

线性代数（甲）期末考试高频考点与备考策略

目录

前言	3
第一板块：行列式	4
0. 前言	4
1. 化三角形法	4
2. 降阶法 (Laplace Expansion)	5
3. 拆分法	7
4. 数学归纳法	10
5. 升阶法	11
6. 降阶公式法	13
7. 矩阵乘法与秩分析法	15
8. 特征值法	16
9. 真题演练	18
第二板块：线性方程组	19
0. 核心理论框架与等价命题串联	19
1. 矩阵的运算	21
2. 含参线性方程组的求解与讨论	22
3. 解的结构与通解构造	24
4. 基础解系、同解与公共解	25
5. 线性相关性的“七大判定法则”	27
6. 极大线性无关组与秩的求法	28
第三板块：特征值与二次型	29
0. 核心理论框架	29
1. 特征值与特征向量	31
2. 矩阵的相似对角化	34
3. 实对称矩阵与正交对角化	35
4. 二次型及其标准形	37

第四板块：线性空间与欧氏空间	40
0. 核心理论框架	40
1. 线性空间的基、维数与坐标变换	42
2. 子空间的结构与运算	44
3. 欧氏空间与正交化	45
4. 线性变换及其矩阵表示	47
第五板块：抽象线性空间与子空间理论	48
1. 矩阵子空间与交换子空间 ($AX = XA$ 模型)	48
2. 函数与多项式空间（抽象向量）	51
3. 子空间的构造与特殊定义	52
4. 过渡矩阵的理论分析	53
第六板块：经典证明题	56
1. 秩与矩阵多项式（幂等与对合）	56
2. 反对称矩阵与正交矩阵	58
3. 正定性与对称矩阵	59
4. 交换性、反交换性与公共特征向量	61
5. 矩阵代数、秩不等式与线性无关	63
第七板块：线性代数的威力——跨学科应用	66
1. 线性代数与数学的交织	66
2. 在计算机科学 (CS) 中的应用	69
3. 在人工智能 (AI) 中的应用	70
4. 在物理学中的应用	71

前言

编写这份讲义的初衷，并非仅仅是对期末考题的简单堆砌，而是希望能从整体去理解线性代数这门学科。线性代数其实只讲了一件事：**如何用代数的方法解决几何问题，又如何用几何的直观去理解代数运算。**

整体的脉络是非常清晰的“三步走”：

- **第一阶段：工具箱的构建（第一、二板块）。**无论是行列式还是矩阵，本质上都是为了解决**线性方程组**而发明的“容器”。我们关心解的存在性、唯一性以及解的结构，这是所有后续理论的基石。而单独把行列式拿出来，是因为行列式计算本身的技巧性强，需要一整个章节来介绍。
- **第二阶段：动态的跃迁（第三板块）。**当矩阵不再仅仅被视为静态的数据表格，而是被看作对空间的**线性变换**时，特征值与特征向量便应运而生。它们揭示了变换中“不变”的本质（伸缩方向与因子），并最终导向了**二次型**的标准化——将复杂的曲面在合适的坐标系下看清真面目。
- **第三阶段：空间的升华（第四、五板块）。**这是最抽象的一步。我们将具体的数组推广为一般的**线性空间**，将点积推广为**内积**（欧氏空间）。这一步虽然抽象，却是通往现代数学的必经之路，它教会我们如何在一个更广阔的框架下讨论“基”、“维数”与“正交”。

在这份讲义的最后，我特别增加了一个“**第七板块：线性代数的威力——跨学科应用**”。需要特别说明的是，这一板块并不属于期末考试的直接考察范围，但我依然希望你结束繁忙的期末周之后重新来看看这一个章节，你会发现原来线性代数可以这么美！

第一板块：行列式

本板块整理了求解行列式的八种核心方法，结合历年期末试题进行归纳。

0. 前言

在正式开始复习行列式的计算方法前，建议同学们明确复习的优先级以提高效率。

本板块整理的八种方法中，**前六种方法**是线性代数课程的核心基础，能够解决绝大多数标准考题，属于**必修内容**，请务必熟练掌握。

而**第七种（矩阵乘法与秩分析法）**与**第八种（特征值法）**则属于**高阶技巧**。它们虽然在处理特定结构的复杂矩阵时极其高效，但技巧性较强且对综合能力要求较高。对于应对常规期末考试，这两者属于“选学内容”，大家可根据自身的复习进度和精力酌情掌握，不必强求。

1. 化三角形法

通过初等变换将行列式化为上（下）三角形。这是最基础的方法，重点在于观察行与行、列与列之间的倍数关系，或通过第一行（列）消去下方（侧方）元素。

（1）核心知识点

- **变换性质**：行列式的行（列）对换改变符号；某行（列）乘以非零常数 k ，行列式变为原来的 k 倍；某行（列）的 k 倍加至另一行（列），行列式值不变。
- **目标形式**：最终目标是构造主对角线下方（或上方）全为 0 的矩阵。此时，行列式的值等于主对角线元素的乘积，即 $D = \prod_{i=1}^n a_{ii}$ 。
- **参照元选取**：在消元过程中，选取的“参照元”应当尽量简单（如 1 或 -1 ）。若当前位置为 0，需先进行行（列）交换。

（2）破题策略

- **全部加总法**：若观察到每一行（或每一列）的元素之和均相等，可先将所有列加至第一列（或所有行加至第一行），提取公因式后，剩余的一行（列）全为 1，极易进行消元。
- **逐行相减法**：若行列式各行元素呈等差数列或具有某种递增规律，可依次进行 $r_i - r_{i-1}$ 操作，迅速制造出大量的零元素。
- **统一消元法**：利用第一行第一列的非零元素作为枢轴，将同列下方的元素全部化为 0。

(3) 例题讲解

例题：计算 n 阶行列式 D_n ，其中对角线元素为 a ，其余元素均为 b ($a \neq b$)：

$$D_n = \begin{vmatrix} a & b & \cdots & b \\ b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & a \end{vmatrix}$$

解题过程：

第一步：观察规律与列变换 观察发现每一列的元素之和均为 $a + (n-1)b$ 。将第 $2, 3, \dots, n$ 列全部加到第 1 列（即 $c_1 + \sum_{j=2}^n c_j$ ）：

$$D_n = \begin{vmatrix} a + (n-1)b & b & \cdots & b \\ a + (n-1)b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a + (n-1)b & b & \cdots & a \end{vmatrix}$$

第二步：提取公因式 将第一列的公因子 $[a + (n-1)b]$ 提至行列式符号外，此时第一列全为 1，构成了最理想的消元基础：

$$D_n = [a + (n-1)b] \begin{vmatrix} 1 & b & \cdots & b \\ 1 & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & b & \cdots & a \end{vmatrix}$$

第三步：行变换化为上三角形 固定第 1 行，将下方各行依次减去第 1 行（即 $r_i - r_1, i = 2, \dots, n$ ），消去第一列下方的所有 1：

$$D_n = [a + (n-1)b] \begin{vmatrix} 1 & b & \cdots & b \\ 0 & a-b & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a-b \end{vmatrix}$$

第四步：计算结果 此时行列式已化为上三角形，其值等于主对角线元素的乘积：

$$D_n = [a + (n-1)b] \cdot 1 \cdot \underbrace{(a-b) \cdot (a-b) \cdots (a-b)}_{n-1 \text{ 个}} \\ \therefore D_n = [a + (n-1)b](a-b)^{n-1}$$

2. 降阶法 (Laplace Expansion)

利用行列式按行（列）展开定理，将 n 阶行列式转化为 $n-1$ 阶行列式的线性组合。此方法的核心在于“用空间换时间”，通过降低阶数来简化计算。

（1）核心知识点

- **代数余子式：**元素 a_{ij} 的代数余子式定义为 $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$ ，其中 M_{ij} 是划去第 i 行和第 j 列后剩下的 $n-1$ 阶行列式。
- **展开定理：**行列式等于任意一行（或列）的各元素与其对应代数余子式乘积之和。

$$D = \sum_{k=1}^n a_{ik} A_{ik} \quad (\text{按第 } i \text{ 行展开})$$

- **广义降阶：**对于特殊结构的行列式（如中心对称或双边对称），可尝试同时按第一行和最后一行展开，或者建立递推关系。

（2）破题策略

- **先造零，后展开：**切忌直接对满元素的行列式进行展开。务必先利用初等行（列）变换，将某一行（列）化简为仅剩 1 至 2 个非零元素。
- **寻找递推关系：**对于 n 阶与 $n-1$ 阶（或 $n-2$ 阶）结构完全相同的行列式，降阶的目的往往不是直接算出数字，而是建立 D_n 与 D_{n-1} 或 D_{n-2} 的函数关系（递推公式）。

（3）例题讲解

例题 1：箭形行列式（单行直接展开）计算 4 阶行列式 $D_4 = \begin{vmatrix} x & 1 & 1 & 1 \\ 1 & x & 0 & 0 \\ 1 & 0 & x & 0 \\ 1 & 0 & 0 & x \end{vmatrix}$ 。

解题简述：

1. **选行展开：**观察第 4 行仅有 1 和 x 两个非零元素，按第 4 行展开得：

$$D_4 = 1 \cdot A_{41} + x \cdot A_{44} = -1 \cdot M_{41} + x \cdot M_{44}$$

2. **计算余子式：**

- M_{41} 为箭形结构的 3 阶行列式，计算得 x^2 。
- M_{44} 为三对角结构的 3 阶行列式，计算得 $x^3 - 2x$ 。

3. **合并结果：**代回原式得 $D_4 = -x^2 + x(x^3 - 2x) = x^4 - 3x^2$ 。

例题 2：X 型行列式（双边递归展开） 计算 $2n$ 阶行列式 D_{2n} ：

$$D_{2n} = \begin{vmatrix} a & 0 & \cdots & 0 & b \\ 0 & a & \cdots & b & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & b & \cdots & a & 0 \\ b & 0 & \cdots & 0 & a \end{vmatrix}$$

解题简述：

1. **选行展开：** 第一行仅有首尾元素 a, b ，按第一行展开：

$$D_{2n} = aM_{1,1} - bM_{1,2n} \quad (\text{注：} (-1)^{1+2n} = -1)$$

2. **二次展开：**

- 对 $M_{1,1}$ 按其最后一行展开，可得 aD_{2n-2} 。
- 对 $M_{1,2n}$ 按其最后一行展开，可得 bD_{2n-2} 。

3. **建立递推：**

$$D_{2n} = a(aD_{2n-2}) - b(bD_{2n-2}) = (a^2 - b^2)D_{2n-2}$$

4. **得出通项：** 这是一个公比为 $(a^2 - b^2)$ 的等比数列，故 $D_{2n} = (a^2 - b^2)^n$ 。

3. 拆分法

拆分法是利用行列式的线性性质或矩阵的结构特征，将复杂行列式分解为若干简单行列式之和的方法。在实际解题中，可分为针对单行（列）的“小拆分”和针对全矩阵结构的“大拆分”。

3.1 小拆分法

这是行列式性质的直接应用，适用于某一行（列）元素可以明显写成两项之和的情况。

- **核心逻辑：** $D(\mathbf{r}_1 + \mathbf{x}) = D(\mathbf{r}_1) + D(\mathbf{x})$ 。
- **策略：** 通常用于消去行列式中的“干扰项”。当某一行包含常数与变量的和（如 $a + x$ ）时，将其拆分，往往能使其中一项因行比例相同而变为 0，从而只需计算另一项。

例题 1: 计算 n 阶行列式 D_n 。

$$D_n = \begin{vmatrix} 1+a_1 & 1+a_2 & \cdots & 1+a_n \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_3 & x_3 & \cdots & x_3 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & x_n & \cdots & x_n \end{vmatrix}$$

解题过程:

1. **拆分第一行:** 观察第一行元素均为 $1+a_j$ 的形式, 且第二行全为 1。利用线性性质将第一行拆开:

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & x_n & \cdots & x_n \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & x_n & \cdots & x_n \end{vmatrix}$$

2. **项的消去:** 第一个行列式中, 第一行与第二行完全相同, 故其值为 0。
3. **计算剩余项:** 问题转化为计算第二个行列式。由于该行列式第 3 行到第 n 行元素分别全为 x_i , 若 $n \geq 3$, 则这些行成比例 (实际上全是常数行), 除非通过进一步变换, 否则在一般情况下若存在两行成比例则直接为 0。
4. **结论:** $D_n = 0$ (当 $n \geq 3$ 且行之间线性相关时)。注: 此例旨在展示如何通过拆分直接消去复杂项。

3.2 大拆分法

此方法专门解决形如“对角线上各不相同、其余元素相同”的矩阵。这类矩阵本质上是“对角阵 + 全 1 矩阵 (的倍数)”。

核心思想: 如果矩阵 A 可以写成 $D + uv^T$ (其中 D 是对角阵, uv^T 是秩 1 矩阵), 那么行列式的值等于:

“基础部分” + “修正部分”

如果不记忆复杂公式, 我们可以通过**拆分第一列**配合**观察法**来快速推导。

例题演示: 计算 n 阶行列式 D_n , 其中对角线元素为 $a_i + b$, 其余所有元素均为 b (假设 $a_i \neq 0$)。

$$D_n = \begin{vmatrix} a_1 + b & b & \cdots & b \\ b & a_2 + b & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & a_n + b \end{vmatrix}$$

解题过程详解：

第一步：识别结构（宏观视角） 这个矩阵可以看作是对角矩阵 $\text{diag}(a_1, a_2, \dots, a_n)$ 加上一个所有元素都是 b 的矩阵。如果我们强行用行变换消元，由于 a_i 各不相同，会产生非常复杂的分数。因此，我们选择“拆分干扰项”。

第二步：拆分第一列（手术刀法） 将第一列的向量 $(a_1 + b, b, \dots, b)^T$ 拆分为“纯净项” $(a_1, 0, \dots, 0)^T$ 和“干扰项” $(b, b, \dots, b)^T$ 。利用行列式线性性质，原式 D_n 变为两部分之和：

$$D_n = \underbrace{\begin{vmatrix} a_1 & b & \cdots & b \\ 0 & a_2 + b & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & b & \cdots & a_n + b \end{vmatrix}}_{\text{第一部分: } D_{\text{base}}} + \underbrace{\begin{vmatrix} b & b & \cdots & b \\ b & a_2 + b & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & a_n + b \end{vmatrix}}_{\text{第二部分: } D_{\text{rank1}}}$$

第三步：秒杀第一部分 观察 D_{base} ，第一列只有一个非零元素 a_1 。按第一列展开后，剩下的 $n-1$ 阶行列式结构与原题完全一致（只是少了一维）。这意味着 D_{base} 实际上开启了一个递归。但更简单地看，如果我们对 D_{base} 继续拆分第二列、第三列……最终留下的**唯一非零项**就是主对角线的乘积：

$$D_{\text{base}} \rightarrow \text{对应的主项} = a_1 \cdot a_2 \cdots a_n = \prod_{i=1}^n a_i$$

第四步：秒杀第二部分 观察 D_{rank1} ，第一列全为 b 。我们可以利用第一列的 b ，将后面所有列中的 b 全部消掉（ $c_j - c_1$ ）。注意：第 j 列的对角元是 $a_j + b$ ，减去 b 后只剩 a_j ；非对角元是 b ，减去 b 后变为 0。

$$D_{\text{rank1}} = \begin{vmatrix} b & 0 & \cdots & 0 \\ b & a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & 0 & \cdots & a_n \end{vmatrix}$$

这是一个下三角形行列式！其值 = 对角线乘积 = $b \cdot a_2 \cdot a_3 \cdots a_n = \frac{b}{a_1} (\prod_{i=1}^n a_i)$ 。

第五步：一般化规律（大拆分结论） 刚才我们计算的是拆分第一列产生的“修正项”。实际上，由于矩阵的对称性，拆分任何一列 k 都会产生一个类似的项： $b \cdot \prod_{j \neq k} a_j$ 。将所有部分合起来，结果就是：

$D_n = \text{基础对角积} + \text{所有单列修正之和}$

$$D_n = \prod_{i=1}^n a_i + \sum_{k=1}^n \left(b \cdot \prod_{j \neq k} a_j \right)$$

提公因式整理（假设 $a_i \neq 0$ ）：

$$D_n = \left(\prod_{i=1}^n a_i \right) \left(1 + \sum_{k=1}^n \frac{b}{a_k} \right)$$

4. 数学归纳法

当题目要求计算 n 阶行列式 D_n ，且其结果通常含 n 的通项公式时，数学归纳法是强有力的证明工具。它通常与“递推公式”结合使用：先猜想，后证明。

(1) 核心知识点

- **归纳基础：**验证当 $n = 1$ 和 $n = 2$ 时，命题（或公式）成立。这是多米诺骨牌的第一张。
- **归纳假设：**假设当 $n \leq k$ 时命题成立（即假设公式对 D_k 和 D_{k-1} 正确）。
- **归纳递推：**利用行列式展开定理建立 D_{k+1} 与 D_k, D_{k-1} 的关系（通常是 $D_{k+1} = aD_k - bD_{k-1}$ ），将假设代入，证明 $n = k + 1$ 时命题也成立。

(2) 破题策略

- **特征方程法：**对于形如 $D_n = pD_{n-1} + qD_{n-2}$ 的线性递推关系，若题目未给出结论，可利用特征方程 $x^2 - px - q = 0$ 求出通项，再用归纳法形式化证明。
- **双向归纳：**有些特殊的行列式（如反对称矩阵的行列式），可能需要对奇数阶和偶数阶分别进行归纳。

(3) 例题讲解

例题：计算 n 阶三对角行列式 D_n ：

$$D_n = \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 2 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 2 \end{vmatrix}$$

解题过程：

第一步：找规律（归纳猜想）先计算低阶情形：

- $n = 1$: $D_1 = |2| = 2 = 1 + 1$
- $n = 2$: $D_2 = \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = 4 - 1 = 3 = 2 + 1$
- $n = 3$: 按第一行展开， $D_3 = 2D_2 - 1 \cdot \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 2(3) - 2 = 4 = 3 + 1$

猜想： $D_n = n + 1$ 。

第二步：建立递推关系按第一行展开 D_{k+1} ：

$$D_{k+1} = 2D_k - 1 \cdot \underbrace{\begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 & \cdots \\ 0 & 2 & 1 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \end{vmatrix}}_{\text{按第一列展开}} = 2D_k - 1 \cdot (1 \cdot D_{k-1})$$

