# 相似

# Didnelpsun

# 目录

1	特征值与特征向量										
	1.1	定义 .		1							
	1.2	性质 .		1							
		1.2.1	特征值性质	1							
		1.2.2	特征向量性质	1							
		1.2.3	特征值与特征向量	2							
		1.2.4	运算性质	2							
	1.3	运算 .		2							
		1.3.1	具体型	2							
		1.3.2	抽象型	3							
				4							
2	相似	相似理论									
	2.1	矩阵相似									
		2.1.1	定义	4							
		2.1.2	性质	4							
	2.2	2 可逆矩阵相似对角化									
		2.2.1	定义	4							
		2.2.2	对角化条件	5							
		2.2.3	步骤	5							
	2.3	实对称	K矩阵相似对角化	6							
		2.3.1	正交	6							
		2.3.2	施密特正交化	6							
		2.3.3	定义	6							
		2.3.4	步骤	7							

主要包括特征值与特征向量,相似矩阵,对角矩阵。 这里的矩阵都是指方阵。

## 1 特征值与特征向量

## 1.1 定义

设  $A \not\in n$  阶矩阵, $\lambda$  是一个数,若存在 n 维非零列向量  $\xi \neq 0$ ,使得  $A\xi = \lambda \xi$ ,则  $\lambda$  是 A 的特征值, $\xi$  是 A 的对应于特征值  $\lambda$  的特征向量。

## 1.2 性质

## 1.2.1 特征值性质

设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $\lambda_i$   $(i = 1, 2, \dots, n)$  是 A 的特征值,则:

- $\sum_{i=1}^{n} \lambda_i = \sum_{i=1}^{n} = tr(A)$ 。 主对角线元素和即矩阵的迹。
- $\prod_{i=1}^{n} \lambda_i = |A| \circ$
- $f(A)\xi = f(\lambda)\xi$ .
- $A^{-1}\xi = \frac{1}{\lambda}\xi$ .
- $A^*\alpha = \frac{|A|}{\lambda}\xi$ .

## 1.2.2 特征向量性质

- k 重特征值  $\lambda$  至多只有 k 个线性无关的特征向量。一共有 k 个特征向量。
- 若  $\xi_1$  和  $\xi_2$  是 A 的属于不同特征值  $\lambda_1$  和  $\lambda_2$  的特征向量,则  $\xi_1$  和  $\xi_2$  线性 无关。
- 若  $\xi_1$  和  $\xi_2$  是 A 的属于同特征值  $\lambda$  的特征向量,则  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2$  ( $k_1k_2$  不同时为 0) 仍是 A 的属于特征值  $\lambda$  的特征向量。
- 若 A 可逆,则  $A \times A^{-1} \times A^*$  的特征向量相同。

证明性质二:利用定义法,首先  $A\xi_1 = \lambda_1\xi_1$ , $A\xi_2 = \lambda_2\xi_2$ 。 要证明两个特征向量线性无关,则证明  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 = 0$  时  $k_1 = k_2 = 0$ 。  $Ak_1\xi_1 + Ak_2\xi_2 = k_1\lambda_1\xi_1 + k_2\lambda_1\xi_2 = 0$ 。又  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 = \lambda_1k_1\xi_1 + \lambda_1k_2\xi_2 = 0$ , 两式相减:  $k_2(\lambda_2 - \lambda_1)\xi_2 = 0$ ,且  $\lambda_1 \neq \Lambda_2$ , $\xi_2 \neq 0$ ,∴  $k_2 = 0$ 。 代入  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 = 0$ ,即  $k_1\xi_1 = 0$ ,又  $\xi_1 \neq 0$ ,∴  $k_1 = 0$ 。

### 1.2.3 特征值与特征向量

- 若特征值不相等,则特征向量线性无关。
- 若特征值相等,则特征向量可能线性相关也可能线性无关。

性质一是因为特征向量的性质而来。从几何来理解,特征向量表示的是矩阵 变换中只有伸缩变换没有旋转变换的方向向量,特征值是这个方向的伸缩系数, 一个方向当然只有一个伸缩系数。

### 1.2.4 运算性质

 $\therefore \lambda \xi - A \xi = 0$ ,  $\therefore (\lambda E - A) \xi = 0$ , 又  $\xi \neq 0$ ,  $\therefore (\lambda E - A) x = 0$  有非零解。从而  $\lambda E - A$  所表示的方阵线性相关,为降秩,从而  $|\lambda E - A| = 0$ 。 其中  $n - r(\lambda E - A)$  的值就是特征向量中自由变量的个数。

 $|\lambda E - A| = 0$  也称为特征方程或是特征多项式,解出的  $\lambda_i$  就是特征值。

将  $\lambda_i$  代回原方程求解。即 ( $\lambda E - A$ )x = 0 有非零解,齐次方程只有唯一零解和无穷非零解两种结果,所以这里求出来的就是无穷非零解,所以只用求出解的基础解系即可。

