МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева» (Самарский университет)

Институт информатики и кибернетики Кафедра технической кибернетики

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА № 5

по курсу Параллельное программирование

Группа 6409 Студент

Д.К. Чернышова

(подпись)

Преподаватель, к.ф.-м.н.

В.Д. Зайцев

(подпись)

ЗАДАНИЕ

Произвести запуск программы с использованием библиотеки CUBLAS для умножения квадратных матриц размерностей $N \times N$, сгенерированных случайно. В ходе анализа работы программы оценить время ее выполнения на различном количестве исполняющих нитей.

Реализовать последовательный вариант программы. Оценить время ее выполнения. Рассчитать ускорение параллельных программ относительно последовательного варианта.

Таблица 1 – Исходные данные на ЛР № 5

Тип	float
N	(950, 1900, 3800)
Параметры транспонирования	(без Т, с Т)

ВВЕДЕНИЕ

Все чаще современные программные вычисления требуют значительного сокращения времени выполнения операций при работе. Организация программных вычислений на основе подходов параллельного программирования позволяет значительно выиграть в быстродействии и времени исполнения кода [1].

Матричное умножение — это фундаментальные операции, используемые в различных областях, таких как наука о данных, вычислительная наука и машинное обучение, поэтому разработка и применение методов усовершенствования данной операции является актуальной на данной момент.

Поскольку матричное умножение является ресурсозатратной операцией, прибегают к использованию параллельных алгоритмов для обеспечения наибольшей эффективности и скорости.

ЭКСПЕРИМЕНТАЛЬНЫЕ ИССЛЕДОВАНИЯ

2.1 Результаты работы программ

В ходе исследования времени работы программ здесь и далее проводилось усреднение не менее чем по 12 запускам.

На рисунке 1 представлен скрин запуска и работы программы.

```
[2020-02107@login2 lab5]$ cat slurm-76920.out
nvcc warning: The 'compute_20', 'sm_20', and 'sm_21' architec
CUDA WITH FILL ON GPU AND N = 950
CUDA TIME OF WORK IS: 0.039970838

A =
0.620041 0.947193 0.018441
0.128386 0.316126 0.911247
0.448812 0.387810 0.978366

B =
0.429195 0.563711 0.394135
0.220644 0.752607 0.142552
0.309039 0.903192 0.021009

C =
229.279633 235.929733 227.042740
235.375015 233.155975 233.500458
240.546402 244.303116 223.526642
[2020-02107@login2:~/lab5]$ []

2020-02107@login2:~/lab5] \times \tau\tabel{Downloads/./nvim-linux64/bin/nvim}
```

Рисунок 1 — Пример работы программы для N = 950.

Последовательная программа представляла собой перемножение двух матриц (без и с транспонирование) посредством вычисления каждого элемента результирующей матрицы.

В таблицах 2-3 представлено время выполнения параллельных программ и их ускорение по сравнению с последовательным вариантом.

Таблица 2 –	Время	работы	программ
-------------	-------	--------	----------

N	Время последовательной	Время параллельной программы, с	
	программы, с	Генерация на GPU	Генерация CPU
950	8,99	0,03997	0,05383
1900	53,26750	0,06608	0,19329

3800 4/2,2/383 0,239/2 0,7/432	3800	472,27583		0,77432
--------------------------------------	------	-----------	--	---------

Таблица 3 – Ускорение параллельных программ

N	Ускорение параллельной программы	
	Генерация на GPU	Генерация CPU
950	172,9295449	129,341519
1900	806,1044538	275,570177
3800	1970,150182	609,9183493

На рисунке 2 приведен график зависимости времени работы программ от размерности матрицы при различных вариантах генерации данных. На рисунке 3 приведен график зависимости ускорения программ от размерности матрицы при различных вариантах генерации данных.

