

# Problem Set

原生生物

## — 二次型

### §1.1 基本结果

1. 记  $Q(x) = \frac{1}{2}x^T Ax + b^T x$ , 其中  $A$  为  $n$  阶对称方阵,  $x$  为  $n$  维向量。
  - (a) 设  $A = (a_{ij})$ , 试说明  $\frac{\partial x^T Ax}{\partial x_1} = 2 \sum_{i=1}^n a_{1i} x_i$ 。
  - (b) 证明  $\nabla_x Q(x) = Ax + b$ 。
  - (c) 当  $A$  正定时, 证明  $Q(x)$  存在唯一最小值点  $x = A^{-1}b$ 。[注意梯度为 0 只能得到驻点]
2. 记  $Q(x) = x^T Ax$ , 其中  $A$  为  $n$  阶对称半正定方阵 [由半正定阵定义,  $Q(x)$  的最小值为 0]。
  - (a) 证明  $Q(x) = 0 \Leftrightarrow Ax = 0$ 。
  - (b) 设  $A = P^T DP$ , 其中  $P$  正交,  $D$  是对角阵, 非零对角元为  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ , 求  $Q(x)$  全部最小值点。
  - (c) 举例:  $A$  半正定,  $\frac{1}{2}x^T Ax + b^T x$  不存在最小值。
  - (d) 对一般对称阵  $A$ , 何时  $\frac{1}{2}x^T Ax + b^T x$  存在最小值?

### §1.2 最小二乘

1. 记  $Q(x) = \|Ax - b\|$ , 其中  $A$  为  $m \times n$  阶矩阵,  $x, b$  为  $n$  维向量。[这里  $\|\alpha\|$  代表二范数, 即  $\sqrt{\alpha^T \alpha}$ ]
  - (a) 计算  $\nabla_x Q(x)$ 。[先计算  $\nabla_x Q(x)^2$ ]
  - (b) 利用梯度结果证明,  $Q(x)$  取到最小值时必有  $A^T Ax = A^T b$ 。
  - (c) 证明  $A^T Ax = A^T b$  时  $Q(x)$  取到最小值。[假设满足此条件时为  $x_0$ , 考虑  $Q(x)^2 - Q(x_0)^2$ ]
2. 考虑方程  $A^T Ax = A^T b$ [由上一题, 求解此方程可直接解出最小二乘, 此方程称最小二乘问题的正则化方程组]。

此处广义逆的定义 [不同情境下广义逆定义未必相同]: 满足  $AA^+A = A, (AA^+)^T = AA^+$  的矩阵  $A^+$  称为  $A$  的广义逆。值得注意的是, 当  $A$  未必为方阵时, 广义逆仍然可以存在, 若  $A_{m \times n}$ , 则  $A^+$  为  $n \times m$  阶矩阵。

- (a) 若  $A^T A$  可逆, 验证  $(A^T A)^{-1} A^T$  是  $A$  的广义逆。
- (b) 证明: 当  $x = A^+b$  时,  $A^T Ax = A^T b$ 。[注意这里可以是任何一个广义逆]
- (c) 若存在  $A'$  使得  $\forall b$ ,  $A'b$  是  $\|Ax - b\|$  的最小值点, 证明  $A^T AA' = A^T$ 。
- (d) 用上一问的式子说明,  $A'$  一定满足  $(AA')^T = AA', AA'A = A$ , 从而  $A'$  是  $A$  的广义逆。

## 二 范数

1. 在线性空间  $\mathbb{R}^n$  中, 考虑函数  $p : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 。若其满足:

$$\forall x, p(x) \geq 0; p(x) = 0 \Leftrightarrow x = \mathbf{0}$$

$$p(\mu x) = |\mu|p(x)$$

$$p(x) + p(y) \geq p(x + y)$$

则称为  $n$  维向量的一个范数。

(a) 当  $A$  为对称正定阵时, 验证  $p(x) = \sqrt{x^T Ax}$  是一个范数, 此范数记作  $\|x\|_A$ 。

(b) 当  $A$  半正定时, 证明  $p(x)$  不是一个范数。

2. 设  $p(x)$  是一个向量范数, 考虑函数  $g(A) = \max_{p(x)=1} p(Ax)$ , 它是  $n$  阶方阵映射到一个数的函数。

(a) 证明  $g(A) \geq 0$ , 且其为 0 当且仅当  $A = O$ , 即各个分量全为 0。

(b) 证明  $g(\mu A) = |\mu|g(A)$ 。

(c) 证明  $g(A) + g(B) \geq g(A + B)$ 。[由这三问, 我们已经说明了它是所有  $n$  阶方阵中的一个范数。]

(d) 证明  $g(A)p(x) \geq p(Ax)$ 。[由此, 矩阵范数与向量范数具有某种相容性, 例如, 若向量范数为  $\|x\|_P$ , 可以将矩阵范数也记作  $\|A\|_P$ , 其中  $P$  是对称正定阵]

(e) 证明  $g(A)g(B) \geq g(AB)$ 。[这一问是矩阵范数的额外性质]

(f) 证明  $g(I) = 1$ [而单位阵的 Frobenius 范数为  $\sqrt{n}$ ], 且  $g(A)g(A^{-1}) \geq 1$ 。[这个  $g(A)g(A^{-1})$  一般称为  $A$  在范数  $g$  下的条件数]

3. 这里假设如上题所述的  $p, g$  记为向量范数  $\|x\|_p$  和矩阵范数  $\|A\|_p$ , 并将矩阵范数下的条件数记作  $\sigma_p(A)$ 。对线性方程组  $Ax = b$ , 我们试着用矩阵范数考察解的扰动。以下假设  $A$  可逆。

