phi_1 (\phi_1 + \phi_2)] \\ &= \phi_2^{n-2} \cdot \phi_2^2 \\ &= \phi_2^n. \end{aligned}$$

类似地, 我们有 $D_n - \phi_2 D_{n-1} = \phi_1^n$.

- 当 $\lambda = 2$ 时, 我们有 $\phi_1 = \phi_2 = 1$, 于是有:

$$\begin{cases} D_1 = 2 \\ D_n - D_{n-1} = 1 (n \geq 2). \end{cases}$$

进而有 $D_n = n + 1 (\forall n \geq 1)$ 成立.

- 当 $\lambda = -2$ 时, 我们有 $\phi_1 = \phi_2 = -1$, 于是有:

$$\begin{cases} D_1 = -2 \\ D_n + D_{n-1} = (-1)^n (n \geq 2). \end{cases}$$

进而有 $D_n = (-1)^n (n + 1) (\forall n \geq 1)$ 成立.

- 当 $\lambda \neq \pm 2$ 时, 我们有 $\phi_1 \neq \phi_2$, 联立:

$$\begin{cases} D_n - \phi_1 D_{n-1} = \phi_2^n \\ D_n - \phi_2 D_{n-1} = \phi_1^n \\ \phi_1 \phi_2 = 1. \end{cases}$$

解得:

$$D_n = \frac{\phi_1^{n+1} - \phi_2^{n+1}}{\phi_1 - \phi_2} (\forall n \geq 1).$$

可以证明 A_n 的特征值(即 $D_n = 0$ 的解)为 $\lambda = 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right)$ ($k = 1, \dots, n$).

令 $\tilde{D}_n = 0$, 即有 $\phi_1^{n+1} - \phi_2^{n+1} = 0$ ($\phi_1 \neq \phi_2$).

设 $\phi_1 = e^{i\theta}$ ($\theta \in (0, \pi)$), 根据

$$\begin{cases} \phi_1 + \phi_2 = \lambda \\ \phi_1 \phi_2 = 1 \end{cases}$$

可知:

$$\begin{cases} \phi_2 = 1/\phi_1 = 1/e^{i\theta} = e^{-i\theta} \\ \lambda = \phi_1 + \phi_2 = e^{i\theta} + e^{-i\theta} = 2 \cos(\theta). \end{cases}$$

于是我们有:

$$\begin{aligned} \phi_1^{n+1} - \phi_2^{n+1} &= (e^{i\theta})^{n+1} - (e^{-i\theta})^{n+1} \\ &= e^{i(n+1)\theta} - e^{-i(n+1)\theta} \\ &= 2i \cdot \sin((n+1)\theta) \\ &= 0. \end{aligned}$$

因此我们有:

$$(n+1)\theta = k\pi (k \in \mathbb{Z}_+).$$

结合 $\theta \in (0, \pi)$ 的假设可知 $\theta = \frac{k\pi}{n+1}$ ($k = 1, 2, \dots, n$).

因此 A_n 的特征值为 $\lambda = 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right)$ ($k = 1, \dots, n$) (显然它们的代数重数均为 1).

对于特征值 $\lambda = 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right)$ ($k = 1, \dots, n$), 求解 $(2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right)I - A_n)x = 0_n$:

$$\left(2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right)I - A_n\right)x = \begin{bmatrix} 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) & -1 & & & \\ -1 & 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) & -1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -1 & 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) & -1 \\ & & & -1 & 2 \cos\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = 0_n.$$

可以验证上述线性方程组具有实向量解(可作为实特征向量):

(基于 $2 \cos(\theta) \sin(m\theta) = \sin((m-1)\theta) + \sin((m+1)\theta)$ 的事实, 同时 $\theta = \frac{k\pi}{n+1}$ 能满足边界条件)

$$x = \begin{bmatrix} \sin\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) \\ \sin\left(\frac{2k\pi}{n+1}\right) \\ \vdots \\ \sin\left(\frac{(n-1)k\pi}{n+1}\right) \\ \sin\left(\frac{nk\pi}{n+1}\right) \end{bmatrix}.$$

其次考虑 \tilde{D}_n , 我们有:

$$\tilde{D}_1 = \lambda$$

$$\tilde{D}_2 = \lambda^2 - 1$$

$$\begin{aligned}
\tilde{D}_n &= \left| \begin{array}{cccc} \lambda & -1 & & -1 \\ -1 & \lambda & -1 & \\ & -1 & \lambda & -1 \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & -1 & \lambda & -1 \\ & & & -1 & \lambda & -1 \\ -1 & & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{n \times n} \\
&= \lambda D_{n-1} + \left| \begin{array}{cccc} -1 & -1 & & \\ 0 & \lambda & -1 & \\ -1 & \ddots & \ddots & \\ & \ddots & \lambda & -1 \\ & & -1 & \lambda & -1 \\ -1 & & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-1) \times (n-1)} + (-1)(-1)^{1+n} \left| \begin{array}{cccc} -1 & \lambda & -1 & \\ -1 & \lambda & -1 & \\ -1 & \ddots & \ddots & \\ & \ddots & \lambda & -1 \\ & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-1) \times (n-1)} \\
&= \lambda D_{n-1} + (-1)D_{n-2} + (-1)(-1)^{(n-1)+1} \left| \begin{array}{cccc} -1 & & & \\ & \lambda & -1 & \\ -1 & \ddots & \ddots & \\ & \ddots & \lambda & -1 \\ & & -1 & \lambda & -1 \end{array} \right|_{(n-2) \times (n-2)} \\
&\quad + (-1)^{n+2} \left\{ (-1) \left| \begin{array}{cccc} -1 & \lambda & -1 & \\ -1 & \ddots & \ddots & \\ & \ddots & \lambda & -1 \\ & & -1 & \lambda \end{array} \right|_{(n-2) \times (n-2)} + (-1)(-1)^{(n-1)+1} D_{n-2} \right\} \\
&= \lambda D_{n-1} - D_{n-2} + (-1)^{n+1}(-1)^{n-2} + (-1)^{n+2}\{(-1)(-1)^{n-2} + (-1)^{n+1}D_{n-2}\} \\
&= \lambda D_{n-1} - D_{n-2} - 1 - 1 - D_{n-2} \\
&= \lambda D_{n-1} - 2D_{n-2} - 2 \quad (\text{note that } D_n = \lambda D_{n-1} - D_{n-2}) \\
&= D_n - D_{n-2} - 2 \quad (\forall n \geq 3).
\end{aligned}$$

