

线性代数

特征值与特征向量 矩阵的对角化

张晓平



数学与统计学院

Email: xpzhang.math@whu.edu.cn

Homepage: <http://staff.whu.edu.cn/show.jsp?n=Zhang%20Xiaoping>

目录

- ① 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵
 - 特征值与特征向量
 - 特征值与特征值的性质
- ② 矩阵可对角化的条件
- ③ 实对称矩阵的对角化
 - 实对称矩阵的特征值和特征向量

1 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵

- 特征值与特征向量
- 特征值与特征值的性质

2 矩阵可对角化的条件

3 实对称矩阵的对角化

- 实对称矩阵的特征值和特征向量

- ① 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵
 - 特征值与特征向量
 - 特征值与特征值的性质
- ② 矩阵可对角化的条件
- ③ 实对称矩阵的对角化

定义（特征值与特征向量）

设 \mathbf{A} 为复数域 \mathbb{C} 上的 n 阶矩阵，如果存在数 $\lambda \in \mathbb{C}$ 和非零的 n 维向量 \mathbf{x} 使得

$$\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$$

则称 λ 为矩阵 \mathbf{A} 的特征值， \mathbf{x} 为 \mathbf{A} 的对应于特征值 λ 的特征向量。

定义（特征值与特征向量）

设 \mathbf{A} 为复数域 \mathbb{C} 上的 n 阶矩阵，如果存在数 $\lambda \in \mathbb{C}$ 和非零的 n 维向量 \mathbf{x} 使得

$$\mathbf{Ax} = \lambda \mathbf{x}$$

则称 λ 为矩阵 \mathbf{A} 的特征值， \mathbf{x} 为 \mathbf{A} 的对应于特征值 λ 的特征向量。

- (1) 特征向量 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ；
- (2) 特征值问题是对方针而言的。

由定义， n 阶矩阵 \mathbf{A} 的特征值，就是使齐次线性方程组

$$(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

有非零解的 λ 值，即满足方程

$$\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0$$

的 λ 都是矩阵 \mathbf{A} 的特征值。

由定义， n 阶矩阵 \mathbf{A} 的特征值，就是使齐次线性方程组

$$(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

有非零解的 λ 值，即满足方程

$$\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0$$

的 λ 都是矩阵 \mathbf{A} 的特征值。

重要结论

特征值 λ 是关于 λ 的多项式 $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})$ 的根。

定义 (特征多项式、特征矩阵、特征方程)

设 n 阶矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$, 则

$$f(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

称为矩阵 \mathbf{A} 的特征多项式, $\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}$ 称为 \mathbf{A} 的特征矩阵, $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0$ 称为 \mathbf{A} 的特征方程。

定义 (特征多项式、特征矩阵、特征方程)

设 n 阶矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$, 则

$$f(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

称为矩阵 \mathbf{A} 的特征多项式, $\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}$ 称为 \mathbf{A} 的特征矩阵, $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0$ 称为 \mathbf{A} 的特征方程。

(1) n 阶矩阵 \mathbf{A} 的特征多项式是 λ 的 n 次多项式。

定义 (特征多项式、特征矩阵、特征方程)

设 n 阶矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$, 则

$$f(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

称为矩阵 \mathbf{A} 的特征多项式, $\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}$ 称为 \mathbf{A} 的特征矩阵, $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0$ 称为 \mathbf{A} 的特征方程。

- (1) n 阶矩阵 \mathbf{A} 的特征多项式是 λ 的 n 次多项式。
- (2) 特征多项式的 k 重根称为 k 重特征值。

例1

求矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 5 & -1 & -1 \\ 3 & 1 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

的特征值与特征向量。

例1

求矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 5 & -1 & -1 \\ 3 & 1 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

的特征值与特征向量。

解:

$$\begin{aligned} \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) &= \begin{vmatrix} \lambda - 5 & 1 & 1 \\ -3 & \lambda - 1 & 1 \\ -4 & 2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 3) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & \lambda - 2 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} \\ &= (\lambda - 3)(\lambda - 2)^2 = 0 \end{aligned}$$

故 \mathbf{A} 的特征值为 $\lambda_1 = 3$, $\lambda_2 = 2$ (二重特征值)。

当 $\lambda_1 = 3$ 时, 由 $(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 即

$$\begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 \\ -3 & 2 & 1 \\ -4 & 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

