

第二章 向量和矩阵基础

第 5 讲 矩阵的基本特征

黄定江

DaSE @ ECNU

djhuang@dase.ecnu.edu.cn

① 5.1 行列式

② 5.2 迹和二次型

③ 5.3 特征值与特征向量

- 1 5.1 行列式
- 2 5.2 迹和二次型
- 3 5.3 特征值与特征向量

5.1.1 二阶行列式

考虑一个二阶矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$

我们将其作用在

$$\mathbf{x}^{(1)} = (0, 1)^T, \mathbf{x}^{(2)} = (0, 0)^T$$

$$\mathbf{x}^{(3)} = (1, 1)^T, \mathbf{x}^{(4)} = (1, 0)^T$$

$$\mathbf{y}^{(1)} = \mathbf{A}\mathbf{x}^{(1)} = (a_{12}, a_{22})^T$$

$$\mathbf{y}^{(2)} = \mathbf{A}\mathbf{x}^{(2)} = (0, 0)^T$$

$$\mathbf{y}^{(3)} = \mathbf{A}\mathbf{x}^{(3)} = (a_{11} + a_{12}, a_{21} + a_{22})^T$$

$$\mathbf{y}^{(4)} = \mathbf{A}\mathbf{x}^{(4)} = (a_{11}, a_{21})^T$$

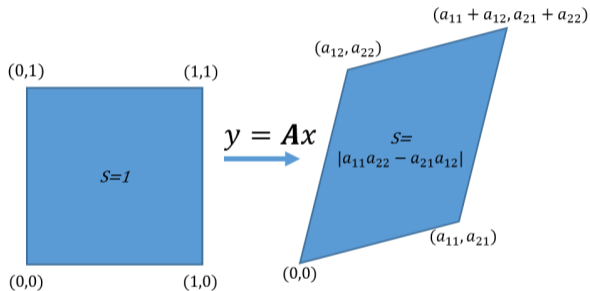


图 1: 矩阵 \mathbf{A} 对正方形的作用效果。可以看到作用后的区域的面积为 $|a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}|$

5.1.1 二阶行列式

定义 1

对于二阶矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$, 定义其二阶行列式为主对角元素乘积与副对角元素乘积的

差, 记为 $\det(\mathbf{A}) = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}$, 或者记为 $|\mathbf{A}| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}$

例 1

给定一个方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2, \end{cases}$$

当 $a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} \neq 0$ 时, 此方程组有唯一解, 即

$$x_1 = \frac{b_1 a_{22} - a_{12} b_2}{a_{11} a_{22} - a_{12} a_{21}}, x_2 = \frac{a_{11} b_2 - a_{12} b_1}{a_{11} a_{22} - a_{12} a_{21}}.$$

利用行列式重新表述, 当二阶行列式 $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} \neq 0$ 时, 该方程组有唯一解,

$$x_1 = \frac{\begin{vmatrix} b_1 & a_{12} \\ b_2 & a_{22} \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}}, x_2 = \frac{\begin{vmatrix} a_{11} & b_1 \\ a_{12} & b_2 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}}.$$

排列

定义 2

n 个不同的元素排成一列, 叫做这 n 个元素的全排列。一个排列中, 如果一个大元素在小元素前, 则称这两个数构成一个逆序。一个排列中存在的所有逆序的数目称为排列的逆序数。排列 j_1, j_2, \dots, j_n 的逆序数记为 $\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)$ 如果逆序数为奇数, 称这个排列为奇排列; 如果逆序数为偶数, 称这个排列为偶排列。

例 2

- $\tau(3, 2, 1, 4) = 3$, $3, 2, 1, 4$ 为奇排列
- $\tau(1, 3, 2, 4) = 1$, $1, 3, 2, 4$ 为奇排列
- $\tau(3, 1, 2, 4) = 2$, $3, 1, 2, 4$ 为偶排列

5.1.2 行列式

定义 3

n 阶行列式

$$\det(\mathbf{A}) = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \quad (1)$$