从而得到递推式： $D_{k+1} = 2D_k - D_{k-1}$ 。

第三步：归纳证明

1. 基础验证：已知 $n = 1, 2$ 时，公式 $D_n = n + 1$ 成立。
2. 归纳假设：假设对 $n = k$ 和 $n = k - 1$ 时公式成立，即：

$$D_k = k + 1, \quad D_{k-1} = (k - 1) + 1 = k$$

3. 递推证明：考虑 $n = k + 1$ 时：

$$D_{k+1} = 2D_k - D_{k-1}$$

将假设代入：

$$D_{k+1} = 2(k + 1) - k = 2k + 2 - k = k + 2$$

而根据猜想公式， $n = k + 1$ 时应为 $(k + 1) + 1 = k + 2$ 。两者一致。

结论：由数学归纳法可知，对于任意 $n \geq 1$ ，行列式的值为 $D_n = n + 1$ 。

5. 升阶法

也称为“加边法”。这是一种逆向思维技巧：当 n 阶行列式难以直接计算时，通过增加一行一列（通常构造第一行或第一列），将其变形为结构更清晰的 $n + 1$ 阶行列式。

(1) 核心知识点

- 基本原理： $D_n = \begin{vmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ * & & & \\ \vdots & & D_n & \\ * & & & \end{vmatrix}_{n+1}$ 。即原行列式 D_n 可以看作是一个 $n + 1$ 阶行列式按第一行展开后的代数余子式（只要第一行首元为 1，其余为 0）。

• 构造方向：

- 造爪形：将满元素的矩阵转化为“爪形（Arrowhead）”或“箭形”矩阵，利用其稀疏性求解。
- 造对称：对于非对称矩阵，通过加边使其变为对称矩阵，便于利用对称性质。

（2）破题策略

- **识别背景常数：**当观察到行列式中大量元素为同一个常数 c （例如全 1 矩阵背景），只有对角线元素不同时，是升阶法的最佳使用场景。
- **加边技巧：**
 - 在左上角添加元素 1（作为枢轴）。
 - 在第一行其余位置填入背景常数（如 1）。
 - 在第一列其余位置填入 0（保持原值不变）或特定数值（用于构造差分）。
- **转化逻辑：**通过新加的“边”，对原矩阵进行“整行相减”操作，迅速将复杂的全矩阵消为对角矩阵或爪形矩阵。

（3）例题讲解

例题：计算 n 阶行列式 D_n ，其中对角线元素为 $a_i + 1$ ，其余所有元素均为 1。

$$D_n = \begin{vmatrix} a_1 + 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & a_2 + 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & a_n + 1 \end{vmatrix}$$

解题过程：

第一步：加边升阶（构造 $n+1$ 阶） 为了利用第一行全是 1 的特点，我们构造一个 $n+1$ 阶行列式。在左上角加 1，第一行其余补 1，第一列其余补 0。根据按第一列展开的性质，新行列式的值等于原行列式：

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & a_1 + 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & 1 & a_2 + 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 1 & 1 & \cdots & a_n + 1 \end{vmatrix}_{n+1}$$

第二步：行变换（化为爪形） 利用新加的第一行（全是 1），将下方所有行减去第一行（ $r_i - r_1, i = 2, \dots, n+1$ ）。这一步操作瞬间消去了原矩阵中所有的背景“1”，只保留了对角线变量和第一列的负号：

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ -1 & a_1 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -1 & 0 & 0 & \cdots & a_n \end{vmatrix}$$

这是一个标准的“爪形行列式”，但方向是向左的。

第三步：求解爪形行列式为了计算这个稀疏矩阵，我们将第 2 列到第 $n+1$ 列分别乘以 $\frac{1}{a_i}$ 加到第 1 列（假设 $a_i \neq 0$ ），目的是消去第一列的 -1 ：

$$\bullet \quad c_1 \leftarrow c_1 + \frac{1}{a_1}c_2 + \frac{1}{a_2}c_3 + \cdots + \frac{1}{a_n}c_{n+1}$$

变换后，左上角元素变为： $1 + \frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} + \cdots + \frac{1}{a_n}$ 。第一列其余元素变为 0。此时矩阵变为上三角矩阵（除第一列外），也可以直接按第一列展开：

$$D_n = \left(1 + \sum_{i=1}^n \frac{1}{a_i}\right) \cdot \prod_{i=1}^n a_i$$

整理后得最终结果：

$$D_n = \prod_{i=1}^n a_i + \sum_{k=1}^n \left(\prod_{j \neq k} a_j \right)$$

6. 降阶公式法

对于结构具有高度重复性的行列式（特别是三对角矩阵），直接展开计算量过大，而利用展开定理建立 D_n 与低阶行列式 (D_{n-1}, D_{n-2}) 的函数关系，将其转化为数列问题求解，是最高效的手段。

(1) 核心知识点

- **三对角行列式：**只有主对角线 (a_i) 、上方次对角线 (b_i) 和下方次对角线 (c_i) 有非零元素，其余位置全为 0。
- **标准递推式：**对此类矩阵按第一行展开，必能得到形如 $D_n = a_n D_{n-1} - b_{n-1} c_{n-1} D_{n-2}$ 的二阶线性递推关系。
- **特征方程解法：**若递推系数为常数（即 $D_n - p D_{n-1} + q D_{n-2} = 0$ ），可设 $D_n = x^n$ ，解特征方程 $x^2 - px + q = 0$ ：
 - 若有两个不等实根 α, β ，则 $D_n = C_1 \alpha^n + C_2 \beta^n$ 。
 - 若有重根 α ，则 $D_n = (C_1 + C_2 n) \alpha^n$ 。

(2) 破题策略

- **“两步展开”法：**
 1. 按第一行展开，得到第一项 $a_{11} D_{n-1}$ 。
 2. 剩余的余子式 M_{12} 并非标准形式，需对其按**第一列**再次展开，从而得到与 D_{n-2} 相关的项。
- **定初值：**解出通项公式后，必须准确计算 D_1 （1 阶）和 D_2 （2 阶）的值，代入以确定常数 C_1, C_2 。

(3) 例题讲解

例题：计算 n 阶行列式 D_n ：

$$D_n = \begin{vmatrix} 3 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 2 & 3 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & 2 & 3 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 3 \end{vmatrix}$$

解题过程：

第一步：建立递推关系按第一行展开：

$$D_n = 3 \cdot A_{11} + 1 \cdot A_{12} = 3D_{n-1} - 1 \cdot M_{12}$$

分析余子式 M_{12} ：

$$M_{12} = \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \cdots \\ 0 & 3 & 1 & \cdots \\ 0 & 2 & 3 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{vmatrix}_{n-1}$$

注意 M_{12} 的第一列只有元素 2，其余为 0。按第一列展开：

$$M_{12} = 2 \cdot D_{n-2}$$

代回原式，得到递推公式：

$$D_n = 3D_{n-1} - 2D_{n-2} \quad (n \geq 3)$$

第二步：求解特征方程将递推式移项得 $D_n - 3D_{n-1} + 2D_{n-2} = 0$ 。对应的特征方程为：

$$x^2 - 3x + 2 = 0 \implies (x-1)(x-2) = 0$$

解得特征根为 $\alpha = 1, \beta = 2$ 。故 D_n 的通项公式形式为：

$$D_n = C_1 \cdot 1^n + C_2 \cdot 2^n = C_1 + C_2 \cdot 2^n$$

第三步：确定常数并写出通项计算基础值：

$$\bullet D_1 = 3$$

$$\bullet D_2 = \begin{vmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 3 \end{vmatrix} = 9 - 2 = 7$$

建立方程组：

$$\begin{cases} n=1: & C_1 + 2C_2 = 3 \\ n=2: & C_1 + 4C_2 = 7 \end{cases}$$

解得 $C_2 = 2, C_1 = -1$ 。将常数代入通项公式：

$$D_n = -1 + 2 \cdot 2^n = 2^{n+1} - 1$$

7. 矩阵乘法与秩分析法

当行列式的元素 a_{ij} 并非具体的数值，而是由复杂的函数关系（如 $\sin(i+j)$ 、 $(a_i+b_j)^2$ 等）定义时，直接计算往往陷入泥潭。此时，通过将矩阵 A 分解为两个低维矩阵的乘积，利用秩的性质判定行列式为 0，是最高效的策略。

（1）核心知识点

- 乘积行列式性质：若 n 阶方阵 A 可分解为两个矩阵的乘积 $A = B_{n \times k} \cdot C_{k \times n}$ 。
- 秩的控制：根据秩的不等式，Reference Rank Inequality: $R(A) \leq \min(R(B), R(C))$ 。
- 降维打击：显然 $R(B) \leq k$ 且 $R(C) \leq k$ 。如果中间维度 $k < n$ ，则 $R(A) \leq k < n$ 。
- 结论：若 $k < n$ ，则 A 必为奇异矩阵，其行列式 $D_n = |A| = 0$ 。

（2）破题策略

- 识别“和式结构”：观察元素 a_{ij} 是否可以展开为有限项之和，例如 $a_{ij} = f_1(i)g_1(j) + f_2(i)g_2(j) + \cdots + f_k(i)g_k(j)$ 。
- 判定项数：数一下展开后的项数 k 。如果 k 小于行列式的阶数 n ，则直接断定答案为 0。
- 典型信号：
 - 三角函数加法公式： $\cos(i-j) = \cos i \cos j + \sin i \sin j$ （2 项）。
 - 平方差公式： $(x_i - y_j)^2 = x_i^2 - 2x_i y_j + y_j^2$ （3 项）。

（3）例题讲解

例题：计算 n 阶行列式 D_n ($n \geq 3$)，其中元素 $a_{ij} = \cos(i-j)$ 。

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & \cos(1-2) & \cdots & \cos(1-n) \\ \cos(2-1) & 1 & \cdots & \cos(2-n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \cos(n-1) & \cos(n-2) & \cdots & 1 \end{vmatrix}$$

解题过程：

第一步：展开通项公式利用三角函数展开公式：

$$a_{ij} = \cos(i-j) = \cos i \cos j + \sin i \sin j$$

这意味着矩阵 A 中的每一个元素都是两项之和。

第二步：构造矩阵乘积我们可以定义两个矩阵 $B_{n \times 2}$ 和 $C_{2 \times n}$ ：

$$B = \begin{pmatrix} \cos 1 & \sin 1 \\ \cos 2 & \sin 2 \\ \vdots & \vdots \\ \cos n & \sin n \end{pmatrix}_{n \times 2}, \quad C = \begin{pmatrix} \cos 1 & \cos 2 & \cdots & \cos n \\ \sin 1 & \sin 2 & \cdots & \sin n \end{pmatrix}_{2 \times n}$$

验证乘积： $(BC)_{ij} = (\text{row}_i B) \cdot (\text{col}_j C) = \cos i \cos j + \sin i \sin j = \cos(i - j) = a_{ij}$ 。因此，原矩阵可以表示为 $A = BC$ 。

第三步：分析秩与行列式由于 B 是 $n \times 2$ 矩阵， C 是 $2 \times n$ 矩阵，它们的秩都最大只能是 2。根据矩阵秩的性质：

$$R(A) = R(BC) \leq \min(R(B), R(C)) \leq 2$$

题目给定 $n \geq 3$ ，这意味着矩阵 A 的秩严格小于其阶数 ($R(A) \leq 2 < n$)。

结论：矩阵 A 线性相关，故行列式的值为 0。

$$D_n = 0$$

注：同理可得，若 $a_{ij} = \sin(i + j)$ 或 $a_{ij} = (a_i + b_j)$ ，当 $n \geq 3$ 时行列式均为 0。

8. 特征值法

利用“行列式等于所有特征值之积”这一基本性质求解。当矩阵具有特殊的代数结构（如 $A = cI + B$ ，且 B 的特征值易求）时，此方法比行变换快得多。

(1) 核心知识点

- **基本定理：**若 n 阶矩阵 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ，则 $|A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$ 。
- **平移性质：**若矩阵 B 的特征值为 μ_i ，则矩阵 $A = cI + B$ 的特征值为 $c + \mu_i$ 。
- **秩 1 矩阵特征值：**对于形如 uv^T 的秩 1 矩阵（如全 1 矩阵），其特征值为：
 - 一个非零特征值 $\lambda_1 = \text{tr}(uv^T) = v^T u$ 。
 - 其余 $n - 1$ 个特征值均为 0。

(2) 破题策略

- **识别结构：**寻找矩阵是否可以分解为“数量矩阵 + 秩 1 矩阵”的形式，即 $A = kI + \alpha\beta^T$ 。常见的信号是对角线元素相同，非对角线元素也相同。
- **三步走流程：**

1. 将矩阵拆解为 $A = cI + B$ 。
2. 快速写出简单矩阵 B 的特征值 μ_1, \dots, μ_n 。
3. 计算 A 的特征值 $\lambda_i = c + \mu_i$ ，并将它们相乘得到结果。

(3) 例题讲解

例题：计算 n 阶行列式 D_n ，其中对角线元素为 a ，其余元素均为 b ($a \neq b$)。

$$D_n = \begin{vmatrix} a & b & \cdots & b \\ b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & a \end{vmatrix}$$

解题过程：

第一步：矩阵分解观察矩阵结构，对角线为 a ，非对角线为 b 。这可以看作是对角线为 $a - b$ ，其余全为 0 的矩阵，加上一个全为 b 的矩阵。令 J 为全 1 矩阵（所有元素均为 1），则原矩阵 A 可表示为：

$$A = (a - b)I + bJ$$

第二步：求 bJ 的特征值首先分析全 1 矩阵 J 。

- J 的每一行都相同，秩 $R(J) = 1$ ，因此它有 $n - 1$ 个特征值为 0。
- 根据迹的性质， $\sum \lambda_i(J) = \text{tr}(J) = n$ 。因为其余特征值为 0，所以剩下的那个非零特征值必为 n 。

故 J 的特征值为： $n, 0, 0, \dots, 0$ 。矩阵 bJ 的特征值为 J 的特征值的 b 倍：

$$nb, 0, 0, \dots, 0$$

第三步：求 A 的特征值并计算行列式利用平移性质，矩阵 $A = (a - b)I + bJ$ 的特征值为 bJ 的特征值加上 $(a - b)$ ：

- $\lambda_1 = (a - b) + nb = a + (n - 1)b$
- $\lambda_2 = \lambda_3 = \cdots = \lambda_n = (a - b) + 0 = a - b$

最后，行列式的值等于所有特征值的乘积：

$$|A| = \lambda_1 \cdot \lambda_2^{n-1} = [a + (n - 1)b](a - b)^{n-1}$$

注：此结果与化三角形法所得完全一致，但通过特征值视角，无需进行繁琐的行变换操作。

9. 真题演练

1. 【2019–2020 秋冬】设有 n 阶方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 其中 $a_{ij} = \sin(i+j), \forall i, j = 1, 2, \dots, n$, 求行列式 $|A|$ 的值。

2. 【2020–2021 秋冬】设 x, a, b 为实常数满足 $a \neq b$, 计算 $n(n \geq 2)$ 阶行列式:

$$D_n = \begin{vmatrix} x & a & \cdots & a \\ b & x & \cdots & a \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & x \end{vmatrix}$$

3. 【2021–2022 秋冬】设 n 阶行列式 D , 对角线元素为 $a_i + x$, 其余元素为 a_i (即第 i 列元素均为 a_i , 仅对角线多一个 x)。证明:

$$D = x^n + x^{n-1} \sum_{i=1}^n a_i$$

4. 【2022–2023 秋冬】设矩阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 满足 $\forall 1 \leq i, j \leq n, a_{ij} = |i - j|$, 求 A 的行列式 D_n 。

5. 【2023–2024 秋冬】已知 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 其中 $a_{ii} = 2 \cdot i!$, 且当 $i \neq j$ 时 $a_{ij} = j!$ 。计算 n 阶行列式 $D = |A|$ 的值。

6. 【2019–2020 春夏】设 x 为非零实常数, 有 n 阶三对角矩阵 A , 满足 $a_{ii} = 1 + x^2$, 且 $a_{i,i+1} = a_{i,i-1} = x$, 其余元素为 0。试证明 $|A| = \sum_{k=0}^n x^{2k}$ 。

7. 【2022–2023 春夏】已知 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 是一个 n 阶方阵, 其中 $a_{ii} = 0$, 当 $i \neq j$ 时 $a_{ij} = j$ 。计算 n 阶行列式 $D_n = |A|$ 的值。

8. 【2023–2024 春夏】求下列 $n+1$ 阶行列式的值:

$$D = \begin{vmatrix} a_0 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & a_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 0 & a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & a_n \end{vmatrix}$$

第二板块：线性方程组

0. 核心理论框架与等价命题串联

本板块旨在建立线性方程组问题的“全局视野”，将后续三个细分考点的底层逻辑打通。解题的核心在于能够熟练地在“矩阵语言（秩）”、“行列式语言”和“向量语言（解）”之间进行等价转换。

1. “存在性与唯一性”的判别

线性方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ （ A 为 $m \times n$ 矩阵）的解的情况完全由系数矩阵 \mathbf{A} 和增广矩阵 $\bar{\mathbf{A}} = (\mathbf{A}, \mathbf{b})$ 的秩决定。

- 有解的充要条件： $r(\mathbf{A}) = r(\bar{\mathbf{A}})$ 。
- 无解的充要条件： $r(\mathbf{A}) < r(\bar{\mathbf{A}})$ （即增广矩阵的秩比系数矩阵多 1）。
- 唯一解的充要条件： $r(\mathbf{A}) = r(\bar{\mathbf{A}}) = n$ （列满秩，无自由变量）。
- 无穷多解的充要条件： $r(\mathbf{A}) = r(\bar{\mathbf{A}}) < n$ （存在自由变量）。

2. n 阶方阵的“非奇异”等价链

当系数矩阵 \mathbf{A} 为 n 阶方阵时，以下命题是完全等价的。在考试中，若题目给出其中一个条件，应立即联想到其余所有结论。

命题组 A（“好”的矩阵）：

1. 方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 只有零解。
2. 方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 对任意 \mathbf{b} 都有唯一解。
3. 矩阵 \mathbf{A} 可逆（非奇异）。
4. 行列式 $|\mathbf{A}| \neq 0$ 。
5. 秩 $r(\mathbf{A}) = n$ （满秩）。
6. \mathbf{A} 的行（列）向量组线性无关。
7. \mathbf{A} 的特征值全不为 0。

命题组 B（“坏”的矩阵）：

1. 方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 有非零解。
2. 方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 若有解，则必有无穷多解（或无解）。

3. 矩阵 \mathbf{A} 不可逆（奇异）。
4. 行列式 $|\mathbf{A}| = 0$ 。
5. 秩 $r(\mathbf{A}) < n$ （降秩）。
6. \mathbf{A} 的行（列）向量组线性相关。
7. \mathbf{A} 至少有一个特征值为 0。

