

线性代数笔记

夏海淞

2022 年 11 月 10 日

目录

第一章 矩阵	2
1.1 矩阵和向量的基本概念	2
1.2 矩阵与向量的运算	2
1.3 分块矩阵及其运算	3
1.4 矩阵的初等变换与秩	3
第二章 线性方程组	4
2.1 横看线性方程组	4
2.2 纵看线性方程组	4
2.3 逆矩阵	5
第三章 行列式	8
3.1 行列式的定义	8
3.2 行列式的性质	8
3.3 伴随矩阵与行列式按行（列）展开	11
3.4 行列式与矩阵的秩	12
第四章 线性空间与线性变换	13
4.1 线性空间	13
4.2 基	14
4.3 子空间	14
4.4 内积空间	16
4.5 线性变换	17

第五章 特征值与二次型	19
5.1 特征值与特征向量	19
5.2 矩阵的对角化	19
5.3 二次型	20
5.4 正定矩阵	21
第六章 矩阵分解	22
6.1 LU 分解	22
6.2 QR 分解	22
6.3 Cholesky 分解	22
6.4 谱分解	22
6.5 奇异值分解	22

第一章 矩阵

1.1 矩阵和向量的基本概念

矩阵的基本概念

向量的基本概念

1.2 矩阵与向量的运算

矩阵（向量）的线性运算

向量的内积与矩阵的乘法

性质 1.2.1. 设矩阵 $A_{m \times l}, B_{l \times n}$, 则 $(AB)^T = B^T A^T$ 。

性质 1.2.2. 设矩阵 $A_{m \times n}, B_{n \times m}$, 则 $\text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA)$ 。

性质 1.2.3. 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, I_m 和 I_n 分别为 m 阶单位阵和 n 阶单位阵, 则 $I_m A = A I_n = A$ 。

性质 1.2.4. 设 $A = \text{diag}(a_1, a_2, \dots, a_n), B = \text{diag}(b_1, b_2, \dots, b_n)$, 则 $AB = BA = \text{diag}(a_1 b_1, a_2 b_2, \dots, a_n b_n)$ 。

性质 1.2.5. 设 A 与 B 均为 n 阶上（下）三角阵, 则 AB 是上（下）三角阵。

方阵的幂

1.3 分块矩阵及其运算

分块矩阵

分块矩阵的基本运算

1.4 矩阵的初等变换与秩

矩阵的初等变换

定理 1.4.1. 对矩阵 $A_{m \times n}$ 作一次初等行变换, 相当于在 $A_{m \times n}$ 的左边乘上一个相应的 m 阶初等矩阵; 对矩阵 $A_{m \times n}$ 作一次初等列变换, 相当于在 $A_{m \times n}$ 的右边乘上一个相应的 n 阶初等矩阵。

矩阵的标准形与秩

引理 1.4.1. 设两个 $m \times n$ 矩阵的标准形如下所示

$$P_1 = \begin{bmatrix} I_{r_1} & O \\ O & O \end{bmatrix}, P_2 = \begin{bmatrix} I_{r_2} & O \\ O & O \end{bmatrix},$$

如果 $r_1 \neq r_2$, 则 P_2 不能由 P_1 经过初等变换得到。

定理 1.4.2. 任一非零矩阵经有限次初等变换可化为标准形

$$\begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}$$

且对于给定的矩阵, 其标准形中 r 的值是唯一确定的。

推论 1.4.1. 矩阵经过初等变换后其秩不变。

定理 1.4.3. 设 $m \times n$ 矩阵 A 和 B , 下列三个命题等价:

1. 矩阵 A 与 B 的秩相等;
2. 矩阵 A 与 B 具有相同的标准形;
3. 矩阵 A 经有限次初等变换可化为矩阵 B 。

定理 1.4.4. $\text{rank}(A^\top) = \text{rank}(A)$ 。

定理 1.4.5. 任一非零矩阵只经初等行变换可化为(最简)阶梯型矩阵。

推论 1.4.2. 非零矩阵的秩等于其(最简)阶梯型矩阵中主元列的个数。

第二章 线性方程组

2.1 横看线性方程组

齐次线性方程组的解

定理 2.1.1. 齐次线性方程组只有零解当且仅当系数矩阵的秩等于未知量的个数；齐次线性方程组有非零解当且仅当系数矩阵的秩小于未知量的个数。

非齐次线性方程组的解

定理 2.1.2. 线性方程组有解的充要条件是系数矩阵的秩等于增广矩阵的秩。

2.2 纵看线性方程组

线性相关与向量组的秩

定理 2.2.1. 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s (s \geq 2)$ 线性相关的充要条件是该向量组中至少有一个向量可由其余向量线性表出。

