

[Def] $A: V \rightarrow V$ 是一个线性变换. 若 $\exists \lambda \neq v \in V, \lambda \in \mathbb{R}$ s.t. $Av = \lambda v$
则称 v 是关于特征值 λ 的特征向量.

Rmk: ① 注意, 特征值和特征向量是对线性空间上的线性变换定义的.

② 选定基后, A 可用矩阵表示. 注意, 方阵才有特征值 (A 是 $V \rightarrow V$ 两个同维空间之间的 map)

③ 特征向量 非零

④ 特征值可以是 0

⑤ 矩阵 A 的特征值 & 特征向量是 $Av = \lambda v$.

v 是特征向量, 故非零

• 特征值 & 向量: $Av = \lambda v \Rightarrow (A - \lambda I)v = 0$. $A - \lambda I$ 存在非零解 v , 故 $A - \lambda I$ 不可逆,
即 $\det(A - \lambda I) = 0$. $\det(A - \lambda I)$ 称为特征多项式. $(A - \lambda I)v = 0$ 的解 v 是特征向量.

若 $A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$ 则 $|A - \lambda I|$ 是关于入的 n 次实系数方程.

若 $A \in M_{n \times n}(\mathbb{C})$ 则 $|A - \lambda I|$ 是关于入的 n 次复系数方程.

△ Question: A 是 $n \times n$ 矩阵, 则 A 是否有 n 个特征值?

[Exp] $f(x) = (x-1)^2$ 则此时 $x=1$ 是 $f(x)=0$ 的二重根, 根 1 被算入两次.

同理, 若 $g(x) = (x-2)^2(x-3)^3$ 则 $x=2$ 是 $g(x)=0$ 的二重根, $x=3$ 是 $g(x)=0$ 的三重根.
我们称 $g(x)=0$ 在计算重数意义下有 5 个根 ($2+3=5$).

[Thm] (代数学基本定理) 设 $f(x)$ 是关于 x 的 n 次 复系数多项式, i.e.,

$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0, a_i \in \mathbb{C}$. 则 $f(x)=0$ 必有 n 个复根(在计算重根意义下)

* 不建议大家看此 thm 证明, 用到复变函数的内容远超此课程要求.

[Application] $A \in M_{n \times n}(\mathbb{C})$ 则 $|A - \lambda I|$ 是关于入的 n 次复系数多项式.

故 $|A - \lambda I| = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n)$ 必有 n 个复根. (其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 可以有相
同值, 例如不可以等于 λ_2 , 这表示 $\lambda_1 = \lambda_2$ 是 $|A - \lambda I|=0$ 的二重根)

[Exp] 对于 $A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$, A 必有 n 个复特征值, 但可以有少于 n 个实特征值.

考虑 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ 是旋转 90° 矩阵.

$|A - \lambda I| = \lambda^2 + 1 = 0$ A 有 0 个实特征值但 A 有 2 个复特征值 $\pm i$

△ 特征值与特征向量的几何解释

$A: V \rightarrow V$ 在选定基下用矩阵 A 表示. 为了能画图, 设 $\dim V = 2$ 即 A 是 2×2 矩阵.

设 A 有两个特征向量 v_1, v_2 , 分别对应特征值 λ_1, λ_2 , 即 $Av_1 = \lambda_1 v_1, Av_2 = \lambda_2 v_2$.

设 $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$.

则 A 所表示的线性变换是：



l_1, l_2 线上的所有向量分别拉伸入与 λ_1 倍

$$[\text{Exp}] \cdot A = \begin{bmatrix} 1 & \\ & 2 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \lambda_1=1 \quad v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \\ \lambda_2=2 \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \end{array} \quad \begin{array}{c} \uparrow \\ \rightsquigarrow \\ \downarrow \end{array}$$

(2) $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ 是旋转变矩阵，所有向量都被转 90° 而没有拉伸，因此 A 没有实特征值。

• [Thm] 若 $n \times n$ 矩阵 A 有 n 个特征值，则 $\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$, $|A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$

注意此公式计入重根。例如若 $\lambda_1 = \lambda_2 = 2$, $\lambda_3 = -2$, 则 $\text{tr}(A) = 2+2+(-2) = 2$, $|A| = 2 \times 2 \times (-2) = -8$.