3. 解的结构与空间维度原理

解的结构本质上是解空间的基（基础解系）的问题。

- 自由度的维度：齐次方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 的解空间维数（即基础解系中包含的向量个数）恒等于 $n - r(\mathbf{A})$ 。
- 解的叠加原理：
 - 非齐次通解 = 导出齐次通解 + 一个特解。
 - 若 η_1, η_2 是 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的解，则 $\eta_1 - \eta_2$ 是 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 的解。
 - 若 α, β 是 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 的解，则 $k_1\alpha + k_2\beta$ 仍是 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 的解。

4. 方程组之间的关系

考察两个方程组 (I) $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 和 (II) $\mathbf{Bx} = \mathbf{0}$ 之间的深层联系。

- 公共解：即同时满足两个方程组的解。
 - 计算方法：等价于求解联立方程组 $\begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix} \mathbf{x} = \mathbf{0}$ 。
- 同解：即方程组 (I) 的解集 S_A 与方程组 (II) 的解集 S_B 完全相等 ($S_A = S_B$)。
 - 判定充要条件： $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B}) = r \begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix}$ 。
 - 几何解释：矩阵 \mathbf{A} 的行向量组与矩阵 \mathbf{B} 的行向量组等价（张成相同的行空间）。
 - 特例：若 (I) 的解也是 (II) 的解 ($S_A \subseteq S_B$)，则充要条件为 $r(\mathbf{A}) = r \begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix}$ 。

1. 矩阵的运算

(1) 伴随矩阵

- 核心公式：设 A 为 n 阶可逆方阵， k 为常数：

1. $AA^* = A^*A = |A|E$ （逆矩阵推导基础： $A^{-1} = \frac{1}{|A|}A^*$ ）

2. $|A^*| = |A|^{n-1}$

3. $(kA)^* = k^{n-1}A^*$ （高频易错点：系数是 $n-1$ 次方）

4. $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^* = \frac{1}{|A|}A$

5. $(A^*)^* = |A|^{n-2}A$

(2) 初等矩阵

- 核心逻辑（左行右列）：

– 对矩阵做初等行变换 \iff 左乘初等矩阵 P 。

– 对矩阵做初等列变换 \iff 右乘初等矩阵 Q 。

- 求逆矩阵的“初等变换法”：原理：对增广矩阵 (A, E) 进行初等行变换，当左侧变为 E 时，右侧即为 A^{-1} 。

$$(A, E) \xrightarrow{r} (E, A^{-1})$$

(3) 秩 (Rank) 的常用不等式

在处理抽象矩阵的秩或证明题时，以下不等式是推导的关键依据：

- 加法： $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$
- 乘法： $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$
- Sylvester 不等式（重点）：若 $A_{m \times n}, B_{n \times p}$ ，则 $r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$ 。
- 转置与乘积（实矩阵）： $r(A^T A) = r(AA^T) = r(A)$ 。

(4) 分块矩阵

分块矩阵是处理高阶矩阵（特别是特定结构矩阵）求逆、求秩的利器。

分块求逆公式（设 A, B 可逆）

- 准对角阵：

$$\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} O & A \\ B & O \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} O & B^{-1} \\ A^{-1} & O \end{pmatrix}$$

- 分块三角阵（口诀：主对角求逆，副对角变号夹中间）：

$$\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}$$

分块行列式与秩

- 行列式：

$$\begin{vmatrix} A & C \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A| \cdot |B|$$

- 秩：

$$r \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} = r(A) + r(B), \quad r \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B)$$

2. 含参线性方程组的求解与讨论

此类题目是线性方程组板块中计算量最大、分值最高的题型。通常要求考生根据参数 λ 或 μ 的不同取值，判定方程组解的情况（唯一解、无穷多解或无解），并在有解时求出通解。

（1）核心知识点

- 判定定理（Rouché-Capelli 定理）：设 A 为 $m \times n$ 系数矩阵， $\bar{A} = (A, b)$ 为增广矩阵：

– 无解 $\iff r(A) < r(\bar{A})$ （即增广矩阵的秩由常数项列增加）。

– 有解 $\iff r(A) = r(\bar{A})$ 。

* 唯一解 $\iff r(A) = r(\bar{A}) = n$ （列满秩，无自由未知量）。

* 无穷多解 $\iff r(A) = r(\bar{A}) < n$ （存在 $n - r(A)$ 个自由未知量）。

- Cramer 法则（仅适用于 $m = n$ ）：若系数矩阵 A 为方阵，且 $|A| \neq 0$ ，则方程组有唯一解。若 $|A| = 0$ ，则方程组无解或有无穷多解（需进一步讨论）。

（2）破题策略

针对含参方程组，主要有两种通用的解题路径：

• 路径一：行列式优先法（适用于 $m = n$ 的方阵）

1. 第一步：计算系数行列式 $|\mathbf{A}|$ 。
2. 第二步：令 $|\mathbf{A}| = 0$ ，解出参数（如 λ_1, λ_2 ）的临界值。
3. 第三步：
 - 当 $\lambda \neq \lambda_1, \lambda_2$ 时， $|\mathbf{A}| \neq 0$ ，方程组有唯一解（可用 Cramer 法则或直接消元求解）。
 - 当 $\lambda = \lambda_1$ 或 λ_2 时，代入原方程组，对增广矩阵 (\mathbf{A}, \mathbf{b}) 进行初等行变换，判定是无解还是无穷多解。

• 路径二：增广矩阵行变换法（适用于 $m \neq n$ 或行列式极难算）

1. 第一步：直接写出增广矩阵 $\bar{\mathbf{A}} = (\mathbf{A}, \mathbf{b})$ 。
2. 第二步：对其进行初等行变换，化为行阶梯形矩阵。注意在消元过程中，若作为分母的元素含有参数，需讨论该元素是否为零。
3. 第三步：观察阶梯形矩阵的“台阶数”（秩），根据判定定理讨论参数取值与解的关系。

（3）真题演练

1. 【2020–2021 秋冬】

设 λ, μ 为实常数，试求解线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 1 \\ x_1 + x_2 + \lambda x_3 - x_4 = 1 \\ x_1 + \lambda x_2 + x_3 + \mu x_4 = 1 \\ \lambda x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = \mu \end{cases}$$

2. 【2021–2022 秋冬】

设 λ 为实参数，求解线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 = 1 \\ 2x_1 + 3x_2 + \lambda x_3 = 3 \\ x_1 + \lambda x_2 + 3x_3 = 2 \end{cases}$$

3. 【2022–2023 春夏】

设 λ 为实常数，求解四元非齐次线性方程组

$$\begin{cases} \lambda x_1 + x_2 + x_3 + \lambda x_4 = 1 \\ x_1 + \lambda x_2 + x_3 + x_4 = 1 + \lambda \\ x_1 + x_2 + \lambda x_3 + x_4 = \lambda \end{cases}$$

4. 【2023–2024 秋冬】

设 λ 为实数，求解四元非齐次线性方程组

$$\begin{cases} \lambda x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 1 \\ x_1 + \lambda x_2 + x_3 + x_4 = 1 \\ x_1 + x_2 + \lambda x_3 + x_4 = 2 \end{cases}$$

3. 解的结构与通解构造

此板块主要考察在未给出具体数值矩阵的情况下，利用解的性质、基础解系与秩的关系来构造通解。题目通常给出部分特解或秩的信息。

(1) 核心知识点

- 解的结构定理：非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的通解结构为：

$$x = x_h + x_p$$

其中 x_h 是导出齐次方程组 $Ax = 0$ 的通解（包含 $n - r(A)$ 个线性无关的解向量）， x_p 是 $Ax = b$ 的某一个特解。

- 解的线性性质（叠加原理）：

- 若 η_1, η_2 是 $Ax = 0$ 的解，则 $k_1\eta_1 + k_2\eta_2$ 仍是 $Ax = 0$ 的解。
- 若 α_1, α_2 是 $Ax = b$ 的解，则 $\alpha_1 - \alpha_2$ 是 $Ax = 0$ 的解（差为齐次解）。
- 若 α 是 $Ax = b$ 的解， η 是 $Ax = 0$ 的解，则 $\alpha + \eta$ 是 $Ax = b$ 的解。

- 线性组合的解判定：设 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 是 $Ax = b$ 的解，令 $x = c_1\alpha_1 + \dots + c_s\alpha_s$ 。

- x 是 $Ax = b$ 的解 $\iff \sum_{i=1}^s c_i = 1$ 。
- x 是 $Ax = 0$ 的解 $\iff \sum_{i=1}^s c_i = 0$ 。

（2）破题策略

- **构造基础解系法：**当题目给出 $Ax = b$ 的 s 个特解 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 时：
 1. **确定自由度：**根据 n （未知数个数）和 $r(A)$ 确定基础解系中向量的个数 $k = n - r(A)$ 。
 2. **构造齐次解：**利用“特解之差”构造齐次方程组的解，如 $\eta_1 = \alpha_2 - \alpha_1, \eta_2 = \alpha_3 - \alpha_1$ 等。
 3. **验证无关性：**确保构造出的 η_i 线性无关。
 4. **写出通解：** $x = k_1\eta_1 + \dots + k_k\eta_k + \alpha_1$ 。
- **向量反求法：**若已知解的线性组合关系（如 $\alpha_1 + \alpha_2 = \beta$ ），先解出具体的 α_i 向量，再利用上述方法构造。

（3）真题演练

1. 【2022–2023 秋冬】

已知 α_1, α_2 为三元非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的两个解，其中系数矩阵 A 的秩为 2，且满足 $\alpha_1 + \alpha_2 = (1, 1, 1)^T$, $2\alpha_1 + \alpha_2 = (1, 0, 1)^T$ ，求方程 $Ax = b$ 的通解。

2. 【2023–2024 春夏】

A 是 3 阶矩阵，秩 $r(A) = 2$, β_1, β_2 是 3×1 列向量，且 $\beta_3 = \beta_1 + \beta_2$ 。求方程 $Ax = \beta_1 + \beta_2 + \beta_3$ 的解。

3. 【2024–2025 春夏】

已知 $r(A) = 3, b \neq 0$ ，线性无关的 5 元列向量 X_1, X_2, X_3 是方程 $AX = b$ 的三个特解，则方程的通解是_____。若 $c_1X_1 + c_2X_2 + c_3X_3$ 是方程的一个解，则 c_1, c_2, c_3 满足_____。

4. 基础解系、同解与公共解

此板块考察线性方程组解空间的几何关系，题目通常涉及两个方程组，要求判断它们解集是否相同（同解）或寻找它们的交集（公共解）。

（1）核心知识点

- **基础解系的判定：**向量组 ξ_1, \dots, ξ_s 构成 $Ax = 0$ 的基础解系的充要条件：
 1. ξ_1, \dots, ξ_s 均是方程组的解。
 2. ξ_1, \dots, ξ_s 线性无关。
 3. $s = n - r(A)$ （解向量个数等于自由度）。

- **公共解**：向量 x 是方程组 (I) $Ax = 0$ 和 (II) $Bx = 0$ 的公共解，等价于 x 满足联立方程组：

$$\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} x = 0$$

- **同解**：方程组 $Ax = 0$ 和 $Bx = 0$ 同解 \iff 它们的解空间相同。

– 秩判据： $r(A) = r(B) = r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$ 。

– 代数判据：(I) 的解全是 (II) 的解，且 (II) 的解全是 (I) 的解。

(2) 破题策略

- **求公共解的“代入降维法”**：当两个方程组变量较多或其中一个已给出通解时：
 1. **第一步**：求出方程组 (I) 的通解 $x = k_1\xi_1 + \cdots + k_s\xi_s$ 。
 2. **第二步**：将该通解代入方程组 (II) $Bx = 0$ 。
 3. **第三步**：得到关于 k_i 的齐次线性方程组，解出 k_i 之间的关系。
 4. **第四步**：将 k_i 回代，得到公共解。
- **同解反求参数法**：若已知 $Ax = 0$ 与 $Bx = 0$ 同解，且其中一个（如 A ）无参数：
 1. **第一步**：先求出已知方程组 $Ax = 0$ 的基础解系。
 2. **第二步**：将基础解系代入含参方程组 $Bx = 0$ ，得到关于参数的方程。
 3. **第三步**：结合 $r(A) = r(B)$ 排除增根，确定参数值。

(3) 真题演练

1. 【2019–2020 秋冬】

设有实矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 5 \\ 1 & 1 & a \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & b & c \\ 2 & b^2 & c+1 \end{pmatrix}$ ，其中 a, b, c 为实常数。已知齐次线性方程组 $AX = 0$ 和 $BX = 0$ 同解，试求 a, b, c 的值。

2. 【2024–2025 秋冬】

已知四元线性方程组 (I): $\begin{cases} x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 - x_4 = 0 \end{cases}$

(1) 求方程组 (I) 的基础解系；

(2) 已知方程组 (II) 的基础解系为 $k_1(0, 1, 1, 0)^T + k_2(-1, 2, 2, 1)^T$ ($k_1, k_2 \in \mathbb{R}$)，(I) (II) 是否有非零公共解？若有，求出所有公共解，若无，说明理由。

5. 线性相关性的“七大判定法则”

(1) “维数压制”类

- 定理 1（个数多于维数必相关）：在 n 维空间 \mathbb{R}^n 中，任意 $n+1$ 个向量构成的向量组必线性相关。直观理解：三维空间里塞不下 4 个线性无关的向量。
- 定理 2（零向量法则）：若向量组中包含零向量 $\mathbf{0}$ ，则该向量组必线性相关。

(2) “整体与局部”类

- 定理 3（部分相关 \implies 整体相关）：若向量组的一部分线性相关，则整个向量组必线性相关。
- 定理 4（整体无关 \implies 部分无关）：若整个向量组线性无关，则其任一部分必线性无关。

(3) “延长与截短”类

设 α_i 是 n 维向量，将其“延长”得到 $n+1$ 维向量 $\tilde{\alpha}_i$ （增加分量）；反之称为“截短”。

- 定理 5（无关能延长）：若原向量组线性无关，则“延长”后的向量组仍线性无关。口诀：原本就不在同一平面，增加维度后更不可能在同一平面。
- 定理 6（相关能截短）：若原向量组线性相关，则“截短”后的向量组（若维数仍足够）通常仍线性相关？修正结论：这一条要反过来说——若“延长”后线性相关，则原向量组必相关；若“截短”后线性无关，则原向量组必无关。
- 高频考点总结：

– 线性无关 $\xrightarrow{\text{加长}}$ 线性无关

– 线性相关 $\xrightarrow{\text{截短}}$ 线性相关（注：这是指若高维向量组相关，去掉某个分量后往往仍相关，严格表述为：若 n 维线性无关，则 $n-1$ 维必线性无关的逆否命题）。

(4) “方程组联系”类

- 定理 7：向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性相关 \iff 齐次方程组 $x_1\alpha_1 + \dots + x_s\alpha_s = \mathbf{0}$ 有非零解。

6. 极大线性无关组与秩的求法

(1) 核心概念

- **极大线性无关组**：向量组中“最精简”的代表，满足两个条件：(1) 自身线性无关；(2) 原向量组中任一向量都能被它们线性表示。
- **秩 (Rank)**：极大线性无关组中向量的个数。记为 $r(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$ 。
- **重要结论**：向量组的秩 = 构成矩阵的秩。

(2) 标准求法算法（行变换法）

题目：求向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 的极大线性无关组。

步骤：

1. **拼矩阵**：将向量按列拼成矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)$ 。
2. **化阶梯**：对 A 仅作初等行变换，化为行阶梯形矩阵 B 。注意：千万不要做列变换，否则会打乱向量之间的线性组合关系！
3. **找主元**：观察 B 中主元（台阶角上的元素）所在的列。假设主元在第 1、第 3 列。
4. **定结果**：
 - **极大无关组**：原矩阵 A 中的第 1、第 3 列（即 α_1, α_3 ）。警示：选的是原向量，不是变换后的向量！
 - **表示系数**：阶梯形矩阵 B 的第 2、4 列（非主元列）的数值，直接给出了 α_2, α_4 如何由 α_1, α_3 线性表示的系数。

第三板块：特征值与二次型

本板块主要考察矩阵的对角化理论、实对称矩阵的特殊性质以及二次型的标准化与正定性判定。

0. 核心理论框架

本板块是线性代数中最抽象但也最精彩的部分。它完成了从“静态的阵列（矩阵）”到“动态的变换（特征值）”的跨越，并将代数问题（二次型）转化为几何标准形。解题的核心在于抓住“不变量”。

(1) 矩阵的三张“身份证”

一个 n 阶方阵 \mathbf{A} 的性质可以通过三套语言描述，它们在相似变换下保持不变（守恒量）：

- 多项式语言：特征多项式 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 。
- 数值语言：
 - 迹（Trace）： $\sum \lambda_i = \sum a_{ii} = \text{tr}(\mathbf{A})$ 。
 - 行列式（Determinant）： $\prod \lambda_i = |\mathbf{A}|$ 。
- 几何语言：特征值 λ （伸缩因子）与特征向量 ξ （伸缩方向）。

(2) 可对角化的逻辑判定树

判断矩阵 \mathbf{A} 是否可以相似对角化（即是否存在可逆矩阵 \mathbf{P} 使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda}$ ）是核心考点。

判定流程：

1. 第一眼：看对称性

- 若 \mathbf{A} 是实对称矩阵 ($\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$) \implies 必可对角化。且必存在正交矩阵 \mathbf{Q} 使得 $\mathbf{Q}^T \mathbf{A} \mathbf{Q} = \mathbf{\Lambda}$ （这是最高级的对角化）。

2. 第二眼：看特征值

- 若 n 个特征值互不相同 \implies 必可对角化。
- 若有重特征值（设 λ_i 是 k 重根） \implies 需进一步检验。

3. 第三步：算秩（几何重数检验）

- 对于 k 重特征值 λ_i ，计算 $r(\lambda_i \mathbf{E} - \mathbf{A})$ 。

- 充要条件： $n - r(\lambda_i E - A) = k$ （即线性无关特征向量的个数 = 特征值的重数）。

(3) 相似 (\sim) 与合同 (\simeq) 的辨析

这是考研和期末考试中最易混淆的概念，必须严格区分：

- 相似 ($P^{-1}AP = B$)：侧重于线性变换。
 - 核心不变量：特征值相同、行列式相同、迹相同、秩相同。
 - 应用：求矩阵高次幂、求解微分方程组。
- 合同 ($C^TAC = B$)：侧重于二次型。
 - 核心不变量：正负惯性指数相同（即正、负特征值的个数分别相同）、秩相同。
 - 注意：合同变换不改变特征值的符号，但改变特征值的具体数值。
- 特殊的交集——正交变换：若 Q 是正交矩阵 ($Q^{-1} = Q^T$)，则 $Q^{-1}AQ = Q^T AQ$ 。
 - 此时变换既是相似又是合同。
 - 结论：实对称矩阵可以通过正交变换化为对角阵，且对角线元素即为特征值。