首先考虑 $n = 1, 2$ 时 \tilde{A}_n 的特征值和特征向量:

- $n = 1$ 时 $\tilde{A}_1 := [0]$, 特征值为 0, 特征向量为 $[1]$.
- $n = 2$ 时 $\tilde{A}_2 := \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$, 特征值为 $-1, 1$, 特征向量分别为 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 和 $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$.

其次我们考虑 $n \geq 3$ 时 \tilde{A}_n 的特征值 (即 $\tilde{D}_n = 0$ 的解):

- 当 $\lambda = 2$ 时, 我们有 $D_n = n + 1$ ($\forall n \geq 1$) 成立.
因此我们有:

$$\begin{aligned}
\tilde{D}_n &= D_n - D_{n-2} - 2 \\
&= (n + 1) - (n - 2 + 1) - 2 \\
&= 0.
\end{aligned}$$

因此 $\lambda = 2$ 是 \tilde{A}_n ($n \geq 3$) 的一个特征值.

- 当 $\lambda = -2$ 时, 我们有 $D_n = (-1)^n(n + 1)$ ($\forall n \geq 1$) 成立.
因此我们有:

$$\begin{aligned}
\tilde{D}_n &= D_n - D_{n-2} - 2 \\
&= (-1)^n(n + 1) - (-1)^{n-2}(n - 2 + 1) - 2 \\
&= 2 \cdot [(-1)^n - 1] \\
&= \begin{cases} 0, & \text{if } n \text{ is even} \\ -4, & \text{if } n \text{ is odd} \end{cases}
\end{aligned}$$

因此 $\lambda = -2$ 是 \tilde{A}_n ($n \geq 3$) 的一个特征值, 当且仅当 n 是偶数.

- 当 $\lambda \neq \pm 2$ 时, 我们有:

$$D_n = \frac{\phi_1^{n+1} - \phi_2^{n+1}}{\phi_1 - \phi_2} (\forall n \geq 1).$$

因此我们有:

$$\begin{aligned} \tilde{D}_n &= D_n - D_{n-2} - 2 \\ &= \frac{\phi_1^{n+1} - \phi_2^{n+1}}{\phi_1 - \phi_2} - \frac{\phi_1^{n-1} - \phi_2^{n-1}}{\phi_1 - \phi_2} - 2 \quad (\text{note that } a^n - b^n = (a - b)(a^{n-1} + a^{n-2}b + \cdots + ab^{n-2} + b^{n-1})) \\ &= \sum_{k=0}^n \phi_1^k \phi_2^{n-k} - \sum_{k=0}^{n-2} \phi_1^k \phi_2^{n-2-k} - 2 \\ &= \phi_1^n + \phi_2^n + \sum_{k=1}^{n-1} \phi_1^k \phi_2^{n-k} - \sum_{k=0}^{n-2} \phi_1^k \phi_2^{n-2-k} - 2 \\ &= \phi_1^n + \phi_2^n + (\phi_1 \phi_2) \sum_{k=1}^{n-1} \phi_1^{k-1} \phi_2^{n-1-k} - \sum_{k=0}^{n-2} \phi_1^k \phi_2^{n-2-k} - 2 \quad (\text{note that } \phi_1 \phi_2 = 1) \\ &= \phi_1^n + \phi_2^n + \sum_{l=0}^{n-2} \phi_1^{l-1} \phi_2^{n-2-l} - \sum_{k=0}^{n-2} \phi_1^k \phi_2^{n-2-k} - 2 \\ &= \phi_1^n + \phi_2^n - 2. \end{aligned}$$

令 $\tilde{D}_n = 0$, 即有 $\phi_1^n + \phi_2^n - 2 = 0 (\phi_1 \neq \phi_2)$.

设 $\phi_1 = e^{i\theta} (\theta \in (0, \pi))$, 根据

$$\begin{cases} \phi_1 + \phi_2 = \lambda \\ \phi_1 \phi_2 = 1 \end{cases}$$

可知:

$$\begin{cases} \phi_2 = 1/\phi_1 = 1/e^{i\theta} = e^{-i\theta} \\ \lambda = \phi_1 + \phi_2 = e^{i\theta} + e^{-i\theta} = 2 \cos(\theta). \end{cases}$$

于是我们有:

$$\begin{aligned} \phi_1^n + \phi_2^n - 2 &= (e^{i\theta})^n + (e^{-i\theta})^n - 2 \\ &= e^{in\theta} + e^{-in\theta} - 2 \\ &= 2 \cos(n\theta) - 2 \\ &= 0. \end{aligned}$$

因此我们有:

$$n\theta = 2k\pi (k \in \mathbb{Z}_+).$$

结合 $\theta \in (0, \pi)$ 的假设可知 $\theta = \frac{2k\pi}{n} (k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor)$ (其中 $\lfloor \cdot \rfloor$ 代表下取整).

因此 $\lambda = 2 \cos(\theta) = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) (k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor)$.

根据 θ 的 $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor$ 个解的等价性可知这 $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor$ 个特征值的代数重数均为 2.

由于 \tilde{A}_n 是对称阵 (自然是正规矩阵), 故一定存在谱分解,

这意味着其所有特征值都是半简单的 (几何重数 = 代数重数).

