

特征值与特征向量的定义

定义:

$$Ax = \lambda x \quad (x \neq 0) \quad ((\lambda I - A)x = 0)$$

则  $\lambda$  为  $A$  的一个特征值,  $x$  为  $A$  的一个特征向量.

若  $x$  存在, 则有  $\det(\lambda I - A) = 0$ .

由特征式求特征值

$n$  阶实矩阵在复数域上有  $n$  个特征值

①  $\det(\lambda I - A)$  为关于  $\lambda$  的特征方程

②  $\lambda$  为特征方程  $k$  重根, 则  $\lambda$  为 代数重数  $k$

③  $(\lambda_i I - A)x = 0$  解空间维数为  $\lambda_i$  的 几何重数



特征值与特征向量  
性质

①  $\lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdots \lambda_n = \det(A)$

②  $\sum \lambda_i = \text{tr}(A)$

③  $\lambda$  为  $A$  的特征值. 则.

$f(\lambda)$  为  $f(A)$  的特征值.  $f = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_0$

(注:  $n-i$  可  $n < 0$ )

④ 属于不同特征值的特征向量线性无关.

⑤  $n$  可重数  $\leq$  代数重数.



相似矩阵 — 定义:  $\exists P$  s.t.  $P^{-1}AP = B$ .  
则  $A \sim B$   $A$  相似于  $B$ .

性质 — 自反, 对称, 传递.

①  $\det(A) = \det(B)$

②  $r(A) = r(B)$ .

③  $A^{-1} \sim B^{-1}$  (若  $A^{-1}$  存在).

④  $A$  的特征值 =  $B$  的特征值  
 $\lambda_A = \lambda_B$ .

⑤  $f(A) \sim f(B)$

矩阵可对角化  
条件

定理.

特殊的, 若  $A$  没有重特征值, 则其一定可相似对角化

$A$  可对角化



与相似  
化简  
化简

每个  $\lambda$   
代数重数  
= 几何重数

$A$  有  $n$  个线性无关  
特征向量

若  $P^{-1}AP = D$

①  $D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$

②  $P = (\alpha_1 \alpha_2 \cdots \alpha_n)$

$\alpha_i$  为  $\lambda_i$  的特征向量



实对称矩阵

的正交化

(一类定理相似  
正交化的证明)

定义: 实对称矩阵

实对称矩阵性质

① 特征值全为实数

② 不同特征值对应的  
特征向量 正交.

③ 实对称矩阵  
一定可正交化

实对称矩阵正交化:

① 定理: 一定存在 正交矩阵  $P$

s.t.  $P^{-1}AP = D$



② 如何得到 D 即正交分解 P

D: 把特征值摆在对角

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

正-交阵

正交

相似  
单位化

正交的 P: 把  $\lambda_i$  的所有向量用  
格拉姆-施密特正交单位化  
然后按列摆放。

(非特征值直接单位化即可)







