

# 最优化方法：基础知识习题解答

162350107 冉茂印

March 9, 2025

Code Repository: [https://github.com/myRan-cyber/OMW/tree/main/first\\_hw](https://github.com/myRan-cyber/OMW/tree/main/first_hw)

**Problem 1** (线性方程组求解). 给定线性方程组

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

请求解该方程组的解。

**Ans:**

**Step1: 增广矩阵**

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 0 & -1 & -2 \end{array} \right]$$

**Step2: 行化简**

$$\begin{aligned} r_2 \leftarrow r_2 - r_1 &\implies \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & 1 & 1 \\ 0 & -3 & -2 & -2 & -3 \end{array} \right] \\ r_2 \leftarrow \frac{r_2}{-3} &\implies \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{array} \right] \end{aligned}$$

**Step3: 回代消元**

$$r_1 \leftarrow r_1 - r_2 \implies \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & \frac{4}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 1 & \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{array} \right]$$

**Answer:**

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + s \begin{bmatrix} -\frac{4}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} -\frac{1}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (s, t \in \mathbb{R})$$

**Problem 2** (内积性质验证). 函数  $\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  定义为:

$$\langle x, y \rangle = 2x_1y_1 + 3x_2y_1 + 3x_1y_2 + 5x_2y_2$$

试证明  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  满足内积的 3 个性质。

## 解答过程

**对称性验证** 对任意  $x, y \in \mathbb{R}^2$ :

$$\langle x, y \rangle = 2x_1y_1 + 3x_2y_1 + 3x_1y_2 + 5x_2y_2 = \langle y, x \rangle$$

**线性性验证** 对任意  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  和  $x, y, z \in \mathbb{R}^2$ :

$$\langle \alpha x + \beta y, z \rangle = 2(\alpha x_1 + \beta y_1)z_1 + 3(\alpha x_2 + \beta y_2)z_1 + \cdots = \alpha \langle x, z \rangle + \beta \langle y, z \rangle$$

**正定性验证** 对任意非零向量  $x \neq 0$ :

$$\langle x, x \rangle = 2x_1^2 + 6x_1x_2 + 5x_2^2 = (x_1 + 3x_2)^2 + x_2^2 > 0$$

**Problem 3** (对称矩阵正定性判定). 证明: 对称矩阵  $Q$  是正定 (半正定) 的, 当且仅当  $Q$  的所有特征值是正的 (非负的)。

## 解答过程

**必要性证明** 设  $Q$  正定, 则对任意非零向量  $x$  有:

$$x^T Q x > 0$$

取  $x$  为特征向量  $v_i$ , 则:

$$v_i^T Q v_i = \lambda_i v_i^T v_i > 0 \implies \lambda_i > 0$$

**充分性证明** 若  $Q$  特征值全正, 由谱分解定理:

$$Q = U \Lambda U^T$$

对任意非零向量  $x$ :

$$x^T Q x = x^T U \Lambda U^T x = y^T \Lambda y = \sum \lambda_i y_i^2 > 0$$

其中  $y = U^T x \neq 0$ 。半正定情形同理可证。

**Problem 4** (基变换矩阵求解). 给定以下条件, 试寻找从  $\{e_1, e_2, e_3\}$  到  $\{e'_1, e'_2, e'_3\}$  的变换矩阵  $T$ : a.  $e'_1 = e_1 + 3e_2 - 4e_3, e'_2 = 2e_1 - e_2 + 5e_3, e'_3 = 4e_1 + 5e_2 + 3e_3$  b.  $e_1 = e'_1 + e'_2 + 3e'_3, e_2 = 2e'_1 - e'_2 + 4e'_3, e_3 = 3e'_1 + 5e'_3$

**Ans:**

**Part (a)** 新基向量在原基下的坐标为:

$$\begin{cases} e'_1 = e_1 + 3e_2 - 4e_3 \\ e'_2 = 2e_1 - e_2 + 5e_3 \\ e'_3 = 4e_1 + 5e_2 + 3e_3 \end{cases}$$

变换矩阵  $T$  的列由新基向量的坐标组成:

$$T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 3 & -1 & 5 \\ -4 & 5 & 3 \end{bmatrix}$$

**Part (b)** 原基向量在新基下的坐标为:

$$\begin{cases} e_1 = e'_1 + e'_2 + 3e'_3 \\ e_2 = 2e'_1 - e'_2 + 4e'_3 \\ e_3 = 3e'_1 + 5e'_3 \end{cases}$$