(4) 正定矩阵的“全家桶”等价命题

对于 n 阶实对称矩阵 A ，以下命题互为充要条件（等价）：

1. 定义法：对任意非零向量 x ，都有 $x^T Ax > 0$ 。
2. 特征值法： A 的所有特征值全大于 0 ($\lambda_i > 0$)。
3. 顺序主子式法： A 的所有顺序主子式全大于 0。
4. 惯性指数法： A 的正惯性指数 $p = n$ （即标准形中平方项系数全为正）。
5. 合同分解法：存在可逆矩阵 C ，使得 $A = C^T C$ 。

1. 特征值与特征向量

特征值是矩阵“身份”的核心标识，它是将矩阵运算转化为数值运算的桥梁。无论是具体的数值矩阵还是抽象的代数结构，特征值的求解都是解题的第一步。

(1) 核心知识点

- **定义与计算方程：** 非零向量 \mathbf{x} 满足 $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$ ，则 λ 为特征值。
- **特征多项式：** $f(\lambda) = |\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 。特征值即为特征方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 的根。
- **韦达定理（三大守恒量）：** 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为 n 阶方阵 \mathbf{A} 的特征值，则：
 1. $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \text{tr}(\mathbf{A})$ （迹）。
 2. $\prod_{i=1}^n \lambda_i = |\mathbf{A}|$ （行列式）。
 3. 若 \mathbf{A} 可逆， \mathbf{A}^{-1} 的特征值为 $1/\lambda_i$ ； \mathbf{A}^* 的特征值为 $|\mathbf{A}|/\lambda_i$ 。
- **谱映射定理：** 若 \mathbf{A} 的特征值为 λ ，则多项式矩阵 $\varphi(\mathbf{A})$ 的特征值为 $\varphi(\lambda)$ 。例如 \mathbf{A}^k 的特征值为 λ^k 。

(2) 抽象矩阵特征值的分析策略

处理抽象矩阵特征值问题时，核心在于识别矩阵的**结构特征**（如是否为秩 1 矩阵、是否为多项式关系），进而利用**秩与迹**的性质“秒杀”特征值，避免复杂的行列式计算。

• 1. 秩 1 矩阵（Rank-1 Matrix）模型

识别特征： 矩阵 \mathbf{A} 的每一行（或列）都是第一行（或列）的倍数，或者可以直接写成 $\mathbf{A} = \alpha\beta^T$ 的形式（其中 α, β 为非零列向量）。

具体例子：设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 3 & 3 \end{pmatrix}$ 。

- **观察：** $r(\mathbf{A}) = 1$ （行向量成比例），且 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \alpha\beta^T$ 。
- **0 特征值：** 因为 $r(\mathbf{A}) = 1 < 3$ ，所以齐次方程 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 有 $3 - 1 = 2$ 个线性无关的解。这意味着 $\lambda = 0$ 是二重特征值。
- **非 0 特征值：** 利用迹（Trace）的性质， $\sum \lambda_i = \text{tr}(\mathbf{A}) = 1 + 2 + 3 = 6$ 。因为已有两个 0，所以第三个特征值必为 6。
- **结论：** \mathbf{A} 的特征值为 6, 0, 0。

推广结论：对于 n 阶矩阵 $\mathbf{A} = \boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\beta}^T$ ，其特征值为 $\lambda_1 = \text{tr}(\mathbf{A}) = \boldsymbol{\beta}^T\boldsymbol{\alpha}$ ， $\lambda_2 = \cdots = \lambda_n = 0$ 。

• 2. “秩 1 修正” 矩阵模型（位移变换）

识别特征：矩阵的形式为“数量矩阵 + 秩 1 矩阵”，即 $\mathbf{A} = k\mathbf{E} + m\boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\beta}^T$ 。最典型的例子是全 1 矩阵的变形。

具体例子：设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$ 。

— **分解：**观察发现 \mathbf{A} 可以拆解为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = 2\mathbf{E} + \mathbf{J}$$

其中 \mathbf{J} 是秩 1 矩阵（全 1 矩阵）。

— **中间步：**先求 \mathbf{J} 的特征值。 $\text{tr}(\mathbf{J}) = 3$ ，故 \mathbf{J} 的特征值为 3, 0, 0。

— **位移：**根据谱映射原理， $\mathbf{A} = 2\mathbf{E} + \mathbf{J}$ 的特征值即为 \mathbf{J} 的特征值统一加上 2。

— **结论：** \mathbf{A} 的特征值为 $3 + 2 = 5$, $0 + 2 = 2$, $0 + 2 = 2$ 。

推广结论：形如 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b & \cdots & b \\ b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & \cdots & a \end{pmatrix}$ 的矩阵，特征值为 $a - b + nb$ （1 个）和 $a - b$ （ $n - 1$ 个）。

• 3. 矩阵多项式（零化多项式）

识别特征：题目不给出矩阵的具体元素，而是给出一个关于 \mathbf{A} 的等式，如 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$ 或 $\mathbf{A}^2 - 2\mathbf{A} - 3\mathbf{E} = \mathbf{O}$ 。

具体例子：设 n 阶矩阵 \mathbf{A} 满足 $\mathbf{A}^2 = 4\mathbf{E}$ 。

— **原理：**若 λ 是 \mathbf{A} 的特征值，则 λ 必须满足题目给出的代数关系。

— **计算：**由 $\mathbf{A}^2 = 4\mathbf{E}$ 可得 $\lambda^2 = 4$ ，解得 $\lambda = 2$ 或 $\lambda = -2$ 。

— **结论：** \mathbf{A} 的实特征值只能是 2 或 -2。（注意：这并不意味着 2 和 -2 一定同时存在，例如 $2\mathbf{E}$ 满足条件但特征值全为 2）。

常见模型速查：

— **幂等矩阵** ($\mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$)：特征值只能是 1 或 0。

- 幂零矩阵 ($A^k = O$): 特征值全为 0。
- 正交矩阵 ($A^T A = E$): 实特征值只能是 1 或 -1 (复特征值模为 1)。

(3) 真题演练

【2021–2022 秋冬】

实矩阵 A 满足 $6A^3 + 11A^2 - 6A + E = O$ 。

- (1) 求 A 的特征值;
- (2) 令 $M_k = A^k$, 证明 $\lim_{k \rightarrow +\infty} M_k$ 存在;
- (3) 证明极限矩阵 M 是幂等矩阵。

【2024–2025 秋冬】

记 α 为所有分量均为 1 的 n ($n > 1$) 元列向量, $J = \alpha\alpha^T$ 。

- (1) 求 $|J - E|$;
- (2) $J^2 = nJ$ 是否成立?
- (3) 求 $(J - E)^{-1}$ 。

【2024–2025 春夏】

已知 n 阶方阵 A 满足 $\alpha A^{n-1} \neq 0^T, \alpha A^n = 0^T$. 则矩阵 $E - A$ 的逆是 _____, A 的属于特征值 0 的特征子空间维数是 _____。

【2019–2020 秋冬】

设有三阶实方阵 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ a & 1 & b \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 其中 a, b 为实常数。

- (1) 求出 A 的特征值。

【2023–2024 秋冬】

已知 $\alpha = (1, -2, 1)^T$, 矩阵 $A = \alpha\alpha^T$, 求 A 的非零特征值。

【2020–2021 秋冬】

已知 $\alpha = (1, 2, 1)^T$, 矩阵 $A = E - \alpha\alpha^T$ 。

- (1) 求 A 的特征值与特征向量。

【2021–2022 秋冬】

设 3 阶矩阵 A 的特征值为 $1, 1, -1$ ，令 $B = A^* + 2A^{-1}$ ，求 $|B|$ 。

【2022–2023 秋冬】

已知 3 阶矩阵 A 的特征值为 $1, 2, 3$ 。令 $B = A^3 - 4A + 2E$ ，求 $|B|$ 。

【2024–2025 春夏】

已知 A 是 3 阶矩阵，特征值为 $1, 2, 3$ ，则 $|A^* - 3E| = \underline{\hspace{2cm}}$ 。

2. 矩阵的相似对角化

矩阵的相似对角化是连接“矩阵特征值”与“解线性方程组”的枢纽，也是考研和期末考试中计算量较大、步骤分较多的大题考点。

（1）核心知识点

- **定义：**若存在可逆矩阵 P ，使得 $P^{-1}AP = \Lambda$ （其中 Λ 为对角矩阵），则称 A 可相似对角化。
- **判定充要条件（核心判据）：** n 阶方阵 A 可对角化的充要条件是 A 有 n 个线性无关的特征向量。
- **几何重数判定法（代数判据）：**对于 A 的每一个 k_i 重特征值 λ_i ，其对应的线性无关特征向量的个数（即几何重数）必须等于 k_i 。

$$n - r(\lambda_i E - A) = k_i$$

- **充分条件：**

1. 若 n 阶矩阵 A 有 n 个互不相同的特征值，则 A 必可对角化。
2. 若 A 是实对称矩阵（ $A^T = A$ ），则 A 必可对角化。

（2）破题策略

- **求相似变换矩阵 P 的标准步骤：**

1. **求特征值：**解方程 $|\lambda E - A| = 0$ ，得到 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 。
2. **求特征向量：**对每个互异的 λ_i ，求解齐次方程组 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的基础解系 $\xi_{i1}, \dots, \xi_{ik}$ 。
3. **构造矩阵：**令 $P = (\xi_{11}, \dots, \xi_{mk})$ （将所有基础解系拼成列向量）， $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ （注意对角元顺序需与 P 中列向量对应）。

• 含参矩阵对角化的讨论策略：当矩阵含有参数时，通常在两个地方出现“分叉点”：

1. 特征值重合点：当参数取特定值导致 $\lambda_i = \lambda_j$ 时，此时不再满足“互异”的充分条件，必须检验 $n - r(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})$ 是否等于重数。
2. 特征值为常数时：若算出 $\lambda_1 = 1$ （二重），直接建立方程 $n - r(\mathbf{E} - \mathbf{A}) = 2$ ，即 $r(\mathbf{E} - \mathbf{A}) = n - 2$ ，利用秩的性质反解参数。

（3）真题演练

1. 【2019–2020 秋冬】

设有三阶实方阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ a & 1 & b \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ，其中 a, b 为实常数。

- (1) 求出 \mathbf{A} 的特征值；
- (2) 试问 a, b 满足什么条件时， \mathbf{A} 可以相似对角化？
- (3) 在 \mathbf{A} 可以相似对角化时，求可逆矩阵 \mathbf{P} ，使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}$ 为对角矩阵。

2. 【2024–2025 秋冬】

已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 25 & 0 & t \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$ ， $t \in \mathbb{R}$ 。

- (1) t 取何值时， \mathbf{A} 可相似对角化？写出 \mathbf{A} 的相似标准形；

3. 【2020–2021 秋冬】

已知 $\alpha = (1, 2, 1)^T$ ，矩阵 $\mathbf{A} = \mathbf{E} - \alpha\alpha^T$ 。

- (2) 求可逆矩阵 \mathbf{P} ，使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \Lambda$ 。

4. 【2023–2024 秋冬】

已知 $\alpha = (1, -2, 1)^T$ ，矩阵 $\mathbf{A} = \alpha\alpha^T$ 。

- (2) 求可逆矩阵 \mathbf{P} 及对角矩阵 Λ ，使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \Lambda$ 。

3. 实对称矩阵与正交对角化

实对称矩阵是线性代数中最完美的矩阵类，它保证了“正交对角化”的必然性，是解决二次型标准化问题的理论基础。

（1）核心知识点

- **谱定理**：对于任意 n 阶实对称矩阵 A （即 $A^T = A, A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ）：
 1. A 的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 全为实数。
 2. A 属于不同特征值的特征向量天然正交（即若 $\lambda_i \neq \lambda_j$ ，则 $\xi_i^T \xi_j = 0$ ）。
 3. A 必可相似对角化，且存在正交矩阵 Q （满足 $Q^T = Q^{-1}$ ），使得 $Q^{-1}AQ = Q^T A Q = \Lambda$ 。
- **正交矩阵的性质**：若 Q 为正交矩阵，则其列向量组构成 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基（两两正交且长度为 1）。

（2）破题策略

题目通常要求求正交矩阵 Q 将 A 对角化，或要求通过正交变换化简二次型。

标准计算五步法：

1. **求特征值**：解 $|\lambda E - A| = 0$ ，求出 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 。
2. **求基础解系**：对每个 λ_i ，求出齐次方程组 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的线性无关特征向量。
3. **施密特正交化（关键步骤）**：
 - 对于单重特征值，无需正交化，直接进行下一步。
 - 对于重特征值（如 k 重根），若求出的特征向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 不正交，必须使用施密特正交化公式将其化为正交向量组 β_1, \dots, β_k 。

$$\beta_1 = \alpha_1, \quad \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1, \quad \dots$$

4. **单位化**：将所有正交后的特征向量 β_i 归一化，令 $e_i = \frac{\beta_i}{\|\beta_i\|}$ 。
5. **构造矩阵**：令 $Q = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ ，则 Q 即为所求正交矩阵。

（3）真题演练

1. 【2024–2025 秋冬】

用正交变换化二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + x_2^2 - 4x_1x_2 - 4x_2x_3$ 为标准形，并求正、负惯性指数。

2. 【2024–2025 秋冬】

已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} 25 & 0 & t \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$ ， $t \in \mathbb{R}$ 。

(2) t 取何值时, $\mathbf{A} + \mathbf{A}^T$ 正定?

3. 【2019–2020 秋冬】

设有三阶实方阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ a & 1 & b \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 其中 a, b 为实常数。

(3) 在 \mathbf{A} 可以相似对角化时, 求可逆矩阵 \mathbf{P} , 使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}$ 为对角矩阵。

4. 二次型及其标准形

二次型是特征值理论在几何与代数上的直接应用, 考查重点在于“化标准形”的两种方法（配方法与正交变换法）及其区别, 以及正定性的判定。

(1) 核心知识点

二次型理论的核心在于将代数多项式问题转化为矩阵问题, 通过坐标变换简化结构, 最后根据简化后的特征判定性质。

• 1. 二次型的矩阵表示（一一对应原理）

- 定义: n 元二次型 $f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}x_ix_j$ 可以唯一地表示为 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 。
- 构造法则（易错点）: 矩阵 \mathbf{A} 必须是实对称矩阵。具体构造方法如下:
 - * 对角元 a_{ii} : 直接等于平方项 x_i^2 的系数。
 - * 非对角元 a_{ij} ($i \neq j$): 等于交叉项 x_ix_j 系数的一半。

例如: $f = x_1^2 + 4x_1x_2$, 则 $a_{11} = 1, a_{12} = a_{21} = 2$, 即 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$ 。

• 2. 合同变换与惯性定律（几何本质）

- 坐标变换: 令 $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$ (\mathbf{C} 为可逆矩阵), 代入原式得 $f = (\mathbf{C}\mathbf{y})^T \mathbf{A} (\mathbf{C}\mathbf{y}) = \mathbf{y}^T (\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}) \mathbf{y}$ 。
- 合同关系: 若 $\mathbf{B} = \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}$, 则称 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 合同（记作 $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B}$ ）。
 - * 对比: 相似变换是 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}$, 研究线性变换; 合同变换是 $\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}$, 研究二次型。
 - * 注意: 正交变换 ($\mathbf{Q}^T = \mathbf{Q}^{-1}$) 既是相似又是合同。
- 惯性定律 (The Law of Inertia): 任意二次型都可以通过非退化的线性变换化为标准形 $d_1y_1^2 + \dots + d_ny_n^2$ 。虽然标准形不唯一（系数 d_i 的值依赖于变换方法），但其中正系数的个数 p （正惯性指数）和负系数的个数 q （负惯性指数）是唯一确定的。

– 规范形：若进一步将系数化为 $1, -1, 0$ ，则称为规范形，它是唯一的。

- **3. 正定二次型的判定（核心判据）** 正定性描述了二次型函数图像的“凹凸性”（类似抛物线开口向上）。

– 定义法：对任意非零向量 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，都有 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ 。

– 数值判据（特征值）： \mathbf{A} 是正定矩阵 $\iff \mathbf{A}$ 的 n 个特征值 λ_i 全大于 0。

– 代数判据（Sylvester 定理）： \mathbf{A} 是正定矩阵 $\iff \mathbf{A}$ 的所有顺序主子式全大于 0（即 $D_1 > 0, D_2 > 0, \dots, D_n > 0$ ）。

– 必要条件（用于快速排除）：若 \mathbf{A} 正定，则对角线元素 $a_{ii} > 0$ 且 $|\mathbf{A}| > 0$ 。

（2）经典例题详解

通过以下三道典型例题，分别演示配方法、正交变换法及正定性判定的具体操作流程。

例题 1：配方法化标准形（关注惯性指数）

题目：将二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 + 4x_2x_3 + 6x_3^2$ 化为标准形，并求正惯性指数。

1. 解析：使用配方法，核心思想是“消灭交叉项”。

$$\begin{aligned} f &= (x_1^2 + 2x_1x_2 + x_2^2) - x_2^2 + 2x_2^2 + 4x_2x_3 + 6x_3^2 \\ &= (x_1 + x_2)^2 + (x_2^2 + 4x_2x_3) + 6x_3^2 \\ &= (x_1 + x_2)^2 + (x_2^2 + 4x_2x_3 + 4x_3^2) - 4x_3^2 + 6x_3^2 \\ &= (x_1 + x_2)^2 + (x_2 + 2x_3)^2 + 2x_3^2 \end{aligned}$$

$$\text{令} \begin{cases} y_1 = x_1 + x_2 \\ y_2 = x_2 + 2x_3 \\ y_3 = x_3 \end{cases}, \text{ 则 } f = y_1^2 + y_2^2 + 2y_3^2.$$

2. 结论：标准形为 $y_1^2 + y_2^2 + 2y_3^2$ ，正惯性指数 $p = 3$ （正定）。

例题 2：正交变换化标准形（关注特征向量正交化）

题目：设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ ，求正交矩阵 \mathbf{Q} ，使 $\mathbf{Q}^T \mathbf{A} \mathbf{Q}$ 为对角阵。

1. 步骤一（求特征值）： $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = (\lambda + 1)^2(\lambda - 2) = 0$ ，特征值为 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = -1$ 。
2. 步骤二（求特征向量）：