因此 $\lambda = 2 \cos(\theta) = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) (k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor)$ 的代数重数和几何重数都是 2.

注: 严格来说, $\lambda = 2 \cos(\theta) = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) (k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor)$ 代数重数均为 2 的事实不能这样简单得出.

更严谨的说明方法是它们每一个都对应两个线性无关的特征向量 (参见后面的证明).

因此它们每一个的几何重数都是 2, 进而每一个的代数重数都至少是 2.

但由于它们总共的代数重数是 $2 \cdot \lfloor \frac{n}{2} \rfloor$, 故它们每一个的代数重数都是 2.

综上所述, 当 $n \geq 3$ 时, 关于 \tilde{A}_n 的特征值我们有如下结论:

- ① $\lambda = 2 = 2 \cos(0) = 2 \cos\left(\frac{0 \cdot 2\pi}{n}\right)$ 是 \tilde{A}_n 的特征值, 代数重数和几何重数都是 1
- ② $\lambda = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) (k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor)$ 是 \tilde{A}_n 的特征值, 代数重数和几何重数都是 2
- ③ 当 n 为偶数时, $\lambda = 2 = 2 \cos(\pi) = 2 \cos\left(\frac{n \cdot 2\pi}{n}\right)$ 是 \tilde{A}_n 的特征值, 代数重数和几何重数都是 1

最后我们考虑 $n \geq 3$ 时 \tilde{A}_n 的特征向量:

- ① 对于特征值 $\lambda = 2$, 求解 $(2I - \tilde{A}_n)x = 0_n$:

$$(2I - \tilde{A}_n)x = \begin{bmatrix} 2 & -1 & & -1 \\ -1 & 2 & -1 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -1 & 2 & -1 \\ -1 & & & -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = 0_n$$

↓

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 1_n$$

因此可以取特征向量 $x = 1_n$.

- ② 对于特征值 $\lambda = 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right)$ ($k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor$), 求解 $(2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right)I - \tilde{A}_n)x = 0_n$:

$$\left(2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right)I - \tilde{A}_n\right)x = \begin{bmatrix} 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) & -1 & & -1 \\ -1 & 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) & -1 & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -1 & 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) & -1 \\ -1 & & & -1 & 2 \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = 0_n.$$

可以验证上述线性方程组具有两个线性无关的实向量解 (可作为实特征向量):

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ \cos\left(\frac{2k\pi}{n}\right) \\ \cos\left(\frac{4k\pi}{n}\right) \\ \vdots \\ \cos\left(\frac{2(n-1)k\pi}{n}\right) \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -\sin\left(\frac{2k\pi}{n}\right) \\ -\sin\left(\frac{4k\pi}{n}\right) \\ \vdots \\ -\sin\left(\frac{2(n-1)k\pi}{n}\right) \end{bmatrix}.$$

前者基于 $2 \cos(\theta) \cos(m\theta) = \cos((m-1)\theta) + \cos((m+1)\theta)$ 的事实, 同时 $\theta = \frac{2k\pi}{n}$ 能满足边界条件.

后者基于 $2 \cos(\theta) \sin(m\theta) = \sin((m-1)\theta) + \sin((m+1)\theta)$ 的事实, 同时 $\theta = \frac{2k\pi}{n}$ 能满足边界条件.

更深刻地, 可以验证上述线性方程组具有两个线性无关的复向量解 (可作为复特征向量):

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ \exp\left(i\frac{2k\pi}{n}\right) \\ \exp\left(i\frac{4k\pi}{n}\right) \\ \vdots \\ \exp\left(i\frac{2(n-1)k\pi}{n}\right) \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ \exp\left(-i\frac{2k\pi}{n}\right) \\ \exp\left(-i\frac{4k\pi}{n}\right) \\ \vdots \\ \exp\left(-i\frac{2(n-1)k\pi}{n}\right) \end{bmatrix},$$

其中 $k = 1, 2, \dots, \lfloor \frac{n}{2} \rfloor$.

- ③ 当 n 为偶数时, 对于特征值 $\lambda = -2$, 求解 $(-2I - \tilde{A}_n)x = 0_n$:

$$(-2I - \tilde{A}_n)x = \begin{bmatrix} -2 & -1 & & & -1 \\ -1 & -2 & -1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -1 & -2 & -1 \\ -1 & & & -1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = 0_n$$

↓

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ \vdots \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \sum_{k=1}^{n/2} (e_{2k-1} - e_{2k}).$$

因此可以取特征向量 $x = \sum_{k=1}^{n/2} (e_{2k-1} - e_{2k})$,
其中 n 为偶数, e_k 代表 \mathbb{R}^n 空间的第 k 个标准单位基向量.

(what a waste of parchment)

Problem 5

给定:

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

利用 Cayley-Hamilton 定理计算 $\sum_{k=1}^8 A^k$.

- **(Cayley-Hamilton 定理, Matrix Analysis 定理 2.4.3.2)**

设 $p_A(t) := \det(tI_n - A)$ 是 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的特征多项式, 则我们有 $p_A(A) = 0_{n \times n}$ 成立.

换言之, 任意复方阵都满足其特征方程.

Solution:

A 的特征多项式为 $p_A(t) = \det(tI - A) = (\lambda - 1)\lambda - 1 = \lambda^2 - \lambda - 1 = 0$.

根据 Cayley-Hamilton 定理可知 $p_A(A) = A^2 - A - I = 0_{2 \times 2}$.