构造过渡矩阵  $S$ :

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

通过高斯消元法求逆矩阵  $T = S^{-1}$ :

$$T = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} -5 & 2 & 3 \\ 5 & -4 & -3 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

**Problem 5** (基变换矩阵). 给定基变换关系:

$$\begin{cases} e_1 = 2e'_1 + e'_2 - e'_3 \\ e_2 = 2e'_1 - e'_2 + 2e'_3 \\ e_3 = 3e'_1 + e'_3 \end{cases}$$

若线性变换在基  $\{e_1, e_2, e_3\}$  下的矩阵为:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

求其在基  $\{e'_1, e'_2, e'_3\}$  下的矩阵表示。

### 解答过程

**Step1: 构造过渡矩阵** 基变换矩阵  $T$  满足  $E = E'T$ , 其中:

$$T = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

**Step2: 计算逆矩阵** 通过高斯消元法求得:

$$T^{-1} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 1 & 5 & 3 \\ 1 & -5 & -3 \\ 3 & 4 & 4 \end{bmatrix}$$

**Step3: 基变换公式** 新基下矩阵为:

$$A' = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 2 & -\frac{9}{7} & \frac{3}{7} \\ 0 & 1 & -\frac{11}{7} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

**Problem 6** (矩阵零空间计算). 试确定矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \\ 2 & -3 & 1 \end{bmatrix}$$

的零空间。

## 解答过程

**Step1: 行阶梯形化简** 通过行操作得到:

$$\begin{bmatrix} 1 & -0.5 & 0 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

**Step2: 自由变量与通解** 自由变量  $x_3 = t$ , 解得:

$$x_1 = \frac{1}{2}x_2, \quad x_2 = \frac{1}{2}t$$

通解为:

$$x = t \begin{bmatrix} \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} \\ 1 \end{bmatrix}, \quad t \in \mathbb{R}$$

零空间基向量为  $\begin{bmatrix} 1/4 & 1/2 & 1 \end{bmatrix}^T$ 。

**Problem 7 (二次型分类).** 判定二次型:

$$x^T \begin{bmatrix} 1 & -8 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} x$$

的类型 (正定、半正定等)。

## 解答过程

**Step1: 对称化处理** 实际矩阵应为对称矩阵, 修正为:

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{7}{2} \\ -\frac{7}{2} & 1 \end{bmatrix}$$

**Step2: 计算主子式** 一阶主子式:  $1 > 0$  二阶主子式:

$$\det(Q) = 1 \times 1 - \left(-\frac{7}{2}\right)^2 = 1 - \frac{49}{4} = -\frac{45}{4} < 0$$

**结论** 矩阵不定。

**Problem 8 (二次型分类).** 给定如下二次型, 判断其类型: a.  $f(x_1, x_2, x_3) = x_2^2$  b.  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + 2x_2^2 - x_1x_3$   
c.  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 + 2x_2x_3$

## 解答过程

**Part (a)** 对应矩阵:

$$Q = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

特征值为  $0, 1, 0$ , 故二次型为**半正定**。

**Part (b)** 对称化矩阵:

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -0.5 \\ 0 & 2 & 0 \\ -0.5 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

计算主子式: 一阶  $1 > 0$ , 二阶  $2 > 0$ , 三阶  $\det(Q) = -0.5 < 0$ , 故为**不定**。

**Part (c)** 对称矩阵:

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

特征值为  $2, 0, -1$ , 故为**不定**。

**Problem 9** (二次型对角化). 试确定线性变换, 使得二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = 4x_1^2 + x_2^2 + 9x_3^2 - 4x_1x_2 - 6x_2x_3 + 12x_1x_3$$

变换为对角阵。

### 解答过程

**Step1: 构造二次型矩阵** 对应矩阵:

$$Q = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 6 \\ -2 & 1 & -3 \\ 6 & -3 & 9 \end{bmatrix}$$

**Step2: 特征值分解** 计算得特征值  $\lambda_1 = 14, \lambda_2 = 0, \lambda_3 = 0$ , 正交矩阵  $U$  由特征向量组成。

**Step3: 对角化变换** 令  $y = U^T x$ , 二次型化为:

$$f = 14y_1^2$$

(注: 由于矩阵秩为 1, 实际需通过配方法消除交叉项。)

**Problem 10** (二次型正定性判定). 考虑二次型:

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + 5x_3^2 + 2\xi x_1x_2 - 2x_1x_3 + 4x_2x_3$$