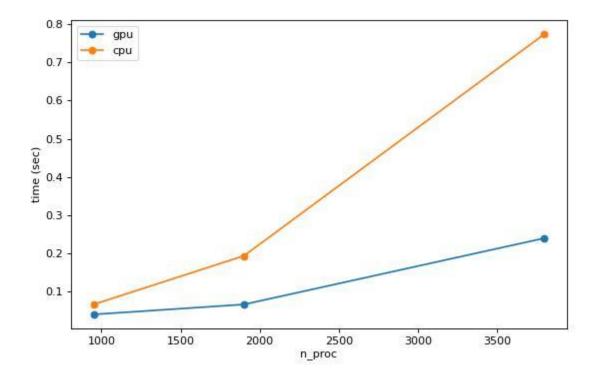


Рисунок 2 – Время работы программ

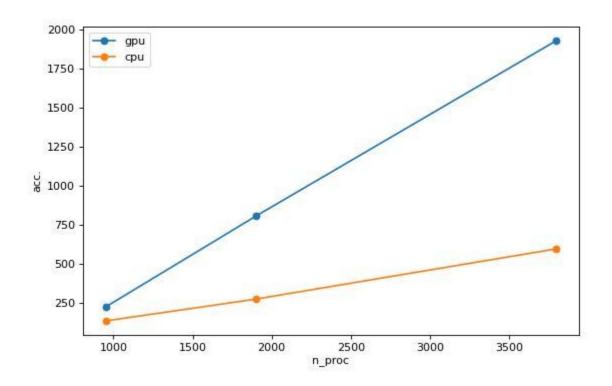


Рисунок 3 – Ускорение программ

выводы:

Из полученных результатов видно, что:

- 1. Как видно из таблицы при всех значениях алгоритм с генерацией матрицы на CPU выполняется медленнее, чем с генерацией на GPU. Генерация матрицы на GPU тратит ресурсы на создание генератора рандомных чисел и на копирование данных с GPU на CPU, однако затраты на пересылку и создание генератора являются незначительными для генерации матриц небольших размеров, например, 950х950.
- 2. Максимальное ускорение было получено для генерации на GPU при размерности матриц 3800х3800 1970,150182. Замедление получено не было, ввиду больших размеров матриц. Большое ускорение обуславливается тем, что для последовательных программ учитывалось время на генерацию и умножение матриц, а умножение матриц на GPU является на порядки более эффективной операцией, чем в последовательной программе.

з. С увеличением размерности соответственно увеличивается время программы и ускорение по выполнение сравнению последовательной программой. С изменением размерности время выполнения программы изменяется некратно ввиду того, что происходят затраты времени на копирование данных, а также, в GPU, случае заполнения на на создание генератора псевдослучайных чисел и из раза в раз время, затрачиваемое на такие операции, изменяется.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Цель лабораторной работы — написать параллельную программу с использованием библиотеки CUBLAS для умножения квадратных матриц и сравнить время выполнения с длительностью последовательной программы достигнута. Показано, что использование параллельных технологий для данного типа программ обосновано, ввиду того, что при перемножение больших матриц использование GPU дает значимое ускорение.

В ходе выполнения лабораторной работы я изучил(а) основы использования библиотеки CUBLAS, приобрел(а) навыки по написанию параллельных программ с ее использованием. Наиболее сложной частью выполнения лабораторной работы было написание алгоритма для последовательного перемножения матриц с транспонированием в линейной форме. Интерес вызвало изучение операций на GPU с использованием CUBLAS.

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1 Kim, D. Analysis of Sub-Routines in NVIDIA cuBLAS Library for a series of Matrix-Matrix Multiplications in Transformer [Electronic resource] / D. Kim, I. Kim, J. Kim. // 13th International Conference on Information and Communication Technology Convergence (ICTC) 2022. P. 618-620 URL: https://ieeexplore.ieee.org/document/9952498 (дата обращения: 14.11.2023).
- 2 Козлова, Е.С. Лабораторные работы по курсу «Параллельное программирование»: Методические указания [Текст] / Сост. Е.С. Козлова, А.С. Широканев Самара, 2019. 61 с.
- 3 оеводин, В. В. Параллельные вычисления [Текст] / В. В. Воеводин, Вл. В. Воеводин. СПб.: БХВ-Петербург, 2002. 608 с.
- 4 Богачёв К.Ю. Основы параллельного программирования: учебное пособие, 2-е изд. [Текст] / К. Ю. Богачёв М.: БИНОМ. Лаборатория знаний, 2013. 344 с.
- 5 Гергель, В. П. Теория и практика параллельных вычислений, 2-е изд. [Текст] / В. II. Гергель. М.: Интуит. 2016. 500 с.
- 6 Боресков А.В. Параллельные вычисления на GPU. Архитектура и программная модель CUDA Учеб. пособие [Текст] / А.В. Боресков М.: Издательство Московского университета, 2012. 336 с.
- 7 Библиографическое описание документа. Общие требования и правила составления [Электронный ресурс] / сост.: В.С. Крылова, С.М. Григорьевская, Е.Ю. Кичигина // Официальный интернет-сайт научной библиотеки Томского государственного университета. Электрон. дан. Томск, [2010]. http://www.lib.tsu.ru/win/produkzija/metodichka/metodich.html (дата обращения: 10.09.2019).