定理 2.2.2. 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关当且仅当矩阵 $A = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s]$ 的秩 $\text{rank}(A) < s$ ；向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关当且仅当 $\text{rank}(A) = s$ 。

推论 2.2.1. $s (s > n)$ 个 n 元向量线性相关。

引理 2.2.1. 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关，而向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \alpha$ 线性相关，则 α 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表出，且线性表示式唯一。

定理 2.2.3. 向量组中任一向量都可由该向量组的极大线性无关组线性表出。

引理 2.2.2. 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 可由向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 线性表出，若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关，则 $r \leq s$ 。

定理 2.2.4. 一个向量组的任意两个极大线性无关组可以相互线性表出，且所含向量的个数相等。

定理 2.2.5. 矩阵的秩等于列（行）秩。

定理 2.2.6. $\text{rank}(AB) \leq \min\{\text{rank}(A), \text{rank}(B)\}$ ，其中 A, B 分别为 $m \times l, l \times n$ 矩阵。

推论 2.2.2. 设 α 为 n 元非零行向量, 则 $\text{rank}(\alpha\alpha^\top) = 1$ 。

齐次线性方程组的基础解系

定理 2.2.7. 设 x_1, x_2, \dots, x_t 均为齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解, 则 x_1, x_2, \dots, x_t 的线性组合也是 $Ax = 0$ 的解。

定义 (基础解系). 设 x_1, x_2, \dots, x_t 是齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的一组解向量, 若其满足条件:

1. 线性无关;
2. 齐次线性方程组的任一解向量都能由 x_1, x_2, \dots, x_t 线性表出,

则称 x_1, x_2, \dots, x_t 为齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的基础解系。

定理 2.2.8. 设 $\text{rank}(A_{m \times n}) = r$, 若 $Ax = 0$ 有非零解, 则该齐次线性方程组有基础解系, 且基础解系含有 $n - r$ 个解。

定理 2.2.9. 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, b 为 m 元列向量, 则

1. $\text{rank}(AA^\top) = \text{rank}(A) = \text{rank}(A^\top)$;
2. 线性方程组 $A^\top Ax = Ab$ 一定有解。

非齐次线性方程组解的结构

定理 2.2.10. 设 x_0 是非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的某个特定解 (简称为特解), y 是相应齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的通解, 则非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的通解为 $x = x_0 + y$ 。

2.3 逆矩阵

可逆矩阵的定义与性质

定理 2.3.1. 设 A 是 n 阶方阵, 下述若干命题等价:

1. $\text{rank}(A) = n$;
2. 存在 n 阶方阵 B 使 $AB = I$;
3. 存在 n 阶方阵 C 使 $CA = I$;

4. A 的列向量组线性无关;
5. A 的行向量组线性无关;
6. $Ax = 0$ 只有零解;
7. A 可经过初等变换化为标准形 I 。

性质 2.3.1. 设 A 是 n 阶可逆矩阵, 则

1. $(A^{-1})^{-1} = A$;
2. $(kA)^{-1} = k^{-1}A^{-1}$;
3. $(A^{\top})^{-1} = (A^{-1})^{\top}$;
4. $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$, 其中 B 也是 n 阶可逆矩阵。

推论 2.3.1. 设 A_1, A_2, \dots, A_k 是 n 阶可逆矩阵, 则 $A_1A_2 \cdots A_k$ 也可逆, 且 $(A_1A_2 \cdots A_k)^{-1} = A_k^{-1} \cdots A_2^{-1}A_1^{-1}$ 。

性质 2.3.2. 1. 若对角阵可逆, 则其逆矩阵仍为对角阵;

2. 若对称阵可逆, 则其逆矩阵仍为对称阵。

定理 2.3.2. 初等阵可逆, 且初等阵的逆矩阵仍为初等阵。

用初等变换求逆矩阵

定理 2.3.3. 任一秩为 r 的非零矩阵 $A_{m \times n}$, 必存在 m 阶可逆矩阵 P 及 n 阶可逆矩阵 Q , 使得

$$PAQ = \begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}$$

推论 2.3.2. 任一秩为 r 的非零矩阵 $A_{m \times n}$, 必存在 m 阶可逆矩阵 \tilde{P} 及 n 阶可逆矩阵 \tilde{Q} , 使得

$$A = \tilde{P} \begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix} \tilde{Q}$$