等于所有取自不同行、不同列的 n 个元素的乘积

$$a_{1j_1} \cdots a_{nj_n} \quad (2)$$

的代数和，其中 j_1, \cdots, j_n 是 $1, \cdots, n$ 的一个排列，当 j_1, \cdots, j_n 是偶排列时，项(2)前面带正号；当 j_1, \cdots, j_n 是奇排列时，项(2)前面带负号，

即

$$\begin{aligned} & \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \\ &= \sum_{j_1, \cdots, j_n} (-1)^{\tau(j_1, \cdots, j_n)} a_{1j_1} \cdots a_{nj_n} \end{aligned} \quad (3)$$

其中 $\sum_{j_1, j_2, \cdots, j_n}$ 表示对 $1, 2, \cdots, n$ 的所有排列求和。 n 阶行列式由 $n!$ 项组成。常把行列式(1)简记为 $D = |\mathbf{A}| = |a_{ij}|$ 或 $\det(a_{ij})$ 。

行列式的函数和几何意义

- 一个 $n \times n$ 的方阵 A 的行列式是一个函数，将矩阵空间 $\mathbb{R}^{n \times n}$ 中的矩阵 A 映射为 \mathbb{R} 中的一个实数，记作 $\det(A)$ 或 $|A|$
- 3 维空间中，3 阶方阵的行列式对应于一个平行六面体的体积
- n 阶行列式实际上对应 n 维空间中图形的有向体积

行列式的性质

定义 4

n 阶行列式中, 划去元素 a_{ij} 所在第 i 行和第 j 列元素, 剩余的元素按原来的次序组成的 $n-1$ 阶行列式称为元素 a_{ij} 的余子式, 记成 M_{ij} 。令 $A_{ij} = (-1)^{i+j}M_{ij}$, 称 A_{ij} 是元素 a_{ij} 的代数余子式。

行列式的按行 (列) 展开

$$\begin{aligned}\det(\mathbf{A}) &= \sum_{j=1}^n a_{ij}(-1)^{i+j} \det(M_{ij}) = \sum_{j=1}^n a_{ij}A_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^n a_{ij}(-1)^{i+j} \det(M_{ij}) = \sum_{i=1}^n a_{ij}A_{ij}\end{aligned}$$

n 阶行列式等于其任一行 (列) 元素与对应的代数余子式两两乘积之和。

例 3

$$\text{计算 } \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{vmatrix}$$

我们将这个行列式按列展开可得

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix}$$

再分别按行展开

$$\begin{vmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = 2 \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} + 2 \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 2 + 4 - 2 - 2 + 2 = 4$$

克莱姆法则

定理 1

设线性方程组为

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b},$$

我们记 \mathbf{b} 为常数列, $|\mathbf{A}|_j$ 为用常数列 \mathbf{b} 代替 \mathbf{A} 中的第 j 列, 其余列不变所得矩阵的行列式。则若 $|\mathbf{A}| \neq 0$, 则线性方程组有唯一解, 且

$$\mathbf{x}_1 = \frac{|\mathbf{A}|_1}{|\mathbf{A}|}, \mathbf{x}_2 = \frac{|\mathbf{A}|_2}{|\mathbf{A}|}, \dots, \mathbf{x}_n = \frac{|\mathbf{A}|_n}{|\mathbf{A}|}$$

这一结论, 我们称为克莱姆法则。

行列式的性质

性质 1

交换矩阵相邻两行 (或两列) 改变矩阵行列式的符号。

性质 2

交换矩阵两行 (或两列) 改变矩阵行列式的符号。

性质 3

行列式关于矩阵的每行 (或每列) 是线性的。

对于列的情况是

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & k_1 a_{1k} + k_2 b_{1k} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & k_1 a_{2k} + k_2 b_{2k} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & k_1 a_{nk} + k_2 b_{1k} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \\
 = k_1 \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2k} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nk} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + k_2 \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & b_{1k} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & b_{2k} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & b_{1k} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

性质 4

如果某一行 (列) 元素全为零, 行列式为零.