于是我们有:

$$\begin{aligned} A^2 &= A + I \\ A^3 &= A(A + I) = A^2 + A = (A + I) + A = 2A + I \\ A^4 &= A(2A + I) = 2A^2 + A = 2(A + I) + A = 3A + 2I \\ A^5 &= A(3A + 2I) = 3A^2 + 2A = 3(A + I) + 2A = 5A + 3I \\ A^6 &= A(5A + 3I) = 5A^2 + 3A = 5(A + I) + 3A = 8A + 5I \\ A^7 &= A(8A + 5I) = 8A^2 + 5A = 8(A + I) + 5A = 13A + 8I \\ A^8 &= A(13A + 8I) = 13A^2 + 8A = 13(A + I) + 8A = 21A + 13I \\ A^n &= f(n)A + f(n-1)I \quad (\forall n \geq 1), \end{aligned}$$

其中 $\{f(n)\}_{n=1}^\infty$ 代表 Fibonacci 数列:

($f(n)$ 通项公式的推导与 Problem 4 中 D_n 的通项公式的推导类似, 这里不作证明)

$$\begin{aligned} f(n) &:= \begin{cases} 0 & n = 0 \\ 1 & n = 1, 2 \\ f(n-1) + f(n-2) & n \geq 3 \end{cases} \\ &= \frac{\phi_1^n - \phi_2^n}{\sqrt{5}}, \end{aligned}$$

其中 $\phi_{1,2} = (1 \pm \sqrt{5})/2$ 为特征方程 $\phi^2 = \phi + 1$ 的根.

于是我们有:

$$\begin{aligned}
\sum_{k=1}^8 A^k &= A^8 + A^7 + A^6 + A^5 + A^4 + A^3 + A^2 + A \\
&= (21A + 13I) + (13A + 8I) + (8A + 5I) + (5A + 3I) + (3A + 2I) + (2A + I) + (A + I) + A \\
&= 54A + 33I \\
&= \begin{bmatrix} 87 & 54 \\ 54 & 33 \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

实际上我们有:

$$\begin{aligned}
S_0 &:= 0 \\
S_n &:= \sum_{i=1}^n f(i) \\
&= 1 + f(1) + f(2) + f(3) + \cdots + f(n) - 1 \\
&= f(2) + f(1) + f(2) + f(3) + \cdots + f(n) - 1 \ (\forall n \geq 1) \\
&= f(3) + f(2) + f(3) + \cdots + f(n) - 1 \\
&= \cdots \\
&= f(n) + f(n-1) + f(n) - 1 \\
&= f(n+1) + f(n) - 1 \\
&= f(n+2) - 1
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
S_8 &= f(10) - 1 = 55 - 1 = 54 \\
S_7 &= f(9) - 1 = 34 - 1 = 33
\end{aligned}$$

因此我们有:

$$\begin{aligned}
\sum_{k=1}^n A^k &= \sum_{k=1}^n [f(k)A + f(k-1)I] \\
&= \sum_{k=1}^n f(k)A + \sum_{k=1}^n f(k-1)I \ (n \geq 1) \\
&= S_n A + S_{n-1} I
\end{aligned}$$

$$\sum_{k=1}^8 A^k = S_8 A + S_7 I = 54A + 33I = \begin{bmatrix} 87 & 54 \\ 54 & 33 \end{bmatrix}$$

Insight: [Linear Recurrence Relations.pdf](#)

将 Fibonacci 数列 $\{f(n)\}_{n=1}^\infty$ 的递推公式变为矩阵形式能让我们看得更清楚:

$$\begin{aligned}
\begin{bmatrix} f(k+2) \\ f(k+1) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f(k+1) \\ f(k) \end{bmatrix} \\
\begin{bmatrix} f(n+1) \\ f(n) \end{bmatrix} &= \left(\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \right)^n \begin{bmatrix} f(1) \\ f(0) \end{bmatrix} = \left(\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \right)^n \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

我们对系数矩阵 $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ 进行谱分解:

$$\begin{aligned}
\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 & \\ & \phi_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \\
\left(\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \right)^n &= \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1^n & \\ & \phi_2^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1}
\end{aligned}$$

其中 $\phi_{1,2} = (1 \pm \sqrt{5})/2$ 为特征方程 $\phi^2 = \phi + 1$ 的根.

于是我们有:

$$\begin{aligned}
\begin{bmatrix} f(n+1) \\ f(n) \end{bmatrix} &= \left(\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \right)^n \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \\
&= \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1^n & \\ & \phi_2^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \\
&= \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1^n & \\ & \phi_2^n \end{bmatrix} \left(\frac{1}{\phi_1 - \phi_2} \begin{bmatrix} 1 & -\phi_2 \\ -1 & \phi_1 \end{bmatrix} \right) \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \\
&= \begin{bmatrix} \phi_1^{n+1} & \phi_2^{n+1} \\ \phi_1^n & \phi_2^n \end{bmatrix} \left(\frac{1}{\phi_1 - \phi_2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right) \\
&= \frac{1}{\phi_1 - \phi_2} \begin{bmatrix} \phi_1^{n+1} - \phi_2^{n+1} \\ \phi_1^n - \phi_2^n \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

即得到 $f(n) = \frac{\phi_1^n - \phi_2^n}{\phi_1 - \phi_2}$, 其中 ϕ_1^n, ϕ_2^n 的计算复杂度通过二进制求幂法可以优化为 $\log(n)$ 级别.

变体: 如何处理 $x_{k+1} = \frac{2x_k + 3}{3x_k - 1}$ 的迭代公式?

考虑递归公式 $x_{k+1} = \frac{ax_k + b}{cx_k + d}$ ($\forall k \in \mathbb{Z}_+$),

我们可以将其等价写作 $x_{k+1} = u_{k+1}/v_{k+1}$, 其中:

$$\begin{cases} u_{k+1} = au_k + bv_k \\ v_{k+1} = cu_k + dv_k \end{cases}
\quad \Updownarrow$$

$$\begin{bmatrix} u_{k+1} \\ v_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_k \\ v_k \end{bmatrix}$$

详细内容参见 **Homework 08 Problem 06**.

Problem 6 (optional)

给定正整数 n , 试证明:

若 $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可交换 (即 $AB = BA$),

则存在酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 使得 $U^H AU$ 和 $U^H BU$ 都是上三角阵.

