

数据科学与工程数学基础

作业提交规范及第 4 次作业

教师：黄定江

助教：陈诺、刘文辉

2022 年 3 月 9 日

作业提交规范

1. 作业提交形式：**练习本或笔记本**（建议统一使用一般的**练习本**即可，不接收以纸张的方式书写的作业）。
2. 作业书写说明：
 - (a) 可以讨论，**禁止抄袭！**
 - (b) 练习本封面至少包含两方面信息：**姓名和学号**
 - (c) 每一次的作业**请另起一页**，并在**第一行标明第几次作业**。例如“第 4 次作业”；
 - (d) 每一题请**标注题号**，无需抄题，直接解答；
 - (e) 题与题之间**请空一行**；
 - (f) 不要求字好，但要求书写整体清晰易读。
3. 作业提交途径：纸质作业交给**学习委员**，由学习委员**按学号顺序**收齐后统一在截止日期前交到**助教实验室**。**单数周**布置的作业交到助教刘文辉处**数学馆西 109**；**双数周**布置的作业交到助教陈诺处**地理馆 353**。
4. 作业评分说明：正常提交作业的按照实际评分记录；逾期补交作业的根据逾期情况在实际评分基础上酌情扣分；**未交作业的当次作业记为 0 分**。

第 4 次作业



提交截至时间：**2022/03/11 下周五 20:00（晚上）**

理论部分 (范数与二次型)

习题 1. 对偶范数常在共轭函数及一些不等式中出现。向量的对偶函数定义为

$$\|z\|_* = \sup \{z^\top x \mid \|x\| \leq 1\}$$

若向量范数 l_p 与 l_q 互为对偶范数, 则 $p, q \in \mathbb{R}^n$ 需满足 $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ (称 p, q 为 Hölder 共轭)

(I) 试用对偶范数定义及上述性质证明 Hölder 不等式: 对 $p > 1, \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$, 以及 $x, y \in \mathbb{R}^n$

$$\sum_{i=1}^n |x_i y_i| \leq \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^n |y_i|^q \right)^{1/q}$$

习题 2. 矩阵的范数主要包括三种主要类型: 诱导范数, 元素形式范数和 Schatten 范数。

诱导范数又称矩阵空间上的算子范数 (operator norm), 常用的诱导范数为 p 范数, 定义如下

$$\|A\|_p = \sup_{\|x\|_p \neq 0} \frac{\|Ax\|_p}{\|x\|_p} = \sup_{\|x\|_p=1} \|Ax\|_p$$

(I) 设 $A = (a_{ij}) \in C^{m \times n}$, 证明 l 范数为列和范数, 无穷范数为行和范数

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$$

元素形式范数即矩阵按列排成向量, 然后采用向量范数的定义得到的矩阵范数, 一般称 l_p 范数。

$$l_p : \|A\|_p = \sqrt[p]{\sum_{i,j} |a_{ij}|^p}$$

(2) 试比较 l_1 范数

$$l_1 : \|A\|_1 = \sum_{i,j} |a_{ij}|^1$$

与诱导范数的关系

习题 3. (作为阅读材料, 不计入分数)

由 $\|A\|_p = \sup_{\|x\|_p \neq 0} \frac{\|Ax\|_p}{\|x\|_p}$,

矩阵 A 的诱导范数可理解为线性变换 Ax 对向量 x 的最大“拉长倍数”

由 $\|A\|_p = \sup_{\|x\|_p=1} \|Ax\|_p$,

矩阵 A 的诱导范数也可理解为 x 在单位范数球上运动时 $\|Ax\|_p$ 的最大值

以下情形可便于理解诱导范数

例: 左图为 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$, $p(A) = 1, p = 2$ 时的情形, 在 $x = (\sqrt{2}/2, \sqrt{2}/2)$ 时 $\|Ax\|_2$ 取到最大值 2

例: 右图绿线为 $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$, $p = 1$ 时的情形, 在 $x = (2, 0)$ 时 $\|Ax\|_1$ 取到最大值 2

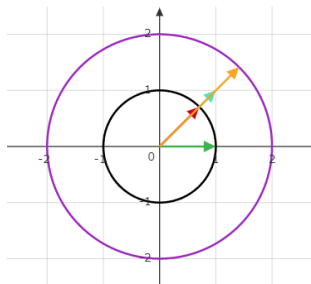


图 1: 诱导范数例 (p=2)

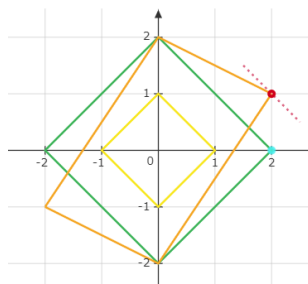


图 2: 诱导范数例 (p=1)

