

# 实验报告

## 实验名称（用 GPU 加速 FFT 程序）

智能 1602 201608010609 李鹏飞

## 实验目标

用 GPU 加速 FFT 程序运行，测量加速前后的运行时间，确定加速比。

## 实验要求

- \* 采用 CUDA 或 OpenCL（视具体 GPU 而定）编写程序
- \* 根据自己的机器配置选择合适的输入数据大小  $n$
- \* 对测量结果进行分析，确定使用 GPU 加速 FFT 程序得到的加速比
- \* 回答思考题，答案加入到实验报告叙述中合适位置

## 思考题

1. 分析 GPU 加速 FFT 程序可能获得的加速比
2. 实际加速比相对于理想加速比差多少？原因是什么？

## 实验内容

### FFT 算法代码

FFT 的代码如下：

```
```c++  
/* fft.cpp  
*  
* This is a KISS implementation of  
* the Cooley-Tukey recursive FFT algorithm.  
* This works, and is visibly clear about what is happening where.  
*  
* To compile this with the GNU/GCC compiler:
```

```

* g++ -o fft fft.cpp -lm
*
* To run the compiled version from a *nix command line:
* ./fft
*
*/
#include <complex>
#include <cstdio>

#define M_PI 3.14159265358979323846 // Pi constant with double precision

using namespace std;

// separate even/odd elements to lower/upper halves of array respectively.
// Due to Butterfly combinations, this turns out to be the simplest way
// to get the job done without clobbering the wrong elements.
void separate (complex<double>* a, int n) {
    complex<double>* b = new complex<double>[n/2]; // get temp heap storage
    for(int i=0; i<n/2; i++) // copy all odd elements to heap storage
        b[i] = a[i*2+1];
    for(int i=0; i<n/2; i++) // copy all even elements to lower-half of a[]
        a[i] = a[i*2];
    for(int i=0; i<n/2; i++) // copy all odd (from heap) to upper-half of a[]
        a[i+n/2] = b[i];
    delete[] b; // delete heap storage
}

// N must be a power-of-2, or bad things will happen.
// Currently no check for this condition.
//
// N input samples in X[] are FFT'd and results left in X[].
// Because of Nyquist theorem, N samples means
// only first N/2 FFT results in X[] are the answer.
// (upper half of X[] is a reflection with no new information).
void fft2 (complex<double>* X, int N) {
    if(N < 2) {
        // bottom of recursion.
        // Do nothing here, because already X[0] = x[0]
    } else {
        separate(X,N); // all evens to lower half, all odds to upper half
        fft2(X, N/2); // recurse even items
        fft2(X+N/2, N/2); // recurse odd items
    }
}

```

```

// combine results of two half recursions
for(int k=0; k<N/2; k++) {
complex<double> e = X[k ]; // even
complex<double> o = X[k+N/2]; // odd
// w is the "twiddle-factor"
complex<double> w = exp( complex<double>(0,-2.*M_PI*k/N) );
X[k ] = e + w * o;
X[k+N/2] = e - w * o;
}
}
}

// simple test program
int main () {
const int nSamples = 64;
double nSeconds = 1.0; // total time for sampling
double sampleRate = nSamples / nSeconds; // n Hz = n / second
double freqResolution = sampleRate / nSamples; // freq step in FFT result
complex<double> x[nSamples]; // storage for sample data
complex<double> X[nSamples]; // storage for FFT answer
const int nFreqs = 5;
double freq[nFreqs] = { 2, 5, 11, 17, 29 }; // known freqs for testing
// generate samples for testing
for(int i=0; i<nSamples; i++) {
x[i] = complex<double>(0.,0.);
// sum several known sinusoids into x[]
for(int j=0; j<nFreqs; j++)
x[i] += sin( 2*M_PI*freq[j]*i/nSamples );
X[i] = x[i]; // copy into X[] for FFT work & result
}
// compute fft for this data
fft2(X,nSamples);
printf(" n\tx[]\tX[]\tf\n"); // header line
// loop to print values
for(int i=0; i<nSamples; i++) {
printf("% 3d\t%+.3f\t%+.3f\t%g\n",
i, x[i].real(), abs(X[i]), i*freqResolution );
}
}

// eof
...

```

利用 cuda 进行 FFT 代码：

```
#include <assert.h>
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <string.h>
#include <math.h>

// Include CUDA runtime and CUFFT
#include <cuda_runtime.h>
#include <cufft.h>
#include <iostream>

// Helper functions for CUDA
// #include <helper_functions.h>
// #include <helper_cuda.h>
// #include "device_launch_parameters.h"