(a) 证明  $\|A^{-1}b\|_p \geq \frac{\|b\|_p}{\|A\|_p}$ 。

(b) 假设  $b$  变为  $b + e_b$  时解从  $x$  变为  $x + e_x$ , 求证  $\frac{\|e_x\|_p}{\|x\|_p} \leq \sigma_p(A) \frac{\|e_b\|_p}{\|b\|_p}$ 。

(c) 证明式中的逆都存在时  $(A + E_A)^{-1} - A^{-1} = -(A + E_A)^{-1}E_AA^{-1}$ 。

(d) 证明式中的逆都存在时  $\|I - (A + E_A)^{-1}E_A\|_p \|A^{-1}\|_p \|E_A\|_p \geq \|(A + E_A)^{-1}E_A\|_p$

(e) 假设  $A$  变为  $A + E_A$ , 保证  $A + E_A$  仍可逆且  $\|A^{-1}\|_p \|E_A\|_p < 1$ 。若解从  $x$  变为  $x + e_x$ , 求证  $\frac{\|e_x\|_p}{\|x\|_p} \leq \frac{\|A^{-1}\|_p \|E_A\|_p}{1 - \|A^{-1}\|_p \|E_A\|_p}$ 。

## 三 矩阵求导

### §3.1 基本定义

1. 若  $A$  的每个分量都是  $x$  的函数 [这里  $x$  为一维变量], 定义  $\frac{\partial A}{\partial x}$  的第  $i$  行第  $j$  列为  $\frac{\partial a_{ij}}{\partial x}$ 。
  - (a) 计算说明  $\frac{\partial AB}{\partial x} = \frac{\partial A}{\partial x}B + A\frac{\partial B}{\partial x}$ 。[注意矩阵乘法顺序不可交换]
  - (b) 计算说明  $\sum_{i,j} a_{ij}b_{ij} = \text{tr}(A^T B)$ , 其中  $A, B$  为同阶矩阵。
  - (c) 证明  $\frac{\partial \text{tr}(A^T B)}{\partial x} = \text{tr}(\frac{\partial A^T B}{\partial x})$ 。[注意  $\text{tr}(A^T B)$  是  $x$  的一维函数]
2. 若  $f(A)$  是矩阵映射到数的函数, 定义  $\frac{\partial f(A)}{\partial A}$  的第  $i$  行第  $j$  列为  $\frac{\partial f(A)}{\partial a_{ij}}$ 。[当  $A$  是列向量  $a$  的时候,  $\frac{\partial f(a)}{\partial a}$  就是梯度]

- (a) 计算说明  $\frac{\partial f(A)g(A)}{\partial A} = f(A)\frac{\partial g(A)}{\partial A} + g(A)\frac{\partial f(A)}{\partial A}$ 。[注意  $f(A), g(A)$  是数乘]
- (b) 计算说明  $\frac{\partial f(A)}{\partial x} = \text{tr}\left(\left(\frac{\partial f(A)}{\partial A}\right)^T \frac{\partial A}{\partial x}\right)$ 。[这里  $A$  的每个位置都是  $x$  的函数，而最后又综合成了一个  $x$  的一维函数]
- (c) 计算  $\frac{\partial \text{tr}(A)}{\partial A}$ ，并由此重新证明上一题的 c。

### §3.2 更多计算

1. 有关行列式的导数。

- (a) 用 Laplace 展开证明  $\frac{\partial \det A}{\partial a_{ij}}$  是  $A$  的第  $ij$  个代数余子式。
- (b) 证明  $\frac{\partial \det A}{\partial A} = (A^*)^T$ ，其中  $A^*$  为  $A$  的伴随方阵。
- (c) 利用上题的 b 计算  $\frac{\partial \det A}{\partial x}$ ，并进一步计算  $\frac{\partial \ln \det A}{\partial x}$ 。

2. 极值问题：以下  $w$  是向量， $W$  是  $d \times d'$  矩阵， $X$  是  $d \times m$  矩阵，且  $n > d > d'$ 。

- (a) 回顾  $\frac{\partial w^T A w}{\partial w}$  的结果，并计算  $\frac{\partial \text{tr}(W^T X X^T W)}{\partial W}$ 。
- (b) 从计算结果分析怎样的  $W$  可以使  $\text{tr}(W^T X X^T W)$  取到极值。

下面限定  $W$  满足  $W^T W = I_{d'}$ ，求解怎样的  $W$  使得  $\text{tr}(W^T X X^T W)$  取到最大值。

- (c) 利用拉格朗日乘数法，假设  $W^T W$  的第  $i$  行第  $j$  列对应乘数  $\lambda_{ij}$ ，且其拼成矩阵  $\Lambda$ ，证明 Lagrange 函数  $L(W, \Lambda) = \text{tr}(W^T X X^T W) - \text{tr}(\Lambda^T (W^T W - I))$ 。
- (d) 计算乘子部分对  $W$  的导数  $\frac{\partial \text{tr}(\Lambda^T (W^T W - I))}{\partial W}$ 。
- (e) 注意到  $W^T W$  对称，其  $ij$  位置与  $ji$  位置恒相同，因此乘子  $\lambda_{ij} = \lambda_{ji}$ ，由此可知  $\Lambda$  也为对称阵。证明  $\frac{\partial L(W, \Lambda)}{\partial W} = O \Leftrightarrow X X^T W = W \Lambda$ 。

附加 对  $X X^T$  作正交相似对角化  $P^T D P$ ，使得  $D$  的对角元从大到小排列。这时， $P$  的前  $d'$  列构成的矩阵就是最优的  $W$ ，此时  $\Lambda$  为对角阵，对角元是  $D$  的前  $d'$  个对角元。

[注：这就是主成分分析的数学表达]