推论 1

- 如果行列式有两行 (列) 相等, 则行列式为零;
- 如果行列式中有一行 (列) 是另一行 (列) k 倍, 则行列式为零;
- 如果将行列式的某一行 (列) k 倍加到另一行 (列), 则行列式的值不变。

定理 2

n 阶行列式任意一行 (列) 元素与另一行 (列) 相应元素的代数余子式的两两乘积之和等于零, 即当 $i \neq k$ 时, 有

$$\sum_{k=1}^n a_{ik}A_{jk} = \begin{cases} |\mathbf{A}|, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

$$\sum_{k=1}^n a_{ki}A_{kj} = \begin{cases} |\mathbf{A}|, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

行列式的性质

性质 5

设 $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$

- $\det(\mathbf{A}) = \det(\mathbf{A}^T)$
- $\det(a\mathbf{A}) = a^n \det(\mathbf{A})$
- $\det(\mathbf{A}\mathbf{B}) = \det(\mathbf{B}\mathbf{A}) = \det(\mathbf{A}) \det(\mathbf{B})$
- \mathbf{A} 是可逆矩阵当且仅当 $\det(\mathbf{A}) \neq 0$
- 若 \mathbf{A} 是可逆矩阵, 则 $\det(\mathbf{A}^{-1}) = \frac{1}{\det(\mathbf{A})}$

伴随矩阵

定义 5

矩阵

$$\mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

称为 \mathbf{A} 的伴随矩阵, 其中伴随矩阵 \mathbf{A}^* 的第 i 行第 j 列元素是矩阵的第 j 行第 i 列元素的代数余子式。

伴随矩阵

由定理2和伴随矩阵的定义:

定理 3

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = \begin{pmatrix} |\mathbf{A}| & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & |\mathbf{A}| & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & |\mathbf{A}| \end{pmatrix} = |\mathbf{A}|\mathbf{I}$$

如果 \mathbf{A} 可逆, 则

$$\mathbf{A}^* = |\mathbf{A}|\mathbf{A}^{-1}, \quad \mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{|\mathbf{A}|}\mathbf{A}^*$$

- ① 5.1 行列式
- ② 5.2 迹和二次型
- ③ 5.3 特征值与特征向量

5.2.1 迹

定义 6

方阵 $A_{n \times n}$ 对角元素的和称为迹, 记作 $Tr(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$.

性质 6

$A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 的迹满足以下性质:

- $Tr(A + B) = Tr(A) + Tr(B)$
- $Tr(\alpha A) = \alpha Tr(A), \alpha \in \mathbb{R}$
- $Tr(I_n) = n$
- $Tr(AB) = Tr(BA)$

性质 7

- 迹的循环置换不变性, 即

$$\text{Tr}(\mathbf{ABC}) = \text{Tr}(\mathbf{CAB}) = \text{Tr}(\mathbf{BCA})$$

其中 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{k \times l}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{l \times m}$, $\mathbf{C} \in \mathbb{R}^{m \times k}$ 。

- 这个性质可以扩展到任意多矩阵的乘积即

$$\text{Tr}(\mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2 \cdots \mathbf{A}_n) = \text{Tr}(\mathbf{A}_n \mathbf{A}_1 \cdots \mathbf{A}_{n-1}) = \cdots = \text{Tr}(\mathbf{A}_2 \mathbf{A}_3 \cdots \mathbf{A}_1) \quad (4)$$

- 作为(4)的特例, 对于两个非方阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times m}$:

$$\text{Tr}(\mathbf{AB}) = \text{Tr}(\mathbf{BA})$$

推论 2

相似矩阵的迹是相等的，因为

$$\text{Tr}(Q^{-1}AQ) = \text{Tr}(QQ^{-1}A) = \text{Tr}(A)$$

5.2.2 二次型

定义 7

一个系数在数域 \mathbb{K} 上的 x_1, x_2, \dots, x_n 的二次齐次多项式

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \dots, x_n) = & a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n \\ & + a_{22}x_2^2 + 2a_{23}x_2x_3 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n \\ & + \dots + a_{nn}x_n^2 \end{aligned} \quad (5)$$

