

计算 SVD 的 Jacobi 方法

数值实验报告

梁子龙

数值代数讨论班 2018

2018 年 6 月 5 日

本次试验实现了教材 3.4 节介绍的 Jacobi 方法，用来计算对称特征值问题与 SVD 问题. 函数 `jacobi_eig` 接受一个对称矩阵，得到其特征值及特征向量；函数 `jacobi_svd` 接受一个一般的矩阵，得到其奇异值及左右奇异向量，并可以指定教材中提及的一些加速方法. 脚本 `experiments_jacobi.m` 包含了几个实验程序.

实验一：Jacobi 方法可以提高小特征值的计算精度

实验原理：

参考文献 [18] 提出了新的扰动理论，证明了求解对称矩阵特征值的 Jacobi 方法有如下的误差估计：设计算得到 A 的第 i 个特征值为 $\hat{\lambda}_i$ ，而 λ_i 为其真值

$$\frac{|\hat{\lambda}_i - \lambda_i|}{|\lambda_i|} \approx \epsilon \kappa_2(D^{-1}AD^{-1}),$$

这里 $D = \text{diag}(\sqrt{a_{11}}, \dots, \sqrt{a_{nn}})$. 这一个估计的意义在于，一般来说 $\kappa_2(D^{-1}AD^{-1})$ 会远小于 $\kappa_2(A)$ ，这样只要 $D^{-1}AD^{-1}$ 是良态的，Jacobi 方法的精度就可以保证。

实验一：Jacobi 方法可以提高小特征值的计算精度

具体地，我们考虑这个人为构造的例子：

$$A = \begin{bmatrix} 10^{40} & 10^{29} & 10^{19} \\ 10^{29} & 10^{20} & 10^9 \\ 10^{19} & 10^9 & 1 \end{bmatrix},$$

有 $\kappa_2(A) \approx 10^{40}$, $\kappa_2(D^{-1}AD^{-1}) \approx 1.33$.

实验一：Jacobi 方法可以提高小特征值的计算精度

	λ
1	-1.9286e+23
2	0.9900
3	1.0000e+40
4	

图: MATLAB 内置函数 eig 的结果

1.0000e+40	1.7593e+13	-159.9380
1.7592e+13	9.9000e+19	8.9256e-12
-159.9290	0	0.9818

图: jacobi_eig 的结果

实验二：Jacobi 方法加速技术

实验原理：

教材中提到了 de Rijk 与 QR 预处理的加速技术，我们可以考察采取不同加速技术时进行 Jacobi 旋转的扫描次数和具体的变换次数，得知这些加速技术的效果。

类似教材的讨论，我们分别考察不加速、带 de Rijk 加速、带 QR 预处理和带两种加速策略的 Jacobi 方法。

这里，我们对不同维度的、不同秩的矩阵进行了考察。

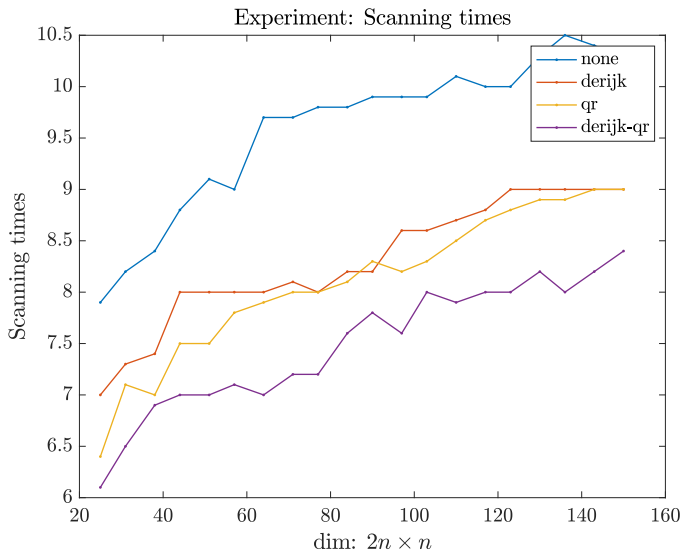


图: 秩 $r < n$ 时, 各种加速策略的扫描次数

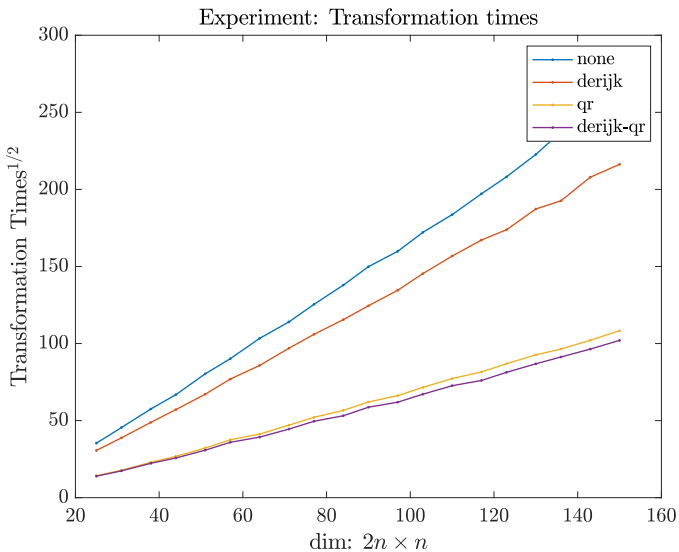


图: 秩 $r < n$ 时, 各种加速策略的变换次数 (开平方意义下)

