# 问题描述

这次应该不会自动编译了吧。。。 我们要实现下面两个算法之一。

## LinearTimeSVD 算法

线性时间 SVD 算法的策略是:选取矩阵 A 的 c 列,每列重新标注,形成一个新矩阵  $C \in \mathbb{R}_{m \times c}$ . 然后通过对  $C^TC$  进行通常的 SVD 分解,计算 C 的奇异值和左奇异向量。这可以近似 A 的奇异值和左奇异向量。

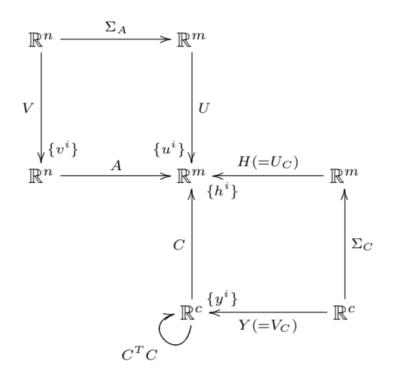


图 1: LinearTimeSVD 算法

图片1是该算法的示意图。

## Proto-Algorithm: Solving the Fixed-Rank Problem

第二种算法的思路如下图2所示:

PROTO-ALGORITHM: SOLVING THE FIXED-RANK PROBLEM

Given an  $m \times n$  matrix A, a target rank k, and an oversampling parameter p, this procedure computes an  $m \times (k+p)$  matrix Q whose columns are orthonormal and whose range approximates the range of A.

- 1 Draw a random  $n \times (k+p)$  test matrix  $\Omega$ .
- 2 Form the matrix product  $Y = A\Omega$ .
- 3 Construct a matrix Q whose columns form an orthonormal basis for the range of Y.

图 2: Proto-Algorithm: Solving the Fixed-Rank Problem

我在这次作业中,选择了第一种算法,用 python 语言对其进行实现。

# 实验

### 随机生成数据

通过下面的设置取得一个矩阵,并求出其前  $r \in \{5, 10, 15, 20\}$  大的奇异值,以及其奇异向量。

m = 2048

n = 512

p = 20

A = randn(m, p) \* randn(p, n)

#### 得到的结果如下:

r	$\exp 1: t$	$\exp 2: t$	$\exp 3: t$
5	0.08126497268676758	0.06409597396850586	0.07390093803405762
10	0.03443193435668945	0.025016069412231445	0.03003096580505371
15	0.03320908546447754	0.035800933837890625	0.03665590286254883
20	0.034197092056274414	0.03660106658935547	0.040490150451660156

我对  $r = \{5, 10, 15, 20\}$  进行了 3 组实验,得到的运行时间如上表所示。可见运行时间较为稳定,可以在线性时间内运行完毕。

# rSVD-single-pass 数据集

这个部分里,我复现了https://github.com/WenjianYu/rSVD-single-pass中生成随机数据集的算法,写在 generated at a.p y 文件中。并测试了对于  $m=n=2\times 10^3$ . 的矩阵的计算时间的三次试验结果<sup>1</sup>。

r	exp1-timing	exp2-timing	exp3-timing
50	0.4229423999786377	0.4193081855773926	0.4090569019317627
100	0.4109618663787842	0.5056757926940918	0.4087069034576416
150	0.451876163482666	0.4589710235595703	0.43385791778564453
200	0.5109848976135254	0.5014669895172119	0.4837648868560791
500	0.994359016418457	0.9467556476593018	0.9239499568939209
1000	2.2344188690185547	2.214768886566162	2.300198793411255
1500	4.6173412799835205	4.693850994110107	4.715956926345825

可见,运行时间比较稳定,算法是有效的。

 $<sup>^{1}</sup>$ 我尝试生成了  $2 \times 10^{5}$  阶矩阵的数据集,但是内存超了,所以没有呈现在报告上。特此说明。