

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 $A = P^T D P$, 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 $p(x) = \sqrt{x^T A x}$ 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 $(A + E_A)^{-1} - A^{-1} = -(A + E_A)^{-1}E_A A^{-1}$ 。
- (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 λ_{ij} ，且其拼成矩阵 Λ ，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 Λ 也为对称阵。证明 $\frac{\partial L(W, \Lambda)}{\partial W} = 0 \Leftrightarrow X X^T W = W \Lambda$ 。

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 Λ 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]