定理 2.3.4. 方阵 A 可逆当且仅当下列条件之一成立:

1. 方阵 A 的标准形为单位阵;

2. 方阵 A 可表示成若干初等阵的乘积;
3. 方阵 A 仅经初等行变换可化为单位阵;
4. 方阵 A 仅经初等列变换可化为单位阵。

正交阵

定理 2.3.5. 设矩阵 A 为 n 阶方阵, 则下列命题等价:

1. A 为正交阵;
2. $A^T A = I$;
3. $AA^T = I$;
4. 将 A 按列分块为 $A = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]$, 有 $\alpha_i^T \alpha_j = \delta_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)$, 其中

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

5. 将 A 按行分块为

$$A = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix}$$

有 $\beta_i \beta_j^T = \delta_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ 。

性质 2.3.3. 1. 正交阵的积仍为正交阵;

2. 正交阵的逆矩阵 (即其转置矩阵) 仍为正交阵。

第三章 行列式

3.1 行列式的定义

定义 (行列式). 设 n 阶方阵

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

则方阵 \mathbf{A} 的行列式可定义为

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{i_1 i_2 \cdots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \cdots i_n)} a_{i_1 1} a_{i_2 2} \cdots a_{i_n n}$$

逆序数

定理 3.1.1. 任一排列经过一次对换 (排列中某两个数的位置互换而其余的数不变), 其逆序数的奇偶性改变。

行列式的定义

3.2 行列式的性质

性质 3.2.1. 设 \mathbf{A} 是 n 阶方阵, 则 $\det(\mathbf{A}^\top) = \det(\mathbf{A})$ 。

性质 3.2.2. 设 n 阶方阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{t1} + c_{t1} & b_{t2} + c_{t2} & \cdots & b_{tn} + c_{tn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{t1} & b_{t2} & \cdots & b_{tn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{C} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{t1} & c_{t2} & \cdots & c_{tn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

则 $\det(\mathbf{A}) = \det(\mathbf{B}) + \det(\mathbf{C})$ ，即方阵的行列式具有分行（列）相加性。

性质 3.2.3. 方阵的任意两行（列）互换，其行列式的值只改变正负号。

推论 3.2.1. 若方阵中有两行（列）对应元素相等，则其行列式为 0。

性质 3.2.4. 设 n 阶方阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \cdots & ka_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

则 $\det(\mathbf{B}) = k\det(\mathbf{A})$ ，即将 \mathbf{A} 的第 i 行（列）乘以常数 k 所得新矩阵的行列式为 $k\det(\mathbf{A})$ 。

推论 3.2.2. 设 \mathbf{A} 是 n 阶方阵， $\det(k\mathbf{A}) = k^n \det(\mathbf{A})$ 。

推论 3.2.3. 若方阵某一行（列）的元素全为 0，则其行列式为 0。

推论 3.2.4. 若方阵中有两行（列）的元素对应成比例，则其行列式为 0。

性质 3.2.5. 设 n 阶方阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \cdots & a_{in} + ka_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

则 $\det(\mathbf{B}) = \det(\mathbf{A})$, 即将 \mathbf{A} 的第 j 行 (列) 乘以常数 k 后加到第 i 行 (列) 所得矩阵的行列式不变。

推论 3.2.5. 3 种初等变换对应初等矩阵 $\mathbf{E}_{ij}, \mathbf{E}_j(k), \mathbf{E}_{ij}(k)$ 的行列式分别为 $\det(\mathbf{E}_{ij}) = -1$, $\det(\mathbf{E}_i(k)) = k \neq 0$, $\det(\mathbf{E}_{ij}(k)) = 1$ 。

推论 3.2.6. 设 \mathbf{E} 是某种 n 阶初等矩阵, \mathbf{A} 是 n 阶方阵, 则 $\det(\mathbf{EA}) = \det(\mathbf{AE}) = \det(\mathbf{A}) \det(\mathbf{E})$ 。