根据极大线性无关组解出通解就是  $\xi$ ,非线性无关组的变量设为自由变量 (不能被约束的) 用来表示其他变量。

如果没有行阶梯型,则对于一列全是0的变量就是自由变量。

## 1.3 运算

#### 1.3.1 具体型

定理: 若矩阵 A 为对角线矩阵,则特征值为对角线上元素。

定理: 若 n 阶矩阵 A 行或列对应成比例,即 r(A)=1,则  $\lambda_1=\lambda_2=\cdots=\lambda_{n-1}=0$ ,  $\lambda_n=tr(A)$ 。

注意:特征向量因为要求不为 0,所以需要  $k \neq 0$ 。

注意: 得到多重特征值时要全部写出, $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_n = \lambda_o$ 

**例题:** 求 
$$A = \begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 \\ -2 & 1 & -2 \\ 0 & -2 & 0 \end{pmatrix}$$
 的特征值与特征向量。

$$6\lambda + 8 = (\lambda + 2)(\lambda - 1)(\lambda - 4) = 0$$

$$\lambda_1 = -2$$
,  $\lambda_2 = 1$ ,  $\lambda = 4$ .

当计算  $|\lambda E - A|$  时往往难点就是从多项式中解出  $\lambda$ ,对于  $f(\lambda) = a_k \lambda^k + A$  $\cdots + a_1\lambda + a_0 = 0$ ,可以使用试根法:

- 1. 若  $a_0 = 0$ ,  $\lambda = 0$  就是其根。
- 2. 若  $a_k + \cdots + a_1 + a_0 = 0$ ,  $\lambda = 1$  就是其根。
- 3.  $\ddot{a}_0 + a_2 + \dots + a_{2k} = a_1 + a_3 \dots + a_{2k-1}$ ,  $\lambda = -1$  就是其根。
- 4. 若  $a_k=1$ ,且系数都是整数,则有理根是整数,且均为  $a_0$  的因子。

对于第四个, 如  $\lambda^3 - 4\lambda^2 + 3\lambda + 2 = 0$ , 2 的因子为  $\pm 1$  和  $\pm 2$ , 分别代入得 到一根为 2。

## 1.3.2 抽象型

- 1. 利用定义,寻找  $A\xi = \lambda \xi$ ,  $\xi \neq 0$ ,  $\lambda \in A$  的特征值,  $\xi \in A$  属于  $\lambda$  的特 征向量。
- 2. 根据  $|\lambda E A| = 0$  计算出对应的  $\lambda$  值,再计算  $\xi$  的值。

矩阵	A	kA	$A^k$	f(A)	$A^{-1}$	$A^*$	$P^{-1}AP$	$A^T$
特征值	λ	$k\lambda$	$\lambda^k$	$f(\lambda)$	$\lambda^{-1}$	$ A /\lambda$	λ	λ
特征向量	ξ	ξ	ξ	ξ	ξ	ξ	$P^{-1}\xi$	无关

**例题:** 设 A 为 n 阶矩阵,且  $A^T = A$  (此时 A 就是幂等矩阵)。

- (1) 求 A 的特征值可能的取值。
- (2) 证明 E + A 是可逆矩阵。

(1) 解:  $\therefore A^2 = A$ ,  $\therefore f(A) = A^2 - A = 0$ ,  $f(\lambda) = \lambda^2 - \lambda = 0$ ,  $\lambda_1 = 0$ ,  $\lambda_2 = 1$ 。 值得注意的是这里求的  $\lambda$  是可能的取值,因为不同的矩阵特征值不同,只有通过  $|\lambda E - A| = 0$  的值才是真实的特征值。

## 2 相似理论

特征值和特征向量应用于矩阵的相似。

## 2.1 矩阵相似

## 2.1.1 定义

定义: 设 A, B 是两个 n 阶方阵, 若存在 n 阶可逆矩阵 P, 使得  $P^{-1}AP = B$ , 则称 A 相似于 B, 记为  $A \sim B$ 。

其实就是对矩阵进行初等变换。

## 2.1.2 性质

相似的性质:

- 1. 反身性:  $A \sim A$ 。
- 2. 对称性: 若  $A \sim B$ , 则  $B \sim A$ 。
- 3. 传递性: 若  $A \sim B$ ,  $B \sim C$ , 则  $A \sim C$ 。

相似与其他部分的关系。

- 若  $A \sim B$ , r(A) = r(B), |A| = |B|,  $|\lambda E A| = |\lambda E B|$ , tr(A) = tr(B), AB 具有相同的特征值。但是反之不能推出。
- <math><math><math>A  $\sim B$ ,  $A^m \sim B^m$ ,  $f(A) \sim f(B)$ .
- 若  $A \sim B$ ,且 A 可逆,则  $A^{-1} \sim B^{-1}$ , $f(A^{-1}) \sim f(B^{-1})$ 。
- $\nexists A \sim B$ ,  $A^T \sim B^T$ ,  $A^* \sim B^*$ .