ПРИЛОЖЕНИЕ А

Код программы с технологией CUDA

```
#include <cstdlib>
#include <curand.h>
#include <cublas v2.h>
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
// GPU fill rand() - Функция случайной генерации матрицы
void GPU_fill_rand(float* A, int matrixSize) {
    // Create a pseudo-random number generator
    curandGenerator_t prng;
    curandCreateGenerator(&prng, CURAND_RNG_PSEUDO_DEFAULT);
    // Set the seed for the random number generator using the system clock
    curandSetPseudoRandomGeneratorSeed(prng, (unsigned long long) clock());
    curandGenerateUniform(prng, A, matrixSize * matrixSize);
}
//gpu blas mmul() - Функция умножения матриц
void gpu_blas_mmul(const float* A, const float* B, float* C, const int
matrixSize) {
    int lda = matrixSize, ldb = matrixSize, ldc = matrixSize;
    const float alf = 1;
    const float bet = 0;
    const float* alpha = &alf;
    const float* beta = &bet;
    // Create a handle for CUBLAS
    cublasHandle t handle;
    cublasCreate(&handle);
    // Do the actual multiplication
    cublasSgemm(handle, CUBLAS_OP_N, CUBLAS_OP_T, matrixSize, matrixSize,
matrixSize, alpha, A, lda, B, ldb, beta, C, ldc);
    // Destroy the handle
    cublasDestroy(handle);
}
void print_matrix(float* matrix, int matrixSize) {
    for (int i = 0; i < matrixSize; ++i) {</pre>
        for (int j = 0; j < matrixSize; ++j) {</pre>
            printf("%f ", matrix[j * matrixSize + i]);
        printf("\n");
    printf("\n");
}
int main() {
    // Allocate 3 arrays on CPU
    // for simplicity we are going to use square arrays
```

```
int matrixSize = NMAX, n2b = matrixSize * matrixSize * sizeof(float);
    float* h A = (float*)malloc(n2b);
    float* h B = (float*)malloc(n2b);
    float* h_C = (float*)malloc(n2b);
    // Allocate 3 arrays on GPU
    float* d_A, * d_B, * d_C;
    cudaMalloc(&d_A, n2b);
    cudaMalloc(&d B, n2b);
    cudaMalloc(&d_C, n2b);
    cudaEvent t start, stop;
    cudaEventCreate(&start);
    cudaEventCreate(&stop);
    float gpuTime = 0.0f;
    srand(time(0));
    cudaEventRecord(start, 0);
    for (int i = 0; i < ITERATIONS; ++i) {</pre>
        if (isGPU) {
            // Fill the arrays A and B on GPU with random numbers
            GPU_fill_rand(d_A, matrixSize);
            GPU fill rand(d B, matrixSize);
            // Optionally we can copy the data back on CPU and print the
arrays
            cudaMemcpy(h_A, d_A, n2b, cudaMemcpyDeviceToHost);
            cudaMemcpy(h_B, d_B, n2b, cudaMemcpyDeviceToHost);
            // Multiply A and B on GPU
            gpu_blas_mmul(d_A, d_B, d_C, matrixSize);
            // Copy (and print) the result on host memory
            cudaMemcpy(h_C, d_C, n2b, cudaMemcpyDeviceToHost);
        }
        else {
            for (int i = 0; i < matrixSize * matrixSize; i++) {</pre>
                h_A[i] = (float)rand() / RAND_MAX;
                h_B[i] = (float)rand() / RAND_MAX;
            cudaMemcpy(d_A, h_A, n2b, cudaMemcpyHostToDevice);
            cudaMemcpy(d_B, h_B, n2b, cudaMemcpyHostToDevice);
            // Multiply A and B on GPU
            gpu_blas_mmul(d_A, d_B, d_C, matrixSize);
            cudaMemcpy(h_C, d_C, n2b, cudaMemcpyDeviceToHost);
        }
    }
    cudaEventRecord(stop, 0);
    cudaEventElapsedTime(&gpuTime, start, stop);
    if (isGPU)
        printf("CUDA WITH FILL ON GPU AND N = %d\n", NMAX);
    else
        printf("CUDA WITH FILL ON CPU AND N = %d\n", NMAX);
    printf("CUDA TIME OF WORK IS: %.9f\n\n", gpuTime / 1000 / ITERATIONS);
```

```
printf("A =\n");
print_matrix(h_A, 3);
printf("B =\n");
print_matrix(h_B, 3);

printf("C =\n");
print_matrix(h_C, 3);

//Free GPU memory
cudaFree(d_A);
cudaFree(d_B);
cudaFree(d_C);

// Free CPU memory
free(h_A);
free(h_B);
free(h_C);
return 0;
}
```

