实验六: cuda实验编程

17341046 郭梓煜

- 实验六: cuda实验编程
 - 。 实验目的
 - o 实验环境
 - 。 实验代码实现与分析
 - cuda的 Helloworld 程序
 - cuda 的矩阵加法
 - 核函数
 - host中矩阵申请空间并赋值
 - Device中矩阵申请空间并赋值
 - 初始化grid, block
 - 从GPU中获取结果
 - 检测输出结果正确与否
 - 获取CPU计算矩阵相加的时间
 - 获取GPU计算矩阵相加的时间
 - 。 实验过程
 - 。 实验结果及所得结论
 - 。 所遇问题及解决方案
 - 。 心得体会

实验目的

- 完成cuda的"Hello world"程序
 - 。 编译运行grid=(2,4), block=(8,16), 给出输出结果文件
- 完成cuda的两个矩阵加法A+B=C
 - 其中A, B是2^13* 2^13的方阵。
 - 假设矩阵A的元素为aij=i-0.1* j+1, 矩阵B的元素为bij=0.2* j-0.1*i。
 - 。 比较cpu计算A+B=C的时间和GPU计算的时间
 - 。 比较CPU计算结果和GPU计算结果

实验环境

• 图形化管理文件: winscp

编辑器: vscode语言: cuda

• 打开命令行界面: putty

• 编译器: nvcc

• 集群: 222.200.180.115

• source : /public/software/profile.d/cuda10.0.sh

实验代码实现与分析

cuda的 Helloworld 程序

- __ global __ : 核函数限定符
- <<< grid , block >>>: 执行结构参数
- cudaDeviceSynchronize():停止CPU端线程的执行,直到GPU端完成之前CUDA的任务,包括kernel函数、数据拷贝等。
- 在核函数中中输出线程坐标,便于观察输出数目,即(0,0)->(15,63)

```
#include <stdio.h>
_global__ void helloworld(void)
{

    // 二维线程的坐标
    int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
    int j = blockIdx.y * blockDim.y + threadIdx.y;
    printf("Hello World from (%d,%d)!\n", i , j);
}
int main()
{

    dim3 grid(2,4);
    dim3 block(8,16);
    helloworld <<<grid,block>>>();
    cudaDeviceSynchronize();
    return 0;
}
```

cuda 的矩阵加法

- cudamalloc:在GPU显存中申请空间
- cudaMemcpy:将CPU中的数据copy到GPU中
- cudaEventRecord, cudaEventSynchronize, cudaEventRecord, cudaEventElapsedTime: cuda程序计时
- cudaFree:释放空间

核函数

- 将矩阵分块,分别分配给不同grid的不同block来执行
- 根据内置函数blockIdx, blockDim, threadIdx来获取线程所需要处理的矩阵元素再相加

```
__global__ void MatAdd(double *A, double *B, double *C, const int N)
{
   int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
   int j = blockIdx.y * blockDim.y + threadIdx.y;
   if (i < N && j < N)</pre>
```

```
C[i * N + j] = A[i * N + j] + B[i * N + j];
}
```

host中矩阵申请空间并赋值

- 使用malloc申请即可
- 利用一维数组来表示二维矩阵

```
// malloc matrix a b c at host
  double *a = (double *)malloc(N * N * sizeof(double));
  double *b = (double *)malloc(N * N * sizeof(double));
  double *c = (double *)malloc(N * N * sizeof(double));
  for (int i = 0; i < N; ++i)
        for (int j = 0; j < N; ++j)
        {
            a[i * N + j] = i - 0.1 * j + 1;
            b[i * N + j] = 0.2 * j - 0.1 * i;
            c[i * N + j] = 0;
        }
}</pre>
```

Device中矩阵申请空间并赋值

• 使用cudaMemcpy以及cudaMalloc实现

```
// malloc matrix A B C at device
double *A, *B, *C;
cudaMalloc((void **)&A, N * N * sizeof(double));
cudaMalloc((void **)&B, N * N * sizeof(double));
cudaMalloc((void **)&C, N * N * sizeof(double));

// Memcpy CPU -> GPU
cudaMemcpy(A, a, N * N * sizeof(double), cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy(B, b, N * N * sizeof(double), cudaMemcpyHostToDevice);
```

初始化grid, block

• grid, block的赋值需要考虑线程块的最大线程数。可以写一个测试程序得到最大线程数。具体文件可见代码文件中。

```
int N = 8192;
int WIDTH = 16;

// Initialize block, grid
dim3 block(WIDTH, WIDTH);
dim3 grid(N / block.x, N / block.y);
MatAdd<<<<grid, block>>>(A, B, C, N);
```

从GPU中获取结果

• 同样应用cudaMemcpy即可

```
// Memcpy result GPU -> CPU
cudaMemcpy(c, C, N * N * sizeof(double), cudaMemcpyDeviceToHost);
```

检测输出结果正确与否

• 将结果与正确答案比对,正确输出True,错误输出错误之处。

```
// Check the result of GPU add
void Check_GPU_CPU_result(double *a, double *b, double *c)
{
    bool flag = true;
   for (int i = 0; i < N; ++i)
        for (int j = 0; j < N; ++j)
            if (a[i * N + j] + b[i * N + j] != c[i * N + j])
            {
                flag = false;
                printf("Fail at (%d,%d)\n", i, j);
                printf("Correct Answer :%lf , My Answer :%lf\n",
                    (i - 0.1 * j + 1) + (0.2 * j - 0.1 * i), c[i * N + j]);
            }
    if (flag == true)
        printf("GPU Matrix add result: True\n");
}
```