定理 3.2.1. 方阵 \mathbf{A} 可逆的充要条件是 $\det(\mathbf{A}) \neq 0$ 。

推论 3.2.7. 方阵 \mathbf{A} 不可逆的充要条件是 $\det(\mathbf{A}) = 0$ 。

性质 3.2.6. 设 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 都是 n 阶方阵, 则 $\det(\mathbf{AB}) = \det(\mathbf{A}) \det(\mathbf{B})$, 即两个 n 阶方阵乘积的行列式等于两个方阵行列式的乘积。

推论 3.2.8. 设 $\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \dots, \mathbf{A}_k$ 是 n 阶方阵, 则

$$\det(\mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2 \cdots \mathbf{A}_k) = \det(\mathbf{A}_1) \det(\mathbf{A}_2) \cdots \det(\mathbf{A}_k)$$

性质 3.2.7. 设 n 阶方阵 \mathbf{A} 可逆, 则 $\det(\mathbf{A}^{-1}) = \det(\mathbf{A})^{-1}$ 。

3.3 伴随矩阵与行列式按行（列）展开

伴随矩阵

定义 (代数余子式). 将 n 阶方阵 $\mathbf{A} = [a_{ij}]_{n \times n}$ 的第 i 行第 j 列划去后, 所得的 $n-1$ 阶子矩阵的行列式记作 M_{ij} , 则称 $(-1)^{i+j}M_{ij}$ 为元素 a_{ij} 的代数余子式, 记作 $A_{ij} = (-1)^{i+j}M_{ij}$ 。

定义 (伴随矩阵). 设 A_{ij} 是矩阵 $\mathbf{A} = [a_{ij}]_{n \times n}$ 中元素 a_{ij} 的代数余子式, 则称矩阵

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{n1} & A_{n2} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

为矩阵 \mathbf{A} 的伴随矩阵, 记作 \mathbf{A}^* 或 $\text{adj}(\mathbf{A})$ 。

引理 3.3.1. 设

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

则 $\det(\mathbf{A}) = a_{11}M_{11}$, 其中 M_{11} 是将方阵 \mathbf{A} 的第一行第一列划去后所得的 $n-1$ 阶子矩阵的行列式:

$$M_{11} = \begin{vmatrix} a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

定理 3.3.1. 设方阵 \mathbf{A} 的伴随矩阵为 \mathbf{A}^* , 则 $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = \det(\mathbf{A})\mathbf{I}$, 其中 \mathbf{I} 为单位阵。

推论 3.3.1. 设方阵 \mathbf{A} 可逆, 则 $\mathbf{A}^{-1} = \det(\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^*$, 其中 \mathbf{A}^* 是 \mathbf{A} 的伴随矩阵。

行列式按行（列）展开

Cramer 法则

定理 3.3.2 (Cramer 法则). 设 n 阶方阵 \mathbf{A} 可逆, \mathbf{b} 是 n 元列向量, 则线性方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的唯一解是 $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^\top$, 其中

$$x_1 = \frac{\det(\mathbf{A}_1)}{\det(\mathbf{A})}, x_2 = \frac{\det(\mathbf{A}_2)}{\det(\mathbf{A})}, \dots, x_n = \frac{\det(\mathbf{A}_n)}{\det(\mathbf{A})}$$

这里 $\mathbf{A}_j (j = 1, 2, \dots, n)$ 是将 \mathbf{A} 中第 j 列的元素 $a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{nj}$ 分别换成向量 \mathbf{b} 中的元素 b_1, b_2, \dots, b_n 所得的矩阵。

3.4 行列式与矩阵的秩

定理 3.4.1. 设 \mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵, $\text{rank}(\mathbf{A}) = r$ 的充要条件是矩阵 \mathbf{A} 有一个 r 阶子矩阵的行列式不为零, 而 \mathbf{A} 的所有 $r+1$ 阶子矩阵 (如果存在的话) 的行列式均为零。

第四章 线性空间与线性变换

4.1 线性空间

定义 (线性空间). 设 V 是一个非空集合, \mathbf{F} 是一个数域, 若下述条件均成立, 则称集合 V 为数域 \mathbf{F} 上的线性空间。