得其基础解系为 $\mathbf{x}_1 = (1, 1, 1)^T$, 因此 $k_1\mathbf{x}_1$ (k_1 为非零任意常数) 是 \mathbf{A} 对应于 $\lambda_1 = 3$ 的全部特征向量。

当 $\lambda_1 = 3$ 时, 由 $(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 即

$$\begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 \\ -3 & 2 & 1 \\ -4 & 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

得其基础解系为 $\mathbf{x}_1 = (1, 1, 1)^T$, 因此 $k_1\mathbf{x}_1$ (k_1 为非零任意常数) 是 \mathbf{A} 对应于 $\lambda_1 = 3$ 的全部特征向量。

当 $\lambda_1 = 2$ 时, 由 $(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 即

$$\begin{pmatrix} -3 & 1 & 1 \\ -3 & 1 & 1 \\ -4 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

得其基础解系为 $\mathbf{x}_2 = (1, 1, 2)^T$, 因此 $k_2\mathbf{x}_2$ (k_2 为非零任意常数) 是 \mathbf{A} 对应于 $\lambda_1 = 2$ 的全部特征向量。

例2

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

的特征多项式为

$$(\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) \cdots (\lambda - a_{nn})$$

故其 n 个特征值为 n 个对角元。

- ① 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵
 - 特征值与特征向量
 - 特征值与特征值的性质
- ② 矩阵可对角化的条件
- ③ 实对称矩阵的对角化

定理1

若 \mathbf{x}_1 和 \mathbf{x}_2 都是 \mathbf{A} 的对应于特征值 λ_0 的特征向量，则 $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2$ 也是 \mathbf{A} 的对应于特征值 λ_0 的特征向量（其中 k_1, k_2 为任意常数，但 $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2 \neq 0$ ）。

定理2

设 n 阶矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 的 n 个特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则

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

$$(2) \prod_{i=1}^n \lambda_i = \det(\mathbf{A})$$

定理2

设 n 阶矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 的 n 个特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则

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

$$(2) \prod_{i=1}^n \lambda_i = \det(\mathbf{A})$$

- 当 $\det(\mathbf{A}) \neq 0$, 即 \mathbf{A} 为可逆矩阵时, 其特征值全为非零数;
- 奇异矩阵 \mathbf{A} 至少有一个零特征值。

定理3

一个特征向量不能属于不同的特征值。

定理3

一个特征向量不能属于不同的特征值。

证明： 若 \mathbf{x} 是 \mathbf{A} 的属于特征值 $\lambda_1, \lambda_2 (\lambda_1 \neq \lambda_2)$ 的特征向量， 即有

$$\mathbf{Ax} = \lambda_1 \mathbf{x}, \quad \mathbf{Ax} = \lambda_2 \mathbf{x} \Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2) \mathbf{x} = \mathbf{0} \Rightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$$

这与 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 矛盾。

性质1

Table: 特征值与特征向量

	特征值	特征向量
A	λ	x
$k\mathbf{A}$	$k\lambda$	x
\mathbf{A}^m	λ^m	x
\mathbf{A}^{-1}	λ^{-1}	x

性质2

矩阵 \mathbf{A} 与 \mathbf{A}^T 的特征值相同。

定理4

设 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 是 n 阶矩阵,若

$$(1) \sum_{j=1}^n |a_{ij}| < 1, \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$(2) \sum_{i=1}^n |a_{ij}| < 1, \quad (j = 1, 2, \dots, n)$$

有一个成立, 则 \mathbf{A} 的所有特征值的模都小于1。

例1

设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & 2 \\ -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$

- (i) 求 \mathbf{A} 的特征值与特征向量
- (ii) 求可逆矩阵 \mathbf{P} ，使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}$ 为对角阵。

1 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵

- 特征值与特征向量
- 特征值与特征值的性质

2 矩阵可对角化的条件

3 实对称矩阵的对角化

- 实对称矩阵的特征值和特征向量

矩阵可对角化，即矩阵与对角阵相似。

定理

矩阵可对角化 \iff n 阶矩阵有 n 个线性无关的特征向量

定理

矩阵可对角化 \iff n 阶矩阵有 n 个线性无关的特征向量

证明:

\Rightarrow

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP} = \mathbf{\Lambda} \implies \mathbf{AP} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}$$

