# Lab 2: MPI 矩阵乘法

学号: 19335109	课程:高性能计算
姓名: 李雪堃	学期: Fall 2021
专业: 计算机科学与技术(超算)	教师: 黄聃、卢宇彤
邮箱: i@xkun.me	TAs: 江嘉治、刘亚辉

#### Table of Contents

#### Lab 2: MPI 矩阵乘法

(一) 实验任务

(二) 实验环境

(三)实验过程和核心代码

(1) MPI 矩阵乘法

1.1 点对点通信

1.2 集合通信

1.3 计时

(2) 构建自己的矩阵乘法共享库

(四) 实验结果

(五) 实验感想

附录:参考资料

# (一) 实验任务

- 分别采用 MPI 点对点通信和 MPI 集合通信实现矩阵乘法中的进程之间通信,并比较两种实现方式的性能。尝试用 mpi\_type\_create\_struct
  - 聚合 MPI 进程内变量后通信。
- 将 Lab1 的矩阵乘法改造为一个标准的库函数 matrix\_multiply(函数实现文件和函数头文件),输入参数为三个完整定义矩阵(A,B,C),
  - 定义方式没有具体要求,可以是二维矩阵,也可以是 struct 等。在 Linux系统中将此函数编译为.so 文件,由其他程序调用。

# (二) 实验环境

- CPU: Intel(R) Core(TM) i5-8250U CPU @ 1.60GHz
- OS: Ubuntu 20.04.2 LTS
- Compiler: gcc 9.3.0
- MPI: Open MPI 4.0.3
- Build System: GNU Make 4.2.1

## (三) 实验过程和核心代码

#### (1) MPI 矩阵乘法

#### 1.1 点对点通信

代码在 mpi\_mat\_mul 下。

首先,我们用 C 实现了一个矩阵的库。代码在 include/matrix.h 和 src/matrix.c 下。

```
1 typedef bool MAT_TYPE;
2 const static MAT_TYPE RAND = true;
3 const static MAT_TYPE ZERO = false;
5 typedef struct
     double * mat;
   int row;
     int col;
10 } Matrix;
13 static double * gen_rand_matrix(int row, int col);
16 static double * gen_zero_matrix(int row, int col);
19 Matrix *matrix_build(int row, int col, MAT_TYPE type);
21 // matrix slice
22 Matrix *matrix_slice(Matrix *A, int row_begin, int col_begin, int row, int col);
25 Matrix *matrix_multiplication(Matrix *A, Matrix *B);
28 void matrix_destroy(Matrix *A);
31 void print_matrix(Matrix *A);
34 double error(Matrix *A, Matrix *B);
```

MAT\_TYPE 用于确定生成的矩阵的类型是全 0 还是随机的。定义了一个结构体 Matrix ,其中包含一个指向矩阵元素的指针,还有矩阵的行数和列数,采用一维数组存储二维矩阵,即 A[i][j]=a[i\*col+j] 的形式。

matrix\_build 用于生成矩阵,其中会根据传递的参数 type 来确定生成的类型,进而选择调用 gen\_rand\_matrix 或 gen\_zero\_matrix 中的一个,来获得 mot 指针的值。

matrix\_slice 用于将矩阵进行切片,会获得 A[row\_begin : row][col\_begin : col] 范围的矩阵。
matrix\_multiplication 是朴素矩阵乘法,我们用一个函数实现。

matrix\_destroy 用于销毁矩阵。 print\_matrix 用于打印矩阵。 error 计算两个相同规模矩阵之间的元素绝对值之差的和。

考虑到 MPI 程序的性质,我们不方便在一个 main 函数中实现两种通信方式,因此分别编写两个包含 main 函数的源文件。代码在 test/mpi\_p2p.c 和 test/mpi\_collect.c 下。

```
1  // parse command line arguments to get matrix scale
2  int m = strtol(argv[1], NULL, 10);
3  int k = strtol(argv[2], NULL, 10);
4  int n = strtol(argv[3], NULL, 10);
5
6  Matrix *A = NULL;
7  Matrix *B = NULL;
8  Matrix *X = NULL;  // X is serial result
9  Matrix *Y = NULL;  // Y is mpi result
10
11  Matrix *my_A = NULL;
12  Matrix *my_B = NULL;
13  Matrix *my_Y = NULL;
14  int my_m = m / comm_sz;
```