1. 在 V 中的任意两个元素 α, β 之间定义一个对应法则, 使得 α, β 在 V 中有唯一确定的元素 γ 与它们对应, 称这个对应法则为加法, 称 γ 为 α 和 β 的和, 记作 $\gamma = \alpha + \beta$ 。
2. 在数域 \mathbf{F} 中的任意元素 k 与集合 V 中的任意元素 α 之间定义一个对应法则, 使得 k, α 在 V 中有唯一确定的元素 γ 与它们对应, 称这个对应法则为数量乘法, 简称数乘, 称 γ 为 k, α 的数量乘积, 记作 $\gamma = k\alpha$ 。
3. 对于上述定义的加法与数乘满足八项规则:

$$(a) \alpha + \beta = \beta + \alpha;$$

$$(b) (\alpha + \beta) + \delta = \alpha + (\beta + \delta);$$

$$(c) \text{ 在 } V \text{ 中存在零元, 记作 } 0, \text{ 对于 } V \text{ 中任一元素 } \alpha, \text{ 使得 } \alpha + 0 = \alpha \text{ 成立;}$$

$$(d) \text{ 对于 } V \text{ 中任一元素 } \alpha, \text{ 在 } V \text{ 中存在相应的负元, 记作 } (-\alpha), \text{ 使得 } \alpha + (-\alpha) = 0 \text{ 成立;}$$

$$(e) 1 \cdot \alpha = \alpha;$$

$$(f) k(l\alpha) = (kl)\alpha;$$

$$(g) k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta;$$

$$(h) (k + l)\alpha = k\alpha + l\alpha,$$

其中 α, β, δ 为集合 V 中任意元素, k, l 为数域 \mathbf{F} 中的任意数。

性质 4.1.1. 1. 线性空间 V 的零元是唯一的;

2. 线性空间 V 中每个元素的负元是唯一的。

4.2 基

基和坐标

定义 (基). 设 V 是线性空间, 如果在 V 中存在 n 个线性无关向量 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$, 使得 V 中任一向量 α 均可由 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 线性表出, 则称向量组 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 为线性空间 V 的一组基, n 称为线性空间 V 的维数, 记 $\dim V = n$, V 称为 n 维线性空间。如果不存在有限个向量构成 V 的一组基, 则 V 称为无限维线性空间。

定义 (坐标). 设向量组 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 是 n 维线性空间 V 的一组基, α 是 V 中任一向量, 若

$$\alpha = x_1\epsilon_1 + x_2\epsilon_2 + \dots + x_n\epsilon_n$$

则称 x_1, x_2, \dots, x_n 为向量 α 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 下的坐标。

定理 4.2.1. 任意向量在给定基下的坐标唯一。

过渡矩阵

定义 (过渡矩阵). 设 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 和 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是 n 维线性空间 V 的两组基, 若 $[\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] = [\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n]M$, 则称 n 阶方阵 M 为从基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 到基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵。

定理 4.2.2. 过渡矩阵是可逆的。

定理 4.2.3 (坐标变换公式). 设 V 是 n 维线性空间, M 是由基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 到基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵, V 中的向量 α 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 和基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下的坐标分别为 $[x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ 和 $[x'_1, x'_2, \dots, x'_n]^T$, 则

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = M \begin{bmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{bmatrix}$$

4.3 子空间

子空间的定义

定理 4.3.1. 设 V 是数域 \mathbf{F} 上的线性空间, W 是 V 的一个非空子集, 若满足条件:

1. 如果 $\alpha, \beta \in W$, 则 $\alpha + \beta \in W$;

2. 如果 $\alpha \in W, \lambda \in \mathbf{F}$, 则 $\lambda\alpha \in W$,

则 W 为 V 的一个子空间。

定理 4.3.2. 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$ 张成的子空间 $\text{span}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l)$ 的维数等于向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$ 的秩。

零空间与列空间

定理 4.3.3. 齐次线性方程组的解集 $\{x \in \mathbf{R}^n | Ax = 0\}$ 构成线性空间 \mathbf{R}^n 的一个子空间; 非齐次线性方程组的解集 $\{x \in \mathbf{R}^n | Ax = b, b \neq 0\}$ 不构成子空间。

定义 (零空间). 齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解集称为该齐次线性方程组的解空间, 或称为矩阵 A 的零空间, 记作 $N(A)$ 。

定义 (列空间). 矩阵 A 的列向量张成的子空间称为矩阵 A 的列空间, 记作 $C(A)$ 。

定理 4.3.4. 线性方程组 $Ax = b$ 有解的充要条件是 $b \in C(A)$ 。

定理 4.3.5. 设 $m \times n$ 矩阵 A 的秩 $\text{rank}(A) = r$, 则

1. 矩阵 A 的列空间 $C(A) = \left\{ \sum_{j=1}^n \lambda_j \text{col}(A, j) \mid \lambda_j \in \mathbf{R} \right\}$ 的维数 $\dim C(A) = r$;
2. 矩阵 A 的零空间 $N(A) = \{x \in \mathbf{R}^n | Ax = 0\}$ 的维数 $\dim N(A) = n - r$ 。