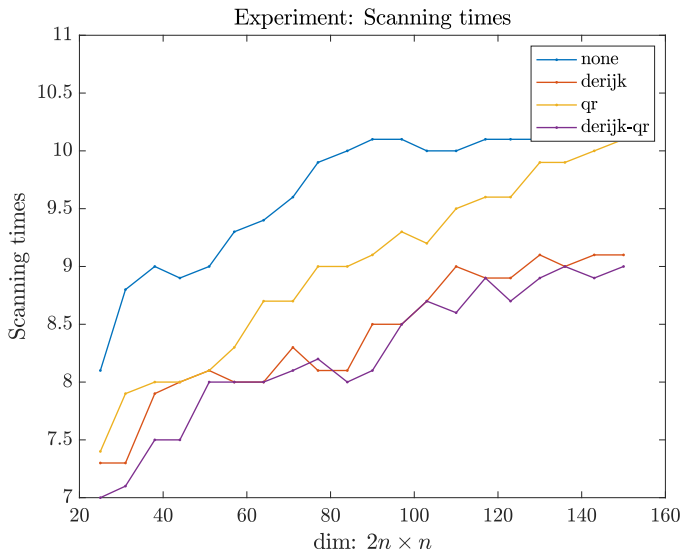


图: 秩 $r = n$ 时, 各种加速策略的扫描次数

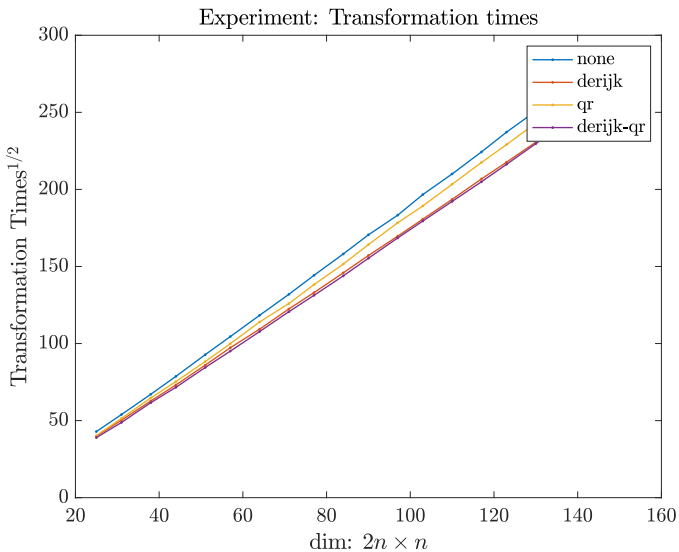


图: 秩 $r = n$ 时, 各种加速策略的变换次数 (开平方意义下)

实验三：QR 预处理后选择 R 还是 R^T

实验原理：

参考文献 [21] 详细讨论了为什么在进行 QR 预处理后选择 R^T 进行变换. 作为一个例子, 我们考虑方阵 A 可以写为 $A = DQ$, 其中 D 为对角的, Q 为正交的, 那么 $A^T A = Q^T D^2 Q$, $AA^T = D^2$, 则 AA^T 的“对角化”程度比 $A^T A$ 要高, 因此收敛得快.

我们的实验挑选了一系列满秩的方阵执行了带 QR 预处理的 Jacobi 方法, 对比选择 R 与 R^T 时的扫描次数和变换次数.

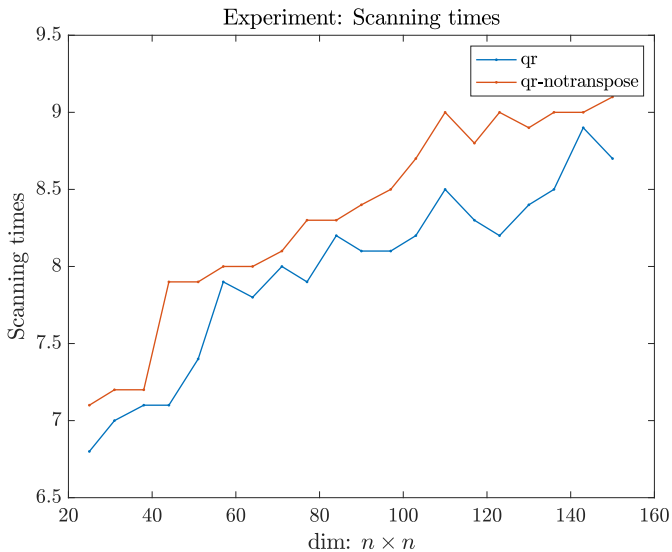


图: 扫描次数

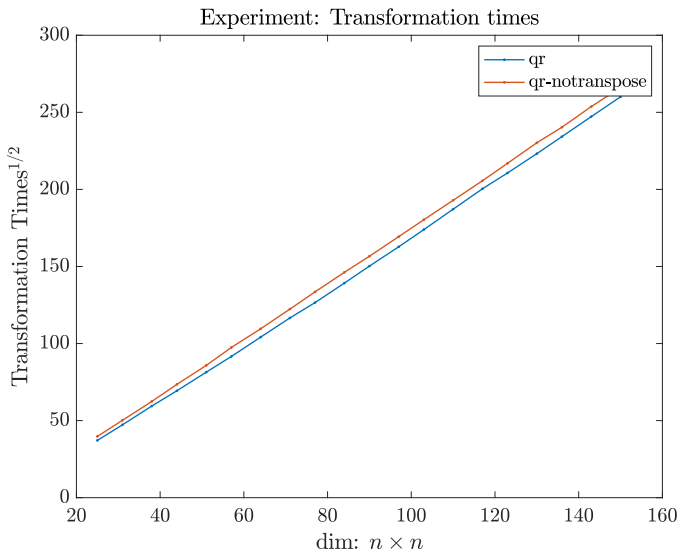


图: 变换次数