

N体問題を聞いたCPUとGPUの性能比較

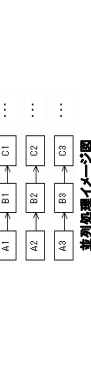
一行列の積 演算を用いた比較 富久 友樹

研究目的

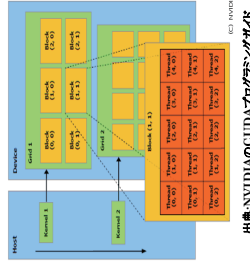
- グラフィック用の演算目的に開発されたGPUは高い並列計算能力を持っているとされる。この能力を利用して、科学的数値計算において、従来のCPUを用いるシミュレーションに対し、どの程度GPUとGPUの性能の違いを調べることを目的とする。
- また、CPUの性能をGPUの性能が上回る境界を調べることも目的とする。

基本用語③ 並列処理

- 複数のマイクプロセッサなどに処理を分散して、同時に演算を行うことである。
- 並列処理をすれば必ずしも演算速度が早くなるというわけではない。データ通信時間やプロセッサ同期にも時間を要するからである。
- 並列処理は演算が同一プロセッサ内のメモリで処理できる場合に力を発揮する。

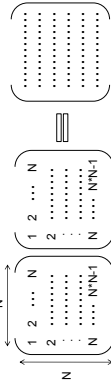


プログラミングの特徴③ CUDAのプログラミングモデル



性能比較テスト① 行列計算

- $N * N$ の行列同士の積を計算した。(Nは2のべき乗)
- 行列計算を用いた理由は並列計算に向いているため、演算速度の違いを比較するのに向いていると考えたからである。



現時点までにわかったこと

- GPUの演算速度がCPUの演算速度を必ず上回るわけではない。上回るにはある程度演算回数が多くなくてはならない。今回試した行列計算問題では32 x 32以上の行列計算で上回る。
- GPUをうまく使えれば、科学的数値計算において、大幅な演算時間の短縮が可能に考えられる。ただし、プログラミング上の工夫やメモリ使用のチューニングが必要である。

基本用語① GPUとは

- 3Dグラフィックスの表示に必要な計算処理を行うプロセッサ(Graphics Processing Unit)
- 高い並列計算能力を持っており、この能力をグラフィック描画だけでなく汎用の数値計算にも利用することに近年注目が集まっている。
- 本研究で使用したGPUは、GeForce GTX 285 (2009年製)で倍精度にも対応している。コア数は240個、メモリは1GBである。

プログラミングの特徴① CUDAの概念

- GPUを用いたプログラミングでは演算処理単位を考えたコードを書く必要がある。
- CUDAの概念上、一つのデータを処理する単位を「スレッド」という。
- ブロック(block)とは同じサイズのスレッドをまとめたものを言う。最大3次元のスレッドの配列をブロックとすることができる。
- グリッド(grid)とは同じサイズのブロックをまとめたものを言う。最大3次元のブロックの配列を言及することができる。

基本用語② CUDAとは

- NVIDIA社が提供するGPU向けのC言語の統合開発環境であり、コンパイラやライブラリなどが構成されている。
- CUDAでGPU向けのプログラムを開発するにはNVIDIA社のビデオカードと対応しているOS(例えばWindows/Linux/Mac)が必要である。
- http://developer.nvidia.com/object/cuda_3.2_toolkit_e.htmlより開発ツールキットがダウンロード可。開発環境のOSのツールキットが必要である。

プログラミングの特徴② 実際のプログラムの例

```
dim3 grid(WIDTHBLOCK, BLOCK, 1); //ブロック生成
dim3 threads(BLOCK, BLOCK, 1); //スレッド生成
Kernel1 <<< << grid, threads >>>(l_a, l_b, d, c); //Kernel1関数を呼び出し
{
    __global__ void Kernel1(float *A, float *B, float *C)
    {
        /blockIdx.xはブロック番号, blockIdx.yはスレッド数, threadIdxはスレッド番号を示す
        int x=blockIdx.x*blockDim.x + threadIdx.x;
        float tmp=0.0;
        for(int i=0; i<WIDTHH; i++)
        {
            tmp+=A[i*WIDTHH+i];
        }
        C[x*Y*WIDTHH+Y]=tmp;
    }
}
```

プログラミングの特徴④ CUDAのメモリモデル

- グローバルメモリはCPU側からのデータ入力GPU側からの計算結果の出力に使われ、演算に用いることもできる。
- シェアードメモリはブロック間で共有でき、グローバルメモリに比べて非常に高速な演算が可能である。
- GPU上で演算させる場合、シェアードメモリにデータを移してから演算させる方が高速に演算を行うことができる。

