

数据科学与工程数学基础

作业提交规范及第 10 次作业

教师：黄定江

助教：陈诺、刘文辉

2022 年 3 月 26 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）。另外，若作业包含代码部分，**请将代码文件压缩后上传到第 10 次作业代码传送门**。代码压缩文件命名格式：“**hw10_代码_学号_姓名**”，命名示例：hw10_代码_52215903014_刘文辉。其中，“hw10_代码”表示第 10 次作业代码。
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 10 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 10 次作业



提交截至时间：暂定 2022/04/01 下周五 20:00（晚上）

理论部分

习题 1. 计算矩阵 $A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & -4 \\ 2 & 1 & -2 \\ -4 & -2 & 5 \end{pmatrix}$ 的 Cholesky 分解。

习题 2. 完成以下阅读材料即可。

• 为什么需要 LU 分解？

为什么不直接求解方程组 $Ax = b$ ？如果了解 LU 分解所需要的计算量与高斯消去法解方程组所需的计算量，便可知计算复杂度均为 $O(n^3)$ 。似乎 LU 分解并没有任何优势。然而，在实际的工程问题中，我们经常会遇到的是这样的问题，需要求解这样一系列的方程组（例如时序的）：

$$Ax = b_1, Ax = b_2, \dots, Ax = b_r.$$

其中的系数矩阵是不变的，只是右边的常数项在改变。这时，如果直接使用高斯消去法求解各个方程组的话，则对应的计算复杂度为 $O(rn^3)$ 。若使用 LU 分解，则只需要的运算量级为 $O(n^3 + rn^2)$ ，这是因为 LU 分解在解方程组时只需要 $O(n^2)$ 。

或许，你会提出直接计算出 A^{-1} ，然后再利用它去求解各个方程组。这时所需要的计算量的效果似乎与 LU 分解是相似的。事实上，在实际计算中往往不会直接计算矩阵的逆。这里给出其中一个原因：通常实际工程中矩阵 A 的维度很大，但有一个优点是它是稀疏的，例如一个“带状的”矩阵。使用 LU 分解，可以保持矩阵的稀疏性（因此，还可以提高运算速度）。然而，直接求解矩阵的逆，则会丢失矩阵的稀疏性。因此，在数据的存储上直接求逆存在明显的劣势。

• Gauss 消去、LU 分解与 Cholesky 分解

还记得初中学过的求解二元一次方程组的消元法吗？这就是 LU 分解与 Cholesky 分解的全部。假设我们有如下二元一次方程组

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_2 = 5 \\ 4x_1 + 5x_2 = 3 \end{cases}$$

现在我们考虑方程组的求解。在中学时，我们会通过将第一个等式乘以 -2 加到第二个等式，则得到

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_2 = 5 \\ 0x_1 - 3x_2 = -7 \end{cases}$$

这个行变换对应的矩阵为 $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$ ，它的逆矩阵就是 $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ 。另外，变换后的系数矩阵为 $\begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 0 & -3 \end{pmatrix}$ 。

如果我们使用 LU 分解，则可得到

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

从上可以看出，高斯消去的变换矩阵的逆恰好对应 LU 分解的 L 矩阵，变换后的系数矩阵恰好对应 U 矩阵。

如果我们使用 *Cholesky* 分解，则可得到

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

从上可以看出，*Cholesky* 分解相当于将 LU 分解的 U 矩阵的对角线元素归一化。

这个简单的例子是希望能够加深大家对 LU 分解和 *Cholesky* 分解。当然，上述叙述存在不严谨的地方，留给大家自己去思考。

习题 3. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 的 SVD 分解。

习题 4. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 在 F 范数下秩为 1 的最优近似。(注：根据 *Eckart-Young-Mirsky*

定理，即为只保留最大的秩所对应的矩阵)

习题 5. 假设 D 是一个 $n \times d$ 的矩阵，矩阵 B 是 $(n+d) \times (n+d)$ 定义为

$$B = \begin{pmatrix} 0 & D^T \\ D & 0 \end{pmatrix}$$

显然 B 是对称矩阵。请证明矩阵 B 的对角化会产生 D 的奇异值分解所需要的所有信息。

习题 6. 任选一张图片，使用 *SVD* 分解对图片进行压缩，分别展示取 1%、2%、10%、50% 奇异值的结果。提示：可在 *numpy* 包中可以使用 '*np.linalg.svd*' 对一个 '*np.matrix*' 对象进行 *SVD* 分解。需要上传代码和结果。