Pf: A 有 n 个特征值, 即 $|A - \lambda I| = (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda)$.

取 $\lambda = 0$ 得 $|A| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$

$$\det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \dots a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda \dots a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} \dots a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} \text{ 分别计算 L.H.S. 与 R.H.S.}$$

中 $(-\lambda)^{n-1}$ 的系数。

$$\begin{aligned} \text{R.H.S. } \det(A - \lambda I) &= (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda) \\ &= \sum_{i=1}^n \lambda_i (-\lambda)^{n-1} + \cdots \end{aligned}$$

L.H.S.

$$\begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \dots a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda \dots a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} \dots a_{nn} - \lambda \end{vmatrix}$$

按第 i 行

$$\begin{aligned} &= (a_{ii} - \lambda) \begin{vmatrix} a_{22} - \lambda \dots a_{2n} \\ \vdots \\ a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} - a_{i2} M_{1,2} + a_{i3} M_{1,3} - \cdots + (-1)^{i+n} a_{in} M_{1,n} \end{aligned}$$

$M_{1,2}, M_{1,3}, \dots, M_{1,n}$ 中只含有 $n-2$ 个 λ , 因此 $M_{1,2}, \dots, M_{1,n}$ 是关于入的 $n-2$ 次多项式, $(-\lambda)^{n-1}$ 只存在于第一项中.

$$(a_{11} - \lambda) \begin{vmatrix} a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{nn} - \lambda & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = (a_{11} - \lambda) [(a_{22} - \lambda) B_{1,1} - a_{23} B_{1,2} + \cdots + (-1)^{n-1} a_{2n} B_{1,n}]$$

其中 $B_{1,i}$ 是 $\begin{vmatrix} a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{nn} - \lambda & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix}$ 的余子式.

$B_{1,2}, B_{1,3}, \dots, B_{1,n}$ 中只含有 $n-3$ 个 λ , 因此 $B_{1,2}, \dots, B_{1,n}$ 是关于入的 $n-3$ 次多项式, 可以舍去. 故 $(-\lambda)^{n-1}$ 只在 $(a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) B_{1,1}$ 中. 同理可得

$(-\lambda)^{n-1}$ 只在 $(a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) \cdots (a_{nn} - \lambda)$ 中. 故 $(-\lambda)^{n-1}$ 系数为 $\sum_{i=1}^n a_{ii} = \text{tr}(A)$.

故 $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \text{tr}(A)$.

[Application] A 有 0 特征值 $\Leftrightarrow A$ 不可逆.

$$\Leftrightarrow |A| = \prod_i \lambda_i = 0$$

一些特殊矩阵的特征值

$$\Delta A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Rightarrow A^n \mathbf{v} = A^{n-1} A\mathbf{v} = A^{n-1} \lambda\mathbf{v} = \lambda A^{n-1} \mathbf{v} = \lambda A^{n-2} A\mathbf{v} = \lambda A^{n-2} \mathbf{v} = \cdots = \lambda^n \mathbf{v}.$$

$$\Delta A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Leftrightarrow A^{-1}\mathbf{v} = \lambda^{-1}\mathbf{v}$$

ΔA 与 A^T 有相同特征值. $|A - \lambda I| = 0 \Leftrightarrow |(A - \lambda I)^T| = 0 \Leftrightarrow |A^T - \lambda I| = 0$

同一个入满足 $|A - \lambda I| = 0$ 与 $|A^T - \lambda I| = 0$ 故入既是 A 的 eigenval 也是 A^T 的 eigenval.

$$*(A+B)^T = A^T + B^T, |A+B| \neq |A| + |B|$$

Δ 设 P 是投影矩阵, 即 P 是满足 $P^2 = P$ 的对称矩阵, 则 P 的每个特征值是 0 或 1.

$$\begin{cases} P^2 \mathbf{v} = \lambda^2 \mathbf{v} \\ P\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Rightarrow \lambda^2 \mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Leftrightarrow (\lambda^2 - \lambda)\mathbf{v} = 0 \quad \text{由于特征向量 } \mathbf{v} \neq 0, \text{ 有 } \lambda^2 - \lambda = 0 \\ P^2 = P \end{cases}$$

故 $\lambda = 0$ 或 1.