首先,我们从命令行传递表示矩阵规模的参数 m、k、n,用于作为后面 matrix\_build 的参数。

其次,我们不仅会在 main 函数中实现 MPI 通信,而且会让 rank 0 的进程进行串行的朴素矩阵乘法,这样 MPI 通信和朴素矩阵乘法计算时采用的矩阵是相同的。

 $my_A$ 、 $my_B$ 、 $my_Y$  都是各个进程自己的变量,分别表示接收到的部分的 A、B,以及计算的部分 C。  $my_m$  是该进程需要计算的矩阵 A 的行数。

我没有想到特别好的通信方式,采用对 A 进行行划分的方式,B 不划分,因而每个进程接收到 A 的 my\_m 行,接收整个矩阵 B,计算出 C 的 my\_m 行,然后由 rank 0 矩阵进行汇总,生成矩阵 C。

MPI 点对点通信的数据分发部分:

```
1 if (my_rank = 0)
    srand((unsigned int)time(NULL));
    A = matrix_build(m, k, RAND);
    B = matrix_build(k, n, RAND);
    #ifdef DEBUG
      printf("A:\n"); print_matrix(A);
      printf("B:\n"); print_matrix(B);
    for (int rank = 1; rank < comm_sz; rank++)</pre>
     MPI\_Send(A \rightarrow mat + my\_m * k * rank, my\_m * k, MPI\_DOUBLE, rank, 1, MPI\_COMM_WORLD);
      MPI_Send(B→mat, k * n, MPI_DOUBLE, rank, 0, MPI_COMM_WORLD);
    my_A = matrix_slice(A, 0, 0, my_m, k);
    my_B = matrix_slice(B, 0, 0, k, n);
    my_A = matrix_build(my_m, k, ZERO);
    my_B = matrix_build(k, n, ZERO);
    MPI_Recv(my_A→mat, my_m * k, MPI_DOUBLE, 0, 1, MPI_COMM_WORLD, NULL);
    MPI_Recv(my_B→mat, k * n, MPI_DOUBLE, 0, 0, MPI_COMM_WORLD, NULL);
```

注意到,rank 0 进程如果仅仅将对应的 my\_A 和 my\_B 发送给其他进程,它自己是没有创建 my\_A 和 my\_B 的,所以我们在 21~22 行调用 matrix\_slice 获得 rank 0 对应的 my\_A 和 my\_B。

在数据汇总之前,各个进程计算自己的 my\_Y ,这部分很简单,直接调用 matrix\_multiplication 即可。

```
1 // compute my_C using my_A and my_B
2 my_Y = matrix_multiplication(my_A, my_B);
```

MPI 点对点通信的数据汇总部分:

数据汇总时,非 rank 0 进程直接将 my\_Y 发送给 rank 0 即可,rank 0 进程需要接收其他进程发送来的 my\_Y,由于我们在分发数据时,rank 和 my\_m 是对应的,所以接收时不用担心,按 rank 接收即可。注意 到,rank 0 进程还要把自己的 my\_Y 复制到 Y 的前 my\_m 行。

#### 1.2 集合通信

集合通信的实现只要在点对点通信的基础上进行修改即可。

由于对 A 进行行的块划分,因此可以使用 MPI\_Scatter 函数将 A 的各块散射到各个进程中;每个进程都需要得到 B 的一个副本,所以可以用 MPI\_Bcast 函数进行广播。

在汇总各个进程的 my\_Y 时,使用 MPI\_Gather 函数,它相当于 MPI\_Scatter 逆操作,会按照进程的 rank 把数据放到 buffer 对应的位置,所以我们无需担心接收时顺序被打乱的问题。

#### 1.3 计时

我们主要关注两种通信方式的耗时,不特意对矩阵计算的时间进行比较。

采取下面的方式统计一段 MPI 程序的耗时:

```
double local_begin, local_end, local_elapsed, elapsed;

MPI_Barrier(MPI_COMM_WORLD);

local_begin = MPI_Wtime();

/* Code to be timed */

local_end = MPI_Wtime();

local_elapsed = local_end - local_begin;

MPI_Reduce(&local_elapsed, &elapsed, 1, MPI_DOUBLE, MPI_MAX, 0, MPI_COMM_WORLD);
```