试确定参数  $\xi$  的取值范围, 使得该二次型正定。

### 解答过程

**Step1: 构造二次型矩阵**

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & \xi & -1 \\ \xi & 1 & 2 \\ -1 & 2 & 5 \end{bmatrix}$$

**Step2: 计算主子式** 一阶主子式:  $1 > 0$  二阶主子式:  $1 - \xi^2 > 0 \implies |\xi| < 1$  三阶主子式:

$$\det(Q) = 5(1 - \xi^2) - 2(2\xi + 2) - (-1)(2 - \xi) = -5\xi^2 - 4\xi + 1 > 0$$

解得:  $\xi \in (-1, 0.2)$

**结论** 参数范围:  $\xi \in (-1, 0.2)$  时二次型正定。

**Problem 11** (内积性质验证). 考虑函数  $\langle \cdot, \cdot \rangle_Q : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , 定义为  $\langle x, y \rangle_Q = x^T Q y$ , 其中  $Q$  是对称正定矩阵。试证明其满足内积的 3 个条件。

### 解答过程

**对称性** 由于  $Q$  对称:

$$\langle x, y \rangle_Q = x^T Q y = y^T Q x = \langle y, x \rangle_Q$$

**线性性** 对任意  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  和向量  $x, y, z$ :

$$\langle \alpha x + \beta y, z \rangle_Q = (\alpha x + \beta y)^T Q z = \alpha x^T Q z + \beta y^T Q z = \alpha \langle x, z \rangle_Q + \beta \langle y, z \rangle_Q$$

**正定性** 因  $Q$  正定, 对任意非零  $x \neq 0$ :

$$\langle x, x \rangle_Q = x^T Q x > 0$$

且  $\langle x, x \rangle_Q = 0 \iff x = 0$ .

**Problem 12** (矩阵范数证明). 证明: 由  $\|\cdot\|_\infty$  导出的矩阵范数为

$$\|A\|_\infty = \max_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}|$$

## 解答过程

**定义验证** 根据从属范数定义:

$$\|A\|_\infty = \max_{\|x\|_\infty=1} \|Ax\|_\infty$$

设  $x$  满足  $\max_i |x_i| = 1$ , 则:

$$\|Ax\|_\infty = \max_i \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} x_k \right| \leq \max_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}| \cdot |x_k| \leq \max_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}|$$

当取  $x$  为第  $j$  个基向量时达到最大值, 故:

$$\|A\|_\infty = \max_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}|$$

**Problem 13** (梯度计算). 设  $f(x) = \|Ax - y\|^2$ , 其中  $A$  为列满秩矩阵. a. 逐分量计算  $\frac{\partial f}{\partial x_k}$  b. 整体计算  $\frac{\partial f}{\partial x}$

## 解答过程

**Part (a)** 展开目标函数:

$$f(x) = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - y_i \right)^2$$

对  $x_k$  求导:

$$\frac{\partial f}{\partial x_k} = 2 \sum_{i=1}^m a_{ik} \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - y_i \right)$$

**Part (b)** 矩阵形式导数:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2A^T(Ax - y)$$

**Problem 14** (迹函数梯度). 设  $f(x) = \text{tr}(\sigma^2 I + xx^T)$ , 计算梯度: a. 逐分量计算  $\frac{\partial f}{\partial x_k}$  b. 整体计算  $\frac{\partial f}{\partial x}$

## 解答过程

**Part (a)** 展开迹函数:

$$f(x) = \sigma^2 n + \sum_{i=1}^n x_i^2$$

对  $x_k$  求导:

$$\frac{\partial f}{\partial x_k} = 2x_k$$

**Part (b)** 整体梯度:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x$$

**Problem 15** (矩阵逼近梯度). 设  $f(x) = \frac{1}{4}\|A - xx^T\|^2$ , 计算梯度: a. 逐分量计算  $\frac{\partial f}{\partial x_k}$  b. 整体计算  $\frac{\partial f}{\partial x}$

**解答过程**

**Part (a)** 展开目标函数:

$$f(x) = \frac{1}{4}\text{tr}((A - xx^T)^T(A - xx^T))$$

对  $x_k$  求导:

$$\frac{\partial f}{\partial x_k} = -\sum_{i=1}^n (A_{ik} - x_i x_k) x_i$$

**Part (b)** 整体梯度:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = -(A - xx^T)x$$

**Problem 16** (二次型梯度). 设  $f(x) = x^T Q x$ , 计算梯度: a. 逐分量计算  $\frac{\partial f}{\partial q_{ij}}$  b. 整体计算  $\frac{\partial f}{\partial Q}$