- 对于 $\lambda_1 = 2$ ，解方程组得基向量 $\alpha_1 = (1, 1, 1)^T$ 。
- 对于 $\lambda_{2,3} = -1$ ，解方程组得基向量 $\alpha_2 = (-1, 1, 0)^T, \alpha_3 = (-1, 0, 1)^T$ 。

3. 步骤三（正交化与单位化）： α_1 与 $\alpha_{2,3}$ 天然正交（实对称矩阵性质），但 α_2, α_3 不正交，需施密特正交化：

$$\beta_2 = \alpha_2, \quad \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}\beta_2 = \cdots = \left(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1\right)^T$$

单位化后得 $e_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}(1, 1, 1)^T, e_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(-1, 1, 0)^T, e_3 = \frac{1}{\sqrt{6}}(-1, -1, 2)^T$ 。

4. 结论： $Q = (e_1, e_2, e_3)$ ，标准形为 $2y_1^2 - y_2^2 - y_3^2$ 。

例题 3：含参正定性判定（关注顺序主子式）

题目：设二次型 $f = x_1^2 + ax_2^2 + 2x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_2x_3$ 正定，求 a 的范围。

1. 矩阵构造： $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & a & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ 。

2. 使用主子式判据：

- 1 阶： $D_1 = 1 > 0$ 。
- 2 阶： $D_2 = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & a \end{vmatrix} = a - 1 > 0 \implies a > 1$ 。
- 3 阶： $D_3 = |A| = 1(2a - 1) - 1(2) = 2a - 3 > 0 \implies a > 1.5$ 。

3. 结论： $a > 1.5$ 。

（3）破题策略

- 策略一：化标准形的方法选择

1. 正交变换法（ $x = Qy$ ）：

- 适用场景：题目明确要求“用正交变换”，或涉及几何形状（旋转不改变形状），或要求具体的正交矩阵 Q 。
- 核心难点：必须进行施密特正交化。
- 结果：标准形系数完全等于特征值。

2. 配方法（ $x = Cy$ ）：

- 适用场景：仅要求“化为标准形”或求惯性指数，不限制变换类型。此法计算量通常远小于正交变换。

– 结果：标准形系数不一定是特征值，但符号个数与特征值一致。

• 策略二：正定性判定的“双轨制”

- 具体数字矩阵：首选 顺序主子式，如例题 3 所示，计算简单直接。
- 抽象/含参矩阵：首选 特征值，结合迹（ $\sum \lambda_i$ ）和行列式（ $\prod \lambda_i$ ）性质讨论，避免复杂的行列式展开。

（4）真题演练

1. 【2024–2025 秋冬】

用正交变换化二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + x_2^2 - 4x_1x_2 - 4x_2x_3$ 为标准形，并求正、负惯性指数。

2. 【2024–2025 秋冬】

已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} 25 & 0 & t \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$, $t \in \mathbb{R}$ 。

(2) t 取何值时， $A + A^T$ 正定？

【2023–2024 秋冬】设 t 为实常数，问当 t 取何值时，实二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = t(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2) + 2x_1x_2 - 2x_2x_3 + 2x_1x_3$ 是正定二次型？

4. 【2024–2025 春夏】

已知 A 是 3 阶矩阵，特征值为 1, 2, 3，则 $\max_{x \neq 0} \frac{x^T A x}{x^T x} = \underline{\hspace{2cm}}$ 。

第四板块：线性空间与欧氏空间

本板块主要考察抽象线性空间的结构（基、维数）、子空间的运算（交与和）、线性变换的矩阵表示以及欧氏空间中的几何度量（内积、正交化）。

0. 核心理论框架

本板块是线性代数抽象程度最高的部分。它并非引入新的计算工具，而是将前三板块的“矩阵与向量计算”升华为一种通用的“空间结构观”。解题的核心在于“坐标化”——将抽象问题转化为我们熟悉的 \mathbb{P}^n （数组）问题。

（1）三层空间的进阶逻辑

线性代数的空间理论遵循“具体 \rightarrow 抽象 \rightarrow 几何”的构建路径：

1. 算术模型—— \mathbb{P}^n

- **对象：**具体的 n 元数组（列向量），如 $(1, 2, 3)^T$ 。
- **地位：**这是所有计算的基础“母版”。所有的抽象空间问题，最终都要落地到 \mathbb{P}^n 中进行数值计算。

2. 代数模型——线性空间 V

- **对象：**任意满足“加法”与“数乘”八条公理的集合。
- **典型例子：**多项式空间 $P[x]_n$ 、矩阵空间 $\mathbb{R}^{m \times n}$ 、连续函数空间 $C[a, b]$ 。
- **核心思想：**去特殊化。不再关心元素“长什么样”（是数组、多项式还是函数），只关心它们“怎么算”。

3. 几何模型——欧氏空间 E

- **对象：**定义了“内积”的实线性空间。
- **核心增量：**在线性空间 V 的基础上增加了“度量”（Metric）。
- **解决问题：**线性空间只能谈“线性相关/无关”，欧氏空间可以谈“长度”、“夹角”和“垂直（正交）”。

(2) 解题的总纲：同构原理

这是贯穿本板块的灵魂定理：任何 n 维数域 \mathbb{P} 上的线性空间 V ，都与 n 元向量空间 \mathbb{P}^n 同构。

这意味着：

- **坐标化：**一旦在 n 维空间 V 中选取了一组基 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ ，任一抽象向量 α 就唯一对应一个坐标向量 $x = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{P}^n$ 。
- **运算迁移：**
 - 抽象向量的线性运算 \iff 坐标向量的矩阵运算。
 - 抽象向量的线性无关 \iff 坐标向量构成的矩阵秩满。
 - 抽象空间的过渡矩阵 \iff 基向量坐标之间的转换关系。

(3) 结构的演化：从基到标准正交基

从代数结构向几何结构的进化，本质上是坐标系的“提纯”过程。

- 1. 一般线性空间的“基”（斜坐标系）：
 - 定义：仅要求 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性无关。

- **几何直观**：基向量之间的夹角任意，长度也任意。这导致了一个“歪斜”的坐标网格。
- **计算困境**：在此基下，若向量 \mathbf{x} 的坐标为 $(x_1, \dots, x_n)^T$ ，其长度（范数）不等于 $\sqrt{\sum x_i^2}$ 。
- **度量矩阵**：必须引入 Gram 矩阵 $\mathbf{G} = ((\alpha_i, \alpha_j))_{n \times n}$ ，此时内积计算公式为复杂形式： $(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{X}^T \mathbf{G} \mathbf{Y}$ 。

• 2. 欧氏空间的“标准正交基”（直角坐标系）：

- **定义**：基向量满足 $(\epsilon_i, \epsilon_j) = \delta_{ij}$ （即两两垂直，且模长为 1）。
- **优越性**：在此基下，Gram 矩阵退化为单位矩阵 $\mathbf{G} = \mathbf{E}$ 。
- **计算回归**：此时抽象的内积运算回归到了高中熟悉的“点积”形式：

$$(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$$

这使得我们可以直接用坐标的平方和来度量长度（Parseval 等式）。

• 3. 施密特 (Schmidt) 正交化：

- **本质**：这是一个“去相关”与“归一化”的算法。
- **几何操作**：
 1. **投影与扣除**： $\beta_k = \alpha_k - \sum_{j=1}^{k-1} \frac{(\alpha_k, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)} \beta_j$ 。即：将 α_k 在前面所有基向量上的投影扣除，剩下的部分必然垂直于前面的空间。
 2. **单位化**： $\epsilon_k = \frac{\beta_k}{\|\beta_k\|}$ 。统一标度，消除长度差异。

1. 线性空间的基、维数与坐标变换

这一板块考察如何将抽象的代数对象（如多项式、矩阵）“数值化”。解题的关键在于利用同构思想，将一切问题转化为我们熟悉的列向量与矩阵运算。

（1）核心知识点

- **基与维数**：在线性空间 V 中，若存在 n 个向量 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 线性无关，且 V 中任一向量均可由其线性表示，则称这组向量为 V 的一组**基**，数 n 为 V 的**维数** ($\dim V = n$)。
- **坐标**：若 $\alpha = x_1 \epsilon_1 + \dots + x_n \epsilon_n$ ，则称列向量 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ 为 α 在基 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 下的坐标。

- **过渡矩阵**：设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ （旧基）和 β_1, \dots, β_n （新基）是 V 的两组基，且满足

$$(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)C$$

则矩阵 C 称为从旧基到新基的**过渡矩阵**。

- **坐标变换公式（易错点）**：设向量 ξ 在旧基下的坐标为 x ，在新基下的坐标为 y ，则：

$$x = Cy \quad \text{或} \quad y = C^{-1}x$$

记忆口诀：旧坐标 = 过渡矩阵 \times 新坐标。

（2）破题策略

- **策略一：抽象空间的“坐标化”** 对于多项式空间 $P[x]_n$ 或矩阵空间 $\mathbb{R}^{m \times n}$ ，解题第一步通常是选取一组“自然基”，写出各个向量的坐标，从而转化为 \mathbb{R}^n 中的秩与线性相关性问题。

— 多项式 $a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n \rightarrow$ 坐标 $(a_0, a_1, \dots, a_n)^T$ 。

— 矩阵 $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \rightarrow$ 坐标 $(a, b, c, d)^T$ 。

- **策略二：过渡矩阵的求法** 若已知两组基的坐标形式（列向量组）分别为 A 和 B （即 $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_n), B = (\beta_1, \dots, \beta_n)$ ），根据定义 $B = AC$ ，则：

$$C = A^{-1}B$$

计算技巧：对增广矩阵 $(A | B)$ 进行初等行变换，当左边变为单位阵 E 时，右边即为过渡矩阵 C 。即 $(A | B) \xrightarrow{r} (E | A^{-1}B)$ 。

（3）真题演练

1. 【2024–2025 春夏】

已知向量 $\alpha_1 = (1, 1, 1)^T, \alpha_2 = (a, 1, 2a - 1)^T, \alpha_3 = (1, 1, 2)^T, \beta = (3, 4, 3)^T$ 。当 a 满足_____时， $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 可以构成一组基。用这组基线性表示 β ，则 $\beta =$ _____。

2. 【2023–2024 秋冬】

设 $V = \mathbb{R}[x]_3$ ，已知向量组 (I): $\alpha_1 = x^2, \alpha_2 = x, \alpha_3 = 1$ 和向量组 (II): $\beta_1 = 3x^2 + 2x + 1, \beta_2 = 2x + 1, \beta_3 = 3x + 4$ 都是 V 的基。求向量 $\gamma = 3\alpha_1 + 7\alpha_2 + 6\alpha_3$ 在基 (II) 下的坐标。

3. 【2022–2023 秋冬】

已知向量 $\alpha_1 = (6, 4, 1, -1, 2)^T, \alpha_2 = (1, 0, 2, 3, -4)^T, \alpha_3 = (7, 4, 3, 2, -2)^T, \alpha_4 = (5, 4, -1, -4, 6)^T$ 。设 L 是由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 构成的向量空间，且已知 (I) $\{\alpha_1, \alpha_2\}$ 和 (II) $\{\alpha_3, \alpha_4\}$ 是 L 的两组基，求基 (I) 到基 (II) 的过渡矩阵 M 。

2. 子空间的结构与运算

子空间是线性空间中最活跃的成分。考试的焦点往往不在于验证“是否为子空间”（定义验证），而在于计算两个子空间“叠加”（和）与“重叠”（交）后的结构特征（基与维数）。

（1）核心知识点

- **子空间的生成 (Span):** 由向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 生成的子空间 $L(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$ 包含了这些向量的所有线性组合。其维数等于该向量组的秩。
- **维数公式 (Grassmann 公式):** 设 V_1, V_2 是线性空间 V 的两个子空间, 则:

$$\dim(V_1) + \dim(V_2) = \dim(V_1 + V_2) + \dim(V_1 \cap V_2)$$

这是联系“和”与“交”的桥梁, 通常用于已知其中三项求第四项。

- **和空间 ($V_1 + V_2$):** 构成: $V_1 + V_2 = \{\alpha + \beta \mid \alpha \in V_1, \beta \in V_2\}$ 。性质: 若 $V_1 = L(\alpha_i)$, $V_2 = L(\beta_j)$, 则 $V_1 + V_2 = L(\alpha_1, \dots, \alpha_s, \beta_1, \dots, \beta_t)$ 。即两组基合并后的生成空间。
- **交空间 ($V_1 \cap V_2$):** 构成: 同时属于 V_1 和 V_2 的向量集合。

（2）破题策略

- **策略一: 求“和空间” $V_1 + V_2$ 的基与维数**

1. **合并:** 将 V_1 的基与 V_2 的基放在一起, 构成大向量组 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_m)$ 。
2. **求秩:** 对该矩阵求秩, 秩即为 $\dim(V_1 + V_2)$ 。
3. **找基:** 矩阵的极大线性无关组即为 $V_1 + V_2$ 的基。

- **策略二: 求“交空间” $V_1 \cap V_2$ 的基与维数**

- **方法 A (利用公式求维数):** 先分别求出 V_1, V_2 和 $V_1 + V_2$ 的维数, 利用 Grassmann 公式间接得出 $\dim(V_1 \cap V_2)$ 。
- **方法 B (定义法求基):** 设 $\xi \in V_1 \cap V_2$, 则 ξ 既可由 V_1 的基表示, 也可由 V_2 的基表示:

$$x_1\alpha_1 + \dots + x_n\alpha_n = y_1\beta_1 + \dots + y_m\beta_m$$

移项得 $x_1\alpha_1 + \dots - y_1\beta_1 - \dots = \mathbf{0}$ 。求解这个齐次线性方程组, 找出系数关系, 代回即可得到 ξ 的通式, 进而提取出基。

(3) 真题演练**1. 【2024–2025 秋冬】**

设 \mathbb{R}^4 中集合 $S = \{(a, a, a, b)^T, (a, a, b, a)^T, (a, b, a, a)^T, (b, a, a, a)^T\}$, a, b 为不全为 0 的实数。 $L(S)$ 是 S 中向量扩张出来的子空间, 求 $\dim L(S)$, 并给出一组基。

2. 【2022–2023 秋冬】

已知向量 $\alpha_1 = (6, 4, 1, -1, 2)^T, \alpha_2 = (1, 0, 2, 3, -4)^T, \alpha_3 = (7, 4, 3, 2, -2)^T, \alpha_4 = (5, 4, -1, -4, 6)^T$ 。

- (1) 求向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 的秩;
- (2) 设 L 是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 构成的向量空间, 且已知 (I) $\{\alpha_1, \alpha_2\}$ 和 (II) $\{\alpha_3, \alpha_4\}$ 是 L 的两组基, 求基 (I) 到基 (II) 的过渡矩阵 M 。

3. 【2019–2020 秋冬】

设 $\alpha_1 = (1, 2, 1, 0)^T, \alpha_2 = (1, 1, 1, 2)^T, \alpha_3 = (3, 4, 3, 4)^T, \alpha_4 = (1, 1, 2, 1)^T, \alpha_5 = (4, 5, 6, 4)^T$ 是实向量空间 \mathbb{R}^4 中的一个向量组, L 是该向量组生成的 \mathbb{R}^4 的子空间。

- (1) 试证明: $\beta_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4\}$ 和 $\beta_2 = \{\alpha_2, \alpha_3, \alpha_5\}$ 分别是 L 的两组基;
- (2) 求从基 β_1 到基 β_2 的过渡矩阵。

3. 欧氏空间与正交化

欧氏空间是在线性空间的基础上引入了“度量”（内积），使得我们能够讨论长度、夹角和垂直（正交）。这一部分的解题核心在于“算”——无论是施密特正交化还是积分内积，都对计算的准确性提出了极高要求。

(1) 核心知识点

- **内积的定义与性质：**内积 (α, β) 是一个实数，满足对称性、线性性和正定性（ $(\alpha, \alpha) \geq 0$ ，等号当且仅当 $\alpha = 0$ 成立）。

– 常见模型：

1. **标准内积** (\mathbb{R}^n): $(x, y) = x^T y = \sum x_i y_i$ 。
2. **积分内积** (多项式空间): $(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$ 。
3. **矩阵内积**: $(A, B) = \text{tr}(A^T B)$ 。

- **施密特 (Schmidt) 正交化：**将线性无关向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 转化为标准正交向量组 e_1, \dots, e_s 的算法。

1. 正交化（核心公式）：

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

...

$$\beta_k = \alpha_k - \sum_{j=1}^{k-1} \frac{(\alpha_k, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)} \beta_j$$

2. 单位化： $e_k = \frac{\beta_k}{\|\beta_k\|}$ ，其中 $\|\beta_k\| = \sqrt{(\beta_k, \beta_k)}$ 。

• 正交补空间 (V^\perp)：设 W 是欧氏空间 V 的子空间，则 $W^\perp = \{\alpha \in V \mid \forall \beta \in W, (\alpha, \beta) = 0\}$ 。

– 维数公式： $\dim W + \dim W^\perp = \dim V = n$ 。

– 性质： $V = W \oplus W^\perp$ （直和分解）。

(2) 破题策略

• 策略一：积分内积的计算技巧遇到涉及 $(f, g) = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$ 的题目，务必注意利用奇偶性简化计算。

– 若积分区间对称（如 $[-1, 1]$ ），奇函数积分为 0。

– 常见的正交多项式结论（勒让德多项式）：在 $[-1, 1]$ 上， $\{1, x, x^2 - \frac{1}{3}\}$ 是正交的（未单位化）。

• 策略二：正交补空间 W^\perp 的求法将抽象定义转化为具体的齐次线性方程组求解。

1. 求出子空间 W 的一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 。

2. 设 $x \in W^\perp$ ，则 x 与 W 的基向量均正交。建立方程组：

$$\begin{cases} (\alpha_1, x) = 0 \\ \vdots \\ (\alpha_r, x) = 0 \end{cases}$$

若为 \mathbb{R}^n 标准内积，这等价于解 $Ax = 0$ ，其中 A 的行向量为 α_i^T 。

3. 该方程组的基础解系即为 W^\perp 的基。

(3) 真题演练

1. 【2020–2021 秋冬】

设 m, n, p 为正整数， A 是一个 $m \times n$ 实矩阵， B 是一个 $p \times n$ 实矩阵，并设 $W = \{AX \in \mathbb{R}^m \mid BX = 0_p\}$ ，其中 0_p 是一个 p 维零列向量。

(1) 证明 W 是 \mathbb{R}^m 的子空间；

(2) 若 $r\left(\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}\right) = r_1, r(B) = r_2$, 试求 W 的维数。