- (**Schur 分解定理, Matrix Analysis 定理 2.3.1**)

设 $A = [a_{ij}] \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ (按任意指定的次序排列).

则存在一个酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 使得 $T := U^H AU = [t_{ij}]$ 是以 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为对角元的上三角阵.

Proof:

设 x 为 A 关于特征值 λ_1 的单位特征向量, 即满足 $\begin{cases} Ax = \lambda_1 x \\ \|x\|_2 = 1 \end{cases}$

任取一个第一列为 x 的酉矩阵 $U_1 = [x, u_2, \dots, u_n] \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则我们有:

$$\begin{aligned}
U_1^H A U_1 &= \begin{bmatrix} x^H \\ u_2^H \\ \vdots \\ u_n^H \end{bmatrix} A [x \quad u_2 \quad \cdots \quad u_n] \\
&= \begin{bmatrix} x^H \\ u_2^H \\ \vdots \\ u_n^H \end{bmatrix} [\lambda_1 x \quad A u_2 \quad \cdots \quad A u_n] \\
&= \left[\begin{array}{c|ccc} \lambda_1 x^H x & x^H A u_2 & \cdots & x^H A u_n \\ \hline \lambda_1 x^H u_2 & u_2^H A u_2 & \cdots & u_2^H A u_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1 x^H u_n & u_n^H A u_2 & \cdots & u_n^H A u_n \end{array} \right] \\
&= \left[\begin{array}{c|ccc} \lambda_1 & x^H A u_2 & \cdots & x^H A u_n \\ \hline 0 & & & \\ \vdots & & A_1 & \\ 0 & & & \end{array} \right]
\end{aligned}$$

由于 u_2, \dots, u_n 是标准正交的,

故子矩阵 $A_1 = [u_i^H A u_j]_{i,j=2}^n = [u_2, \dots, u_n]^H A [u_2, \dots, u_n]$ 的特征值是 $\lambda_2, \dots, \lambda_n$

对 A_1 重新执行上述过程,

可得到一个酉矩阵 $\tilde{U}_2 \in \mathbb{C}^{(n-1) \times (n-1)}$ 使得 $\tilde{U}_2^H A_1 \tilde{U}_2 = \begin{bmatrix} \lambda_2 & * \\ 0_{n-2} & A_2 \end{bmatrix}$ (其中 A_2 的特征值是 $\lambda_3, \dots, \lambda_n$)

记 $U_2 = \begin{bmatrix} 1 & \\ & \tilde{U}_2 \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 则我们有:

$$\begin{aligned}
U_2^H (U_1^H A U_1) U_2 &= U_2^H \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ & A_1 \end{bmatrix} U_2 \\
&= \begin{bmatrix} 1 & \\ & \tilde{U}_2 \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ & A_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \\ & \tilde{U}_2 \end{bmatrix} \\
&= \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ & \tilde{U}_2^T A_1 \tilde{U}_2 \end{bmatrix} \\
&= \begin{bmatrix} \lambda_1 & * & * \\ \hline & \lambda_2 & * \\ & & A_2 \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

依此类推, 我们最终得到 $n - 1$ 个酉矩阵 $\{\tilde{U}_i\}_{i=1}^{n-1}$ (其中 $\tilde{U}_i \in \mathbb{C}^{(n-i+1) \times (n-i+1)}$)

记 $U_1 = \tilde{U}_1$ 和 $U_i = \begin{bmatrix} I_{i-1} & \\ & \tilde{U}_i \end{bmatrix}$ ($i = 2, \dots, n - 1$)

取 $U = U_1 \cdots U_{n-1}$ 即得 A 的 Schur 分解:

$$U^H A U = U_{n-1}^H \cdots U_1^H A U_1 \cdots U_{n-1} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \stackrel{\Delta}{=} T$$

定理得证.

Proof:

现在我们要证明的是: 非空交换族 $\mathcal{F} \subseteq \mathbb{C}^{n \times n}$ 中的所有方阵可同时酉上三角化.

我们注意到三个事实:

- ① 相似变换能够保留交换性:

若 $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可交换 (即 $AB = BA$), 则对于任意非奇异阵 $S \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 我们都有:

$$\begin{aligned}
(S^{-1}AS)(S^{-1}BS) &= S^{-1}ABS \quad (\text{note that } AB = BA) \\
&= S^{-1}BAS \\
&= (S^{-1}BS)(S^{-1}AS)
\end{aligned}$$

- ② (Matrix Analysis 引理 1.3.19) 非空交换族 $\mathcal{F} \subseteq \mathbb{C}^{n \times n}$ 中的所有方阵一定存在公共特征向量:

我们这里只证明这个结论的简单版本:

设 $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可交换 (即 $AB = BA$), 且 (λ, x) 为 A 的一个特征对 (其中非零向量 $x \in \text{Ker}(A - \lambda I_n)$) 则我们有:

$$\begin{aligned}
Ax &= x\lambda \\
&\Rightarrow \\
ABx &= BAx = B(x\lambda)
\end{aligned}$$

因此 Bx 也是 A 关于特征值 λ 的特征向量, 即 $Bx \in \text{Ker}(A - \lambda I_n)$
这表明 $\text{Ker}(A - \lambda I_n)$ 是线性变换 B 的不变子空间.

设 $\text{Ker}(A - \lambda I_n)$ 的维数是 d , 一组基为 v_1, \dots, v_d
则 Bv_1, \dots, Bv_d 均能表示为基 v_1, \dots, v_d 的线性组合:

$$B[v_1, \dots, v_d] = [v_1, \dots, v_d]C$$

其中 $C \in \mathbb{C}^{d \times d}$ 是非奇异的系数矩阵.

