

# 第一章 特征值和特征向量

## 1.1 基础知识

### 1.1.1 特征值和特征向量

#### 定义

设  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶矩阵,  $\lambda$  是一个数, 若存在一个非零的  $n$  维向量  $\boldsymbol{\xi}$ , 使得  $\mathbf{A}\boldsymbol{\xi} = \lambda\boldsymbol{\xi}$ , 则称  $\boldsymbol{\xi}$  为  $\mathbf{A}$  的特征向量,  $\lambda$  为  $\mathbf{A}$  的特征值.

上式可以化简成  $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\boldsymbol{\xi} = \mathbf{0}$ ,  $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})$  被称为特征多项式,  $\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}$  称为特征矩阵.

#### 性质

##### 1. 特征值的性质

$$(a) \sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \text{tr}(\mathbf{A})$$

$$(b) \prod_{i=1}^n \lambda_i = |\mathbf{A}|$$

##### 2. 特征向量的性质

(a)  $k$  重特征值  $\lambda$  至多只有  $k$  个线性无关的向量

(b) 若  $\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2$  是  $\mathbf{A}$  的属于不同特征值的特征的特征向量, 则  $\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2$  线性无关

(c) 若  $\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2$  是  $\mathbf{A}$  的属于同一特征值  $\lambda$  的特征向量, 则  $k_1\boldsymbol{\xi}_1 + k_2\boldsymbol{\xi}_2$  仍然是  $\mathbf{A}$  的属于特征值  $\lambda$  的特征向量

## 1.1.2 矩阵的相似

## 定义

设  $A$  和  $B$  为两个  $n$  阶方阵, 若存在  $n$  阶可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP = B$  成立, 则称  $A$  相似于  $B$ , 记成  $A \sim B$ .

## 性质

1.
  - 反身性:  $A \sim A$
  - 对称性:  $A \sim B \Rightarrow B \sim A$
  - 传递性:  $A \sim B, B \sim C \Rightarrow A \sim C$
2. 若  $A \sim B$ , 则有
  - $r(A) = r(B)$
  - $|A| = |B|$
  - $A, B$  具有相同的特征值
  - $A, B$  特征多项式的值相同
3. 若  $A \sim B$ , 则有
  - $f(A) \sim f(B)$
  - $A^T \sim B^T$
  - $A$  可逆,  $A^* \sim B^*$
  - $A$  可逆,  $A^{-1} \sim B^{-1}$

## 1.1.3 矩阵的相似对角化

## 定义

设  $n$  阶矩阵  $A$ , 存在  $n$  阶可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP = \Lambda$ , 则  $A \sim \Lambda$ ,  $\Lambda$  是  $A$  的相似标准形.

$$P = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n], \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

## 条件

1.  $n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  可以相似对角化  $\Leftrightarrow \mathbf{A}$  有  $n$  个线性无关的特征向量 ( $|\mathbf{P}| \neq 0$ )
2.  $n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  可以相似对角化  $\Leftrightarrow \mathbf{A}$  对应于每个  $k_i$  重特征值都有  $k_i$  个线性无关的特征向量 ( $n$  重特征值对应的解空间是  $n$  维)
3.  $n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  有  $n$  个不同特征值  $\Rightarrow \mathbf{A}$  可以相似对角化 (由特征向量的性质 3 可以推出)
4.  $n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  为实对称矩阵  $\Rightarrow \mathbf{A}$  可以相似对角化

上述总共两个充要条件, 两个充分条件.

## 1.1.4 实对称矩阵

## 定义

若  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ , 则  $\mathbf{A}$  为是对称矩阵, 如果在此基础上  $\mathbf{A}$  的元素都是实数, 则  $\mathbf{A}$  是实对称矩阵.

## 性质

1. 实对称矩阵  $\mathbf{A}$  的属于不同特征值的特征向量相互正交
2. 实对称矩阵  $\mathbf{A}$  必相似于对角矩阵, 必有可逆矩阵  $\mathbf{P} = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n]$ , 使得  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda}$ . 且存在正交矩阵  $\mathbf{Q}$ , 使得  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{Q}^T\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{\Lambda}$ ,

## 1.2 习题

## 1.2.1 特征值和特征向量

## 求具体型矩阵的特征值和特征向量

1. 用特征方程  $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$  求出  $\lambda$ , 可以使用试根法对  $\lambda$  的高次方程进行求解
2. 用求得的  $\lambda$  解齐次线性方程组  $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\xi = \mathbf{0}$ , 求出特征向量

## 求解抽象型矩阵的特征值和特征向量

矩阵	$A$	$kA$	$A^k$	$f(A)$	$A^{-1}$	$A^*$	$P^{-1}AP$
特征值	$\lambda$	$k\lambda$	$\lambda^k$	$f(\lambda)$	$\lambda^{-1}$	$\frac{ A }{\lambda}$	$\lambda$
特征向量	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$P^{-1}\xi$

$f(x)$  为多项式, 若矩阵  $A$  满足  $f(A) = 0 \Rightarrow f(\lambda) = 0$ .

## 1.2.2 实对称矩阵

求正交矩阵  $Q$ 

1. 求  $A$  的  $\lambda$  与  $\xi$
2.  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  施密特正交化, 单位化至  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$
3. 令  $Q = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$

不同的特征值  $\lambda_i$  对应的特征矩阵  $\xi_i$  之间是正交的.

施密特正交化:  $\beta_1 = \alpha_1, \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1$ .