* Maybe 这里的“或”字很令人疑惑, 它的含义如下: 设 P 有 n 个特征向量 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则 $\lambda_i = 0$ 或 1. 可以全是 1, 例如单位阵 I , 也可全是 0, 例如零矩阵.

* How can we understand? 把 \mathbb{R}^n 往子空间 A 上做投影，含义恰为：所有 A 上向量不动(系1)，所有与 A 垂直向量投影到0.



上分量乘上0
下分量乘上1

• 对角化：设 A 是 $n \times n$ 矩阵.

△ 设 A 有 n 个线性无关特征向量 v_1, \dots, v_n 对应特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 即

$$Av_i = \lambda_i v_i, \quad i \in \underline{\llbracket 1, n \rrbracket} \quad \text{表示 } i=1, 2, \dots, n$$

$$A[v_1 \dots v_n] = [Av_1 \quad Av_2 \dots \quad Av_n]$$

$$= [\lambda_1 v_1 \quad \lambda_2 v_2 \dots \lambda_n v_n]$$

$$= [v_1 \quad v_2 \dots v_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \lambda_n \end{bmatrix}$$

记 $S := [v_1 \dots v_n]$. 由于 $\{v_1, \dots, v_n\}$ L.ind., S 可逆.

故 $A = S \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \lambda_n \end{bmatrix} S^{-1}$ 亦写作 $A = S \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \lambda_n \end{bmatrix} S^{-1}$ 称为 A 的对角化.

△ 从对 A 作对角化的过程可以见出 A 可作对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个 L.ind. 特征向量.

* Rmk: 注意 A 可作对角化与特征值是否含0无关!

[Application] 矩阵对角化可以用来计算乘积

$$A^n = (S \Lambda S^{-1})^n = S \Lambda S^{-1} S \Lambda S^{-1} \cdots S \Lambda S^{-1} = S \Lambda^n S^{-1}.$$

• 判断 A 是否可对角化方法：

[prop] 若 x_1, x_2, \dots, x_k 是矩阵 A 特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量，则这些特征向量 L.ind.

Pf: We prove by induction (数学归纳法). 当 $k=2$. 考虑 $c_1 x_1 + c_2 x_2 = 0$. (*)

$$\begin{aligned} A(*) &\Rightarrow c_1 \lambda_1 x_1 + c_2 \lambda_2 x_2 = 0 \quad (1) \\ A(*) &\Rightarrow c_1 \lambda_1 x_1 + c_2 \lambda_1 x_2 = 0 \quad (2) \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \text{由 (1)-(2) 得 } c_2 (\lambda_2 - \lambda_1) x_2 = 0 \\ \text{又 } x_2 \neq 0 \end{array} \right\}$$

由 $\lambda_2 - \lambda_1 \neq 0$, $x_2 \neq 0$ 得 $C_2 = 0$. 将 $C_2 = 0$ 代入 (*) 得 $C_1 x_1 = 0$. $x_1 \neq 0$ 故 $C_1 = 0$.

假设对 $k-1$ 个向量成立, 即任意 $k-1$ 不同特征值对应的特征向量 L.ind.

设 $C_1 x_1 + C_2 x_2 + \dots + C_k x_k = 0$ (*), 两边同时左乘 A , 有

$$C_1 A x_1 + C_2 A x_2 + \dots + C_k A x_k = 0 \text{ 即 } C_1 \lambda_1 x_1 + C_2 \lambda_2 x_2 + \dots + C_k \lambda_k x_k = 0 \quad (1)$$

(*) 两边同乘 λ_1 得 $C_1 \lambda_1 x_1 + C_2 \lambda_1 x_2 + \dots + C_k \lambda_1 x_k = 0 \quad (2)$

(1) - (2) 得 $C_2 (\lambda_2 - \lambda_1) x_2 + \dots + C_k (\lambda_k - \lambda_1) x_k = 0$ 由 x_2, \dots, x_k L.ind.,

得 $C_2 (\lambda_2 - \lambda_1) = \dots = C_k (\lambda_k - \lambda_1) = 0$. 又由 $\lambda_i - \lambda_1 \neq 0$ 得 $C_2 = \dots = C_k = 0$.