2. 【2019–2020 春夏】

设 V 是一个 n 维实线性空间, (I): $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$, (II): η_1, \dots, η_n 是 V 的两组基, 设 $W = \{\alpha \in V \mid \alpha \text{ 在基 (I) 和基 (II) 下有相同的坐标}\}$ 。

(1) 证明 W 是 V 的子空间；

(2) 若设向量 $\epsilon_1 - \eta_1, \dots, \epsilon_n - \eta_n$ 的秩为 r , 试求 W 的维数。

3. 【2024–2025 秋冬】

设 \mathbb{R}^4 中集合 $S = \{(a, a, a, b)^T, (a, a, b, a)^T, (a, b, a, a)^T, (b, a, a, a)^T\}$, a, b 为不全为 0 的实数。 $L(S)$ 是 S 中向量扩张出来的子空间, 求 $\dim L(S)$, 并给出一组基。

4. 线性变换及其矩阵表示

这是将“几何映射”转化为“代数计算”的关键步骤。核心在于理解：选定基之后，线性变换 σ 就变成了一个矩阵 A , 向量的变化就变成了坐标的乘法 $y = Ax$ 。

(1) 核心知识点

- **线性变换的定义**：设 V 是线性空间, 变换 $\sigma: V \rightarrow V$ 满足 $\sigma(k\alpha + \beta) = k\sigma(\alpha) + \sigma(\beta)$, 则称 σ 为线性变换。
- **像与核**:
 - **核 ($\text{Ker}\sigma$)**: 所有被映射为 0 的向量集合。 $\dim(\text{Ker}\sigma) = n - r(A)$ 。
 - **像 ($\text{Im}\sigma$)**: 所有象向量组成的集合。 $\dim(\text{Im}\sigma) = r(A)$ 。
 - **维数公式**: $\dim(\text{Ker}\sigma) + \dim(\text{Im}\sigma) = \dim V = n$ 。
- **矩阵表示 (核心公式)**: 设 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 是 V 的一组基, 若

$$\sigma(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) = (\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)A$$

则 A 称为 σ 在该基下的**矩阵**。

- **相似关系**: 同一个线性变换在不同基下的矩阵是**相似**的。即若基 $\beta = \alpha P$, 则 $B = P^{-1}AP$ 。

（2）破题策略

- 策略一：求线性变换矩阵的“三步法”
 1. 作用：将变换 σ 作用于每一个基向量 ϵ_j ，得到 $\sigma(\epsilon_j)$ 。
 2. 表示：将结果 $\sigma(\epsilon_j)$ 用基向量线性表示，即 $\sigma(\epsilon_j) = a_{1j}\epsilon_1 + \cdots + a_{nj}\epsilon_n$ 。
 3. 竖写：系数 $(a_{1j}, \dots, a_{nj})^T$ 即为矩阵 A 的第 j 列。
- 策略二：求核与像的基转化为矩阵问题求解：
 - 求核：计算 $Ax = 0$ 的基础解系，还原为 V 中的向量。
 - 求像：找出 A 的列向量组的极大线性无关组，还原为 V 中的向量。

第五板块：抽象线性空间与子空间理论

本板块是线性代数从“计算”走向“概念”的分水岭。对象不再是简单的 \mathbb{R}^n 列向量，而是矩阵 X 、多项式 $f(x)$ 或定义了特殊运算的抽象集合。核心考法集中在“验证子空间”、“求抽象空间的维数与基”以及高频考点“交换子空间 ($AX = XA$)”。

1. 矩阵子空间与交换子空间 ($AX = XA$ 模型)

矩阵空间 $\mathbb{R}^{n \times n}$ 同构于 \mathbb{R}^{n^2} ，因此矩阵问题本质上还是向量问题。本考点核心在于寻找“与矩阵 A 交换的所有矩阵 X ”这一集合的结构特征。

（1）核心知识点详解

- 1. 矩阵子空间的判定标准：集合 $W \subseteq \mathbb{R}^{n \times n}$ 是子空间，需满足三点：
 - 非空性：零矩阵 $O \in W$ 。
 - 加法封闭： $\forall X, Y \in W \implies X + Y \in W$ 。
 - 数乘封闭： $\forall k \in \mathbb{R}, X \in W \implies kX \in W$ 。
- 2. 交换子空间的性质：记 $C(A) = \{X \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid AX = XA\}$ 。
 - 多项式包含性： A 的任意多项式 $f(A) = a_k A^k + \cdots + a_1 A + a_0 E$ 均属于 $C(A)$ 。
 - 维数下界： $\dim C(A) \geq n$ （当特征多项式等于最小多项式时取等号，例如特征值互异时）。
 - 特殊情况：若 $A = kE$ （数量矩阵），则 $C(A) = \mathbb{R}^{n \times n}$ ，维数为 n^2 。

- **3. 同构思想：**将 n 阶矩阵 \mathbf{X} 看作 n^2 维向量。方程 $\mathbf{AX} - \mathbf{XA} = \mathbf{O}$ 实际上是一个包含 n^2 个未知数、 n^2 个方程的齐次线性方程组。求解 W 的维数等价于求该方程组解空间的维数。

(2) 破题策略与技巧

- **策略一：暴力设元法（适用于 $n = 2$ 或 \mathbf{A} 稀疏时）**

1. 设 $\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ x_3 & x_4 \end{pmatrix}$ 。
2. 计算 \mathbf{AX} 和 \mathbf{XA} ，对应元素相等建立方程组。
3. 这是一个关于 x_1, \dots, x_4 的齐次方程组，写出系数矩阵，求基础解系。
4. 基础解系的个数即为维数，将解向量还原为矩阵即为基。

- **策略二：对角化简化法（适用于 \mathbf{A} 可对角化时）**若 \mathbf{A} 较复杂但特征值清晰，利用相似变换简化：

1. 设 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP} = \mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ 。
2. 令 $\mathbf{Y} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{XP}$ ，则 $\mathbf{AX} = \mathbf{XA} \iff \mathbf{\Lambda Y} = \mathbf{Y\Lambda}$ 。
3. 考察对角阵交换条件： $(\mathbf{\Lambda Y})_{ij} = \lambda_i y_{ij}$ ， $(\mathbf{Y\Lambda})_{ij} = y_{ij} \lambda_j$ 。

$$y_{ij}(\lambda_i - \lambda_j) = 0$$

- 若 $\lambda_i \neq \lambda_j$ ，则必须 $y_{ij} = 0$ 。
- 若 $\lambda_i = \lambda_j$ ，则 y_{ij} 可取任意值。

4. 求出 \mathbf{Y} 的结构及其维数（即自由变量个数）， $C(\mathbf{A})$ 的维数与 $C(\mathbf{\Lambda})$ 相同。

- **策略三：特征值互异的秒杀结论**若 \mathbf{A} 的 n 个特征值互不相同：

- 结论 1： \mathbf{X} 与 \mathbf{A} 交换 $\iff \mathbf{X}$ 可以对角化，且与 \mathbf{A} 拥有相同的特征向量。
- 结论 2：与 \mathbf{A} 交换的矩阵 \mathbf{X} 必可表示为 \mathbf{A} 的多项式，即 $\mathbf{X} = c_0 \mathbf{E} + c_1 \mathbf{A} + \dots + c_{n-1} \mathbf{A}^{n-1}$ 。
- 结论 3： W 的维数严格为 n ，基可以选为 $\mathbf{E}, \mathbf{A}, \dots, \mathbf{A}^{n-1}$ 。

(3) 典型例题解析（ $\mathbf{AX} = \mathbf{XA}$ 示例）

题目模型：设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ ，求 $W = \{\mathbf{X} \mid \mathbf{AX} = \mathbf{XA}\}$ 的维数与基。

- **方法：**特征值 $1 \neq 2$ ，互异。

- 直接结论：维数为 2。基为 $\mathbf{E} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ 。
- 验证：任意 \mathbf{X} 必为对角阵 $\begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix} = a \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 。注意：基的选择不唯一， (\mathbf{E}, \mathbf{A}) 或 (E_{11}, E_{22}) 均可。

(4) 真题演练

1. 【2023–2024 春夏】

定义集合 $W = \{\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{2 \times 2} \mid \mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{A}\mathbf{X}\}$, 其中 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 。

- (1) 证明 W 是 $\mathbb{R}^{2 \times 2}$ 的子空间；
- (2) 求 W 的维数。

2. 【2022–2023 春夏】

已知 $V = \mathbb{R}^{2 \times 2}$, 设 $A \in V$, 令 $W_A = \{X \in \mathbb{R}^{2 \times 2} \mid AX = XA\}$ 。

- (1) 证明： W_A 是 V 的子空间；
- (2) 证明：当 A 为实对称矩阵时， $\dim W_A \geq 2$ ；
- (3) 当 A 为实对称矩阵且 $\dim W_A = 2$ 时，写出 W_A 的一组基。

3. 【2023–2024 秋冬】

设 $R^{3 \times 3}$ 是所有三阶实方阵构成的实线性空间。已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, 令 $W = \{\mathbf{X} \in R^{3 \times 3} \mid \mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{X}\mathbf{A}\}$ 。

- (1) 证明 W 是 $R^{3 \times 3}$ 的子空间；
- (2) 假设矩阵 $\mathbf{B} = (b_{ij})_{3 \times 3}$ 使得 $\mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{A}\mathbf{B}$, 证明 $\mathbf{B} = b_{11}\mathbf{E} + b_{21}\mathbf{A} + b_{31}\mathbf{A}^2$ ；
- (3) 求 W 的维数 $\dim W$ 。

4. 【2022–2023 秋冬】

线性空间 $W = \left\{ \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{2 \times 2} \mid \mathbf{X} = \begin{pmatrix} a & c \\ -c & b \end{pmatrix}, a, b, c \in \mathbb{R} \right\}$ 。

- (1) 证明 W 是 V 的子空间；

(2) $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$ 是 W 的一组基;

5. 【2024–2025 春夏】

已知矩阵 $A_1 = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}, A_3 = \begin{pmatrix} 5 & 1 \\ 5 & 7 \end{pmatrix}, A_4 = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$. $\{A_1, A_2\}, \{A_3, A_4\}$ 分别是空间 M 的一组基, 则从 $\{A_1, A_2\}$ 到 $\{A_3, A_4\}$ 的过渡矩阵为 _____. 矩阵组 $\{A_1, 2A_3, 3A_3 - A_4\}$ 的维数是 _____.

2. 函数与多项式空间（抽象向量）

此类题目考察同构思想, 即如何将“函数”看作“向量”。解题核心是将 $1, x, x^2, \dots$ 或 e^x 等视为基向量, 利用待定系数法提取坐标, 或者利用解析性质（如求导、取值）来处理线性无关性。

(1) 核心知识点

- **非标准线性空间**：当题目重新定义加法 \oplus 和数乘 \odot （如 $a \oplus b = ab$ ）时，需注意零向量 θ 和负向量的变化。
 - **零向量**：满足 $a \oplus \theta = a$ 的元素（通常对应乘法中的 1）。
 - **同构**：此类空间往往与 \mathbb{R}^1 或 \mathbb{R}^n 同构，利用 $\ln x$ 等映射可转化为标准空间。
- **函数线性无关的判定**：
 - **定义法**： $k_1 f_1(x) + \dots + k_n f_n(x) \equiv 0 \implies k_i = 0$ 。可通过代入特定的 x 值建立方程组求解。
 - **朗斯基行列式**：若 $W(x) = \det(f_i^{(j-1)}(x)) \neq 0$ ，则函数组线性无关。
- **多项式子空间的约束**： $W = \{f(x) \in P_n[x] \mid f(a) = 0\}$ 是一个子空间（维数为 n ），而 $f(a) = 1$ 不是子空间（不含零多项式）。

(2) 真题演练

1. 【2019–2020 秋冬】

设 R_+ 为所有正实数组成的集合, 加法和数乘定义如下: $\forall a, b \in R_+, k \in \mathbb{R}, a \oplus b = ab, k \odot a = a^k$, 已知 R_+ 关于加法 \oplus 和数乘 \odot 构成一个实线性空间, 试求 R_+ 的一组基和维数。

2. 【2021–2022 秋冬】

对于 $x \in (0, 1)$ 的函数空间 V , 定义加法 $\forall f, g \in V, f + g \triangleq f(x) + g(x)$, 定义数乘法 $\forall k, f \in V, kf \triangleq kf(x)$ 。

- (1) 证明：由 $f(x) = ax + be^x$ 能构成子空间；
- (2) 证明：向量 $f(x) = x, g(x) = x + e^x$ 两个向量线性无关；
- (3) 把 $f(x) = x, g(x) = x + e^x$ 化为欧氏空间一组标准正交基 η_1, η_2 （注：题目隐含内积未给出，通常默认为积分内积或题目上下文中定义的内积，此处需关注正交化流程）。

3. 【2024–2025 春夏】

已知 $\mathbb{P} = \{f(x) \mid f(x) \text{ 是次数不超过 } 3 \text{ 次的一元多项式}\}$ 。当 $f(x)$ 满足 $f(1) = 0, f(-1) = \underline{\hspace{2cm}}$ 时， \mathbb{P} 的满足该条件的子集是一个子空间，该子空间的维数是 $\underline{\hspace{2cm}}$ ，它的一组基是 $\underline{\hspace{2cm}}$ 。定义该空间的内积 $(f(x), g(x)) = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$ ，则它的一组标准正交基是 $\underline{\hspace{2cm}}$ 。

3. 子空间的构造与特殊定义

本板块聚焦于由“特殊条件”约束生成的子空间。这类题目通常不直接给出生成向量，而是通过矩阵运算方程（核与像的结合）、坐标性质或对称性条件来定义子空间。解题关键在于读懂定义的代数含义，并将其转化为齐次线性方程组的解空间问题。

(1) 核心知识点详解

- 1. 核空间与像空间的复合结构：对于集合 $W = \{Ay \mid By = 0\}$ ，其几何意义是：
 - 先找到 B 的核空间（零空间） $N(B) = \{y \mid By = 0\}$ 。
 - 再求这个核空间在线性变换 A 下的像。即 $W = A(N(B))$ 。
 - 维数计算公式：利用线性映射的维数公式， $\dim W = \dim N(B) - \dim(N(B) \cap N(A))$ 。在考试中，通常利用分块矩阵的秩来处理： $\dim W = r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} - r(B)$ 。
- 2. 同坐标子空间问题：若向量 α 在两组基 ε 和 η 下具有相同的坐标 $x = (x_1, \dots, x_n)^T$ ，则意味着：

$$\alpha = \sum x_i \varepsilon_i = \sum x_i \eta_i \implies \sum x_i (\varepsilon_i - \eta_i) = 0$$

这等价于坐标向量 x 是向量组 $\{\varepsilon_i - \eta_i\}$ 的齐次线性方程组的解。

- W 的维数 = 该齐次方程组解空间的维数 = $n - r(\varepsilon_1 - \eta_1, \dots, \varepsilon_n - \eta_n)$ 。
- 3. 对称结构生成的子空间：对于形如 $S = \{(a, b, a, b)^T \mid a, b \in \mathbb{R}\}$ 的集合，解题策略是分离参数。将向量写为 $a\xi_1 + b\xi_2$ 的形式，则 $L(S)$ 即为由 ξ_1, ξ_2 生成的子空间。其维数等于生成向量组的秩。

(2) 真题演练**1. 【2020–2021 秋冬】**

设 m, n, p 为正整数, A 是一个 $m \times n$ 实矩阵, B 是一个 $p \times n$ 实矩阵, 并设 $W = \{AX \in \mathbb{R}^m \mid BX = \mathbf{0}_p\}$, 其中 $\mathbf{0}_p$ 是一个 p 维 (元) 零列向量。

(1) 证明 W 是 \mathbb{R}^m 的子空间;

(2) 若 $r\left(\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}\right) = r_1, r(B) = r_2$, 试求 W 的维数。

2. 【2019–2020 春夏】

设 V 是一个 n 维实线性空间, (I): $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$, (II): η_1, \dots, η_n 是 V 的两组基, 设 $W = \{\alpha \in V \mid \alpha \text{ 在基 (I) 和基 (II) 下有相同的坐标}\}$ 。

(1) 证明 W 是 V 的子空间;

(2) 若设向量 $\varepsilon_1 - \eta_1, \dots, \varepsilon_n - \eta_n$ 的秩为 r , 试求 W 的维数。

3. 【2024–2025 秋冬】

设 \mathbb{R}^4 中集合 $S = \{(a, a, a, b)^T, (a, a, b, a)^T, (a, b, a, a)^T, (b, a, a, a)^T\}$, a, b 为不全为 0 的实数。 $L(S)$ 是 S 中向量扩张出来的子空间, 求 $\dim L(S)$, 并给出一组基。

4. 过渡矩阵的理论分析**(1) 核心知识点**

- **标准正交基与正交矩阵**: 若 $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 和 $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_n)$ 均是 n 维欧氏空间 V 的标准正交基, 且 $\beta = \alpha M$, 则过渡矩阵 M 必为正交矩阵。
- **正交矩阵的特征值性质 (关键)**: 设 M 是正交矩阵 ($M^T M = E$), λ 是其特征值 (可能是复数), 则:

$$|\lambda| = 1$$

即特征值在复平面的单位圆上 (如 ± 1 或 $\cos \theta \pm i \sin \theta$)。

- **谱映射定理**: 若 $C = f(M)$ (如 $C = E + 2M$), 则 C 的特征值为 $f(\lambda)$ 。行列式 $|C| = \prod f(\lambda_i)$ 。

(2) 思路解析

此类题目通常给出一组由旧基 α 和新基 β 线性组合而成的新向量组 (如 $\alpha_i + k\beta_i$), 询问其性质。

通解三步法:

1. **第一步：矩阵化表示**将向量组的关系转化为矩阵乘积。利用 $\beta = \alpha M$ 将所有向量统一表示在基 α 下。

$$(\dots) = \alpha(E + kM)$$

2. **第二步：特征值分析**设 M 的特征值为 λ ，则目标矩阵 $C = E + kM$ 的特征值为 $1 + k\lambda$ 。
3. **第三步：利用模长不等式判别可逆性**要证明构成基 \iff 证明 $|C| \neq 0 \iff$ 证明所有特征值 $1 + k\lambda \neq 0$ 。利用 $|\lambda| = 1$ 的性质，通常通过三角不等式或几何意义证明 $1 + k\lambda$ 模长恒大于 0。

(3) 真题演练

1. 【2024–2025 秋冬】

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 和 β_1, \dots, β_n 为线性空间 V 中的 2 组标准正交基， M 为基 α 至基 β 的过渡矩阵，且已知 M 的特征值均为实数。

- (1) 求矩阵 C 使得 $(\alpha_1 + 2\beta_1, \dots, \alpha_n + 2\beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)C$;
- (2) M 特征值的绝对值是否为 1? 说明理由;
- (3) 若 M 的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ，求矩阵 C 的特征值;
- (4) $\alpha_1 + 2\beta_1, \dots, \alpha_n + 2\beta_n$ 是否为 V 的一组基?
- (5) 若 $|M| > 0$ ，问是否有 $|C| > 0$?