称为数域 \mathbb{K} 上的 n 元二次型, 简称二次型, 当 \mathbb{K} 为 \mathbb{R} 或 \mathbb{C} 时, 分别称为实二次型或复二次型。

5.2.2 二次型

定义 8

对称矩阵是转置和自己相等的矩阵, 即

$$\mathbf{A} = \mathbf{A}^{\mathrm{T}} \quad (6)$$

二次型 (5) 的系数排成的对称矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

称为所给二次型的矩阵, 其中 $a_{ij} = a_{ji}$, $i, j = 1, 2, \cdots, n$, 若令 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \cdots, x_n)^{\mathrm{T}}$, 则所给的二次型可表示为:

$$f(x_1, x_2, \cdots, x_n) = \mathbf{x}^{\mathrm{T}} \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathrm{Tr}(\mathbf{x}^{\mathrm{T}} \mathbf{A} \mathbf{x})$$

二次型之间的变换

如果对 \boldsymbol{x} 做可逆的线性变换, 即 $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{C}\boldsymbol{y}$, $\boldsymbol{y} = \boldsymbol{C}^{-1}\boldsymbol{x}$, 那么 $\boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x} = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{C}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{C} \boldsymbol{y}$ 。通过线性变换, 我们把二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x}$ 化为新的二次型 $f = \boldsymbol{y}^T \boldsymbol{C}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{C} \boldsymbol{y}$, 显然, 新的二次型矩阵为 $\boldsymbol{C}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{C}$, 仍然是对称矩阵。

定义 9

设 $\boldsymbol{A}, \boldsymbol{B}$ 都是 n 阶矩阵, 若存在可逆矩阵 \boldsymbol{C} 使得

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

则称 \boldsymbol{A} 合同于 \boldsymbol{B} (\boldsymbol{A} 与 \boldsymbol{B} 是合同矩阵), 记作 $\boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{B}$ 。

合同矩阵的性质

性质 8

合同矩阵的性质:

- 反身性: $A \simeq A$
- 对称性: $A \simeq B$, 则 $B \simeq A$
- 传递性: $A \simeq B$, $B \simeq C$, 则 $A \simeq C$

同时满足反身性、对称性和传递性的关系叫做**等价关系**。等价矩阵、相似矩阵、合同矩阵都是矩阵的一种等价关系。

引理 1

对称矩阵 A 的下列变换都是合同变换:

- 交换 A 的第 i 行和第 j 行, 再交换其第 i 列和第 j 列;
- 将 A 的第 i 行乘以非零常数 k , 再将其第 i 列乘以 k ;
- 将 A 的第 i 行乘以 k 加到第 j 行, 再将其第 i 列乘以 k 加到第 j 列。

引理 2

设 A 是属于 \mathbb{K} 上的非零对称矩阵, 则必存在非奇异矩阵 C , 使 $C^T A C$ 的第 1 行第 1 个元素不为零。

二次型合同于对角矩阵

定理 4

设 \mathbf{A} 是数域 \mathbb{F} 上的 n 阶对称阵, 则必然存在 \mathbb{F} 上的 n 阶非奇异矩阵 \mathbf{C} , 使得 $\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}$ 为对角矩阵。即对称矩阵 \mathbf{A} 必然合同于对角矩阵。

证明.

当 \mathbf{A} 为 1 阶矩阵时, 结论显然成立。假设对 k 阶矩阵, 结论成立。对 $k+1$ 阶矩阵 \mathbf{A} ,

$$\mathbf{A} \underset{\sim}{\stackrel{\text{由引理 2}}{=}} \begin{pmatrix} a'_{11} & \cdots & a'_{1,k+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a'_{k+1,1} & \cdots & a'_{k+1,k+1} \end{pmatrix} \underset{\sim}{\stackrel{\text{由引理 1}}{=}} \begin{pmatrix} a'_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & b_{11} & \cdots & b_{1k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & b_{k1} & \cdots & b_{kk} \end{pmatrix} \underset{\sim}{\stackrel{\text{由假设}}{=}} \begin{pmatrix} a'_{11} & \mathbf{0}_{1 \times k} \\ \mathbf{0}_{k \times 1} & \mathbf{\Lambda}_{k \times k} \end{pmatrix}$$