单位化:  $\eta_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|}$ .

## 总结

1. 普通矩阵  $A$ 
  - (a)  $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \xi_1, \xi_2$  无关
  - (b)  $\lambda_1 = \lambda_2 \Rightarrow \xi_1, \xi_2$ 
    - i.  $\xi_1, \xi_2$  无关
    - ii.  $\xi_1, \xi_2$  相关
2. 实对称矩阵  $A$ 
  - (a)  $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \xi_1 \perp \xi_2$   $\xi_1, \xi_2$  无关
  - (b)  $\lambda_1 = \lambda_2 \Rightarrow$ 
    - i.  $\xi_1 \perp \xi_2$   $\xi_1, \xi_2$  无关
    - ii.  $\xi_1$  不垂直于  $\xi_2$   $\xi_1, \xi_2$  无关

## 第二章 二次型

### 2.1 基础知识

#### 2.1.1 二次型

定义

$n$  元变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的二次齐次多项式称为  $n$  元二次型, 简称二次型.

二次型可以表示为  $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ , 由此可以得出二次型的矩阵表达式, 令:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

则二次型可以表示为:

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

必须强调的是, 这里的  $\mathbf{A}$  是一个对称矩阵.

#### 2.1.2 线性变换

对于  $n$  元二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 若令

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \dots + c_{1n}y_n, \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \dots + c_{2n}y_n, \\ \dots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \dots + c_{nn}y_n, \end{cases}$$

$$\text{记 } \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \mathbf{C} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

则上式可以写为  $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$ . 上式成为从  $y_1, y_2, \dots, y_n$  到  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的线性变换. 如果  $\mathbf{C}$  可逆, 则称为可逆线性变换.

如果  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ , 令  $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$ , 则有  $f(\mathbf{x}) = (\mathbf{C}\mathbf{y})^T \mathbf{A} (\mathbf{C}\mathbf{y}) = \mathbf{y}^T (\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}) \mathbf{y}$ .

记  $\mathbf{B} = \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}$ , 则有  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{y}^T \mathbf{B} \mathbf{y} = g(\mathbf{y})$ . 至此我们通过线性变换得到了一个新的二次型.

### 2.1.3 矩阵合同

定义

设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为  $n$  阶矩阵, 若存在可逆矩阵  $\mathbf{C}$ , 使得:

$$\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} = \mathbf{B}$$

则称  $\mathbf{A}$  和  $\mathbf{B}$  合同, 记作  $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B}$ . 此时称  $f(\mathbf{x})$  与  $g(\mathbf{x})$  为合同二次型.

所谓合同, 就是指同一个二次型在可逆线性变换下的两个不同状态的联系.

性质

1. 反身性:  $\mathbf{A} \simeq \mathbf{A}$
2. 对称性:  $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B} \Rightarrow \mathbf{B} \simeq \mathbf{A}$
3. 传递性:  $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B}, \mathbf{B} \simeq \mathbf{C} \Rightarrow \mathbf{A} \simeq \mathbf{C}$

### 2.1.4 标准形/规范形

定义

若二次型中只含有平方项, 没有交叉项, 形如

$$d_1 x_1^2 + d_2 x_2^2 + \dots + d_n x_n^2$$

的二次型称为标准形.

若标准形中, 系数  $d_i$  仅为  $1, -1, 0$  的二次型称为规范形.

### 求法

我们的目标是使得  $\mathbf{B}$  矩阵是一个对角矩阵, 即只有主对角线有元素, 才可以得到标准型. 有两种方法:

1. 任何二次型可以通过配方法 (作可逆线性变换) 化为标准形和规范形, 它求得的对角矩阵 (标准形) 形式如下 (不一定是特征值  $\lambda$ ):

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} d_1 & & & \\ & d_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_n \end{bmatrix}$$

此外, 它还可以转化成规范形:

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & & -1 & & & \\ & & & & \ddots & & \\ & & & & & -1 & \\ & & & & & & 0 \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & 0 \end{bmatrix}$$

2. 任何二次型可以通过正交变换化成标准形 (见 2.2.1), 它求得的对角矩阵 (标准形) 形式如下 (特征值不一定是  $0, 1, -1$ ):

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

## 2.1.5 惯性定理

## 定义

无论选取什么样的线性变换 (配方还是正交合同变换), 将二次型化为标准形或者规范形, 其正项系数个数  $p$ , 负项个数  $q$  都是不变的,  $p$  称为正惯性指数,  $q$  称为负惯性指数.

## 性质

1. 若二次型的秩为  $r$ , 则  $r = p + q$ , 可逆线性变换不改变正/负惯性指数
2. 两个二次型 (或者实对称矩阵) 合同的条件是有相同的正/负惯性指数

## 2.2 习题

## 2.2.1 标准形/规范形

用正交变换法化二次型为标准形

1. 写出二次型矩阵  $A$
2. 求  $A$  的特征值  $\lambda$  和特征向量  $\xi$
3. 将  $\xi_1, \dots, \xi_n$  通过正交化/单位化成正交矩阵  $Q = (\eta_1, \dots, \eta_n)$
4. 令  $x = Qy \Rightarrow f(x) = x^T A x = (Qy)^T A Q y = y^T Q^{-1} A Q y = y^T \lambda y \Rightarrow f(y_1, \dots, y_n) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

**注意** 正交变换只能化二次型为标准形, 不能化为规范形 (除非特征值都是  $0, 1, -1$ )