**解答过程**

**Part (a)** 由  $f(x) = \sum_{i,j} q_{ij} x_i x_j$ , 对  $q_{ij}$  求导:

$$\frac{\partial f}{\partial q_{ij}} = x_i x_j$$

**Part (b)** 整体梯度:

$$\frac{\partial f}{\partial Q} = x x^T$$

**Problem 17** (矩阵迹梯度). 设  $f(X) = \text{tr}(AXB)$ , 计算  $\frac{\partial f}{\partial X}$

**解答过程**

**梯度推导** 利用迹的循环性质:

$$\text{tr}(AXB) = \text{tr}(BAX)$$

故梯度为:

$$\frac{\partial f}{\partial X} = A^T B^T$$

**Problem 18** (复合函数梯度). 设  $f(x) = \sin \log(1 + x^T x)$ , 计算梯度  $\frac{\partial f}{\partial x}$

**解答过程**

**链式法则** 设  $u = x^T x$ , 则:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \cos(\log(1 + u)) \cdot \frac{1}{1 + u} \cdot 2x$$

整理得:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{2x \cos(\log(1 + x^T x))}{1 + x^T x}$$

**Problem 19** (二次型极值). 考虑二次型  $f(x) = x^T Q x$ , 证明: a.  $\lambda_1 = \max_{\|x\|=1} x^T Q x = \max_{x \neq 0} \frac{x^T Q x}{x^T x}$  b.  $\lambda_n \|x\|^2 \leq x^T Q x \leq \lambda_1 \|x\|^2$

## 解答过程

**Part (a)** 由谱定理, 存在正交矩阵  $U$  使得  $Q = U\Lambda U^T$ . 令  $y = U^T x$ , 则:

$$x^T Q x = y^T \Lambda y = \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2 \leq \lambda_1 \|y\|^2 = \lambda_1 \|x\|^2$$

当  $y = e_1$  时取等, 故  $\lambda_1 = \max_{\|x\|=1} x^T Q x$ .

**Part (b)** 由  $y^T \Lambda y \geq \lambda_n \|y\|^2$  且  $\|y\| = \|x\|$ , 得:

$$\lambda_n \|x\|^2 \leq x^T Q x \leq \lambda_1 \|x\|^2$$

**Problem 20** (数据投影). 给定数据集  $\{x_i\}$  和直线  $L = \{\bar{x} + tw\}$ , 求数据点  $x_i$  在  $L$  上的投影  $\bar{x}_i$

## 解答过程

**投影公式** 投影点  $\bar{x}_i$  满足:

$$\bar{x}_i = \bar{x} + \frac{(x_i - \bar{x})^T w}{\|w\|^2} w$$

解得参数:

$$t_i = \frac{(x_i - \bar{x})^T w}{w^T w}$$

故:

$$\bar{x}_i = \bar{x} + \left( \frac{(x_i - \bar{x})^T w}{w^T w} \right) w$$

**Problem 21** (矩阵求导公式推导). 完成以下矩阵求导公式的推导: a.  $\frac{\partial \det(X)}{\partial X} = \det(X) X^{-T}$  b.  $\frac{\partial Y^{-1}}{\partial x} = -Y^{-1} \frac{\partial Y}{\partial x} Y^{-1}$

## 解答过程

**Part (a)** 设  $X$  可逆, 利用行列式微分公式:

$$d \det(X) = \det(X) \cdot \text{tr}(X^{-1} dX)$$

故:

$$\frac{\partial \det(X)}{\partial X_{ij}} = \det(X) \cdot (X^{-T})_{ij}$$

即:

$$\frac{\partial \det(X)}{\partial X} = \det(X) X^{-T}$$

**Part (b)** 对恒等式  $YY^{-1} = I$  两边求导:

$$dY \cdot Y^{-1} + Y \cdot d(Y^{-1}) = 0$$

解得:

$$d(Y^{-1}) = -Y^{-1} dY \cdot Y^{-1}$$

即:

$$\frac{\partial Y^{-1}}{\partial x} = -Y^{-1} \frac{\partial Y}{\partial x} Y^{-1}$$

**Problem 22** (矩阵空间证明). 证明: 所有  $m \times n$  矩阵组成的集合  $\mathbb{R}^{m \times n}$  在矩阵加法和数乘下构成线性空间。



## 解答过程

**封闭性验证** 对任意  $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$  和  $\alpha \in \mathbb{R}$ : 1.  $A + B$  仍为  $m \times n$  矩阵 2.  $\alpha A$  仍为  $m \times n$  矩阵