\mathbf{A} 合同于左上角元 $a'_{11} \neq 0$ 的矩阵 第 2 行减去第 1 行的 a'_{12}/a'_{11} 倍, k 阶子矩阵合同于对角矩阵
 第 2 列减去第 1 列的 a'_{12}/a'_{11} 倍 \cdots

标准型

定理 5

数域 \mathbb{K} 上任意一个二次型都可经过非退化的线性替换化为平方和

$$d_1 y_1^2 + d_2 y_2^2 + \cdots + d_n y_n^2$$

的形式，它称为所给二次型的标准形。

用初等变换法可以将二次型化为标准形。设二次型 $f = f(x_1, x_2, \cdots, x_n)$ 的矩阵为 \mathbf{A} ，作初等变换

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{I} \end{pmatrix} \xrightarrow[\text{对 } \mathbf{I} \text{ 只作其中的初等列变换}]{\text{对 } \mathbf{A} \text{ 作成对的初等行、列变换}} \begin{pmatrix} \mathbf{D} \\ \mathbf{C} \end{pmatrix}$$

其中 \mathbf{D} 是对角矩阵 $\mathbf{D} = [d_1, d_2, \cdots, d_n]$ ， \mathbf{C} 是非退化的线性替换矩阵，此时， $f = d_1 y_1^2 + d_2 y_2^2 + \cdots + d_n y_n^2$ 。

标准型

例 4

用初等变换法化二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = x_1x_2 + x_1x_3 - 3x_2x_3$ 为标准形。

解

$f(x_1, x_2, x_3)$ 的二次型矩阵为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 0 & -3/2 \\ 1/2 & -3/2 & 0 \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{I} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 0 & -3/2 \\ 1/2 & -3/2 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1/4 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \\ 1 & -1/2 & 3 \\ 1 & 1/2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

标准型

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1/4 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 3 \\ 1 & 1/2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

线性替换为

$$\begin{cases} x_1 = y_1 - \frac{1}{2}y_2 + 3y_3, \\ x_2 = y_1 + \frac{1}{2}y_2 - y_3, \\ x_3 = y_3 \end{cases}$$

由此得 $f(x_1, x_2, x_3) = y_1^2 - \frac{1}{4}y_2^2 + 3y_3^2$

二次型分类

定义 10

设 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 为 n 元实二次型, 若对任一组不全为零的实数 c_1, c_2, \dots, c_n 都有

- $f(c_1, c_2, \dots, c_n) > 0 (< 0)$, 则称 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为正定二次型 (负定二次型), 此时称 \mathbf{A} 为正定矩阵 (负定矩阵)。
- $f(c_1, c_2, \dots, c_n) \geq 0 (\leq 0)$, 则称 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为正半定二次型 (负半定二次型), 此时称 \mathbf{A} 为正半定矩阵 (负半定矩阵)。
- 若 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 既不是正半定的, 又不是负半定的, 则称 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为不定二次型。

正定二次型 (负定二次型) 必是正半定二次型 (负半定二次型)。

例 5

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2$$

是正定型,

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = -x_1^2 - x_2^2 - \dots - x_n^2$$

是负定型。正定型最小值为 0, 负定型最大值为 0。

利用合同矩阵判断正定性

由于一个二次型矩阵合同于对角矩阵，存在线性变换使得：

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y} \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{\Lambda} \mathbf{y} = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2$$

如果 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 全部为正，那么对任意不为零向量的 \mathbf{x} ， $f(\mathbf{x}) > 0$ 恒成立；

如果 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 全部为负，那么对任意不为零向量的 \mathbf{x} ， $f(\mathbf{x}) < 0$ 恒成立。