设 C 的 Schur 分解为 $C = U^H TU$ (其中 $U \in \mathbb{C}^{d \times d}$ 是酉矩阵, 而 $T \in \mathbb{C}^{d \times d}$ 是上三角阵)
则我们有:

$$\begin{aligned}
B[v_1, \dots, v_d] &= [v_1, \dots, v_d]C = [v_1, \dots, v_d]UTU^H \\
&\Leftrightarrow \\
B[v_1, \dots, v_d]U &= [v_1, \dots, v_d]UT \\
&\Leftrightarrow \\
B[q_1, \dots, q_d] &= [q_1, \dots, q_d]T
\end{aligned}$$

其中 q_1, \dots, q_d 是不变子空间 $\text{Ker}(A - \lambda I_n)$ 的新的一组基.

记 T 在 $(1, 1)$ 位置上的元素为 μ , 则我们有 $Bq_1 = q_1\mu$ 成立 (μ 就是 B 的一个特征值)

注意到 $q_1 \in \text{Ker}(A - \lambda I_n)$, 故 $Aq_1 = q_1\lambda$

这样我们就找到了 A, B 的公共特征向量 q_1

- ③ 若两个划分相同的分块上三角阵可交换, 则其对角分块也可交换:

以 2×2 分块为例:

若 $A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0_{k \times k} & A_{22} \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 和 $B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ 0_{k \times k} & B_{22} \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可交换, 则我们有:

$$\begin{aligned}
\begin{bmatrix} A_{11}B_{11} & A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22} \\ 0_{k \times k} & A_{22}B_{22} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0_{k \times k} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ 0_{k \times k} & B_{22} \end{bmatrix} \\
&= AB \\
&= BA \\
&= \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ 0_{k \times k} & B_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0_{k \times k} & A_{22} \end{bmatrix} \\
&= \begin{bmatrix} B_{11}A_{11} & B_{11}A_{12} + B_{12}A_{22} \\ 0_{k \times k} & B_{22}A_{22} \end{bmatrix} \\
&\Rightarrow \begin{cases} A_{11}B_{11} = B_{11}A_{11} \\ A_{22}B_{22} = B_{22}A_{22} \end{cases}
\end{aligned}$$

基于以上事实, 回到 Schur 分解定理的证明,

我们断言关于酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的所有组成成分都可对非空交换族 $\mathcal{F} \subseteq \mathbb{C}^{n \times n}$ 中的所有方阵以同样的方式选取,
因此它们可以同时酉上三角化.

Problem 7 (optional)

设 $\{A_k\}_{k=1}^\infty$ 是收敛于 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的复方阵序列, $A_k = U_k T_k U_k^H$ 是 A_k 的 Schur 分解.

试证明: 存在 $\{U_k\}_{k=1}^\infty$ 的收敛子列 $\{U_{k_i}\}_{i=1}^\infty$ 使得 $U := \lim_{i \rightarrow \infty} U_{k_i}$ 是酉矩阵且 $U^H AU$ 是上三角矩阵.

- Lemma (Matrix Analysis 定理 2.1.7)

$\mathbb{C}^{n \times n}$ 中酉矩阵的全体构成的集合和矩阵乘法构成一个群 (group):

- **封闭性:** 对于任意酉矩阵 $U_1, U_2 \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $U_1 U_2 \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 也是酉矩阵
- **可结合:** 对于任意酉矩阵 $U_1, U_2, U_3 \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 我们有 $(U_1 U_2) U_3 = U_1 (U_2 U_3)$
- **单位元:** I_n 是一个酉矩阵, 且对于任意酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 都有 $U I_n = U$
- **逆元:** 对于任意酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$, U^H 都是一个酉矩阵, 且满足 $U U^H = I_n$

值得注意的是, n 阶酉矩阵的集合是 $\mathbb{C}^{n \times n}$ 的闭子集.

也就是说, 酉矩阵构成的序列如果收敛, 则极限一定是一个酉矩阵.

同时我们发现酉矩阵的所有元素的模长都小于等于 1, 因此 n 阶酉矩阵的集合是有界的.

于是 n 阶酉矩阵的集合是有限维空间 $\mathbb{C}^{n \times n}$ 的有界闭子集, 因而是紧集.

也就是说, 酉矩阵构成的序列一定存在收敛子列, 这称为酉矩阵的选择原理.

Proof:

证明过程按以下步骤进行: (其中收敛性是逐元素收敛)

- ① **Schur 分解定理** 保证了 $T_k := U_k^H A_k U_k$ ($\forall k \in \mathbb{Z}_+$) 都是上三角阵
且 T_k 的对角元为 A_k 的特征值, 可按任意预先指定的次序排列.
- ② 根据**酉矩阵的选择原理** 可知序列 $\{U_k\}$ 存在一个收敛的子列 $\{U_{k_i}\}$, 其极限 $U := \lim_{i \rightarrow \infty} U_{k_i}$ 存在且是酉矩阵
- ③ 根据 $\begin{cases} \lim_{k \rightarrow \infty} A_k = A \Rightarrow \lim_{i \rightarrow \infty} A_{k_i} = A \\ \lim_{i \rightarrow \infty} U_{k_i} = U \end{cases}$ 可知 $T_{k_i} = U_{k_i}^H A_{k_i} U_{k_i}$ 收敛于极限 $T := U^H A U$
因为每个 T_{k_i} 都是上三角阵, 故 T 也是上三角阵.

命题得证.

Problem 8 (optional)

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的极小多项式的次数为 s , 定义 s 阶方阵为:

$$B := \begin{bmatrix} \text{tr}(A^0) & \text{tr}(A^1) & \cdots & \text{tr}(A^{s-1}) \\ \text{tr}(A^1) & \text{tr}(A^2) & \cdots & \text{tr}(A^s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{tr}(A^{s-1}) & \text{tr}(A^s) & \cdots & \text{tr}(A^{2s-2}) \end{bmatrix}$$

试证明: A 可对角化的充要条件是 B 非奇异.