**线性空间公理** 满足八条公理: - 加法交换律  $A + B = B + A$  - 零矩阵存在性  $A + 0 = A$  - 负元存在性  $A + (-A) = 0$  - 分配律  $\alpha(A + B) = \alpha A + \alpha B$  - 其余公理类似可证。

**Problem 23** (连续函数空间证明). 证明: 所有定义在  $[a, b]$  上的连续函数构成线性空间。

## 解答过程

**加法封闭性** 连续函数  $f, g \in \mathcal{C}$  的和  $f + g$  仍连续。

**标量乘法封闭性** 连续函数  $f \in \mathcal{C}$  的标量积  $\alpha f$  仍连续。

**线性空间公理验证** 零函数  $0(x) = 0$  属于  $\mathcal{C}$ , 且满足:

- $f + g = g + f$
- $(\alpha\beta)f = \alpha(\beta f)$
- 其他公理由实数运算性质保证。

**Problem 24** (子空间证明). 证明: 任意过原点的直线构成子空间。

## 解答过程

**零向量存在性** 直线  $L = \{tw \mid t \in \mathbb{R}\}$  包含原点 ( $t = 0$ )。

**加法封闭性** 对任意  $tw, sw \in L$ , 有  $tw + sw = (t + s)w \in L$ 。

**标量乘法封闭性** 对任意  $\alpha \in \mathbb{R}$ , 有  $\alpha(tw) = (\alpha t)w \in L$ 。

**Problem 25** (范数性质证明). 证明:  $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$  满足范数性质。

## 解答过程

**非负性**  $\|x\| \geq 0$ , 且  $\|x\| = 0 \iff x = 0$ 。

**齐次性**  $\|\alpha x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$ 。

**三角不等式** 由柯西-施瓦茨不等式:

$$\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$$

**Problem 26** (线性映射验证). 证明:  $f(x) = a^T x$  是线性映射。

**Ans:**

**加法保持性** 对任意  $x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$f(x + y) = a^T(x + y) = a^T x + a^T y = f(x) + f(y)$$

**标量乘法保持性** 对任意  $\alpha \in \mathbb{R}$ :

$$f(\alpha x) = a^T(\alpha x) = \alpha a^T x = \alpha f(x)$$

**Problem 27** (矩阵迹的线性性). 证明: 令  $tr: \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  为矩阵迹,  $tr(\cdot)$  是线性映射。

## 解答过程

**线性性验证** 对任意矩阵  $X, Y \in \mathbb{R}^{n \times n}$  和标量  $\alpha \in \mathbb{R}$ , 有:

$$\text{tr}(X + Y) = \sum_{i=1}^n (X_{ii} + Y_{ii}) = \sum_{i=1}^n X_{ii} + \sum_{i=1}^n Y_{ii} = \text{tr}(X) + \text{tr}(Y)$$

以及:

$$\text{tr}(\alpha X) = \sum_{i=1}^n \alpha X_{ii} = \alpha \sum_{i=1}^n X_{ii} = \alpha \text{tr}(X)$$

故迹运算满足线性映射定义。

**Problem 28** (迹与内积等价性). 证明: 对  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , 有  $x^T y = \text{tr}(x^T y) = \text{tr}(xy^T)$

## 解答过程

**标量迹等价性** 由于  $x^T y$  是标量, 其迹为自身:

$$\text{tr}(x^T y) = x^T y$$

**外积迹计算** 对  $xy^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 其迹为对角线元素和:

$$\text{tr}(xy^T) = \sum_{i=1}^n x_i y_i = x^T y$$

综上,  $x^T y = \text{tr}(x^T y) = \text{tr}(xy^T)$ 。

**Problem 29** (多重迹等式). 证明: 对  $x, y \in \mathbb{R}^n$  和矩阵  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 有

$$x^T A y = \text{tr}(x^T A y) = \text{tr}(y x^T A) = \text{tr}(A y x^T)$$

## 解答过程

**标量迹等价性**  $x^T A y$  为标量, 故:

$$\text{tr}(x^T A y) = x^T A y$$

**迹的循环性质** 利用  $\text{tr}(BCD) = \text{tr}(CDB)$ , 令  $B = x^T$ ,  $C = A$ ,  $D = y$ , 则:

$$\text{tr}(x^T A y) = \text{tr}(A y x^T)$$

同理,  $\text{tr}(y x^T A) = \text{tr}(x^T A y)$ 。综上等式成立。

**Problem 30** (谱范数性质). 证明: 谱范数  $\|A\| = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|_2$  满足范数三公理。

## 解答过程

**非负性** 由定义  $\|A\| \geq 0$ , 且  $\|A\| = 0 \iff A = 0$ 。

**齐次性** 对任意标量  $\alpha$ :

$$\|\alpha A\| = \max_{\|x\|=1} \|\alpha Ax\|_2 = |\alpha| \max_{\|x\|=1} \|Ax\|_2 = |\alpha| \|A\|$$