- ① 5.1 行列式
- ② 5.2 迹和二次型
- ③ 5.3 特征值与特征向量

5.3.1 矩阵的特征系

- 任何一个矩阵 \mathbf{A} 代表一个线性映射。如果矩阵 \mathbf{A} 是方阵，则它是一个线性变换
- 线性变换包含了旋转和拉伸变换等，对于拉伸变换：假设有向量 $\boldsymbol{\mu}$ 作为线性变换 \mathbf{A} 的输入时，所产生的输出与输入只相差一个比例因子 λ ，即

$$\mathbf{A}\boldsymbol{\mu} = \lambda\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\mu} \neq \mathbf{0} \quad (7)$$

- 意味着输入向量在线性变换下能够保持方向不变，所以 $\boldsymbol{\mu}$ 刻画了在线性变换中固定方向的向量特征，而 λ 则视为线性变换对向量 $\boldsymbol{\mu}$ 方向上的固定增益

5.3.1 矩阵的特征系

定义 11

给定 n 阶方阵 A , 如果存在数 λ 和非零向量 \boldsymbol{x} , 满足 $A\boldsymbol{x} = \lambda\boldsymbol{x}$, 那么 λ 称为矩阵的特征值, \boldsymbol{x} 称为 λ 对于矩阵 A 的特征向量。

若 \boldsymbol{x} 是特征向量, $A\boldsymbol{x} = \lambda\boldsymbol{x}$, 则对 $k \neq 0$, $A(k\boldsymbol{x}) = \lambda(k\boldsymbol{x})$, $k\boldsymbol{x}$ 也是特征向量。因此方程:

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

有无穷多解。需满足 $\det(\lambda I - A) = 0$ 。

定义 12

$\lambda I - A$ 称为特征矩阵; 行列式 $\det(\lambda I - A)$ 为 λ 的 n 次多项式, 称为特征多项式; 称方程 $\det(\lambda I - A) = 0$ 为特征方程; 特征方程的解为特征根, 特征根也就是所求的特征值。

5.3.1 矩阵的特征系

定义 13

线性变换 \mathbf{A} 的同一个特征值 λ_i 对应的特征向量构成的线性子空间，称为特征子空间 (eigenspace)，记为 $V_\lambda(\mathbf{A})$ 。

定义 14

上述定义的概念：特征值、特征向量、特征多项式、特征方程、特征根、特征子空间统称为矩阵的特征系。

定义 15

特征值的集合称为矩阵的谱，记为 $\lambda(\mathbf{A})$ ；矩阵的谱的绝对值的最大值 $r = \max\{|\lambda_1|, |\lambda_2|, \dots, |\lambda_n|\}$ 叫做矩阵谱半径。

5.3.1 矩阵的特征系

例 6

根据定义求矩阵

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

的特征值和特征向量。

5.3.1 矩阵的特征系

矩阵 \mathbf{A} 的特征方程为

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

故 \mathbf{A} 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = -1$ (二重特征值), $\lambda_3 = 5$ 。

5.3.1 矩阵的特征系

对 $\lambda_1 = \lambda_2 = -1$, 由 $(\lambda I - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得到方程

$$\begin{pmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

它有无穷多个解。

- 设 $x_2 = 1, x_3 = 0$, 求出解为 $\mathbf{x} = [-1, 1, 0]^T$, 记为 \mathbf{x}_1 ,
- 设 $x_2 = 0, x_3 = 1$, 求出解为 $\mathbf{x} = [-1, 0, 1]^T$, 记为 \mathbf{x}_2 ,
 - 则 \mathbf{x}_1 和 \mathbf{x}_2 是属于特征值 -1 的两个线性无关的特征向量, 属于 -1 的全部特征向量为 $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2, k_1, k_2 \in \mathbb{R}$ 。

同理, $\lambda_3 = 5$ 的一个特征向量为 $\mathbf{x}_3 = [1, 1, 1]^T$, 属于 5 的全部特征向量为 $k\mathbf{x}_3, k \in \mathbb{R}$ 。