- **Lemma 1 (Matrix Analysis 定理 3.3.6)**

设复方阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 Jordan 标准型为:

$$S^{-1} A S = J = \begin{bmatrix} J^{(1)}(\lambda_1) & & & \\ & J^{(2)}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J^{(d)}(\lambda_d) \end{bmatrix}$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_d$ 互不相同, $J_1(\lambda_1), \dots, J_d(\lambda_d)$ 为对应的 Jordan 矩阵:

$$\begin{cases} J^{(1)}(\lambda_1) = J_{n_1^{(1)}}(\lambda_1) \oplus \cdots \oplus J_{n_1^{(p_1)}}(\lambda_1) \text{ where } n_1 = \sum_{i=1}^{p_1} n_1^{(i)} \quad (n_1^{(1)} \geq \cdots \geq n_1^{(p_1)} \geq 1) \\ \cdots \\ J^{(d)}(\lambda_d) = J_{n_d^{(1)}}(\lambda_d) \oplus \cdots \oplus J_{n_d^{(p_d)}}(\lambda_d) \text{ where } n_d = \sum_{i=1}^{p_d} n_d^{(i)} \quad (n_d^{(1)} \geq \cdots \geq n_d^{(p_d)} \geq 1) \end{cases}$$

定义:

$$\begin{aligned} r_i &:= \min\{k \in \mathbb{Z}_+ : (J^{(i)}(\lambda_i) - \lambda_i I_{n_i})^k = 0_{n_i \times n_i}\} \quad (i = 1, \dots, d) \\ &= \min\{n_i^{(1)}, \dots, n_i^{(p_i)}\} \end{aligned}$$

即 r_i 为 A 关于特征值 λ_i 的所有 Jordan 块 $J_{n_i^{(1)}}(\lambda_i), \dots, J_{n_i^{(p_i)}}(\lambda_i)$ 的最大的阶.

则 $J^{(i)}(\lambda_i)$ 的极小多项式 (即最小次数的首一零化多项式) 为 $m_{J^{(i)}(\lambda_i)}(t) = (t - \lambda_i)^{r_i}$

因此 A 的极小多项式为:

$$m_A(t) = m_J(t) = \prod_{i=1}^d m_{J^{(i)}(\lambda_i)}(t) = \prod_{i=1}^d (t - \lambda_i)^{r_i}$$

- **Lemma 2 (Matrix Analysis 推论 3.3.8)**

复方阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可相似对角化, 当且仅当其极小多项式没有重根, 即其所有特征值对应的所有 Jordan 块的阶数都是 1

换言之, 当且仅当 $\prod_{i=1}^d (t - \lambda_i)$ 可以零化 A , 即 $(A - \lambda_1 I_n) \cdots (A - \lambda_d I_n) = 0_{n \times n}$

Proof:

注意到 A 的极小多项式的次数为 s

设 A 存在 d 个互不相同的特征值(根据 Lemma 1 可知 $1 \leq d \leq s$), 记为 $\lambda_1, \dots, \lambda_d$

设其代数重数分别为 n_1, \dots, n_d (满足 $n_1 + \cdots + n_d = n$)

设复方阵 A 的 Jordan 标准型为:

$$S^{-1}AS = J = \begin{bmatrix} J^{(1)}(\lambda_1) & & & \\ & J^{(2)}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J^{(d)}(\lambda_d) \end{bmatrix}$$

其中 $J_1(\lambda_1), \dots, J_d(\lambda_d)$ 为 $\lambda_1, \dots, \lambda_d$ 对应的 Jordan 矩阵:

$$\begin{cases} J^{(1)}(\lambda_1) = J_{n_1^{(1)}}(\lambda_1) \oplus \cdots \oplus J_{n_1^{(p_1)}}(\lambda_1) \text{ where } n_1 = \sum_{i=1}^{p_1} n_1^{(i)} \quad (n_1^{(1)} \geq \cdots \geq n_1^{(p_1)} \geq 1) \\ \cdots \\ J^{(d)}(\lambda_d) = J_{n_d^{(1)}}(\lambda_d) \oplus \cdots \oplus J_{n_d^{(p_d)}}(\lambda_d) \text{ where } n_d = \sum_{i=1}^{p_d} n_d^{(i)} \quad (n_d^{(1)} \geq \cdots \geq n_d^{(p_d)} \geq 1) \end{cases}$$

则我们有:

$$\begin{aligned} \text{tr}(A^k) &= \text{tr}((SJS^{-1})^k) \\ &= \text{tr}(SJ^kS^{-1}) \\ &= \text{tr}(J^kS^{-1}S) \quad (k = 0, 1, \dots) \\ &= \text{tr}(J^k) \\ &= n_1\lambda_1^k + \cdots + n_d\lambda_d^k \end{aligned}$$

现假设标量 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 使得:

$$\begin{aligned} &\begin{cases} \alpha_1 \text{tr}(A^0) + \alpha_2 \text{tr}(A^1) + \cdots + \alpha_s \text{tr}(A^{s-1}) = 0 \\ \alpha_1 \text{tr}(A^1) + \alpha_2 \text{tr}(A^2) + \cdots + \alpha_s \text{tr}(A^s) = 0 \\ \cdots \\ \alpha_1 \text{tr}(A^{s-1}) + \alpha_2 \text{tr}(A^s) + \cdots + \alpha_s \text{tr}(A^{2s-2}) = 0 \end{cases} \\ &\Leftrightarrow \\ &\begin{cases} \alpha_1(n_1 + \cdots + n_d) + \alpha_2(n_1\lambda_1 + \cdots + n_d\lambda_d) + \cdots + \alpha_s(n_1\lambda_1^{s-1} + \cdots + n_d\lambda_d^{s-1}) = 0 \\ \alpha_1(n_1\lambda_1 + \cdots + n_d\lambda_d) + \alpha_2(n_1\lambda_1^2 + \cdots + n_d\lambda_d^2) + \cdots + \alpha_s(n_1\lambda_1^s + \cdots + n_d\lambda_d^s) = 0 \\ \cdots \\ \alpha_1(n_1\lambda_1^{s-1} + \cdots + n_d\lambda_d^{s-1}) + \alpha_2(n_1\lambda_1^s + \cdots + n_d\lambda_d^s) + \cdots + \alpha_s(n_1\lambda_1^{2s-2} + \cdots + n_d\lambda_d^{2s-2}) = 0 \end{cases} \\ &\Leftrightarrow \\ &\begin{cases} [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_d \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \lambda_2^{s-1} & \cdots & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} n_1 \\ n_2 \\ \vdots \\ n_d \end{bmatrix} = 0 \\ [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_d \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \lambda_2^{s-1} & \cdots & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \ddots \\ \lambda_d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} n_1 \\ n_2 \\ \vdots \\ n_d \end{bmatrix} = 0 \\ \cdots \\ [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_d \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \lambda_2^{s-1} & \cdots & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1^{s-1} & & & \\ & \lambda_2^{s-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} n_1 \\ n_2 \\ \vdots \\ n_d \end{bmatrix} = 0 \end{cases} \end{aligned}$$