子空间的交与和

定理 4.3.6. 设 W_1 与 W_2 是线性空间 V 的子空间, 则 $W_1 \cap W_2$ 与 $W_1 + W_2$ 均为 V 的子空间。

定理 4.3.7 (维数公式). 设 W_1 与 W_2 是线性空间 V 的子空间, 则

$$\dim W_1 + \dim W_2 = \dim (W_1 + W_2) + \dim (W_1 \cap W_2)$$

证明. 设 $W_1 \cap W_2$ 的一组基为 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m$, 将其分别扩充至 W_1 和 W_2 的基:

$$W_1 = \text{span}(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n_1-m})$$

$$W_2 = \text{span}(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n_2-m})$$

下面只需要证明 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n_1-m}, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n_2-m}$ 线性无关即可。□

定义 (补空间). 设 W_1 与 W_2 是线性空间 V 的子空间, 如果

$$W_1 \cap W_2 = \{\mathbf{0}\}, W_1 + W_2 = V$$

则称 W_2 是 W_1 关于线性空间 V 的补空间。

定理 4.3.8 (补空间存在性定理). 设 W_1 是 n 维线性空间 V 的子空间, 则存在 W_1 关于线性空间 V 的补空间。

4.4 内积空间

内积

定义 (内积). 设 V 是实数域 \mathbf{R} 上的一个线性空间, 如果二元运算 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 满足以下条件:

1. $\langle \alpha, \beta \rangle = \langle \beta, \alpha \rangle$;
2. $\langle k\alpha, \beta \rangle = k \langle \alpha, \beta \rangle$;
3. $\langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle$;
4. $\langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$, 且 $\langle \alpha, \alpha \rangle = 0$ 当且仅当 α 为零元。

其中 $\alpha, \beta, \gamma \in V$, $k \in \mathbf{R}$, 则称二元运算 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 为 α 与 β 的内积。引入内积的线性空间称为内积空间。

性质 4.4.1.

$$\left\langle \sum_{i=1}^n k_i \alpha_i, \sum_{j=1}^m l_j \beta_j \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m k_i l_j \langle \alpha_i, \beta_j \rangle$$

性质 4.4.2 (Cauchy-Schwarz 不等式). 设 α, β 是内积空间 V 上的向量, 则恒有

$$\langle \alpha, \beta \rangle^2 \leq \langle \alpha, \alpha \rangle \langle \beta, \beta \rangle$$

定义 (模). 设 α 是内积空间 V 中的一个向量, 则 $\sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$ 称为向量 α 的模或者范数, 记为 $\|\alpha\|$ 。

定义 (正交). 设 V 是一个内积空间, $\alpha, \beta \in V$, 如果 $\langle \alpha, \beta \rangle = 0$, 则称 α 与 β 正交, 记为 $\alpha \perp \beta$ 。

定理 4.4.1. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l (l \leq n)$ 是 n 维内积空间 V 中的一个正交向量组, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$ 线性无关。

定理 4.4.2. 设 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 是 n 维内积空间 V 的一个标准正交基, $\alpha \in V$, $\beta \in V$, α 与 β 在该标准正交基下的坐标向量分别为 $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]^\top$ 和 $y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^\top$, 则 α 与 β 的内积 $\langle \alpha, \beta \rangle = x^\top y$ 。

正交投影与最小二乘解

Schmidt 正交化

正交补空间

定理 4.4.3. 若 $W_1 \perp W_2$, 则 $W_1 \cap W_2 = \{0\}$ 。

定义 (正交补空间). 设 W_1, W_2 是内积空间 V 的两个子空间, 如果 $W_1 \perp W_2$, 且 $W_1 + W_2 = V$, 则称 W_2 是 W_1 的正交补空间, 简称正交补, 记作 $W_2 = W_1^\perp$ 。

