# lab3

李清伟 PB19111682

### 问题描述

输入一个 $m \times n$ 稀疏矩阵M(非零元比例<1%)、一个 $n \times 1$ 向量V,求两者的乘积MV。

Sparse Matrix-Vector Multiplication(SpMV)在数值计算,如电路模拟中有很重要的作用,通过并行化进行加速可以带来更好的性能,加快电路模拟等应用执行速度。

### 算法设计

算法设计参考了《Sparse Matrix-Vector Multiplication for Circuit Simulation》 1的设计方法

选取的串行算法基于Compressed Sparse Row(CSR)的数据结构,如下图所示,进行稀疏矩阵与向量相乘。

### Data Structure: SpMV 's Compressed Sparse Row

Sparse matrix storage:

ptr[i]: stores the starting position of indices of *i-th* row element, the i+1 element stores the number of total non-zeros elements

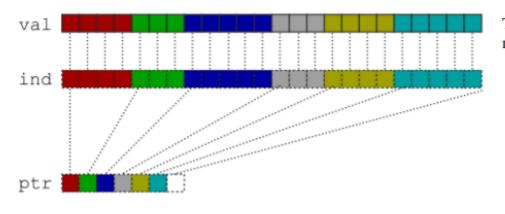
*ind*[*j*]: stores the *j-th* element's corresponding column index

*val*[*j*]: stores the *j-th* nonzero element's value.

### Vector storage:

v[i]: the vector of sparse matrix vector multiplication

r[i]: the result vector of sparse matrix vector multiplication



Total number of non-zeros (nnz)

串行算法如下

# **Algorithm 1** x = CSR-based Serial SpMV(A, v)

- 1. for i = 1: n
- 2. r[i] = 0;
- 3. for k = ptr[i] : ptr[i+1] 1
- 4. col = ind[k];
- 5. r[i] += val[k]\*v[col];
- 6. end for
- 7. end for

#### 问题分析

可以并行化部分为矩阵的x个行与向量相乘得到结果向量的x个分量

按照非零元个数均匀地划分行,得到进程数(nprocs)个子矩阵。每个进程处理划分到的子矩阵规模的计算,最多是nnz/nprocs的计算量。因此划分是均匀的。

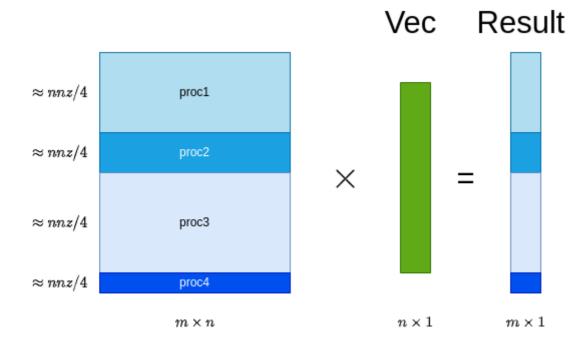
为了并行化,需要在计算得到结果后,发送给根进程进行集中。

基于PRAM-CREW模型,对于输入矩阵,同时读取,对于最后的结果集中,根进程需要互斥接收。

#### 算法描述

**并行化方法**:将矩阵为按照非零元个数均匀的划分若干个子矩阵,每个子矩阵都是原矩阵的某几行。如下图所示。每个进程在计算得到子矩阵与向量相乘的结果后,发送给root进程结果,root进程进行组合得到最终结果。

由于根进程发送初始数据给其他进程的通信开销太大,因此每个进程独立读取矩阵并获取各自的部分。最后计算完结果之后发送给根进程整合输出。



#### 伪代码如下所示

#### 该方法符合PCAM方法学。

- 划分
  - 。 按照非零元个数均匀将矩阵划分为若干个子矩阵,每个子矩阵都是原矩阵的连续几行。
- 通信
  - 。 非根进程在计算得到结果之后,将结果分量发送给根进程,根进程接收结果
- 组合
  - 。 在发送结果时,结果分量是连续的,一起发送给根进程。
- 映射
  - 。 将矩阵乘计算任务分配到不同的进程上

### 实验评测

#### 实验配置

#### 软硬件配置

python版本3.10.4

CPU: Intel(R) Core(TM) i7-8750H CPU @ 2.20GHz 12核

内存: 7800MiB

操作系统: Linux 5.15.0-30-generic #31-Ubuntu SMP x86\_64 GNU/Linux

Ubuntu22.04 LTS

mpicxx --version

```
g++ (Ubuntu 11.2.0-19ubuntu1) 11.2.0
Copyright (C) 2021 Free Software Foundation, Inc.
This is free software; see the source for copying conditions. There is NO warranty; not even for MERCHANTABILITY or FITNESS FOR A PARTICULAR PURPOSE.
```

#### 使用MPICH

#### mpichversion

MPICH Version: 4.0.2

MPICH Release date: Thu Apr 7 12:34:45 CDT 2022

MPICH Device: ch4:ofi

MPICH configure: --disable-fortran --prefix=/home/lqw/mpi/mpich-

install

MPICH CC: gcc -02 MPICH CXX: q++ -02

MPICH F77: MPICH FC:

MPICH Custom Information:

#### 运行方式

- 1. 通过pip install -r requirements.txt安装python依赖
- 2. 通过python transfer.py xxx/xxx.mtx生成C++程序可读的输入稀疏矩阵input.txt。数据必须为.mtx格式
- 3. 通过python compare.py即可执行SpMV.cc程序,并且可以比较结果并且将SpMV.cc中的时间统计结果列表化输出。

#### 数据集配置

输入数据使用yeast\_30NN<sup>2</sup>,选择该数据集的原因是他的非零元个数nnz=62350,行数为1484,两者比值=42,相 对其他数据集较大,计算任务会相对更重。向量为(1, 2, ..., row\_num),固定向量方面验证结果正确性。

