

## 1. 矩阵的基本运算

### 1.1 基本运算

### 1.2 特殊的矩阵

## 2. 行列式、逆、秩、迹

## 3. 特征值与特征向量

## 4. 矩阵的分解

### 4.1 与求解线性方程组有关的分解

### 4.2 基于特征值及相关概念的分解

# 1. 矩阵的基本运算

## 1.1 基本运算

- 加法 / 减法

$$\begin{aligned}A + B &= B + A \\(A + B) + C &= A + (B + C)\end{aligned}$$

- 数乘

$$\begin{aligned}\lambda(\mu A) &= \mu(\lambda A) \\ \lambda(\mu A) &= (\lambda\mu)A \\ (\lambda + \mu)A &= \lambda A + \mu A \\ \lambda(A + B) &= \lambda A + \lambda B\end{aligned}$$

矩阵的加减法和数乘合成为矩阵的线性运算。

- 转置：把矩阵  $A$  的行和列互相交换所产生的矩阵称为  $A$  的转置矩阵，记为： $A^T$ 。

$$\begin{aligned}(A^T)^T &= A \\ (\lambda A)^T &= \lambda A^T \\ (AB)^T &= B^T A^T\end{aligned}$$

- 共轭：把矩阵  $A$  的各个元素换为其对应的共轭复数生成的矩阵称为  $A$  的共轭矩阵，记为： $\bar{A}$ 。
- 共轭转置：对矩阵先转置再共轭或者先共轭再转置得到的矩阵，记为  $A^*$  or  $A^H$ 。

## 1.2 特殊的矩阵

	名称	实数域	名称	复数
$m \times n$	正规矩阵	$A^T A = A A^T$	正规矩阵	$A^H A = A A^H$
$n \times n$	对称矩阵	$A^T = A$	厄米特矩阵	$A^H = A$
$n \times n$	斜对称矩阵	$A^T = -A$	斜厄米特矩阵	$A^H = -A$
$n \times n$	正交矩阵	$Q^T Q = Q Q^T = I$ $Q^T = Q^{-1}$	酉矩阵	$U^H U = U U^H = I$ $U^H = U^{-1}$

## 2. 行列式、逆、秩、迹

- 行列式**：一个  $n \times n$  的矩阵  $A$  的行列式记为  $\det(A)$  or  $|A|$ ，表示对线性变换的度量。一个矩阵的行列式等于其任意行（或列）的元素与对应的代数余子式乘积之和。

$$\det(A) = |A| = \sum_{i=1}^n a_{ik} A_{ik} = \sum_{j=1}^n a_{kj} A_{kj}$$

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$$

其中：代数余子式为  $A_{ij}$ ；余子式为  $M_{ij}$ 。

- 逆**：一个  $n \times n$  的矩阵  $A$ ，若在相同数域上存在另一个  $n$  阶矩阵  $B$ ，使得： $AB = BA = I$ ，则我们称  $B$  是  $A$  的逆矩阵，而  $A$  则被称为可逆矩阵。（ $A^*$ ：伴随矩阵）

$$A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}, \quad A^* = (A_{ij})^T$$

初等变换： $[A|I] \rightarrow$  行（或列）初等变换  $\rightarrow [I|A^{-1}]$

- 秩**：一个矩阵  $A$  的**列秩**是  $A$  的线性无关的纵列的极大数目；类似地，**行秩**是  $A$  的线性无关的横行的极大数目。表示的是：**变换后空间的维数**，即**列空间的维数**，记为： $\text{rank}(A)$  or  $r(A)$ 。

以下三种表示等效（针对方阵）：**行列式不为零**，**矩阵可逆**，**矩阵满秩**。

- 迹**：一个  $n \times n$  的矩阵  $A$  的主对角线上各个元素的总和称为矩阵  $A$  的迹。

$$\text{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

## 3. 特征值与特征向量

- 特征值与特征向量**：向量  $\vec{v}$  在变换  $A$  下没有离开自己张成的空间。用数学表达式表示为：

$$A\vec{v} = \lambda\vec{v}$$

其中： $\lambda$  为**特征值**， $\vec{v}$  为**特征向量**。矩阵的特征值有如下性质：

$$\det(A) = \prod \lambda_i$$

$$r(A) = \text{非零特征值的个数}$$

$$\text{tr}(A) = \sum \lambda_i$$

## 4. 矩阵的分解

---

### 4.1 与求解线性方程组有关的分解

---

- 三角分解：设矩阵  $A \in F^{n \times n}$ ，若  $L, U \in F^{n \times n}$  分别是下三角和上三角矩阵，满足  $A = LU$ ，则称矩阵  $A$  可作 LU 分解；若  $L, V \in F^{n \times n}$  分别是对角线元素为 1 的下三角和上三角矩阵， $D$  为对角矩阵，满足  $A = LDV$ ，则称矩阵  $A$  可作 LDV 分解。LDV 分解是 LU 分解的更近一步，即把  $L, U$  对角线上的元素提取出来组成  $D$ 。三角分解可以通过高斯消元法求解，过程如下：

$$(A | I) \rightarrow \text{行初等变换} \rightarrow (U | P) \\ L = P^{-1}$$

故可解得  $L, U$ ，即  $A = LU$ ，然后再把对角线提取出来，即可得到  $A = LDV$ 。

- 满秩分解：
- QR 分解

### 4.2 基于特征值及相关概念的分解

---

- 谱分解
- 奇异值分解（SVD 分解）