【深度解析】

- (1) **矩阵构造**：由定义 $(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)M$ 。则待求向量组可写为：

$$\alpha + 2\beta = \alpha + 2\alpha M = \alpha(E + 2M)$$

故 $C = E + 2M$ 。

- (2) **正交阵性质**：因为 α, β 均为标准正交基，所以过渡矩阵 M 为正交矩阵。正交矩阵保持向量长度不变，其特征值满足 $|\lambda| = 1$ 。（注：题目已知特征值为实数，故 $\lambda_i \in \{1, -1\}$ ）。
- (3) **谱映射**： $C = E + 2M$ 的特征值为 $\mu_i = 1 + 2\lambda_i$ 。
- (4) **基的判定**：构成基 $\iff C$ 可逆 $\iff 0$ 不是 C 的特征值。由 (2) 知 $\lambda_i \in \{1, -1\}$ ，则 C 的特征值只能是 $1 + 2(1) = 3$ 或 $1 + 2(-1) = -1$ 。显然 $\mu_i \neq 0$ ，故 $|C| \neq 0$ ，构成一组基。

- (5) 行列式符号讨论: $|\mathbf{M}| = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n > 0$ 。由于 $\lambda_i \in \{1, -1\}$, 说明 -1 的个数必须是偶数个 (设为 $2k$ 个)。此时 \mathbf{C} 的特征值中有 $2k$ 个 -1 (来自 $1 + 2(-1)$) 和 $n - 2k$ 个 3 (来自 $1 + 2(1)$)。

$$|\mathbf{C}| = (-1)^{2k} \cdot 3^{n-2k} = 1 \cdot 3^{n-2k} > 0$$

结论: 是, $|\mathbf{C}| > 0$ 成立。

第六板块：经典证明题

本板块汇集了历年真题中纯理论推导类的题目。证明题的解题核心在于：回归定义与构造辅助多项式。

1. 秩与矩阵多项式（幂等与对合）

此类题目的本质是考察“零化多项式”对矩阵结构的约束。核心逻辑链条是：

$$\text{矩阵方程} \xrightarrow{\text{因式分解}} \text{特征值性质} \xrightarrow{\text{相似对角化}} \text{秩的恒等式}$$

（1）深度知识图谱

• 1. 对合矩阵

- 定义： $A^2 = E$ 。
- 几何意义： A 代表一种反射变换（如镜像）。
- 因式分解： $(A - E)(A + E) = O$ 。
- 特征值： $\lambda^2 = 1 \implies \lambda \in \{1, -1\}$ 。
- 对角化：由于零化多项式 $x^2 - 1$ 无重根， A 必可相似对角化。即 $A \sim \text{diag}(1, \dots, 1, -1, \dots, -1)$ 。
- 秩的恒等式（核心）：

$$r(A + E) + r(A - E) = n$$

• 2. 幂等矩阵

- 定义： $A^2 = A$ 。
- 几何意义： A 代表一种投影变换。
- 因式分解： $A(A - E) = O$ 。隐含结论：若 A 是幂等的，则 $E - A$ 也是幂等的（互补投影）。
- 特征值： $\lambda^2 = \lambda \implies \lambda \in \{0, 1\}$ 。
- 对角化： A 必可相似对角化。 $A \sim \text{diag}(1, \dots, 1, 0, \dots, 0)$ 。
- 秩与迹的关系（秒杀技）：

$$r(A) = \text{tr}(A)$$

推导：秩等于非零特征值的个数，而特征值非 0 即 1，故秩 = 1 的个数 = 特征值之和 = 迹。

- 秩的恒等式：

$$r(A) + r(A - E) = n$$

(2) 核心破题策略（证明题的“三板斧”）

策略一：利用“秩的互补原理”证明 $r(\mathbf{U}) + r(\mathbf{V}) = n$

• **适用场景：**已知 $\mathbf{UV} = \mathbf{O}$ ，且 $\mathbf{U} + \mathbf{V}$ 满秩（通常为 \mathbf{E} 或 $2\mathbf{E}$ ）。

• **逻辑模板：**

1. 由 Sylvester 不等式： $\mathbf{UV} = \mathbf{O} \implies r(\mathbf{U}) + r(\mathbf{V}) \leq n$ 。

2. 由秩的次可加性： $r(\mathbf{U} + \mathbf{V}) \leq r(\mathbf{U}) + r(\mathbf{V})$ 。

3. 构造“和”：

– 对于对合矩阵： $(\mathbf{A} + \mathbf{E}) - (\mathbf{A} - \mathbf{E}) = 2\mathbf{E}$ ，满秩。

– 对于幂等矩阵： $\mathbf{A} - (\mathbf{A} - \mathbf{E}) = \mathbf{E}$ ，满秩。

4. 结论： $n = r(\text{和}) \leq r(\mathbf{U}) + r(\mathbf{V}) \leq n$ ，故只能取等号。

策略二：利用“特征值法”求秩

• **适用场景：**题目涉及 $\text{tr}(\mathbf{A})$ 或具体特征值分布。

• **逻辑模板：**

1. 证明 \mathbf{A} 可对角化（只要零化多项式无重根即可，如 $x^2 - 1, x^2 - x$ ）。

2. 写出相似标准形 $\mathbf{\Lambda}$ 。

3. 利用 $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{\Lambda}) = \text{非零特征值个数}$ ，直接建立等式。

策略三：利用“分块矩阵法”处理抽象关系

• **适用场景：**构造反例或处理一般多项式 $f(\mathbf{A}) = \mathbf{O}$ 。

• **逻辑模板：**若 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$ ，则空间 V 可分解为像空间 $R(\mathbf{A})$ 与核空间 $N(\mathbf{A})$ 的直和。

在此基下，线性变换的矩阵为分块对角阵 $\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ ，从而将抽象运算转化为具体矩阵运算。

1. 【2019–2020 春夏】

设 \mathbf{A} 为 n 阶实方阵，且 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{E}$ 。

(1) 证明： \mathbf{A} 的特征值只能是 1 或 -1 ；

(2) 证明： $r(\mathbf{A} + \mathbf{E}) + r(\mathbf{A} - \mathbf{E}) = n$ 。

2. 【2022–2023 春夏】

设 \mathbf{A} 为 n 阶实方阵，且 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$ 。

(1) 证明： $r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{A} - \mathbf{E}) = n$ ；

(2) 证明： $\text{tr}(\mathbf{A}) = r(\mathbf{A})$ 。

2. 反对称矩阵与正交矩阵

这两类矩阵是线性代数中“特殊矩阵”的代表。证明题通常考察行列式的奇偶性、特征值的分布规律以及向量长度（范数）的保持性质。

（1）深度知识图谱

• 1. 实反对称矩阵

- 定义： $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ 。隐含主对角元 $a_{ii} = 0$ 。
- 零二次型性质（解题杀手锏）：对于任意 n 维实列向量 \mathbf{x} ，恒有 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = 0$ 。推导：因为 $y = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 是一个数，其转置等于自身。 $y^T = (\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x})^T = \mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{x} = \mathbf{x}^T (-\mathbf{A}) \mathbf{x} = -y \implies y = 0$ 。
- 行列式性质： $\det(\mathbf{A}) = \det(\mathbf{A}^T) = \det(-\mathbf{A}) = (-1)^n \det(\mathbf{A})$ 。结论：奇数阶实反对称矩阵的行列式必为 0（即必不可逆）。
- 特征值分布：特征值 λ 只能是纯虚数或 0。非零特征值成对出现（ $\pm bi$ ）。
- 秩的性质：实反对称矩阵的秩必为偶数。

• 2. 正交矩阵

- 定义： $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{E} \iff \mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^T \iff$ 列（行）向量组构成标准正交基。
- 保范性（几何本质）：正交变换保持向量长度不变，即 $\|\mathbf{A} \mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|$ 。推导： $\|\mathbf{A} \mathbf{x}\|^2 = (\mathbf{A} \mathbf{x})^T (\mathbf{A} \mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{x} = \|\mathbf{x}\|^2$ 。
- 特征值性质：若 λ 是 \mathbf{A} 的特征值，则 $|\lambda| = 1$ （即 λ 位于复平面的单位圆上，如 ± 1 或 $\cos \theta \pm i \sin \theta$ ）。
- 行列式： $\det(\mathbf{A}) = \pm 1$ 。

（2）核心破题策略

策略一：利用“构造二次型”证明可逆性

- 适用场景：涉及 $\mathbf{E} \pm \mathbf{A}$ 或 $\mathbf{A}^2 \pm \mathbf{E}$ 的可逆性证明（特别是 \mathbf{A} 反对称时）。
- 逻辑模板（以证明 $\mathbf{E} + \mathbf{A}$ 可逆为例）：
 1. 设齐次方程组 $(\mathbf{E} + \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 。
 2. 移项得 $\mathbf{A}\mathbf{x} = -\mathbf{x}$ 。
 3. 左乘 \mathbf{x}^T ，得 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = -\mathbf{x}^T \mathbf{x} = -\|\mathbf{x}\|^2$ 。
 4. 利用反对称性质 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = 0$ ，得 $0 = -\|\mathbf{x}\|^2$ 。
 5. 推出 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ ，故方程组只有零解，矩阵可逆。

策略二：利用“模长法”处理正交矩阵特征值

- **适用场景：**证明涉及正交矩阵特征值的等式（如 $|\mathbf{A} - \mathbf{E}| = 0$ ）。
- **逻辑模板：**
 1. 由 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ ，取模长。
 2. $\|\mathbf{A}\mathbf{x}\| = \|\lambda\mathbf{x}\| = |\lambda|\|\mathbf{x}\|$ 。
 3. 由保范性 $\|\mathbf{A}\mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|$ 。
 4. 比较得 $(|\lambda| - 1)\|\mathbf{x}\| = 0$ 。因 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，故 $|\lambda| = 1$ 。

策略三：利用“凯莱变换”构造反例

- **结论：**若 \mathbf{S} 是实反对称矩阵，则 $\mathbf{Q} = (\mathbf{E} - \mathbf{S})(\mathbf{E} + \mathbf{S})^{-1}$ 是正交矩阵（且不含特征值 -1）。
- **用途：**在判断题中，利用此性质可以快速构造正交矩阵与反对称矩阵之间的转换反例。

1. 【2023–2024 秋冬】

设 \mathbf{A} 为 n 阶实反对称矩阵（即 $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ）。

- (1) 证明：对于任意 n 维列向量 \mathbf{x} ，都有 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = 0$ ；
- (2) 证明： $\mathbf{I} - \mathbf{A}$ 与 $\mathbf{I} + \mathbf{A}$ 均可逆。

2. 【2019–2020 春夏】

设 \mathbf{A} 为 n 阶方阵，满足 $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ，证明： $\det(\mathbf{A}) \geq 0$ 。

3. 【2021–2022 秋冬】

设 3 阶实矩阵 \mathbf{A} 满足 $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^T = \mathbf{E}$ ，且 $|\mathbf{A}| = 1$ 。证明： $|\mathbf{A} - \mathbf{E}| = 0$ 。

3. 正定性与对称矩阵

正定矩阵被誉为“矩阵世界中的正数”。证明题的核心往往不在于计算具体的特征值，而在于利用定义的代数变形或合同变换来传递正定性。

(1) 深度知识图谱

- **1. 定义的严格性：**实对称矩阵 \mathbf{A} 正定 $\iff \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，都有 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ 。
 - 注：考试中提到“正定矩阵”，默认隐含了“实对称”这一前提。若题目只说 \mathbf{A} 是实矩阵且 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ ，则 \mathbf{A} 不一定对称，但其对称部分 $\frac{\mathbf{A} + \mathbf{A}^T}{2}$ 必正定。

• 2. 等价判据：

- 特征值法： A 的 n 个特征值全大于 0 ($\lambda_i > 0$)。
- 主子式法： A 的所有顺序主子式全大于 0 ($D_k > 0$)。
- 惯性指数法：正惯性指数 $p = n$ （即标准形中系数全为 1）。
- 分解法（Gram 矩阵）：存在可逆矩阵 P ，使得 $A = P^T P$ 。这是正定矩阵最本质的结构特征。

• 3. 运算封闭性与性质：设 A, B 均为 n 阶正定矩阵，则：

- 和： $A + B$ 必正定。
- 数乘： kA 必正定 ($k > 0$)。
- 逆与伴随： A^{-1} 与 A^* 必正定。
- 幂： A^k 必正定 ($k \in \mathbb{Z}^+$)。
- 合同变换：若 C 可逆，则 $C^T A C$ 必正定（极重要性质）。
- 乘积（陷阱）： AB 不一定正定，甚至不一定对称。 AB 正定 $\iff AB = BA$ 。

(2) 核心破题策略

策略一：利用“定义法”处理矩阵的和与积分

- 适用场景：证明形如 $C = A + B$ 或 $M = \int \dots$ 是正定矩阵。

• 逻辑模板：

1. 任取 $x \neq 0$ 。
2. 计算二次型 $x^T C x = x^T (A + B) x = x^T A x + x^T B x$ 。
3. 利用已知条件 (A, B 正定)，得第一项 > 0 ，第二项 > 0 。
4. 结论：总和 > 0 ，故 C 正定。

策略二：利用“合同变换法”传递正定性

- 适用场景：证明形如 $B = P^T A P$ 的矩阵性质，或处理分块矩阵。
- 核心逻辑：合同变换保持正定性。即：若 A 正定且 P 可逆 $\implies P^T A P$ 正定。
应用举例：证明 $\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}$ 正定 $\iff A, B$ 分别正定。

策略三：利用“同时对角化”处理乘积 AB

- 适用场景：判定 AB 的正定性或特征值符号。

• 逻辑模板：

1. 虽然 AB 一般不对称，但若 A 正定，则 $A = C^2$ （或者 $A = P^T P$ ）。
2. $AB = C^2 B = C(CBC)C^{-1}$ 。
3. 这说明 AB 相似于 CBC 。
4. 因为 B 正定，且 $C = C^T$ ，所以 $CBC = C^T BC$ 是正定的。
5. 结论： AB 的特征值全大于 0。
6. 注意：虽然特征值 > 0 ，但若 $AB \neq BA$ ，则 AB 不对称，不能称为“正定矩阵”（正定矩阵定义要求对称）。

（3）经典反例构造库

- 反例 1（正定乘积不对称）：取 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ 。则 $AB = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$ ，非对称，故非正定（尽管特征值为 $3 \pm \sqrt{7}$ 均 > 0 ）。
- 反例 2（非零向量的平方）： $A = xx^T$ ($x \neq 0$) 是半正定的，而非正定。因为秩为 1，只要 $n > 1$ ，必有 0 特征值。

1. 【2019–2020 秋冬】

设 A, B 都是 n 阶正定矩阵，证明 $A + B$ 也是正定矩阵。

2. 【2020–2021 秋冬】

判断题：若 A, B 都是 n 阶实对称正定矩阵，则 AB 是否也是正定矩阵？若是，请给出证明；若不是，请举出反例。

3. 【2020–2021 秋冬】

设 A, B 均为实对称矩阵， C 为实反对称矩阵。若 $C = 0$ ，能否推出 A, B 可交换（即 $AB = BA$ ）？证明或举反例。

4. 交换性、反交换性与公共特征向量

当两个矩阵 A, B 满足特定运算关系时，它们的特征空间会产生深刻的联系。证明题通常考察如何从“算术关系”推导出“几何位置关系”。

（1）深度知识图谱

- 1. 交换矩阵 ($AB = BA$) 的核心性质
 - 不变子空间原理：若 $AB = BA$ ，则 B 将 A 的特征子空间映射到其自身。
推导：设 $Ax = \lambda x$ ，则 $A(Bx) = B(Ax) = B(\lambda x) = \lambda(Bx)$ 。这说明： Bx 也是 A 属于 λ 的特征向量（或为零向量）。

- 公共特征向量定理：若 $AB = BA$ ，则 A 和 B 至少有一个公共特征向量（在复数域上）。
- 同时对角化：若 A, B 均可对角化，且 $AB = BA$ ，则存在同一个可逆矩阵 P ，使得 $P^{-1}AP$ 和 $P^{-1}BP$ 同时为对角阵。
- 2. 反交换矩阵 ($AB = -BA$) 的核心性质
 - 迹的零化： $\text{tr}(AB) = \text{tr}(-BA) = -\text{tr}(BA) = -\text{tr}(AB) \implies \text{tr}(AB) = 0$ 。
这常用于证明正交性或特定系数为 0。
 - 特征值的对称分布（成对出现）：若 $AB = -BA$ 且 $Ax = \lambda x$ ，则 $A(Bx) = -B(Ax) = -\lambda(Bx)$ 。结论：若 λ 是 A 的特征值，则 $-\lambda$ 也是 A 的特征值（只要 $Bx \neq 0$ ）。
 - 行列式与维数： $\det(AB) = \det(-BA) = (-1)^n \det(BA)$ 。若 n 为奇数且 A, B 可逆，则 $1 = -1$ ，矛盾。故奇数阶反交换矩阵中至少有一个不可逆。

（2）核心破题策略

策略一：证明“公共特征向量”的标准流程

- 适用场景：已知 $AB = BA$ ，求证存在 ξ 同时是两者的特征向量。
- 逻辑模板：
 1. 取 A 的一个特征值 λ 及其特征子空间 V_λ 。
 2. 对于任意 $x \in V_\lambda$ ，有 $A(Bx) = B(Ax) = \lambda(Bx)$ ，故 $Bx \in V_\lambda$ 。
 3. 这说明 B 可以看作是定义在子空间 V_λ 上的线性变换。
 4. 在复数域下，限制在 V_λ 上的变换 B 必有特征向量 $\xi \in V_\lambda$ 。
 5. 此时 ξ 既满足 $B\xi = \mu\xi$ ，又因 $\xi \in V_\lambda$ 满足 $A\xi = \lambda\xi$ 。证毕。

策略二：利用“单特征值”简化问题

- 适用场景：题目已知 A 的特征值互异（单谱）。
- 逻辑模板：
 1. 若 A 的特征值互异，则其特征子空间维数均为 1。
 2. 由 $A(Bx) = \lambda(Bx)$ 知 Bx 与 x 共线。
 3. 即 $Bx = kx$ 。
 4. 结论： A 的所有特征向量自动成为 B 的特征向量。