定理

矩阵可对角化 \iff n 阶矩阵有 n 个线性无关的特征向量

证明:

\Rightarrow

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda} \implies \mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}$$

将 \mathbf{P} 按列分块, 即

$$\mathbf{P} = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n),$$

则

$$\mathbf{A}(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

定理

矩阵可对角化 \iff n 阶矩阵有 n 个线性无关的特征向量

证明:

\Rightarrow

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda} \implies \mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}$$

将 \mathbf{P} 按列分块, 即

$$\mathbf{P} = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n),$$

则

$$\mathbf{A}(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

于是

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \lambda_i\mathbf{x}_i \quad (i = 1, 2, \cdots, n).$$

定理

矩阵可对角化 \iff n 阶矩阵有 n 个线性无关的特征向量

证明:

\Rightarrow

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda} \implies \mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}$$

将 \mathbf{P} 按列分块, 即

$$\mathbf{P} = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n),$$

则

$$\mathbf{A}(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

于是

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \lambda_i\mathbf{x}_i \quad (i = 1, 2, \cdots, n).$$

故 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n$ 是 \mathbf{A} 分别对应于 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 的特征向量。

定理

矩阵可对角化 \iff n 阶矩阵有 n 个线性无关的特征向量

证明:

\Rightarrow

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda} \implies \mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}$$

将 \mathbf{P} 按列分块, 即

$$\mathbf{P} = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n),$$

则

$$\mathbf{A}(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

于是

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \lambda_i\mathbf{x}_i \quad (i = 1, 2, \cdots, n).$$

故 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_n$ 是 \mathbf{A} 分别对应于 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 的特征向量。由于 \mathbf{P} 可逆, 所以它们是线性无关的。

若 \mathbf{A} 与 $\mathbf{\Lambda}$ 相似, 则 $\mathbf{\Lambda}$ 的主对角元都是 \mathbf{A} 的特征值。若不记 λ_k 的排列次序, 则 $\mathbf{\Lambda}$ 是唯一的, 称 $\mathbf{\Lambda}$ 为 \mathbf{A} 的相似标准型。

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m = 1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k + 1$ 个不同特征值的特征向量。

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$\begin{aligned} a_1 \mathbf{x}_1 + a_2 \mathbf{x}_2 + \dots + a_k \mathbf{x}_k + a_{k+1} \mathbf{x}_{k+1} &= \mathbf{0} \quad (1) \\ \Rightarrow \mathbf{A}(a_1 \mathbf{x}_1 + a_2 \mathbf{x}_2 + \dots + a_k \mathbf{x}_k + a_{k+1} \mathbf{x}_{k+1}) &= \mathbf{0} \end{aligned}$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\implies \mathbf{A}(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\implies a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

$$\xrightarrow{(2)-\lambda_{k+1}(1)} a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \dots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

$$\xrightarrow{(2)-\lambda_{k+1}(1)} a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \dots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

$$\xrightarrow{(2)-\lambda_{k+1}(1)} a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \dots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\Rightarrow a_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

$$\xrightarrow{(2)-\lambda_{k+1}(1)} a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \dots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\Rightarrow a_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\Rightarrow a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0}$$

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设 \mathbf{A} 的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ 。下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1 \mathbf{x}_1 + a_2 \mathbf{x}_2 + \cdots + a_k \mathbf{x}_k + a_{k+1} \mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}(a_1 \mathbf{x}_1 + a_2 \mathbf{x}_2 + \cdots + a_k \mathbf{x}_k + a_{k+1} \mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \cdots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

$$\xrightarrow{\xrightarrow{(2)-\lambda_{k+1}(1)}}} a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \cdots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\Rightarrow a_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\implies a_{k+1} \mathbf{x}_{k+1} = 0$$

$$\implies a_{k+1} = 0$$

定理

A的属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

证明: 设**A**的 m 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 其相应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$. 对 m 做数学归纳法。

1° 当 $m=1$ 时, 结论显然成立。

2° 设 k 个不同特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$. 下面考虑 $k+1$ 个不同特征值的特征向量。设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$$

$$\xrightarrow{(2)-\lambda_{k+1}(1)} a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \dots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\Rightarrow a_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$\Rightarrow a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow a_{k+1} = 0$$

$$\Rightarrow \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k, \mathbf{x}_{k+1} \text{ 线性无关}$$