5.3.2 矩阵特征值与特征向量的性质

性质 9

设 λ 是 A 的特征值, $\boldsymbol{x}_1, \boldsymbol{x}_2$ 都是 A 的属于 λ 的特征向量, 则 $c_1\boldsymbol{x}_1 + c_2\boldsymbol{x}_2$ 也是 A 的属于 λ 的特征向量。

性质 10

设 λ 是 A 的特征值, \boldsymbol{x} 是 A 的属于 λ 的特征向量, 则

- $k\lambda$ 是 kA 的特征值 (k 为任意常数);
- λ^m 是 A^m 的特征值 (m 为正整数);
- 若 A 可逆, 则 λ^{-1} 是 A^{-1} 的特征值。

5.3.2 矩阵特征值与特征向量的性质

性质 11

设 λ 是 \mathbf{A} 的特征值, \mathbf{x} 是 \mathbf{A} 的属于 λ 的特征向量, 则 $f(\lambda)$ 是 $f(\mathbf{A})$ 的特征值, 其中 f 是一多项式。

证明.

设 $f(\mathbf{A}) = c_n \mathbf{A}^n + c_{n-1} \mathbf{A}^{n-1} + \cdots + c_1 \mathbf{A} + c_0 \mathbf{I}$. \mathbf{x} 是 \mathbf{A} 的属于 λ 的特征向量, 则

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}, \text{ 得} \quad f(\mathbf{A})\mathbf{x} &= (c_n \mathbf{A}^n + c_{n-1} \mathbf{A}^{n-1} + \cdots + c_1 \mathbf{A} + c_0 \mathbf{I})\mathbf{x} \\ &= c_n \mathbf{A}^n \mathbf{x} + c_{n-1} \mathbf{A}^{n-1} \mathbf{x} + \cdots + c_1 \mathbf{A} \mathbf{x} + c_0 \mathbf{I} \mathbf{x} \\ &= c_n \lambda^n \mathbf{x} + c_{n-1} \lambda^{n-1} \mathbf{x} + \cdots + c_1 \lambda \mathbf{x} + c_0 \mathbf{x} \\ &= (c_n \lambda^n + c_{n-1} \lambda^{n-1} + \cdots + c_1 \lambda + c_0) \mathbf{x} = f(\lambda) \mathbf{x} \end{aligned}$$

证毕



5.3.2 矩阵特征值与特征向量的性质

性质 12

矩阵 \mathbf{A} 的特征值的和为矩阵 \mathbf{A} 的迹, 矩阵 \mathbf{A} 的特征值的积为矩阵 \mathbf{A} 的行列式。

证明.

设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 \mathbf{A} 的 n 个特征值, 则有

$$\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n) = \lambda^n + c_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + c_0$$

根据行列式展开规则和根与系数关系:

$$c_{n-1} = -\left(\sum_{i=1}^n a_{ii}\right) = -\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i\right)$$
$$c_0 = (-1)^n \det(\mathbf{A}) = (-1)^n \prod_{i=1}^n \lambda_i$$

证毕



5.3.2 矩阵特征值与特征向量的性质

性质 13

若 A 相似 B , $B = Q^{-1}AQ$, $A = QBQ^{-1}$

- 相似变换不改变矩阵的特征值, 即若 λ 是 A 的特征值, λ 也是 B 的特征值,
- 相似变换改变矩阵的特征向量, 若 x 是 A 的特征向量, $Q^{-1}x$ 是 B 的特征向量,
- 相似矩阵有相同的特征方程, 反之不成立。

对称矩阵的对角化

定理 6

设 A 为 n 阶对称矩阵, 则有正交矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$ 。其中 Λ 是以 A 的 n 个特征值为对角元的对角阵。

此定理证明较为复杂, 在此不予证明。

该定理说明, 对称矩阵, 等价、合同、相似于一个对角矩阵。

矩阵的基本特征小结

以矩阵作为变量的函数

- 秩
- 行列式
- 迹
- ...

矩阵的基本特征

- 特征值
- 特征向量
- 特征空间
- 谱半径
- ...

如何利用以矩阵作为变量的函数来建模？如何计算大规模矩阵的特征值等？