无论是数据分发还是聚集,通信的时间应为从开始到最后一个进程离开的时间,即取决于最慢的进程。

通信子内的进程会在 MPI\_Barrier 处挂起,只有当所有的进程都到达 MPI\_Barrier 时,进程才会继续运行。 MPI\_Wtime 会返回墙上时钟时间,其中包括进程等待和阻塞的时间,而不仅仅是 CPU 时间。

我们将与上面类似的代码加在数据分发和聚集的代码前后即可,这里不再赘述,具体的代码请查看 test/mpi\_p2p.c 和 test/mpi\_collect.c 。另外,我们在最后会让 rank 0 进程执行朴素矩阵乘,然后由 rank 0 打印下面的内容:

- 通信时间:包括两部分,数据分发时间、数据汇总时间
- MPI 耗时
- 串行耗时
- 矩阵计算的误差

此外,这些内容都会被输出到 asset 下的文件中,文件名为 p2p\_<scale>\_<proc> 或 collect\_<scale>\_<proc> ,其中 scale 代表矩阵规模,proc 代表 MPI 进程数。

执行 make run ,可以看到类似于下面的输出。

```
→ mpi-matrix-mul git:(main) × make run
Matrix Multiplication MPI P2P Communication
proc = 4, scale = 512
Distribution time:
                           2.038088e-02s
                          1.753517e-03s
Gather time:
Total communication time: 2.213440e-02s
                          5.119734e-01s
MPI elapsed time:
                          1.139324e+00s
Serial elapsed time:
Error: 0.00
Matrix Multiplication MPI Set Communication
proc = 4, scale = 512
Distribution time:
                           2.042139e-02s
                           1.856023e-03s
Gather time:
Total communication time: 2.227741e-02s
                          4.719926e-01s
MPI elapsed time:
Serial elapsed time:
                          1.186059e+00s
Error: 0.00
```

#### (2) 构建自己的矩阵乘法共享库

代码在 libsnow-mat-mul 下。

include/Matrix.h 和 src/Matrix.cpp 是我在 lab1 中封装和实现的矩阵类, include/Matrix\_Mul.h 和 src/Matrix\_Mul.cpp 是我在 lab1 中实现的矩阵乘法,包括:

- 朴素矩阵乘法 general\_mat\_mul
- Strassen 算法的非递归版本 strassen\_mat\_mul
- 软件优化的矩阵乘法 opt\_mat\_mul

它们的输入参数都是两个 Matrix 对象 A 和 B,输出为 A 和 B 的乘积。

执行 make ,即可生成共享库 libsnow-mat-mul.so ,该共享库会存放在 lib/ 下。关于编译和链接的参数,对于 gcc,编译时要加 -fPIC 参数, f 前缀表示 control the interface conventions used in code generation,表示 Position Independent Code,链接时要加 -shared 参数,表示生成 .so 的共享库。这些编译链接命令和参数可以在 Makefile 中看到。

```
1 .PHONY: test
2 test: test.cpp
3  $(CXX) test.cpp -o $(BIN_DIR)/test -I$(INC_DIR) -L$(shell pwd)/lib -Wl,-
    rpath=$(shell pwd)/lib -lsnow-matrix-mul
4
5 .PHONY: run
6 run:
7  $(BIN_DIR)/test
```

在根目录下,默认可以编写一个 test.cpp 文件,执行 make test 会链接 libsnow-mat-mul.so ,生成可执 行文件,可以在 test.cpp 中使用 Matrix 类和上面 3 个矩阵乘法函数。执行 make run ,即可运行该可执 行文件。

默认提供的 test.cpp 文件如下:

```
#include <iostream>
#include "include/Matrix_Mul.h"

int main()

{
    Matrix A(4, 4, Matrix::RAND);
    Matrix B(4, 4, Matrix::RAND);

std::cout < "A:" < std::endl << A;

std::cout < "B:" < std::endl << B;

std::cout < "General Matrix Multiplication:" < std::endl << general_mat_mul(A, B);

std::cout < "Strassen Algorithm:" << std::endl << strassen_mat_mul(A, B);

std::cout < "My Optimized Matrix Multiplication:" << std::endl << opt_mat_mul(A, B);

return 0;

return 0;

}</pre>
```