#### 实验结果

这里为了方便性能测试,循环了3遍SpMV,因此打印的结果向量也会有3个,串行结果均为3份结果向量,并行结果也是3份结果向量,因此可以直接比较

#### 正确性分析

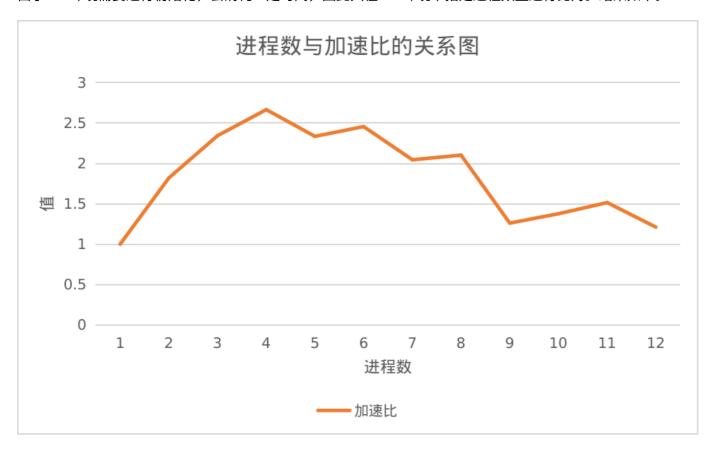
在compare.py中根据程序stdout进行比对串行结果和并行结果,具体结果见mpi.txt(循环3次的并行执行结果)和serial.txt(循环3次的串行执行结果)

#### 结果如下

其中每块中,第一行代表进程数,第二行第一列代表程序执行时间(ms),第二列代表计算比例,第三列代表通信比例,第三行表示并行结果与串行结果是否相同

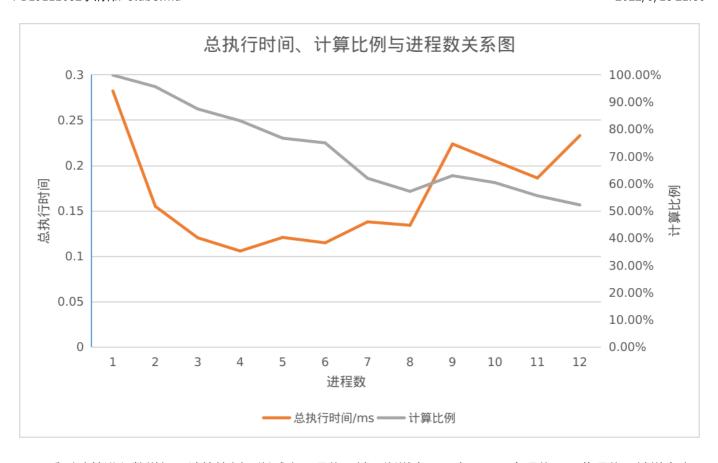
```
1
0.282258 99.915572% 0.009236%
结果相同
2
0.155062 95.673016% 4.202771%
结果相同
3
0.120414 87.475580% 12.337746%
结果相同
4
0.105835 83.139572% 16.708628%
结果相同
0.120843 76.745303% 23.045688%
结果相同
0.114890 75.012231% 24.769770%
结果相同
0.137988 62.006295% 37.721707%
结果相同
0.134225 57.197081% 42.526708%
结果相同
0.223878 62.964751% 36.828092%
结果相同
0.205025 60.414613% 39.373699%
结果相同
11
0.186313 55.601395% 44.101409%
结果相同
12
0.233077 52.217971% 47.538490%
结果相同
```

由于MPI环境需要进行初始化,会消耗一定时间,因此只在MPI环境下指定进程数量进行比对。结果如下。



在进程数较少时,加速比接近于线性。但是进程数增多后,由于通信开销逐渐增大,因此加速比提升并不明显。在进程数为4时达到峰值为2.6

随着进程数量增加,计算部分比例变化如下。(这里将root进程调用串行SpMV的时间进行部分矩阵向量乘的时间作为计算时间,将root进程从其他进程接收数据的时间作为通信时间,总时间为从root进程计算开始之前的时间点到root进程接收数据完成,printResult之前的时间点,计算部分比例=root进程计算时间/总时间,通信比例=root进程接收数据时间/总时间)



可以看到随着进程数增加,计算比例逐渐减小,通信开销逐渐增大。而由于是阻塞通信,因此通信开销增大会导致最终总执行时间增加。

#### 数据原始表格如下

1	进程数	总执行时间/ms	计算比例	通信比例	加速比
2	1	0.282258	99.92%	0.01%	1
3	2	0.155062	95.67%	4.20%	1.820291238
4	3	0.120414	87.48%	12.34%	2.344062983
5	4	0.105835	83.14%	16.71%	2.666962725
6	5	0.120843	76.75%	23.05%	2.335741417
7	6	0.11489	75.01%	24.77%	2.456767343
8	7	0.137988	62.01%	37.72%	2.045525698
9	8	0.134225	57.20%	42.53%	2.102872043
10	9	0,223878	62.96%	36.83%	1,260767025
11	10	0.205025	60.41%	39.37%	1.376700402
12	11	0.186313	55.60%	44.10%	1,51496675
13	12	0.233077	52.22%	47.54%	1,211007521

# 结论

在较多进程情况下,MPI的通信开销相对较大,甚至可能接近计算开销,因此需要减少通信数据量和通信次数,尽可能在本地做好计算工作,比如数据的读取与计算。

## 参考文献

- 1. MPI安装
- 2. Sparse Matrix-Vector Multiplication for Circuit Simulation

3. yeast 30NN