ПРИЛОЖЕНИЕ Б

Код последовательной программы

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#define IDX2C(i,j,ld) (((j)*(ld))+(i))
// NMAX = [950, 1900, 3800]
#define NMAX 3800
#define ITERATIONS 12
float* transpose(const float* A, int matrixSize, int n2b) {
    float* new_array = (float*)malloc(n2b);
    for (int i = 0; i < matrixSize; ++i)</pre>
        for (int j = 0; j < matrixSize; ++j)</pre>
            // Index in the original matrix.
            int index1 = i * matrixSize + j;
            // Index in the transpose matrix.
            int index2 = j * matrixSize + i;
            new array[index2] = A[index1];
        }
    }
    return new_array;
}
void cpu_mmul(const float* A, const float* B, float* C, int matrixSize, int
n2b) {
    float* B_T = transpose(B, matrixSize, n2b);
    for (int i = 0; i < matrixSize; ++i) {</pre>
        for (int j = 0; j < matrixSize; ++j) {</pre>
            C[IDX2C(i, j, matrixSize)] = 0.0;
            for (int r = 0; r < matrixSize; ++r) {</pre>
                C[IDX2C(i, j, matrixSize)] += A[IDX2C(i, r, matrixSize)] *
B_T[IDX2C(r, j, matrixSize)];
        }
    }
}
// print_matrix() - Функция вывода матрицы
void print_matrix(float* matrix, int matrixSize) {
    for (int i = 0; i < matrixSize; ++i) {</pre>
        for (int j = 0; j < matrixSize; ++j) {</pre>
            printf("%f ", matrix[j * matrixSize + i]);
        }
```

```
printf("\n");
    }
    printf("\n");
}
int main() {
    // Allocate 3 arrays on CPU
    // for simplicity we are going to use square arrays
    srand(time(0));
    int matrixSize = NMAX, n2b = matrixSize * matrixSize * sizeof(float);
    float* h A = (float*)malloc(n2b);
    float* h_B = (float*)malloc(n2b);
    float* h_C = (float*)malloc(n2b);
    double start_time, end_time;
    start_time = clock();
    for (int i = 0; i < ITERATIONS; ++i) {</pre>
        for (int i = 0; i < matrixSize * matrixSize; i++) {</pre>
            h_A[i] = (float)rand() / RAND_MAX;
            h_B[i] = (float)rand() / RAND_MAX;
        }
        // Multiply A and B
        cpu_mmul(h_A, h_B, h_C, matrixSize, n2b);
    end_time = clock();
    printf("LINEAR TIME OF WORK WITH N = %d IS: %.9f\n\n", NMAX, (end_time -
start_time) / CLOCKS_PER_SEC / ITERATIONS);
    printf("A =\n");
    print_matrix(h_A, 3);
    printf("B =\n");
    print_matrix(h_B, 3);
    printf("C =\n");
    print_matrix(h_C, 3);
    // Free CPU memory
    free(h A);
    free(h_B);
    free(h_C);
    return 0;
}
```

приложение в

Скрипт запуска CUDA программы

```
#!/bin/bash

#SBATCH --job-name=test
#SBATCH --nodes=1
#SBATCH --gres=gpu
#SBATCH --time=00:10:00

module load cuda/8.0
nvcc -g -G -O0 -DNMAX=900 -DisGPU=true -DITERATIONS=12 -lcublas -lcurand -o mainGPU.bin cuda.cu
./mainGPU.bin
```

приложение в

Скрипт запуска CUDA программы

```
#!/bin/bash
#SBATCH --job-name=test
#SBATCH --time=04:00:00
#SBATCH --nodes=1
#SBATCH --mem=2gb
```

./out