执行 make run 后,输出内容如下:

```
→ libsnow-matrix-mul git:(main) * make run
./bin/test
A:
row: 4
col: 4
size: 16
 1.5464
                             0.930647
               2.45885
                                               8.36793
                               9.40705
               6.56971
                                              0.480744
 3.2794
                               0.811952
                                              4.90378
5.65859
6.25214
               6.77552
                               4.56277
9.41196
                6.6566
row: 4
col: 4
size: 16
7.97287
                5.31129
                               4.61412
                                                6.4928
                                              2.45266
6.34174
               7.04383
                               4.53802
5.16942
                                               5.07637
                9.6817
                               2.19076
0.603798
                6.03076
                                7.44558
                                               9.73542
General Matrix Multiplication:
row: 4
col: 4
size: 16
 37.7861
                85.0084
                                82.6366
                                                102.261
                                69.1331
                                                89.8396
 116.729
                157.669
                                97.8859
99.9743
                118.367
                                               109.074
144.258
                                125.763
                                               155.687
                175.179
Strassen Algorithm:
row: 4
col: 4
size: 4
37.7861
                85.0084
                               82.6366
                                                102.261
 116.729
                157.669
                                69.1331
                                                89.8396
                118.367
99.9743
                                97.8859
                                                109.074
 144.258
                175.179
                                125.763
                                                155.687
My Optimized Matrix Multiplication:
row: 4
col: 4
size: 16
37.7861
                85.0084
                                82.6366
                                                102.261
 116.729
                157.669
                               69.1331
                                                89.8396
99.9743
                                97.8859
                118.367
                                                109.074
 144.258
                                                155.687
                175.179
                                125.763
```

## (四) 实验结果

共享库的测试上面已经展示,下面展示 MPI 矩阵乘法的 benchmark。下面是 make plot 的结果,图片存放在 asset 下。无需执行 make test , 如果执行 make test , 过程将极其耗时 。