## 2.2 可逆矩阵相似对角化

## 2.2.1 定义

定义:设 n 阶矩阵 A,若存在 n 阶可逆矩阵 P,使得  $P^{-1}AP = \Lambda$ ,其中  $\Lambda$  为对角矩阵 (纯量阵,即对角线元素不全为 0,其他元素全为 0),则称 A 可相 似对角化,记为  $A \sim \Lambda$ ,称  $\Lambda$  是 A 的相似标准形。

为什么要选择  $\Lambda$ ?,因为对角矩阵计算非常简单,只需要对对角线元素进行运算就可以了。

### 2.2.2 对角化条件

 $P^{-1}AP = \Lambda$ ,  $AP = P\Lambda$ , 将 P 拆解为列向量组合:

$$A(\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n) = (\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ & \ddots \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

 $(A\xi_1, A\xi_2, \dots, A\xi_n) = (\lambda_1\xi_1, \lambda_2\xi_2, \dots, \lambda_n\xi_n)$ , $A\xi_i = \lambda_i\xi_i$ , $i = 1, 2, \dots, n$ 由于 P 可逆,从而  $\xi$  线性无关, $\xi \neq 0$ , $\xi$  为特征向量, $\lambda$  是特征值。

 $A \sim \Lambda$  的充要条件是: ①A 有 n 个线性无关的特征向量; ②A 对应每个  $k_i$  重特征值都有  $k_i$  个线性无关的特征向量。

 $A \sim \Lambda$  的充分条件是: ①n 解矩阵 A 有 n 个不同的特征值; ②A 为实对称 方阵。(A 可相似对角化不能反推这两个结论)

例题: 判断 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ 2 & -4 & 2 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$
 是否可以相似对角化。

解: 因为 A, 对应行成比例,所以  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$ ,  $\lambda_3 = 1 - 4 + 1 = -2$ 。

有两个不同的特征值,无法判断有多少个不同的特征向量,将特征值代回到  $(\lambda E - A)x = 0$ 。首先代入 0:

$$(0E-A)x = 0$$
,  $Ax = 0$ ,  $\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \ 2 & -4 & 2 \ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \ 0 & 0 & 0 \ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $s = n - r = 2$ ,

所以有两个基础解系向量。

所以一共有三个线性无关的特征向量,从而可以相似对角化。

## 2.2.3 步骤

- 1. 求出 A 的所有特征值  $\lambda$ 。
- 2. 求出 A 的所有  $\lambda$  的特征向量  $\xi$ 。
- 3. 令  $P = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ ,则  $P^{-1}AP = \Lambda$ 。( $\xi$  线性无关, $|P| \neq 0$ ,P 可逆)

例题: 设 
$$A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & -4 \\ -2 & -4 & 5 \end{pmatrix}$$
, 求可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP = \Lambda$ 。
$$\begin{aligned}
R : & |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -2 & 2 \\ 2 & \lambda + 5 & -4 \\ -2 & -4 & \lambda + 5 \end{vmatrix} = 0, & (\lambda - 1)^2(\lambda - 10) = 0. \\
\therefore \lambda_1 = \lambda_2 = 1, & \lambda_3 = 10.
\end{aligned}$$

$$\exists \lambda_1 = \lambda_2 = 1 \text{ 时, } (E - A)x = 0, & \begin{vmatrix} -1 & -2 & 3 \\ 2 & 6 & -4 \\ -2 & -4 & 6 \end{vmatrix}, & \xi_1 = (-2, 1, 0)^T, \\
-2 & -4 & 6 \end{vmatrix}$$

$$\xi_2 = (2, 0, 1)^T \text{. 同理代入 } \lambda_3 = 10, & (10E - A)x = 0, & \xi_3 = (1, 2, -2)^T \text{.}$$

$$\Leftrightarrow P = (\xi_1, \xi_2, \xi_3) = \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}, & \text{使得 } P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

## 2.3 实对称矩阵相似对角化

由相似对角化的充分条件可知,实对称矩阵必然可以相似对角化。

#### 2.3.1 正交

定义: 若  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ ,  $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)$ ,则内积  $(\alpha, \beta) = a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$ 。

