

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, λ 是一个数, 若存在一个非零的 n 维向量 ξ , 使得 $A\xi = \lambda\xi$, 则称 ξ 为 A 的特征向量, λ 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

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

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

2. 特征向量的性质

(a) k 重特征值 λ 至多只有 k 个线性无关的向量

(b) 若 ξ_1, ξ_2 是 A 的属于不同特征值的特征的特征向量, 则 ξ_1, ξ_2 线性无关

(c) 若 ξ_1, ξ_2 是 A 的属于同一特征值 λ 的特征向量, 则 $k_1\xi_1 + k_2\xi_2$ 仍然是 A 的属于特征值 λ 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 $A \sim \Lambda$, Λ 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 A 可以相似对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量 ($|P| \neq 0$)
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 $\Rightarrow A$ 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, 且存在正交矩阵 Q , 使得 $Q^{-1}AQ = Q^T A Q = \Lambda$,

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 λ , 可以使用试根法对 λ 的高次方程进行求解
2. 用求得的 λ 解齐次线性方程组 $(\lambda E - A)\xi = 0$, 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	λ	$k\lambda$	λ^k	$f(\lambda)$	λ^{-1}	$\frac{ A }{\lambda}$	λ
特征向量	ξ	ξ	ξ	ξ	ξ	ξ	$P^{-1}\xi$

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

1.2.2 实对称矩阵

求正交矩阵 Q

1. 求 A 的 λ 与 ξ
2. $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 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 λ_i 对应的特征矩阵 ξ_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. ξ_1, ξ_2 无关
 - ii. ξ_1, ξ_2 相关
2. 实对称矩阵 A
 - (a) $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \xi_1 \perp \xi_2$ ξ_1, ξ_2 无关
 - (b) $\lambda_1 = \lambda_2 \Rightarrow$
 - i. $\xi_1 \perp \xi_2$ ξ_1, ξ_2 无关
 - ii. ξ_1 不垂直于 ξ_2 ξ_1, ξ_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:

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