推论 4.4.1. $C(A)$ 是 $N(A^\top)$ 的正交补空间, 即 $C(A)^\perp = N(A^\top)$ 。

4.5 线性变换

线性映射与线性变换

性质 4.5.1. 设 T 是线性空间 V 中的线性变换, 则 $T(0) = 0$ 。

性质 4.5.2. 设 T 是线性空间 V 中的线性变换, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是 V 中的 m 个向量, $x = [x_1, x_2, \dots, x_m]^\top$, 则

$$T([\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m]x) = T(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)x$$

定理 4.5.1. 设 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 是 n 维线性空间 V 的一组基, 对于 V 中任意 n 个向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$, 存在唯一的线性变换 T 使得

$$T(\epsilon_i) = \alpha_i (i = 1, 2, \dots, n)$$

线性变换的表示矩阵

定义 (表示矩阵). 设 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 是 n 维线性空间 V 的一组基, T 是线性空间 V 的一个线性变换, 基的像可以表示为

$$\begin{aligned} T(\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n) &= [T(\epsilon_1), T(\epsilon_2), \dots, T(\epsilon_n)] \\ &= [\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n] \begin{bmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \cdots & \alpha_{nn} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

其中矩阵

$$\begin{bmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \cdots & \alpha_{nn} \end{bmatrix}$$

称为线性变换 T 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 下的表示矩阵。

定理 4.5.2. 在给定基下, 线性变换与其表示矩阵是一一对应的。

定理 4.5.3. 设线性变换 T 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 下的表示矩阵是 A , 向量 ξ 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 下的坐标为 $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]^\top$, 则 $T(\xi)$ 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 下的坐标为 Ax 。

定理 4.5.4. 设线性变换 T 在线性空间 V 的两组基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 和 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下的表示矩阵分别是 A 和 B , 从基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 到基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵为 M , 则 $B = M^{-1}AM$ 。

定义 (相似). 对于 n 阶矩阵 A 和 B , 若存在一个 n 阶可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = B$, 则称矩阵 A 与 B 相似, 记作 $A \sim B$ 。

正交变换

定理 4.5.5. 正交变换保持向量的内积不变。

第五章 特征值与二次型

5.1 特征值与特征向量

特征值与特征向量的概念

定理 5.1.1. 一个特征向量只能属于一个特征值。

特征值与特征向量的求法

定理 5.1.2. 方阵 A 的全体特征根 (重根在内) 之和等于它的迹 $\text{Tr}(A)$, 而全体特征根的乘积等于它的行列式 $\det(A)$ 。

定理 5.1.3. 相似矩阵有相同的特征多项式。

定义 (代数重数与几何重数). 设 λ_0 是 n 阶方阵 A 的一个特征值, V_0 是属于 λ_0 的特征子空间, 则 λ_0 作为方阵 A 的特征多项式根的重数称为 λ_0 的代数重数, 特征子空间 V_0 的维数称为 λ_0 的几何重数。

定理 5.1.4. 每个特征值的代数重数大于等于其几何重数。

特征向量的线性无关性

定理 5.1.5. 属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

定理 5.1.6. 如果 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 是矩阵 A 的不同特征值, $\mathbf{x}_{i1}, \mathbf{x}_{i2}, \dots, \mathbf{x}_{ir_i}$ ($i = 1, 2, \dots, k$) 是属于特征值 λ_i ($i = 1, 2, \dots, k$) 的线性无关的特征向量, 那么向量组 $\mathbf{x}_{11}, \mathbf{x}_{12}, \dots, \mathbf{x}_{1r_1}, \mathbf{x}_{21}, \mathbf{x}_{22}, \dots, \mathbf{x}_{2r_2}, \dots, \mathbf{x}_{k1}, \mathbf{x}_{k2}, \dots, \mathbf{x}_{kr_k}$ 线性无关。

5.2 矩阵的对角化

矩阵可对角化的条件

定义 (可对角化). 如果矩阵 A 与对角阵 Λ 相似, 即存在一个可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$, 则称矩阵 A 可对角化。

定理 5.2.1. n 阶矩阵 A 可对角化的充分必要条件是 A 有 n 个线性无关的特征向量。

定理 5.2.2. n 阶矩阵 A 可对角化的充分必要条件是 A 的任一特征值的几何重数与代数重数相等。

推论 5.2.1. 具有 n 个不同特征值的 n 阶方阵一定可以对角化。

实对称矩阵的对角化

定理 5.2.3. 实对称矩阵的所有特征值是实数，所有特征向量是实向量。

定理 5.2.4. 实对称矩阵的属于不同特征值的特征向量正交。

定理 5.2.5. 设 A 是 n 阶实对称矩阵，则存在 n 阶正交阵 P ，使 P^TAP 为对角阵。

5.3 二次型

二次型的基本概念

二次型的标准形

定义 (二次型的标准形). 如果二次型只含有变量的平方项，即

$$f(y_1, y_2, \dots, y_n) = b_1 y_1^2 + b_2 y_2^2 + \dots + b_n y_n^2$$

$$= [y_1, y_2, \dots, y_n] \begin{bmatrix} b_1 & & & 0 \\ & b_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & b_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

