

# Linear Algebra

East China University of Science and Technology

# 目录

第一章	特征值和特征向量	2
1.1	基础知识	2
	1.1.1 特征值和特征向量	2
	1.1.2 矩阵的相似	3
	1.1.3 矩阵的相似对角化	3
	1.1.4 实对称矩阵	4
1.2	习题	4
	1.2.1 特征值和特征向量	4
	1.2.2 实对称矩阵	5
第二章	二次型	6
2.1	基础知识	6
	2.1.1 二次型	6
	2.1.2 线性变换	6
	2.1.3 矩阵合同	7
	2.1.4 标准形/规范形	7
	2.1.5 惯性定理	9
	2.1.6 正定二次型及其判别	9
2.2	习题	10
	221 标准形/规范形	10

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

上式可以化简成  $|\lambda E - A| \xi = 0$ ,  $|\lambda E - A|$  被称为特征多项式,  $\lambda E - A$  称为特征矩阵.

#### 性质

- 1. 特征值的性质
  - (a)  $\sum_{i=1}^{n} \lambda_i = \sum_{i=1}^{n} a_{ii} = tr(\mathbf{A})$
  - (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  $\xi_1$ ,  $\xi_2$  是 A 的属于不同特征值的特征的特征向量, 则  $\xi_1$ ,  $\xi_2$  线性无关
  - (c) 若  $\xi_1, \xi_2$  是 A 的属于同一特征值  $\lambda$  的特征向量,则  $k_1\xi_1 + k_1\xi_2$  仍然是 A 的属于特征值  $\lambda$  的特征向量

#### 1.1.2 矩阵的相似

#### 定义

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

#### 性质

- 1. **●** 反身性: **A** ~ **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  $\boldsymbol{A} \sim \boldsymbol{B}$ , 则有
  - $r(\boldsymbol{A}) = r(\boldsymbol{B})$
  - |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
  - $f(\mathbf{A}) \sim f(\mathbf{B})$
  - $A^T \sim B^T$
  - A 可逆, A\* ∼ 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.

$$m{P} = \left[m{\xi_1}, m{\xi_2}, ... m{\xi_n}
ight], m{\Lambda} = egin{bmatrix} \lambda_1 & & & \ & \lambda_2 & & \ & & \ddots & \ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

#### 条件

- 1. n 阶矩阵  $\boldsymbol{A}$  可以相似对角化  $\Leftrightarrow \boldsymbol{A}$  有 n 个线性无关的特征向量 (| $\boldsymbol{P}$ | = 0)
- 2. n 阶矩阵 A 可以相似对角化  $\Leftrightarrow A$  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 A 有 n 个不同特征值 ⇒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 A 为实对称矩阵  $\Rightarrow A$  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  $A^T = A$ , 则 A 为是对称矩阵, 如果在此基础上 A 的元素都是实数,则 A 是实对称矩阵.

#### 性质

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

## 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  $|\lambda E A| = 0$  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  $(\lambda E A)\xi = 0$ , 求出特征向量

#### 第一章 特征值和特征向量

5

#### 求解抽象型矩阵的特征值和特征向量

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

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 λ 与 **ξ**
- 2.  $\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n$  施密特正交化, 单位化至  $\eta_1, \eta_2, ..., \eta_n$
- 3.  $\diamondsuit Q = (\eta_1, \eta_2, ..., \eta_n)$

不同的特征值  $\lambda_i$  对应的特征矩阵  $\boldsymbol{\xi_i}$  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. *ξ*<sub>1</sub>, *ξ*<sub>2</sub> 相关
- 2. 实对称矩阵 A
  - (a)  $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \xi_1 \perp \xi_2 \quad \xi_1, \xi_2$  无关
  - (b)  $\lambda_1 = \lambda_2 \Rightarrow$ 
    - i.  $\xi_1 \perp \xi_2 \quad \xi_1, \xi_2$  无关
    - ii.  $\xi_1$  不垂直于  $\xi_2$   $\xi_1, \xi_2$  无关

## 2.1 基础知识

#### 2.1.1 二次型

定义

n 元变量  $x_1, x_2, ..., x_n$  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:

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

则二次型可以表示为:

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

必须强调的是,这里的 A 是一个对称矩阵.