**三角不等式** 对任意矩阵  $A, B$ :

$$\|A + B\| = \max_{\|x\|=1} \|(A + B)x\|_2 \leq \max_{\|x\|=1} (\|Ax\|_2 + \|Bx\|_2) \leq \|A\| + \|B\|$$

**Problem 31** (对称矩阵极值定理). 设  $A$  对称, 证明:

$$\lambda_{\min}(A) = \min_{\|x\|=1} x^T A x = \min_{x \neq 0} \frac{x^T A x}{x^T x}$$

## 解答过程

**瑞利商极值** 由谱定理,  $A = U\Lambda U^T$ , 令  $y = U^T x$ , 则:

$$\frac{x^T A x}{x^T x} = \frac{y^T \Lambda y}{y^T y} = \frac{\sum \lambda_i y_i^2}{\sum y_i^2}$$

当  $y$  为最小特征值对应方向时取到最小值  $\lambda_{\min}$ 。单位球上结论同理。

**Problem 32** (正定矩阵逆矩阵). 证明: 正定矩阵  $Q$  可逆, 且  $Q^{-1} = U\Lambda^{-1}U^T$ , 其逆矩阵亦正定。

## 解答过程

**可逆性** 正定矩阵特征值  $\lambda_i > 0$ , 故  $\det(Q) = \prod \lambda_i \neq 0$ , 矩阵可逆。

**逆矩阵表达式** 由谱分解  $Q = U\Lambda U^T$ , 得:

$$Q^{-1} = U\Lambda^{-1}U^T$$

因  $\Lambda^{-1}$  对角元为正,  $Q^{-1}$  正定。

**Problem 33** (二次型分析). 二次型  $f(x) = 3x_1^2 + 4x_2^2 + 3x_3^2 + 2x_1x_3$ 。a. 写为矩阵形式并求标准型; b. 证明  $\min_x \frac{f(x)}{x^T x} = 2$ ; c. 证明  $\{x \in \mathbb{R}^3 \mid f(x) = 1\}$  是椭圆, 求轴长比; d. 计算  $\nabla^2 f(x)$  的条件数。

## 解答过程

**Part (a)** 矩阵形式:

$$Q = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 1 \\ 0 & 4 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

通过正交变换得标准型:

$$f = 2y_1^2 + 4y_2^2 + 4y_3^2$$

**Part (b)** 最小特征值为 2, 故:

$$\min_x \frac{f(x)}{x^T x} = \lambda_{\min} = 2$$

**Part (c)** 标准化后方程为  $2y_1^2 + 4y_2^2 + 4y_3^2 = 1$ , 投影到三维空间为椭球, 二维截面为椭圆, 轴长比  $\sqrt{4/2}:1 = \sqrt{2}:1$ 。

**Part (d)** Hessian 矩阵  $\nabla^2 f = 2Q$ , 其特征值比为  $4:2$ , 条件数  $\kappa = 2$ 。

**Problem 34** (矩阵微分等式). 证明: a.  $d \operatorname{tr}(X) = \operatorname{tr}(dX) \implies \frac{\partial \operatorname{tr}(X)}{\partial X} = I$  b. 乘法法则:  $d(XY) = (dX)Y + X(dY)$  c.  $d(X^T) = (dX)^T$

## 解答过程

**Part (a)** 由迹的线性性:

$$d \operatorname{tr}(X) = \operatorname{tr}(dX) = \sum_{i,j} \delta_{ij} dX_{ij} \implies \frac{\partial \operatorname{tr}(X)}{\partial X_{ij}} = \delta_{ij}$$

故梯度矩阵为  $I$ 。

**Part (b)** 按乘积微分法则:

$$d(XY)_{ij} = \sum_k (dX_{ik} Y_{kj} + X_{ik} dY_{kj}) \implies d(XY) = (dX)Y + X(dY)$$

**Part (c)** 由转置定义:

$$d(X^T)_{ij} = dX_{ji} = (dX)_{ij}^T$$