

Mid-Term Exam Review

夜未央

2026 年 1 月 2 日

1 矩阵的运算

1.1 矩阵的乘法与矩阵的分块

矩阵的加法与数乘的定义是很自然的, 这里不再列出. 我们在本章主要着眼于矩阵的乘法.

定义 1.1 矩阵乘法 设 $A = (a_{ij})_{s \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times m}$, 令

$$C = (c_{ij})_{m \times n}$$

其中

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$$

称 C 是 A 与 B 的积, 记作 $C = AB$.

实际上对于上述 A 和 B , AB 的 (i, j) 元是 A 的第 i 行行向量 α_i 与 B 的第 j 列列向量 β_j 的积. 至少笔者认为如此记忆会带来计算上的好处. 实际上需要根据定义计算的场景几乎只有简单矩阵的运算, 这纯粹是笔头功夫, 在考试时计算这类问题时一定要注意验算.

定理 1.2 基本矩阵的乘法 设 E_{ij} 是 n 级基本矩阵. 用 E_{ij} 左乘矩阵 A 的乘积矩阵是将 A 的第 j 行移到第 i 行, 其余行均为 0 ; 用 E_{ij} 右乘 A 的乘积矩阵是将 A 的第 i 列移到第 j 列, 其余列均为 0 .

然后我们来考虑矩阵的分块. 前面矩阵的乘法的操作单元是矩阵的元素, 自然地可以想到把子矩阵作为最小的操作单元进行计算. 于是把矩阵乘法定义中的元素换成对应规模的子矩阵, 结果仍然成立. 这就是矩阵分块的想法.

常用的分块操作有两种.

1. 将矩阵运算拆分成矩阵与列向量的运算: 考虑 $s \times n$ 矩阵 A 和 $n \times m$ 矩阵 B , 将 B 分块写为列向量的形式:

$$B = [\beta_1 \quad \dots \quad \beta_n]$$

则有

$$\mathbf{AB} = \mathbf{A} \begin{bmatrix} \beta_1 & \cdots & \beta_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\beta_1 & \cdots & \mathbf{A}\beta_n \end{bmatrix}$$

在后面考虑特征向量的相关问题时经常用到这样的拆分方法.

2. 将矩阵分成四块. 说起来简单, 实际应用则充满技巧, 我们将在之后进行介绍.

1.2 矩阵乘积的秩与行列式

定理 1.3 矩阵乘积的秩 对于 $s \times n$ 级矩阵 \mathbf{A} 和 $n \times m$ 级矩阵 \mathbf{B} , 总有

$$\text{rank } \mathbf{AB} \leq \min\{\text{rank } \mathbf{A}, \text{rank } \mathbf{B}\}$$

定理 1.4

定理 1.5 Sylvester 秩不等式 对于 $s \times n$ 级矩阵 \mathbf{A} 和 $n \times m$ 级矩阵 \mathbf{B} , 总有

$$\text{rank } \mathbf{AB} \geq \text{rank } \mathbf{A} + \text{rank } \mathbf{B} - n$$

定理 1.6 方阵乘积的行列式 设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 均为数域 \mathbb{K} 上的 n 级方阵, 则

$$\det \mathbf{AB} = \det \mathbf{A} \det \mathbf{B}$$

2 矩阵的相似和相抵

3 二次型和矩阵的合同

定义 3.1 合同 对于 \mathbb{K} 上的 n 阶矩阵 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} , 如果存在 \mathbb{K} 上的 n 阶可逆矩阵 \mathbf{C} 使得

$$\mathbf{C}^t \mathbf{AC} = \mathbf{B}$$

则称 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 合同.

在大多数情况下, 我们主要考虑对称矩阵的合同关系.

4 线性空间

5 线性映射