策略三：处理“反交换”导致的奇偶性问题

- 适用场景：已知 $AB + BA = O$ ，讨论 n 的奇偶性或矩阵的可逆性。
- 逻辑模板：
 1. 两边取行列式： $|AB| = |-BA| = (-1)^n |BA|$ 。
 2. 化简得 $|A||B| = (-1)^n |A||B|$ 。
 3. 移项： $[1 - (-1)^n]|A||B| = 0$ 。
 4. 讨论：若 A, B 均可逆（行列式非零），则必有 $1 - (-1)^n = 0$ ，即 n 必须为偶数。

（3）典型模型扩展

- 模型 1（秩 1 矩阵的交换性）：设 $A = \alpha\beta^T, B = \gamma\delta^T$ 。 $AB = BA \iff (\beta^T\gamma)\alpha\delta^T = (\delta^T\alpha)\gamma\beta^T$ 。通常意味着向量之间存在共线关系。
- 模型 2（矩阵方程的积）：若 $A^2 = E, B^2 = E, AB + BA = O$ ，则 $(AB)^2 = ABAB = A(-AB)B = -A^2B^2 = -E$ 。这意味着 $\det((AB)^2) = \det(-E) = (-1)^n$ 。又 $(\det(AB))^2 \geq 0$ ，故 $(-1)^n \geq 0 \implies n$ 为偶数。

1. 【2023–2024 春夏】

设 A, B 都是 n 阶矩阵，且 $AB = BA$ 。证明： A, B 有公共特征向量。

2. 【2023–2024 春夏】

设 A, B 是 n 阶实方阵， E 是单位矩阵，满足 $A^2 = E, B^2 = E, AB + BA = O$ 。证明： n 是偶数。

5. 矩阵代数、秩不等式与线性无关

本考点考察对矩阵运算规则的严格遵守（特别是非交换性），以及利用秩的放缩性质解决存在性问题。

（1）深度知识图谱

- 1. 矩阵代数的“雷区”与正确法则
 - 非交换性（根本原则）：一般情况下 $AB \neq BA$ 。
 - 失效公式：
 - * $(A + B)^2 \neq A^2 + 2AB + B^2$ （除非 $AB = BA$ ）。正确展开为 $A^2 + AB + BA + B^2$ 。
 - * $A^2 - B^2 \neq (A - B)(A + B)$ （除非 $AB = BA$ ）。

– 有效公式（始终成立）：

* 幂差公式： $A^k - E = (A - E)(A^{k-1} + A^{k-2} + \cdots + E)$ 。

* 多项式交换：若 $f(x), g(x)$ 是多项式，则 $f(A)g(A) = g(A)f(A)$ 。

• 2. 秩不等式体系

– 基本性质： $r(A) = r(A^T) = r(AA^T) = r(A^T A)$ 。

– 乘积不等式： $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$ 。

– Sylvester 不等式（重中之重）：设 A 为 $m \times n$ 矩阵， B 为 $n \times p$ 矩阵，则：

$$r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$$

推导核心： $\dim N(AB) \leq \dim N(B) + \dim N(A)$ 。

– Frobenius 不等式（进阶）：

$$r(ABC) \geq r(AB) + r(BC) - r(B)$$

• 3. 线性无关的判定与传递

– 定义回顾： $\sum k_i \alpha_i = \mathbf{0} \implies k_i \equiv 0$ 。

– 过渡矩阵判定法：设 β_1, \dots, β_n 可由线性无关组 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示，即 $(\beta) = (\alpha)C$ 。则： β 组线性无关 $\iff \det(C) \neq 0$ 。

(2) 核心破题策略

策略一：处理“矩阵多项式”证明题

• 适用场景：已知 $A^3 = B^3$ 或 $A^2 B = \dots$ 等高次关系，证明可逆或相等。

• 逻辑模板：

1. 移项：将所有项移到一边，试图提取公因式。

2. 保序：提取公因式时严格保持左右顺序。例如 $A^2 B - B^2 A = O$ 只能提为 $A(AB) - B(BA)$ ，若无 $AB = BA$ 条件则无法继续合并。

3. 构造：若要证 $A - B$ 可逆，尝试构造 $(A - B) \times (\dots) = E$ 。

策略二：利用“Sylvester 不等式”证明秩的恒等式

• 适用场景：证明 $r(A) + r(B) = n$ 类命题，通常已知 $AB = O$ 。

• 逻辑模板：

1. 由 $AB = O$ ，利用乘积性质得 $r(A) + r(B) \leq n$ （因为 $R(B) \subseteq N(A)$ ）。

2. 要证等号，需寻找反向不等式。通常构造 $A+B$ 是满秩矩阵的情况。
3. 若 $r(A+B) = n$ ，利用次可加性： $n = r(A+B) \leq r(A) + r(B)$ 。
4. 夹逼得证 $r(A) + r(B) = n$ 。

策略三：利用“坐标矩阵”证明抽象向量无关性

- 适用场景：证明 $\alpha + \beta, \alpha - \beta$ 等组合向量的线性无关性。
- 逻辑模板：
 1. 将目标向量组用已知无关组表示： $(\gamma_1, \dots, \gamma_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)C$ 。
 2. 计算过渡矩阵 C 的行列式。
 3. 若 $|C| \neq 0$ ，则新向量组线性无关；否则相关。
 4. 例如：证明 $\alpha + \beta, \alpha - \beta$ 无关。 $C = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$ ， $\det(C) = -2 \neq 0$ ，故无关。

1. 【2024–2025 秋冬】

设 A, B 是两个互不相同的 n 阶实矩阵，满足 $A^3 = B^3, A^2B = B^2A$ 。证明： $A^2 + B^2$ 不可逆。

2. 【2024–2025 秋冬】

设 X, Y 是 n 阶方阵，且 $XY = YX$ 。证明： $r(X) + r(Y) \geq r(X+Y) + r(XY) - n$ 。（注：此题结论可能需核对真题原始条件，此处按常见 Sylvester 推广形式列出）。

3. 【2022–2023 秋冬】

设向量 α, β 线性无关，证明： $\alpha + \beta$ 与 $\alpha - \beta$ 线性无关。

第七板块：线性代数的威力——跨学科应用

本板块旨在打破“线性代数只是算行列式和矩阵”的刻板印象，当然这列出来的每个部分的学习都需要大量的时间，而列出来的核心目的是想让大家明白原来线性代数也可以这么美！

1. 线性代数与数学的交织

本板块展示线性代数如何作为“语言”描述几何变换与微积分问题，是理解线性代数应用背景的关键。

(1) 行列式的几何意义

- **面积与体积**：二阶行列式 $|\det(\mathbf{A})|$ 表示由 \mathbf{A} 的列向量构成的平行四边形的面积；三阶行列式则代表平行六面体的体积。若 $\det(\mathbf{A}) = 0$ ，则意味着图形“塌缩”为低维图形（面积/体积为 0）。
- **克拉默法则的几何解释**：方程组的解 $x_i = \frac{D_i}{D}$ 本质上是两个几何体体积的比值。
- **雅可比行列式 (Jacobian)**：在多元微积分换元积分中， $dx dy = |J| du dv$ ，这里的 $|J|$ 正是局部线性化后的变换矩阵的行列式，代表面积微元在变换前后的**缩放比例**。

(2) 坐标旋转与矩阵处理的优势

在解析几何中，处理旋转问题通常涉及复杂的三角函数和差公式，而引入矩阵后，几何问题被彻底“代数化”。

- **旋转矩阵的构造**：将二维向量逆时针旋转 θ 角的变换矩阵为 $\mathbf{R}_\theta = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ 。
变换公式简化为矩阵乘法： $\mathbf{y} = \mathbf{R}_\theta \mathbf{x}$ 。
- **矩阵处理的绝对优势**：

1. **复合变换的代数化**：连续旋转两次（先 α 后 β ），在几何上对应矩阵的乘法：

$$\mathbf{R}_\beta \mathbf{R}_\alpha = \begin{pmatrix} \cos \beta & -\sin \beta \\ \sin \beta & \cos \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} = \mathbf{R}_{\alpha+\beta}$$

这自动验证了三角函数的两角和公式，避免了繁琐的三角推导。

2. **二次曲线的标准化（主轴定理）**：二次型 $f = ax^2 + 2bxy + cy^2$ 中含有交叉项 xy ，意味着图形是倾斜的。利用正交矩阵 \mathbf{P} 进行合同变换 $\mathbf{x} = \mathbf{P}\mathbf{y}$ ，几何意义就是**旋转坐标轴**，使新坐标轴与椭圆/双曲线的主轴重合，从而消去交叉项，由代数方程直接看清几何形状。

3. **高维推广**：在三维或更高维空间中，直观想象旋转极其困难，但利用正交矩阵（ $Q^T Q = E$ ）描述旋转，计算难度几乎不随维数增加而增加。

（3）常微分方程组的解耦

在动力系统和控制理论中，我们常需求解形如 $\frac{dx}{dt} = Ax$ 的微分方程组。

解题策略（特征值法）：

1. 求出矩阵 A 的特征值 λ_i 和特征向量 ξ_i 。
2. 若 A 可对角化，则方程组的通解为：

$$x(t) = c_1 e^{\lambda_1 t} \xi_1 + c_2 e^{\lambda_2 t} \xi_2 + \cdots + c_n e^{\lambda_n t} \xi_n$$

3. 物理意义：

- **解耦原理**：通过基变换 $x = Py$ ，将耦合系统 $\dot{x} = Ax$ 转化为 n 个独立的标量方程 $\dot{y}_i = \lambda_i y_i$ 。
- **稳定性判定**：若 $\lambda > 0$ ，解发散（系统不稳定）；若 $\lambda < 0$ ，解收敛（系统稳定）；若 λ 为纯虚数，系统发生等幅振荡。

（4）函数逼近与傅里叶分析

核心思想：函数即向量

在泛函分析中，我们将“函数”看作无穷维线性空间中的“向量”。

- **向量空间**：所有在区间 $[a, b]$ 上连续的函数构成一个线性空间 $C[a, b]$ 。
- **内积**：定义 $(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$ 。
- **范数（长度）**： $\|f\| = \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx}$ 。

最佳逼近与投影

- **问题**：如何用简单的函数（如多项式）近似复杂的函数 $f(x)$ ？
- **线代解释**：这等价于在子空间 W （如 n 次多项式空间）中寻找一个向量 p ，使得距离 $\|f - p\|$ 最小。
- **结论**：最佳逼近就是 f 在子空间 W 上的正交投影。

傅里叶级数

- **正交基**：三角函数系 $\{1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \dots\}$ 是函数空间中的一组**正交基**。
- **级数展开**：傅里叶级数 $f(x) \approx \frac{a_0}{2} + \sum (a_n \cos nx + b_n \sin nx)$ 本质上就是向量 f 在这组正交基下的**坐标表示**。系数 a_n, b_n 就是坐标投影。

（5）谱图理论

这是**图论**与**线性代数**的交叉领域，广泛应用于网络搜索、社交网络分析和化学分子结构研究。

图的矩阵表示

设图 G 有 n 个顶点，我们可以用矩阵描述其结构：

- **邻接矩阵 (Adjacency Matrix) A** ：若顶点 i 与 j 相连，则 $a_{ij} = 1$ ，否则为 0。
- **拉普拉斯矩阵 (Laplacian Matrix) L** ： $L = D - A$ ，其中 D 是度矩阵（对角线上元素为顶点的度）。

特征值的妙用

矩阵的**特征值**揭示了图的拓扑性质：

- **连通性**： L 的 0 特征值的重数等于图的连通分量个数。
- **代数连通度**： L 的第二小特征值反映了图有多难被切断。
- **随机游走**：Google 的 PageRank 算法本质上是求巨大的“网络转移矩阵”对应于特征值 1 的特征向量。

（6）数值线性代数：SVD 分解

奇异值分解 (Singular Value Decomposition, SVD) 被誉为“线性代数的皇冠”。它将任意矩阵分解为 $A = U\Sigma V^T$ 。

几何意义

SVD 揭示了线性变换 A 的本质结构：任何线性变换都可以分解为三个简单的动作：

1. **旋转**（由正交矩阵 V^T 描述）；
2. **伸缩**（由对角矩阵 Σ 描述，奇异值 σ_i 即为伸缩因子）；
3. **再旋转**（由正交矩阵 U 描述）。

应用场景

- **数据降维 (PCA)**: 保留最大的几个奇异值, 丢弃小的奇异值, 实现图像压缩或数据去噪 (主成分分析)。
- **推荐系统**: Netflix 等平台利用矩阵分解 (类似 SVD) 来预测用户对未看过的电影的评分。
- **广义逆矩阵**: 当 \mathbf{A} 不可逆时, 利用 SVD 可以求出摩尔-彭若斯广义逆, 解决最小二乘问题。

(7) 数据拟合与最小二乘法

这是线性代数解决现实世界“矛盾”的神器。当方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 无解 ($r(\mathbf{A}) \neq r(\bar{\mathbf{A}})$, 通常因观测数据过多导致方程个数 $m > n$) 时, 我们寻求一个“最优解”。

核心公式

目标是寻找 $\hat{\mathbf{x}}$ 使得误差向量 $\|\mathbf{b} - \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}\|^2$ 最小。

- **正规方程 (Normal Equation)**:

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} \hat{\mathbf{x}} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$$

- **求解步骤**: 1. 计算 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A}^T \mathbf{b}$; 2. 解这个新的 n 阶线性方程组即可得到最小二乘解 $\hat{\mathbf{x}}$ 。

典型例题：线性回归

已知一组数据点 $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$, 欲拟合直线 $y = kx + b$ 。

- **构造矩阵**: $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$, $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} k \\ b \end{pmatrix}$ 。
- 代入正规方程求解即可得到最佳的斜率 k 和截距 b 。

2. 在计算机科学 (CS) 中的应用

(1) 计算机图形学

当你玩 3D 游戏或观看特效电影时, 显卡 (GPU) 正在疯狂进行矩阵运算。

- **变换矩阵**: 平移、旋转、缩放等操作都通过乘以 4×4 矩阵 (引入齐次坐标) 来实现。

- **投影变换**：将 3D 场景显示在 2D 屏幕上，本质上是一个线性投影过程。
- **优势**：利用矩阵乘法的结合律，可以将一系列复杂的变换（如“先旋转再平移再缩放”）合并为一个矩阵，极大提高了渲染效率。

（2）PageRank 算法（Google 搜索）

Google 早期称霸互联网的核心算法，利用了马尔可夫链和特征向量。

- **模型**：互联网被视为一张巨大的图，转移矩阵 M 的元素 m_{ij} 代表从网页 j 跳转到网页 i 的概率。
- **原理**：网页排名的本质，是求矩阵 M 对应于最大特征值 $\lambda = 1$ 的特征向量 \mathbf{v} （即 $M\mathbf{v} = \mathbf{v}$ ）。
- **含义**：特征向量 \mathbf{v} 的分量数值越大，代表该网页在互联网中的“权重”或“地位”越高。

（3）图像压缩与去噪（SVD 分解）

图像本质上是一个像素矩阵。

- **低秩近似**：利用奇异值分解 $A = U\Sigma V^T = \sum \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T$ 。
- **压缩原理**：大的奇异值 σ_i 承载了图像的轮廓和主要信息，小的奇异值通常对应噪声或人眼难以察觉的细节。只保留前 k 个大的奇异值，就能以极小的存储空间重构出高清图像（如 JPEG 格式的原理）。

3. 在人工智能（AI）中的应用

人工智能的爆发式发展，归功于算力的提升和线性代数在处理高维数据上的有效性。

（1）神经网络与深度学习

深度学习模型（如 ChatGPT）的底层计算完全依赖于矩阵乘法。

- **前向传播**：神经元层的计算公式为 $\mathbf{y} = \sigma(\mathbf{W}\mathbf{x} + \mathbf{b})$ 。其中 \mathbf{x} 是输入向量， \mathbf{W} 是权重矩阵， \mathbf{b} 是偏置向量。
- **并行计算**：GPU 之所以比 CPU 更适合跑 AI，就是因为 GPU 的架构专门为大规模矩阵并行乘法而设计。

（2）自然语言处理 (NLP) 与词向量

如何让计算机理解语言？答案是将词语映射到向量空间。

- **Word Embedding:** 将每个单词表示为一个高维向量（如 512 维）。
- **语义相似度:** 利用向量的内积（或余弦相似度）来衡量词义的接近程度。例如， $\mathbf{v}(\text{King}) - \mathbf{v}(\text{Man}) + \mathbf{v}(\text{Woman}) \approx \mathbf{v}(\text{Queen})$ 这一经典等式就是向量运算的结果。

（3）降维与主成分分析 (PCA)

在处理海量数据时，为了提取关键特征，我们需要进行降维。

- **协方差矩阵:** PCA 的核心是对数据的协方差矩阵进行特征值分解。
- **主成分:** 最大特征值对应的特征向量方向，就是数据变化最剧烈（信息量最大）的方向。将数据投影到这几个主方向上，即实现了降维。

4. 在物理学中的应用

（1）经典力学：惯性张量与主轴

刚体的转动性质由二次型描述： $T = \frac{1}{2}\boldsymbol{\omega}^T \mathbf{I} \boldsymbol{\omega}$ 。

- **惯性张量:** \mathbf{I} 是一个实对称矩阵。
- **主轴定理:** 通过正交变换将 \mathbf{I} 对角化，特征向量的方向就是刚体的“惯量主轴”。
- **物理意义:** 刚体绕主轴旋转时最稳定，不会产生离心力矩。这就是为什么汽车轮胎需要做“动平衡”（寻找主轴）。

（2）振动与模态分析

多自由度系统（如桥梁、晶格）的振动方程为 $\mathbf{M}\ddot{\mathbf{x}} + \mathbf{K}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 。

- **解耦:** 这本质上是求解广义特征值问题。通过基变换求出正规模态 (Normal Modes)。
- **意义:** 复杂的振动可以分解为若干个简单谐振动的叠加，每个特征值对应一个固有频率。这是防止共振灾难的数学基础。

（3）量子力学：算符与状态

- **海森堡绘景:** 量子力学可以用矩阵力学来描述。物理量（如能量、动量）对应线性算符（厄米矩阵）。
- **薛定谔方程:** 定态薛定谔方程 $\hat{H}\psi = E\psi$ 就是一个无限维的特征值方程。
- **观测值:** 实验能观测到的物理量数值，只能是算符的特征值（谱）。