这种形式称为二次型的标准形。

定理 5.3.1. 对于二次型 $x^T Ax$ ，存在正交阵 P ，使得经过正交变换 $y = P^T x$ 后二次型 $x^T Ax = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ 可化为标准形 $\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$ ，其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是实对称矩阵 A 的全部特征值。

Rayleigh 商

定理 5.3.2. 设 A 为 n 阶实对称矩阵， x 为 n 元单位列向量，则二次型 $x^T Ax$ 的最大值为 A 的最大特征值，二次型 $x^T Ax$ 的最小值为 A 的最小特征值。

定义 (Rayleigh 商). 设 A 为 n 阶实对称矩阵， x 为 n 元非零列向量，称 $\frac{x^T Ax}{x^T x}$ 为 A 的 Rayleigh 商。

5.4 正定矩阵

正定矩阵与半正定矩阵

定理 5.4.1. 实对称矩阵正定的充分必要条件是它的所有特征值为正；实对称矩阵半正定的充分必要条件是它的所有特征值非负。

性质 5.4.1. 正定矩阵的行列式为正；半正定矩阵的行列式非负。

性质 5.4.2. 正定矩阵的主对角线上的元素都大于零。

性质 5.4.3. 正定矩阵可逆，且其逆矩阵也是正定矩阵。

定义 (顺序主子式). 在 n 阶矩阵 A 中，取第 $1, 2, \dots, k$ 行及第 $1, 2, \dots, k$ 列得到 A 的 k 阶子矩阵的行列式 ($k \leq n$)，称为 A 的 k 阶顺序主子式，通常记为 Δ_k ：

$$\Delta_1 = a_{11}, \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}, \dots$$

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

定理 5.4.2. 实对称矩阵正定的充分必要条件是它的所有顺序主子式均为正。

负定矩阵与半负定矩阵

定理 5.4.3. 实对称矩阵 A 负定当且仅当 $-A$ 正定；实对称矩阵 A 半负定当且仅当 $-A$ 半正定。

定理 5.4.4. 实对称矩阵负定的充分必要条件是它的所有特征值为负；实对称矩阵半负定的充分必要条件是它的所有特征值小于等于零。

定理 5.4.5. 实对称矩阵负定的充要条件是其顺序主子式的值负、正相间。

第六章 矩阵分解

6.1 LU 分解

定理 6.1.1. 设 $m \times n$ 矩阵 A 可以只经行初等变换化为阶梯型 (这里的初等变换不包括行对换), 则矩阵 A 可分解成 $A = LU$, 其中 L 是主对角线元素全是 1 的 m 阶下三角矩阵, U 是一个 $m \times n$ 阶梯型矩阵, 这样一个分解称为矩阵 A 的 LU 分解。

6.2 QR 分解

6.3 Cholesky 分解

定理 6.3.1 (Cholesky 分解). 设 A 是正定矩阵, 则存在对角线元素均大于零的上三角矩阵 R , 使得 $A = R^T R$ 。

上式称为矩阵的 Cholesky 分解。

6.4 谱分解

6.5 奇异值分解

定义 (奇异值). 设 $m \times n$ 矩阵 A 的秩 $\text{rank}(A) = r$, $A^T A$ (或者 AA^T) 非零特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 的算术平方根称为 A 的奇异值, 记作 $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r$, 即 $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i} (1 \leq i \leq r)$ 。

定理 6.5.1 (奇异值分解). 设 $m \times n$ 矩阵 A 的秩 $\text{rank}(A) = r$, 则存在 m 阶正交阵 U 和 n 阶正交阵 V 使得 $A = U\Sigma V^T$, 其中 Σ 为 $m \times n$ 分块对角阵

$$\Sigma = \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix}$$

此处 D 是一个 $r \times r$ 对角阵, D 的对角线元素是 A 的奇异值 $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ 。