将 $C_2 = \dots = C_k = 0$ 代回 (*), 得 $C_1 = 0$. 故 x_1, \dots, x_k L.ind..

[Application] 若 A 有 n 个互不相同特征值, 则 A 有 n 个 L.ind. 特征向量, 则 A 可对角化.

• 特征子空间:

回顾求特征向量的过程 $(A - \lambda I)v = 0$ 的解是特征向量, 因此所有关于 λ 的特征向量构成一个线性空间, 即 $N(A - \lambda I)$, 称为特征子空间, 记作 $E(A, \lambda)$
* $\dim E(A, \lambda)$ 是对应入特征值的极大 L.ind. 特征向量组的个数.

[Fact] 设 A 可对角化, 则 $\mathbb{R}^n = \bigoplus_{i=1}^k E(A, \lambda_i)$ for some k .

[Corollary] $n = \dim \mathbb{R}^n = \sum_{i=1}^k \dim E(A, \lambda_i)$

复数补充

△ $\mathbb{C} = \{a+ib \mid a, b \in \mathbb{R}\}$.

① 作为 \mathbb{C} -vector space 是 1 维的, 基是 $\{1\}$; \mathbb{C} 作为 \mathbb{R} -vector space 是 2 维的, 基是 $\{1, i\}$.

△ 欧拉公式 $e^{i\theta} = \cos\theta + i\sin\theta$



$$e^{i(\theta+2n\pi)} = \cos(\theta+2n\pi) + i\sin(\theta+2n\pi) = \cos\theta + i\sin\theta.$$

△ 对 $z \in \mathbb{C}$, z 形如 $z = re^{i\theta}$. 其中 r 称为复数的模长, θ 称为复数的幅角.

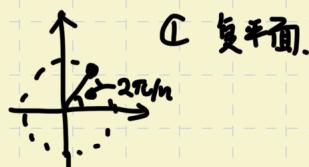
△ 若 $z = a+ib$, 则称 $\bar{z} := a-ib$ 是 z 的共轭. (若 $z = re^{i\theta}$, $\bar{z} = re^{-i\theta}$)

△ 常用公式: $z\bar{z} = |z|^2$

复数开根

△ Question: $x^n = 1$ 在 \mathbb{C} 中的解?

Answer: $e^{i\frac{2\pi}{n}k}$, $k=0, 1, \dots, n-1$ 共 n 个根, 称为本原 n 次单位根.



* Remark: 本原 n 次单位根的解构成循环群 \mathbb{Z}_n .

△ Question: 给定 $z \in \mathbb{C}$, 求 $x^n = z$ 的解?

设 $z = re^{i\theta}$. 则 $x^n = re^{i\theta}$. 它的解为 $r^{\frac{1}{n}} e^{i\frac{2\pi}{n}k}$, $k=0, 1, 2, \dots, n-1$.

Naively, 解是 $r^{\frac{1}{n}} e^{i\frac{2\pi}{n}k}$ 但 $x^n = re^{i\theta}$. 1 其中 1 有 n 次根有解 $e^{i\frac{2\pi}{n}k}$

故 $x^n = re^{i\theta}$ 的解是 $x = r^{\frac{1}{n}} e^{i\frac{2\pi}{n}k} e^{i\frac{2\pi}{n}l}$, $k=0, 1, 2, \dots, n-1$

Check: $(r^{\frac{1}{n}} e^{i\frac{2\pi}{n}k} e^{i\frac{2\pi}{n}l})^n = r e^{i\theta} e^{i2\pi l} = re^{i\theta}$.

Big picture

$$\int f(x) dx dy \xrightarrow{\text{推广}} \int f(z) dz \xrightarrow[\substack{\text{是特殊的} \\ \text{流形}}} \int \dots dw \sim h\text{-form}$$

\mathbb{R}^2 上的积分 \mathbb{C} 上的积分 流形上的积分

* 复值函数有比实值函数更好的性质, 因此往往让问题更简单.

40. There are six 3 by 3 permutation matrices P . What numbers can be the determinants of P ? What numbers can be pivots? What numbers can be the trace of P ? What four numbers can be eigenvalues of P ?