获取CPU计算矩阵相加的时间

使用clock()计时(单位ms)

```
double Get_CPU_add_time(double *a, double *b, double *c)
{
    clock_t start = clock();
    for (int i = 0; i < N * N; ++i)
        c[i] = a[i] + b[i];
    clock_t end = clock();
    return (end - start) * 1000 / CLOCKS_PER_SEC;
}</pre>
```

获取GPU计算矩阵相加的时间

• GPU的时间从拷贝矩阵A,B到显存开始至将计算结果复制到host为止

• 利用cudaEventRecord, cudaEventSynchronize, cudaEventRecord, cudaEventElapsedTime对 cuda程序计时

```
// GPU calculate start
cudaEvent_t start, stop;
float elapsedTime = 0.0;
cudaEventCreate(&start);
cudaEventCreate(&stop);
cudaEventRecord(start, 0);
...
// GPU calculate end
cudaEventRecord(stop, 0);
cudaEventSynchronize(stop);
cudaEventElapsedTime(&elapsedTime, start, stop);

// free
cudaEventDestroy(start);
cudaEventDestroy(stop);
```

实验过程

- 1. 在本机中vscode, cuda环境中编写好代码。
- 编译时使用命令

```
source /public/software/profile.d/cuda10.0.sh
nvcc -g gzy_ex6.cu -o gzy_ex6
```

- 2. 利用winscp上传至集群中
- 3. 打开putty命令行界面,编写test.pbs,使用qsub等命令将作业提交给PBS服务器,进行运行,在自己的文件夹中查看结果,并记录。

具体操作见下图:

• 使用qsub提交作业给服务器

```
# st17341046@login:~ - - X

# Using username "st17341046".

Last login: Wed Oct 9 21:32:45 2019 from 172.26.61.220

[st17341046@login ~]$ qsub test.pbs

772.mgr

[st17341046@login ~]$ [st17341046@login ~]$
```

• 使用qstat查看状态

• 编写test.pbs脚本

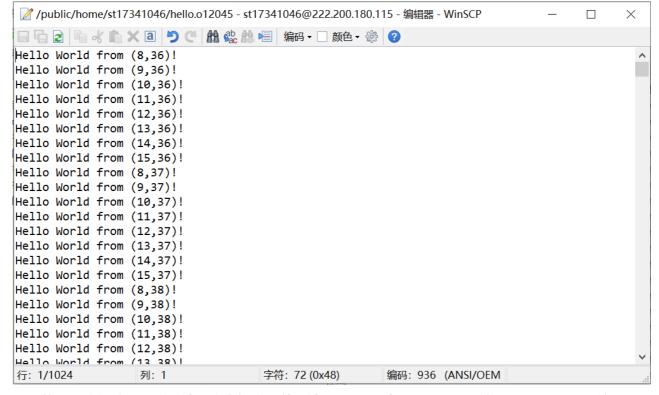
下图为一个pbs脚本示例:

- 得到输出文件
- 打开文件夹中的输出文件并记录数据。 要得到可靠的运行时间数据数据只需要qsub多次求平均和即可。

实验结果及所得结论

• Helloworld程序

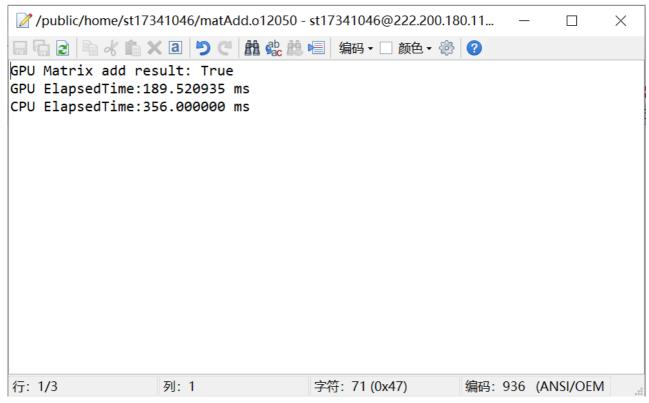
输出结果截图如下:



可以从下面的行数以及后面输出的坐标看出总共输出了1024个Helloworld, 与2 * 4 * 8 * 16结果一致。

• 矩阵加法

输出结果截图如下:



这只是其中一例,通过多次测量求平均值得到GPU运行时间平均为250.785822 ms, CPU运行平均时间为375.333333 ms.

同时可以看到矩阵相加结果经讨检验是正确的。

- 结论
 - 。 在处理的矩阵相对较大的情况下, GPU运行时间比CPU运行时间较短, GPU处理得更快。
 - 。 尽管存在集群波动的影响(甚至会出现GPU运行比CPU慢的情况),通过多次测试以及到其他环境运行得出的结果,仍然是GPU运行较快。

所遇问题及解决方案

- 在Helloworld程序中,一开始忘记加上cudaDeviceSynchronize()了,也不清楚其具体作用,所以文件 经常没有输出。在查阅了相关文件后,了解了其停止CPU端线程的执行,直到GPU端完成之前CUDA的 任务的作用,加上该语句后终于得到了Helloworld的结果。
- cudaMalloc只能申请一维数组。一开始我想申请用cudaMalloc申请二维数组,结果出现Segment Fault的错误,查阅之后才知道cudaMalloc一般用来申请一维数组,二维数组一般用cudaMallocPitch来分配存储空间。

心得体会

这是cuda编程的第一次实验。刚开始接触还是有些陌生,但通过老师的讲解以及到网上查阅的函数才开始慢慢入手,发现也不是很难,毕竟是基于C编程上,写起来还是比较简单。希望在以后的实验中也能不断学习,学到更多知识。