推论

若 \mathbf{A} 有 n 个互不相同的特征值，则 \mathbf{A} 与对角阵相似。

例1

设实对称矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

问 \mathbf{A} 是否可对角化？若可对角化，求对角阵 $\mathbf{\Lambda}$ 及可逆矩阵 \mathbf{P} 使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda}$ ，再求 \mathbf{A}^k 。

例2

设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ 是主对角元全为2的上三角矩阵，且存在 $a_{ij} \neq 0 (i < j)$ ，问 \mathbf{A} 是否可对角化？

1 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵

- 特征值与特征向量
- 特征值与特征值的性质

2 矩阵可对角化的条件

3 实对称矩阵的对角化

- 实对称矩阵的特征值和特征向量

定义

元素为复数的矩阵和向量，称为复矩阵和复向量。

定义

设 a_{ij} 为复数， $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$ ， $\bar{\mathbf{A}} = (\bar{a}_{ij})_{m \times n}$ ， \bar{a}_{ij} 是 a_{ij} 的共轭复数，则称 $\bar{\mathbf{A}}$ 是 \mathbf{A} 的共轭矩阵。

- $\overline{\bar{\mathbf{A}}} = \mathbf{A}$
- $\overline{\mathbf{A}^T} = \bar{\mathbf{A}}^T$
- 当 \mathbf{A} 为实对称矩阵时， $\overline{\mathbf{A}^T} = \bar{\mathbf{A}}^T$

- $\overline{k\mathbf{A}} = \overline{k} \overline{\mathbf{A}}$
- $\overline{\mathbf{A} + \mathbf{B}} = \overline{\mathbf{A}} + \overline{\mathbf{B}}$
- $\overline{\mathbf{AB}} = \overline{\mathbf{A}}\overline{\mathbf{B}}$
- $\overline{(\mathbf{AB})}^T = \overline{\mathbf{B}}^T \overline{\mathbf{A}}^T$
- $\overline{\mathbf{A}^{-1}} = (\overline{\mathbf{A}})^{-1}$
- $\det \overline{\mathbf{A}} = \overline{\det \mathbf{A}}$

- ① 矩阵的特征值与特征向量 相似矩阵
- ② 矩阵可对角化的条件
- ③ 实对称矩阵的对角化
 - 实对称矩阵的特征值和特征向量

定理

实对称矩阵 \mathbf{A} 的任一特征值都是实数。

定理

实对称矩阵 \mathbf{A} 的任一特征值都是实数。

证明:

$$\begin{aligned}\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x} &\implies \overline{(\mathbf{Ax})}^T = \overline{\lambda\mathbf{x}}^T \\ &\implies \bar{\mathbf{x}}^T \overline{\mathbf{A}}^T \mathbf{x} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} \\ &\implies \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{A}^T \mathbf{x} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} \\ &\implies \lambda \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} \\ &\implies \lambda = \bar{\lambda}\end{aligned}$$

定理

实对称矩阵 \mathbf{A} 对应于不同特征值的特征向量是正交的。

定理

实对称矩阵 \mathbf{A} 对应于不同特征值的特征向量是正交的。

证明： 设 $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$, $\mathbf{A}\mathbf{x}_2 = \lambda_2\mathbf{x}_2$ ($\lambda_1 \neq \lambda_2$), $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$, 则

$$\lambda_1 \mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2^T \mathbf{A} \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2^T \mathbf{A}^T \mathbf{x}_1 = (\mathbf{A} \mathbf{x}_2)^T \mathbf{x}_1 = (\lambda_2 \mathbf{x}_2)^T \mathbf{x}_1 = \lambda_2 \mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1$$

定理

实对称矩阵 \mathbf{A} 对应于不同特征值的特征向量是正交的。

证明: 设 $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$, $\mathbf{A}\mathbf{x}_2 = \lambda_2\mathbf{x}_2$ ($\lambda_1 \neq \lambda_2$), $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$, 则

$$\lambda_1 \mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2^T \mathbf{A} \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2^T \mathbf{A}^T \mathbf{x}_1 = (\mathbf{A} \mathbf{x}_2)^T \mathbf{x}_1 = (\lambda_2 \mathbf{x}_2)^T \mathbf{x}_1 = \lambda_2 \mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1$$

由于 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 所以

$$\mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1 = 0.$$