例: 右图橙线为 $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$, $p=1$ 时的情形, 在 $x = (2, 1)$ 时 $\|Ax\|_1$ 取到最大值 3

(I) 试证明

$$\|A\|_2 = \sigma_{\max} = \sqrt{\lambda(A^T A)}$$

, 其中 σ_{\max} 为谱范数, 即矩阵 A 的最大奇异值, $\lambda(A^T A)$ 表示 $A^T A$ 的最大特征值。

证: 即证明对于矩阵 $A_{m \times n}$, 对任意向量 x , 在矩阵 A 的变换 (即 Ax) 后, 其长度不大于 $\sigma_{\max}\|x\|_2$, 即 $\|Ax\|_2 \leq \sigma_{\max}\|x\|_2$ 。

$A^T A$ 是实对称阵, 其特征向量两两正交。不妨令 $B = A^T A$, 特征向量矩阵为 $\lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, p_1, \dots, p_n 为 B 的一组标准正交特征向量, 则 $P = (p_1, \dots, p_n)$ 为正交矩阵, 故

$$BP = P\lambda \Leftrightarrow B = P\lambda P^{-1} \Leftrightarrow B = P\lambda P^T$$

(称 λ 合同于 B)

假设对一个向量 x , 在矩阵 A 的变换 (即 Ax) 后得到 y , 即满足 $y = Ax$ 。则

$$\|y\|_2^2 = y^T y = (Ax)^T (Ax) = x^T A^T A x = x^T B x = x^T P \lambda P^T x = (P^T x)^T \lambda P^T x$$

对于二次型, 可以看作是一个二次齐次多项式的图形, 而正交矩阵 P 的变换, 可以保证变换图形的形状和大小不变, 仅仅做了位移、旋转或翻转的变换, 类似把物体从一个地方移到另一个地方。(可以想象一个三维坐标系, 在坐标系上的点构成的图形通过一个非正交的基表示, 现坐标系换了一组标准正交基 P , 用这组基变换图形不过是移动 (掰正) 了图形的位置。记 $z = P^T x$, 所以 z 不过是一个与 x 一样的 (同范数的) 向量, 只是换了位置, 而 $\lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ 则进行了掰正位置后的放缩。因而

$$\begin{aligned}
 |y|^2 &= z^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} z = \sum_i \lambda_i z_i^2 \\
 &= \sum_i \left(\sqrt{\lambda_i} z_i \right)^2 \leq \sum_i \left(\max_j \left(\sqrt{\lambda_j} \right) z_i \right)^2 \\
 &= \max_j \left(\sqrt{\lambda_j} \right)^2 \sum_i z_i^2 = \max_j (\lambda_j) |z|^2 = \max_j (\lambda_j) |x|^2
 \end{aligned}$$

当且仅当除 $z_{\text{opt max}_j(\lambda_j)}$ 以外的其他元素均等于 0 时, 该不等式的等号成立。

即 $\|Ax\|_2 \leq \sigma_{\max} \|x\|_2$, 证毕

(2) 元素形式下矩阵的 l_2 范数称为 *Frobenius* 范数, 即

$$l_2 : \|A\|_F = \sqrt{\sum_{i,j} |a_{ij}|^2}$$

试比较 $\|A\|_2$ 与 $\|A\|_F$ 的大小

答: $\|A\|_2 \leq \|A\|_F$

习题 4. 上题提到矩阵 A 的诱导范数也可理解为 x 在单位范数球上运动时 $\|Ax\|_p$ 的最大值, 而对于某些矩阵, x 的巨大变化只能引起 Ax 很小的变化 (旋转而非放缩)。反之, 对于线性方程组 $Ax = b$, b (或 A) 的微小变化会带来解 x 的巨大变化。这样的矩阵 A (及线性方程组) 称作病态的。如 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1.0001 \end{pmatrix}$

$$\begin{aligned}
 &\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1.0001 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} \\
 &\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1.0001 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2.0001 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

$\|\delta b\|_\infty = \|(2, 2)^T - (2, 2.0001)^T\|_\infty = 0.0001$, $\|\delta x\|_\infty = \|(2, 0)^T - (1, 1)^T\|_\infty = 1$, 方程组解 x 的变化程度是 b 变化程度的 10000 倍, 因此称矩阵 A 是病态的。

(1) 试推测什么样的矩阵是病态矩阵, 用矩阵范数表示。

提示: 对线性方程组 $Ax = b$, 设 A 是精确的, b 有微小的扰动 δb , 新方程组的解为 $x + \delta x$, 即 $A(x + \delta x) = b + \delta b$, 用

$$Ax = b \Rightarrow \|A\| \|x\| \geq \|b\|$$

$$A\delta x = A\delta b, \delta x = A^{-1}\delta b \Rightarrow \|\delta x\| = \|A^{-1}\delta b\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta b\|$$

证明

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$$