我的 CPU 最多支持 4 个进程,因此 4 个进程以上的结果无法测试,如果使用 8 核CPU,可以修改 Makefile 中的参数。

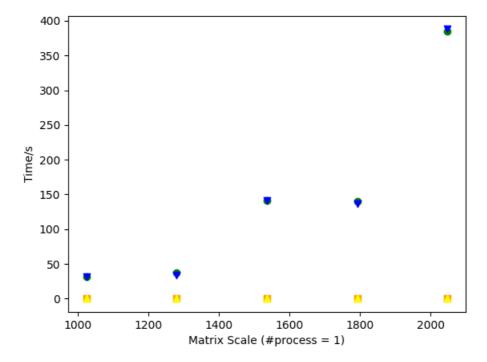
红色:数据分发时间橙色:数据聚集时间黄色:通信总耗时

绿色: MPI 矩阵乘法总耗时蓝色: 串行矩阵乘法总耗时

#### 点对点通信:

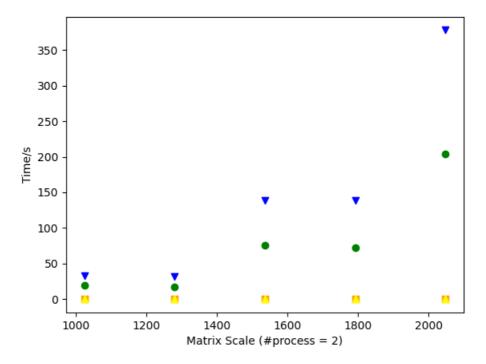
• 1 process

可以看到绿色和蓝色基本重合,而且通信时间随着矩阵规模增大变化比较小。

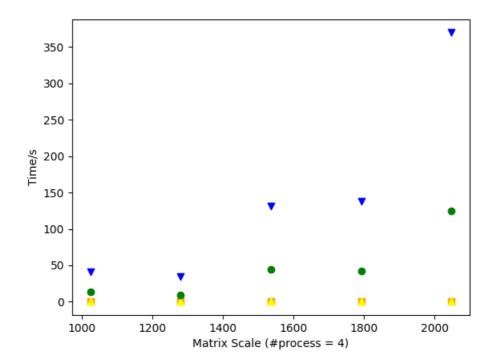


#### • 2 process

绿色(即 MPI 耗时)大约是蓝色(即串行耗时)的 1 / 2,通信耗时同样比较小。

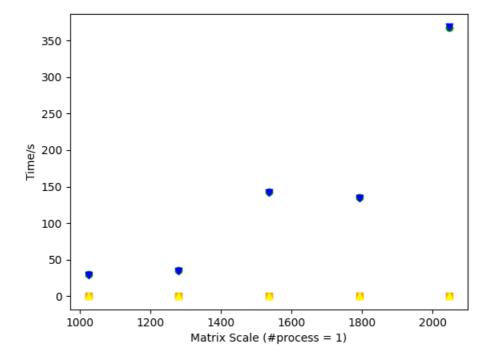


4 process绿色大约是蓝色的 1 / 3, 而没有 1 / 4。

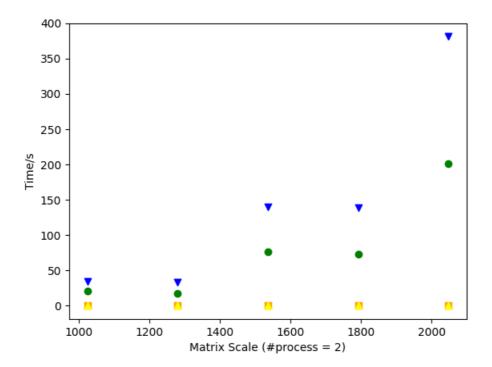


### 集合通信:

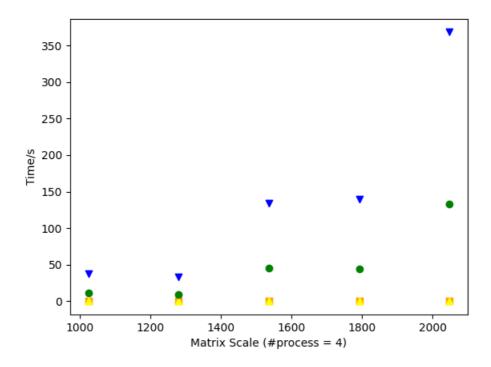
1 process蓝色和绿色基本重合。



# 2 process绿色大约是蓝色的 1 / 2。



• 4 process 绿色也大约是蓝色的 1 / 3,与点对点通信大致相同。



可以看到,点对点通信和集合通信的通信耗时区别不明显,原因主要是进程数很少,通信不是主要的时间开销,但可以通过查看具体的数据,集合通信还是比点对点通信的时间普遍要少的。如果在进程数较大时,可以 预见集合通信开销要远小于点对点通信。

另外,总耗时上点对点通信与集合通信也差不多,主要原因是没有在通信开销上拉开差距。

## (五) 实验感想

通过这次实验,首先实现了 MPI 矩阵乘法,练习和使用了基本的 MPI 函数如 Send、Recv 还有集合通信函数,之前对集合通信函数地使用方法不太清楚,现在知道了所有的进程都要调用集合通信函数,里面是对 Send、Recv 的封装。可惜的是限于硬件资源,并不能很好地测试程序的性能。

其次,我构建了自己的共享库(动态链接库),编译时有些参数的位置很重要,不能随便乱放,否则很容易出现比如 undefined reference 的错误。掌握了共享库的运行原理和制作方法,并把自己的 libsnow-mat-mu.so 和相关头文件源文件写入了 Ubuntu 的文件系统,主要是放在 gcc、ld 的默认搜索目录下,可以在自己的电脑和系统上,直接编写源文件并链接,非常有趣。

## 附录:参考资料

- https://www.open-mpi.org/faq/?category=mpi-apps
- https://stackoverflow.com/questions/9185792/passing-arguments-via-command-line-with-mpi
- https://stackoverflow.com/questions/14884126/build-so-file-from-c-file-using-gcc-command-line
- https://stackoverflow.com/questions/24526515/how-to-generate-a-so-file-from-multiple-source-files
- https://stackoverflow.com/questions/966960/what-does-fpic-mean-when-building-a-shared-library
- https://stackoverflow.com/questions/31176747/how-to-use-a-library-with-headers-and-so-files
- https://www.cprogramming.com/tutorial/shared-libraries-linux-gcc.html