#### 2.1.2 线性变换

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

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

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

则上式可以写为 x = Cy. 上式成为从  $y_1, y_2, ..., y_n$  到  $x_1, x_2, ..., x_n$  的 线性变换. 如果 C 可逆, 则称为可逆线性变换.

7

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

记  $\boldsymbol{B} = \boldsymbol{C}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{C}$ , 则有  $f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{B} \boldsymbol{y}) = g(\boldsymbol{y})$ . 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 A, B 为 n 阶矩阵, 若存在可逆矩阵 C, 使得:

$$C^T A C = B$$

则称 A 和 B 合同,记作  $A \simeq B$ .此时称 f(x) 与 g(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:  $A \simeq A$
- 2. 对称性:  $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B} \Rightarrow \mathbf{B} \simeq \mathbf{A}$
- 3. 传递性:  $A \simeq B$ ,  $B \simeq C \Rightarrow A \simeq C$

#### 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

$$d_1x_1^2 + d_2x_2^2 + \dots + d_nx_n^2$$

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 **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 λ):

$$oldsymbol{\Lambda} = egin{bmatrix} d_1 & & & & & \ & d_2 & & & \ & & \ddots & & \ & & & d_n \end{bmatrix}$$

此外, 它还可以转化成规范形:

$$oldsymbol{\Lambda} = egin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & -1 & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & 0 \end{bmatrix}$$

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):

$$oldsymbol{\Lambda} = egin{bmatrix} \lambda_1 & & & & \ & \lambda_2 & & & \ & & \ddots & & \ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

#### 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

### 2.1.6 正定二次型及其判别

#### 定义

n 元二次型  $f(x_1, x_2, ..., x_n) = \boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x}$ , 若对于任意的  $\boldsymbol{x} = [x_1, x_2, ..., x_n]^T \neq \boldsymbol{0}$  均有二次型大于 0, 即  $\boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x} > 0$ , 则称 f 为正定二次型,  $\boldsymbol{A}$  为正定矩阵.

#### 条件

1. 充要条件:

$$n$$
元二次型正定  $\Leftrightarrow$  对于任意 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ,有 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$   $\Leftrightarrow$   $f$ 的正惯性指数 $p = n$   $\Leftrightarrow$  存在可逆矩阵 $\mathbf{D}$ , 使 $\mathbf{A} = \mathbf{D}^T \mathbf{D}$   $\Leftrightarrow$   $\mathbf{A} \simeq \mathbf{E}$   $\Leftrightarrow$   $\mathbf{A}$ 的特征值 $\lambda_i > 0 (i = 1, 2, ..., n)$   $\Leftrightarrow$   $\mathbf{A}$ 的全部顺序主子式均大于  $0$ 

2. 必要条件:

$$n$$
元二次型正定  $\Leftarrow a_{ii} > 0 (i = 1, 2, ..., n)$   $\Leftarrow |\mathbf{A}| > 0$ 

## 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  $\boldsymbol{\xi_1},...,\boldsymbol{\xi_n}$  通过正交化/单位化成正交矩阵  $\boldsymbol{Q}=(\boldsymbol{\eta_1},...,\boldsymbol{\eta_n})$
- 4.  $\diamondsuit$   $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{Q}\boldsymbol{y} \Rightarrow f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x} = (\boldsymbol{Q}\boldsymbol{y})^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{Q} \boldsymbol{y} = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{Q}^{-1} \boldsymbol{A} \boldsymbol{Q} \boldsymbol{y} = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{\lambda} \boldsymbol{y} \Rightarrow f(y_1, ..., y_n) = \lambda_1 y_1^2 + ... + \lambda_n y_n^2$

**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)