于是我们有:

$$\begin{cases} \alpha^T V \gamma = 0 \\ \alpha^T V D \gamma = 0 \\ \dots \\ \alpha^T V D^{s-1} \gamma = 0 \end{cases} \quad \text{where} \quad \begin{cases} \alpha = [\alpha_1, \dots, \alpha_s]^T \in \mathbb{C}^s \\ V = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_d \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \lambda_2^{s-1} & \dots & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{s \times d} \\ D = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_d\} \in \mathbb{C}^{d \times d} \\ \gamma = [n_1, \dots, n_d]^T \in \mathbb{C}^d \end{cases}$$

因此对于任意 $s - 1$ 次多项式 $p(t)$, 我们都有 $(\alpha^T V)p(D)\gamma = 0$

由于 $\gamma = [n_1, \dots, n_d]^T$ 是非零向量, 而 $p(D)$ 理论上可以是任意对角阵,

故 $\alpha = [\alpha_1, \dots, \alpha_s]^T$ 一定满足 $V^T \alpha = 0_d$

$$\text{方阵 } B := \begin{bmatrix} \text{tr}(A^0) & \text{tr}(A^1) & \dots & \text{tr}(A^{s-1}) \\ \text{tr}(A^1) & \text{tr}(A^2) & \dots & \text{tr}(A^s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{tr}(A^{s-1}) & \text{tr}(A^s) & \dots & \text{tr}(A^{2s-2}) \end{bmatrix} \quad \text{非奇异就等价于上述标量 } \alpha_1, \dots, \alpha_s \text{ 一定全部为零,}$$

即等价于 Vandermonde 矩阵 V 的 s 个 d 维行向量线性无关,

即等价于 $d = s$ (考虑到我们的假设天然限定了 $d \leq s$, 因此 $d > s$ 的情况被排除了)

即等价于 A 的极小多项式没有重根 (因为它是一个 s 次多项式, 且 A 的互不相同的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_d$ 都是它的根)

根据 Lemma 2 可知即等价于 A 可相似对角化.

命题得证.

TA 的解法: 将 B 分解为 VDV^T (其中 V 是一个 Vandermonde 矩阵)

我们检查 D 满秩的充要条件.

$$\begin{aligned} B &= \begin{bmatrix} \text{tr}(A^0) & \text{tr}(A^1) & \dots & \text{tr}(A^{s-1}) \\ \text{tr}(A^1) & \text{tr}(A^2) & \dots & \text{tr}(A^s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{tr}(A^{s-1}) & \text{tr}(A^s) & \dots & \text{tr}(A^{2s-2}) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} (n_1 + \dots + n_d) & (n_1 \lambda_1 + \dots + n_d \lambda_d) & \dots & (n_1 \lambda_1^{s-1} + \dots + n_d \lambda_d^{s-1}) \\ (n_1 \lambda_1 + \dots + n_d \lambda_d) & (n_1 \lambda_1^2 + \dots + n_d \lambda_d^2) & \dots & (n_1 \lambda_1^s + \dots + n_d \lambda_d^s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (n_1 \lambda_1^{s-1} + \dots + n_d \lambda_d^{s-1}) & (n_1 \lambda_1^s + \dots + n_d \lambda_d^s) & \dots & (n_1 \lambda_1^{2s-2} + \dots + n_d \lambda_d^{2s-2}) \end{bmatrix} \\ &= \sum_{i=1}^d n_i \begin{bmatrix} 1 \\ \lambda_i \\ \vdots \\ \lambda_i^{s-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ \lambda_i \\ \vdots \\ \lambda_i^{s-1} \end{bmatrix}^T \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_d \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \lambda_2^{s-1} & \dots & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} n_1 & & & \\ & n_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & n_d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_d \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \lambda_2^{s-1} & \dots & \lambda_d^{s-1} \end{bmatrix}^T \\ &= VDV^T \end{aligned}$$

其中 $V \in \mathbb{C}^{s \times d}$ 为 Vandermonde 矩阵, 而 $D \in \mathbb{C}^{d \times d}$ 为对角阵.

注意到 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_d$ 互不相同且 $d \leq s$, 故 V 一定列线性无关.

因此 $\text{rank}(B) = \text{rank}(D) = d$

注意到 $B \in \mathbb{C}^{s \times s}$ 非奇异当且仅当 $\text{rank}(B) = s$, 即当且仅当 $d = s$

这说明 A 存在 s 个互不相同的特征值.

由于 A 的极小多项式的次数为 s , 故 A 的极小多项式由 s 个不同的因式构成.

根据 Lemma 2 可知 $d = s$ 等价于 A 可对角化.

综上所述, $B \in \mathbb{C}^{s \times s}$ 非奇异当且仅当 A 可对角化.

The End