#define pi 3.1415926535
#define LENGTH 100000 //signal sampling points
using namespace std;

int main()
{
    clock_t start, finish;

    start = clock();

    int i;
    // for( i = 0 ;i<30 ;i++){
    // data gen

    float Data[LENGTH] = {1,2,3,4};
    float fs = 1000000.000;//sampling frequency
    float f0 = 200000.00;// signal frequency
    for( i=0;i<LENGTH;i++)
    {
        Data[i] = 1.35*cos(2*pi*f0*i/fs);//signal gen,
```

```
}
```

```
cufftComplex *CompData=(cufftComplex*)malloc(LENGTH*sizeof(cufftComplex));//allocate  
memory for the data in host
```

```
for(i=0;i<LENGTH;i++)
```

```
{
```

```
    CompData[i].x=Data[i];
```

```
    CompData[i].y=0;
```

```
}
```

```
cufftComplex *d_fftData;
```

```
cudaMalloc((void**)&d_fftData,LENGTH*sizeof(cufftComplex));// allocate memory for the  
data in device
```

```
cudaMemcpy(d_fftData,CompData,LENGTH*sizeof(cufftComplex),cudaMemcpyHostToDevice);//  
copy data from host to device
```

```
cufftHandle plan;// cuda library function handle
```

```
cufftPlan1d(&plan,LENGTH,CUFFT_C2C,1);//declaration
```

```
cufftExecC2C(plan,(cufftComplex*)d_fftData,  
(cufftComplex*)d_fftData,CUFFT_FORWARD);//execute
```

```
cudaDeviceSynchronize();//wait to be done
```

```
cudaMemcpy(CompData,d_fftData,LENGTH*sizeof(cufftComplex),cudaMemcpyDeviceToHost);//  
copy the result from device to host
```

```
for(i=0;i<LENGTH/2;i++)
```

```
{
```

```
    //if(CompData[i].x != 0)
```

```
    //{
```

```
        printf("i=%d\tf="
```

```
%6.1fHz\tRealAmp=%3.1f\t",i,fs*i/LENGTH,CompData[i].x*2.0/LENGTH);//print the result:
```

```

//}
//if(CompData[i].y != 0 )
//{
    printf("ImagAmp=+%3.1fi",CompData[i].y*2.0/LENGTH);
// }
printf("\n");
}
    cufftDestroy(plan);
    free(CompData);
    cudaFree(d_fftData);
finish = clock();
    cout<<(finish - start) <<"/"<<CLOCKS_PER_SEC << "(s)"<<endl;
// }
}

```

## GPU 加速 FFT 程序的可能加速比

通过分析 FFT 算法代码，我们预期的优化部分为变换过程中 x 轴与 y 轴的计算过程。

但是因为直接调用 cufft 库，无法看到内部加速过程，最终加速比由实验测试结果进行推断。

注意理论分析中未考虑初始化、数据传递等时间，实际加速比可能要比理想情况低。

## 测试

### 测试平台

在如下机器上进行了测试：

部件	配置	备注

| :-----|:-----:| :-----|  
| CPU | core i5-6500U | |  
| 内存 | DDR4 16GB | |  
| GPU | Nvidia Geforce 950M | |  
| 显存 | DDR5 6GB | |  
| 操作系统 | Ubuntu 18.04 LTS | 中文版 |

## 测试记录

数据集 64

CPU:

968/1000000(s)

图一 64 数据 CPU 结果

GPU:

254831/1000000(s)

图二 64 数据 GPU 结果

数据集 1000

CPU:

5468/1000000(s)

图三 1000 数据 CPU 结果

GPU:

239266/1000000(s)

图四 1000 数据 GPU 结果

数据集 10000

CPU:

45255/1000000(s)

图五 10000 数据 CPU 结果

GPU:

270146/1000000(s)

图六 10000 数据 GPU 结果

数据集 100000

CPU:

418522/1000000(s)

图七 100000 数据 CPU 结果

GPU:

439724/1000000(s)

图八 100000 数据 GPU 结果

数据集 1000000  
CPU:

4301728/1000000(s)

图九 1000000 数据 CPU 结果

GPU:

2197316/1000000(s)

图十 1000000 数据 GPU 结果

我们列一个表格进行进一步说明

数据集大小	CPU 运行时间/1000000	GPU 运行时间/1000000	比值(CPU/GPU)
64	968	254831	0.00379
1000	5468	239266	0.0228
10000	45255	270146	0.167
100000	418522	439724	0.951
1000000	4301728	2197316	1.957

## 分析和结论

从测试记录来看，使用 GPU 加速 FFT 程序获得的加速比在理想的情况下为 1.975，因为 GPU 加速的优势只有在数据量大时才能够体现，当数据量小的时候，更多的时间用于数据拷贝和传输，所以反而性能比 CPU 要差很多。

造成实际加速比与理想加速比不同的原因有：

1. 程序的初始化需要消耗时间；
2. 数据之间的通信需要消耗时间；
3. GPU 上线程调度开销也会造成影响；
4. GPU 上线程之间访存竞争造成的影响，也会影响最终结果。