(i) 设 P 只在 $a_{1i_1}, a_{2i_2}, a_{3i_3}$ 处为 1, 其中 i_1, i_2, i_3 是 {1, 2, 3} 的一个排列

$$|P| = \sum_{j_1, j_2, j_3} a_{1j_1} a_{2j_2} a_{3j_3} (-1)^{\tau(j_1, j_2, j_3)} = a_{1i_1} a_{2i_2} a_{3i_3} (-1)^{\tau(i_1, i_2, i_3)} = (-1)^{\tau(i_1, i_2, i_3)}$$

(ii) 非零主元是 1.

$$\begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

(iii) $\text{tr}(P) = 0$ 或 1 或 3

(iv) 6 个置换矩阵除了 I 之外都是二阶元或三阶元.

对于二阶元即 $P^2 = I$ 有 $P^2 v = \lambda^2 v = v$ 即 $\lambda^2 = 1$ 故 $\lambda = \pm 1$

对于三阶元即 $P^3 = I$ 有 $P^3 v = \lambda^3 v = v$ 即 $\lambda^3 = 1$ 故 $\lambda = 1, e^{i\frac{\pi}{3}}, e^{i\frac{4\pi}{3}}$

因此 4 种可能特征值是 $\pm 1, e^{i\frac{\pi}{3}}, e^{i\frac{4\pi}{3}}$

4. 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, B 为 $n \times m$ 矩阵, λ 为一个未定元. 证明:

$$\lambda^n |\lambda I_m - AB| = \lambda^m |\lambda I_n - BA|.$$

pf: Claim: AB 与 BA 有相同的非零特征值.

pf for the claim: 设 $ABx = \lambda x, \lambda \neq 0$. 左乘 B 得 $BA(Bx) = \lambda Bx$
 $\lambda \neq 0$, 故 $Bx \neq 0$.

故 x 是 BA 的特征值, 同理任意 BA 非零特征值是 AB 非零特征值.

设 AB 特征值为 $\underbrace{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k, 0, 0, \dots, 0}_m$

则 BA 特征值为 $\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_k, 0, \dots, 0}_n$

$$\begin{aligned} \lambda^n |\lambda I_m - AB| &= \lambda^n (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_k) \lambda^{m-k} \\ &= \lambda^m (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_k) \lambda^{n-k} \\ &= \lambda^m |\lambda I_n - BA| \end{aligned}$$

5. 设 A, B, C, D 都为 n 阶矩阵, 且 $AC = CA$. 令

$$M = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}.$$

证明: $|M| = |AD - CB|$. 注意: 这里矩阵 A 不一定是可逆的.

Pf:

ii) Special case: A 可逆.

用分块矩阵版本的行变换

$$\begin{bmatrix} I & \\ -C & A \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & B \\ AC - CA & AD - CB \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} A & B \\ 0 & AD - CB \end{bmatrix}$$

两边取行列式 $|A||M| = |A||AD - CB| \Rightarrow$

$$|M| = |AD - CB|$$

iii) General case: A 不可逆.

A 不可逆 $\Rightarrow A$ 有 0 特征值 $\Rightarrow |A - \lambda I| = 0$ 有零解

Claim: 任意足够小 $\varepsilon > 0$, $A + \varepsilon I$ 可逆.

Pf for the claim: $|A + \varepsilon I - \lambda' I| = |A - (\lambda' - \varepsilon) I| = 0$.

比较 $|A - \lambda I|$ 与 $|A - (\lambda' - \varepsilon) I|$, 得 $\lambda' - \varepsilon = \lambda$, 即任何 $|A + \varepsilon I - \lambda' I| = 0$ 的解 λ' ,
有 $\lambda' - \varepsilon$ 是 $|A - \lambda I| = 0$ 的解. 因此 $A + \varepsilon I$ 的所有特征值都是 A 特征值平移 ε , 因此
不存在零解, 即 $A + \varepsilon I$ 可逆.

$$A\varepsilon C = (A + \varepsilon I)C = AC + \varepsilon C = CA + \varepsilon C = CA\varepsilon$$

考虑 $M_\varepsilon = \begin{bmatrix} A_\varepsilon & B \\ C & D \end{bmatrix}$. 由 case ii), 有 $|M_\varepsilon| = |A_\varepsilon D - CB|$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} |M_\varepsilon| = |M|$$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} |A_\varepsilon D - CB| = |AD - CB|.$$