所以内积是一个数值。

单位化是保持向量方向不变,将其长度化为1。

正交化是指将线性无关向量系转化为正交系的过程。

#### 2.3.2 施密特正交化

将一个线性无关向量组变为一个标准正交向量组。

对于线性无关向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ ,令  $\beta_1 = \alpha_1, \beta_2 = \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1$ , $\beta_3 = \alpha_3 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle} \beta_2$ , $\cdots$ , $\beta_n = \alpha_n - \frac{\langle \alpha_n, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 - \frac{\langle \alpha_n, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle} \beta_2 - \frac{\langle \alpha_n, \beta_{n-1} \rangle}{\langle \beta_{n-1}, \beta_{n-1} \rangle} \beta_{n-1}$ 。 其中  $\langle n, n \rangle$  代表 n, n 的内积。 最后单位化:  $\gamma_i = \frac{\beta_i}{\|\beta_i\|}$ 。

## 2.3.3 定义

定义:  $A^T = A$  则 A 就是对称矩阵,若 A 的元素都是实数,则 A 是实对称矩阵。

- A 是实对称矩阵,则 A 的特征值是实数,特征向量是实向量。
- A 是实对称矩阵,则其属于不同特征值的特征向量相互正交(线性无关)。
- A 是实对称矩阵,必然相似于对角矩阵,必与 n 个线性无关的特征向量  $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n$ ,即必有可逆矩阵  $P = [\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n]$  使得  $P^{-1}AP = \Lambda$ ,且存在正交矩阵 Q,使得  $Q^{-1}AQ = Q^TAQ = \Lambda$ ,所以 A 与  $\Lambda$  正交相似。(正 交:  $A^TA = E$ )

证明性质二: 已知实对称矩阵  $A^T = A$ 。 令  $Ax_1 = \lambda_1 x_1$ ,  $Ax_2 = \lambda_2 x_2$ ,  $\lambda_1 \neq \lambda_2$ 。对于第一个式子左乘  $x_2^T$ :  $x_2^T Ax_1 = x_2^T \lambda_1 x_1$ , $x_2^T A^T x_1 = \lambda_1 x_2^T x_1$ , $(Ax_2)^T x_1 = \lambda_1 x_2^T x_1$ ,代入  $Ax_2 = \lambda_2 x_2$ :  $(\lambda_2 x_2)^T x_1 = \lambda_1 x_2^T x_1$ ,  $\lambda_2 x_2^T x_1 = \lambda_1 x_2^T x_1$ ,  $(\lambda_2 - \lambda_1) x_2^T x_1 = 0$ ,  $x_2^T x_1 = 0$ 。 即  $(x_2, x_1) = 0$ ,从而  $x_1$  与  $x_2$  正交。

## 2.3.4 步骤

对于实对称矩阵,一定存在 P,所以一般而言还会考求正交单位化的 Q,步骤如下:

- 1. 求出 A 的所有特征值  $\lambda$ 。
- 2. 求出 A 的所有  $\lambda$  的特征向量  $\xi$ 。
- 3. 将  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  正交化、单位化为  $(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$ 。
- $4. \Leftrightarrow Q = (\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n), \quad \mathbb{M} \ Q^{-1}AQ = Q^TAQ = \Lambda_0$

例题:设 
$$A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & -4 \\ -2 & -4 & 5 \end{pmatrix}$$
,求正交矩阵  $Q$ ,使得  $Q^{-1}AQ = \Lambda$ 。

解: 这个题基本上跟上面的例题一致,只是将可逆矩阵改成了正交矩阵。 所以得到三个特征向量:  $\xi_1 = (-2,1,0)^T$ , $\xi_2 = (2,0,1)^T$ , $\xi_3 = (1,2,-2)^T$ 。 实对称矩阵不同特征值的特征向量必然相互正交,从而  $\xi_1 \perp \xi_3$ , $\xi_2 \perp \xi_3$ 。 而  $\xi_1$  与  $\xi_2$  特征值相同从而不一定正交, $(\xi_1,\xi_2) = -4 \neq 0$ ,所以并不正交。 令  $\eta_1 = \xi_1 = (-2,1,0)^T$ , $\eta_2 = \xi_2 - \frac{(\xi_2,\eta_1)}{(\eta_1,\eta_1)}\eta_1 = (2,0,1)^T - \frac{-4}{5}(-2,1,0)^T$ 。  $\therefore \eta_2 = \left(\frac{2}{5},\frac{4}{5},1\right)^T$ ,取  $\eta_2 = (2,4,5)^T$ , $\eta_1 = (-2,1,0)^T$ , $\eta_3 = \xi_3 = (1,2,-2)^T$ 。 单位化  $\eta_1' = \frac{\sqrt{5}}{5}(-2,1,0)^T$ , $\eta_2' = \frac{\sqrt{5}}{15}(2,4,5)^T$ , $\eta_3' = \frac{1}{3}(1,2,-2)^T$ 。 令  $Q = (\eta_1',\eta_2',\eta_3')$ ,使得  $Q^{-1}AQ = Q^TAQ = \Lambda$ 。