

第一章 线性代数

1.1 线性映射和矩阵

1.1.1 线性映射

定义 线性运算 指向量的加法与数乘。

定义 向量空间 为带有线性运算的集合 \mathbb{R}^m 被称为向量空间。

定义 映射 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 若满足

1. 任意 $\mathbf{x}, \mathbf{x}' \in \mathbb{R}^n$, 都有 $f(\mathbf{x} + \mathbf{x}') = f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{x}')$
2. 任意 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, k \in \mathbb{R}$, 都有 $f(k\mathbf{x}) = kf(\mathbf{x})$

则 f 为从 \mathbb{R}^n 到 \mathbb{R}^m 的 线性映射。

定义 从 \mathbb{R}^n 到 \mathbb{R}^n 的线性映射称为线性变换。

定义 若线性映射 f 有 $f(\mathbf{e}_i) = \mathbf{a}_i, \mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n, \mathbf{a}_i \in \mathbb{R}^m$, 则矩阵 $A = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n]$ 即为标准坐标向量下的 线性映射的表示矩阵, 且满足 $A\mathbf{e}_i = \mathbf{a}_i$ 。

定理 (线性映射的线性运算) 若矩阵 A, B 表示 $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 的线性映射, 则 $A + B$ 与 kA 也是同样范畴上的线性映射。

定理 AB 表示线性映射 A, B 的复合 $A \circ B$ 。需要注意, $AB = 0$ 也不能推出 $A = 0$ 或 $B = 0$ 。

定义 反对称矩阵: $A = -A^T$, 反对称矩阵对角线必定为 0。**定义** 若一个上三角矩阵对角线上全为 0, 则称为严格上三角矩阵。

定义 将阶梯形矩阵, 从下向上消元, 并单位化主元, 得到的矩阵每个非零行上, 主变量为 1 而其他列的元素均为 0, 称这个矩阵为 行简化阶梯形矩阵。

定理 对于 $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in \mathbb{R}^m$, $\mathbf{v}^T \mathbf{w} = \text{trace}(\mathbf{w}\mathbf{v}^T)$ 。

1.1.2 线性方程式组

定理 对于方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$, 将 $[A \ \mathbf{b}]$ 简化为阶梯型后, 若

1. $[A \ \mathbf{b}]$ 阶梯数比 A 多 1, 则方程组无解
2. $[A \ \mathbf{b}]$ 阶梯数与 A 相等, 则方程组有解

- (a) 若阶梯数等于未知数个数, 则有唯一解
 (b) 若阶梯数小于未知数个数, 则有无穷多组解

定义 $Ax = b$ 称为齐次线性方程组, $\vec{0}$ 为其平凡解, 除此之外的解称为非平凡解。

1.1.3 可逆矩阵

定义 设 A 为 n 阶方阵, 若存在 n 阶方阵 B , 使得 $AB = BA = I_n$, 则 A 为 可逆矩阵 或 非奇异矩阵, B 为 A 的逆。

定理 以下命题等价

1. A 可逆
2. 任意 $b \in \mathbb{R}^n$, $Ax = b$ 的解唯一
3. 其次方程组 $Ax = 0$ 仅有零解
4. A 对应的阶梯形矩阵有 n 个主元
5. A 对应的行简化阶梯形矩阵是 I_n
6. A 能表示为有限个初等矩阵的乘积 (即消元至行简化阶梯形矩阵的逆过程)

定义 若矩阵 $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ 对于 $i = 1, 2, \dots, n$ 都有 $|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$, 则称其为 (行) 对角占优矩阵。

定理 对角占优矩阵必然可逆。

定义 若矩阵 A 通过若干初等行变换可以变为矩阵 B , 则称 A, B 左相抵。即存在可逆矩阵 P , 使得 $PA = B, A = P^{-1}B$ 。所有和 A 相抵的矩阵中, 最简单的是其行简化阶梯形, 它被称为 A 的左相抵标准形。

定理 左相抵构成等价关系。

定理 (Sherman-Morrison) 设 A 为 n 阶可逆方阵, u, v 为 n 阶向量, 则 $A + uv^T$ 可逆 $\iff 1 + v^T A^{-1} u \neq 0$, 且此时

$$(A + uv^T)^{-1} = A^{-1} - \frac{A^{-1}uv^T A^{-1}}{1 + v^T A^{-1}u} \quad (1.1)$$

若将 u, v 改为 $n \times k$ 的矩阵, 则类似地有

$$(A + uv^T)^{-1} = A^{-1} - A^{-1}u(I_k + v^T A^{-1}u)^{-1}v^T A^{-1} \quad (1.2)$$

1.1.4 LU 分解

定理 若 n 阶方阵 A 仅通过倍加矩阵做行变化即可化为阶梯形, 则存在单位下三角矩阵 (主对角线均为 1) L 与上三角矩阵 U , 使得 $A = LU$, 此即 LU 分解。

定义 方阵 A 左上角的 $k \times k$ 块为第 k 个顺序主子阵。

定理 可逆矩阵 A 存在 LU 分解, 当且仅当 A 的所有顺序主子阵均可逆, 此时 LU 分解唯一。(满足在消元过程中不需要行的调换)

定理 若可逆矩阵 A 存在 LU 分解, 则存在对角线均不为 0 的对角矩阵 D 、单位下三角矩阵 L 、单位上三角矩阵 U , 满足 $A = LDU$, 且该分解**唯一**。此即 LDU 分解。

定理 若可逆对称阵 A 有 LDU 分解, 则 $L = U^T$ 。

定理 可逆矩阵 A 存在分解 $A = PLU$, P 为置换矩阵, 显然该分解不唯一。**技巧** 将 A 分解成对称阵 $X = \frac{1}{2}(A + A^T)$ 与反对称阵 $Y = \frac{1}{2}(A - A^T)$ 。

1.2 子空间和维数

定义 映射 $A: \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 的像集

$$\mathcal{R}(A) = \{A\mathbf{x} | \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n\} \subseteq \mathbb{R}^m \quad (1.3)$$

显然 $\mathbf{0} \in \mathcal{R}(A)$ 总是成立。

(*) $\mathcal{R}(A) = \mathbb{R}^m \iff A$ 为满射。

定义 映射 $A: \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 的原像

$$\mathcal{N}(A) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n | A\mathbf{x} = \mathbf{0}\} \in \mathbb{R}^n \quad (1.4)$$

(*) $\mathcal{N}(A) = \{\mathbf{0}\} \iff A$ 是单射。