# Лабораторная работа 3

## Задание

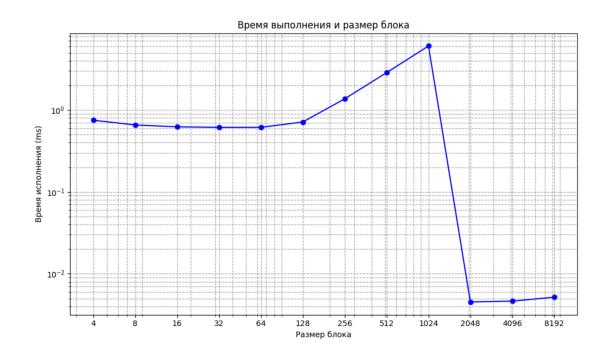
- 1. Прочитайте главы теоретического материала под названиями "Pinned memory" и "Потоки (streams) в CUDA". Ответьте на контрольные вопросы в конце глав (ответы на контрольные вопросы не нужно включать в отчёт по лабораторной работе).
- 2. Примените потоки для алгоритмов реализованные в лабораторной работе №1.
- 3. Определите оптимальное количество потоков для матрицы размером 2500x2500 элементов и вектора размером 2500 элементов.

# Оборудование

GPU NVIDIA T4\*2

#### Анализ

```
==410== NVPROF is profiling process 410, command: ./output program3
Time for AxV with block size 4: 0.749632 ms
Time for AxV with block size 8: 0.656288 ms
Time for AxV with block size 16: 0.622304 ms
Time for AxV with block size 32: 0.614304 ms
Time for AxV with block size 64: 0.613536 ms
Time for AxV with block size 128: 0.713344 ms
Time for AxV with block size 256: 1.36691 ms
Time for AxV with block size 512: 2.85379 ms
Time for AxV with block size 1024: 6.03914 ms
Time for AxV with block size 2048: 0.004544 ms
Time for AxV with block size 4096: 0.00464 ms
Time for AxV with block size 8192: 0.005184 ms
==410== Profiling application: ./output program3
==410== Profiling result:
      Type Time(%)
                       Time
                             Calls
                                              Min
                                                     Max Name
                                      Avg
                                     9 1.5641ms 595.96us 6.0242ms matrixVectorMultKernel(float*, float*,
GPU activities: 53.86% 14.077ms
float*, int, int, unsigned long)
          46.14% 12.062ms
                               2 6.0308ms 2.3360us 12.059ms [CUDA memcpy HtoD]
   API calls: 83.54% 152.90ms
                                   1 152.90ms 152.90ms 152.90ms cudaMallocPitch
           7.71% 14.116ms
                              12 1.1764ms 4.9500us 6.0266ms cudaEventSynchronize
           6.85% 12.533ms
                               1 12.533ms 12.533ms 12.533ms cudaMemcpy2D
           0.74% 1.3477ms
                               3 449.22us 9.6220us 1.1348ms cudaFree
                              2 439.62us 343.24us 536.01us cuDeviceTotalMem
           0.48% 879.25us
           0.33% 594.93us
                             202 2.9450us 186ns 127.59us cuDeviceGetAttribute
           0.08% 147.10us
                              12 12.258us
                                            568ns 24.815us cudaLaunchKernel
           0.07% 135.74us
                              2 67.868us 4.5790us 131.16us cudaMalloc
           0.06% 101.78us
                              24 4.2400us 2.4950us 8.4370us cudaEventRecord
           0.04% 80.363us
                              1 80.363us 80.363us 80.363us cudaMemcpy
           0.04% 69.799us
                              2 34.899us 25.049us 44.750us cuDeviceGetName
           0.03% 47.587us
                              24 1.9820us
                                           791ns 3.8400us cudaEventDestroy
           0.02% 40.869us
                              24 1.7020us
                                          835ns 12.874us cudaEventCreate
           0.01% 23.788us
                              12 1.9820us 1.5090us 3.1860us cudaEventElapsedTime
           0.01% 10.523us
                              2 5.2610us 2.4830us 8.0400us cuDeviceGetPCIBusId
           0.00% 2.8480us
                                          384ns 1.6130us cuDeviceGet
                              4
                                  712ns
           0.00% 1.9360us
                                         381ns 1.0830us cuDeviceGetCount
                              3
                                  645ns
           0.00\%
                                291ns
                                        245ns 338ns cuDeviceGetUuid
                  583ns
```



## Вывод

После анализа результатов профилирования нашего приложения, стоит выделить высокую эффективность использования GPU, особенно при меньших размерах блока. Наиболее оптимальными являются размеры блока от 16 до 64, где время выполнения колеблется в районе 0.6 ms. Это показывает отличную оптимизацию и высокую производительность нашего GPU. Кроме того, основные GPU действия занимают более 50% времени, что указывает на эффективное распределение ресурсов.

### Программный код

```
%%writefile your code3.cu
#include <iostream>
#include <cuda runtime.h>
#include <cassert>
#include <vector>
const int THREADS PER BLOCK = 128; // Количество потоков в одном блоке
// Обработка ошибок CUDA
#define CHECK CUDA ERROR(ans) { gpuAssert((ans), FILE ,
                                                                   LINE ); }
inline void gpuAssert(cudaError t code, const char *file, int line, bool abort=true) {
  if (code != cudaSuccess) {
    fprintf(stderr, "GPUassert: %s %s %d\n", cudaGetErrorString(code), file, line);
    if (abort) exit(code);
  }
}
// Ядро для умножения матрицы на вектор
__global__ void matrixVectorMultKernel(float* A, float* V, float* C, int M, int N, size t pitch) {
  int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
  if (i < N) {
    float sum = 0:
    float* row = (float*)((char*)A + i * pitch);
    for (int j = 0; j < M; ++j) {
       sum += row[j] * V[j];
    C[i] = sum;
// Ядро для умножения вектора на матрицу
  global void vectorMatrixMultKernel(float* V, float* A, float* C, int M, int N, size t pitch) {
  int j = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
  if (j < M) {
    float sum = 0;
    for (int i = 0; i < N; ++i) {
       float* row = (float*)((char*)A + i * pitch);
       sum += V[i] * row[j];
    C[j] = sum;
int main() {
  int N = 2500; // Количество строк
  int M = 2500; // Количество столбцов
  float* h A = \text{new float}[N * M];
  float* h V = new float[M];
  float* h C = new float[N];
  float *d A, *d V, *d C;
  size t pitch;
  // Выделение памяти на GPU с учетом выравнивания (pitch)
  CHECK CUDA ERROR(cudaMallocPitch(&d A, &pitch, M * sizeof(float), N));
  CHECK CUDA ERROR(cudaMalloc(&d V, M * sizeof(float)));
  CHECK CUDA ERROR(cudaMalloc(&d C, N * sizeof(float)));
  // Копирование данных из хоста на устройство
  CHECK CUDA ERROR(cudaMemcpy2D(d A, pitch, h A, M * sizeof(float), M * sizeof(float), N,
cudaMemcpyHostToDevice));
  CHECK CUDA ERROR(cudaMemcpy(d V, h V, M * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice));
  int threadConfigs[] = {4, 8, 16, 32, 64, 128, 256, 512, 1024, 2048, 4096, 8192};
```

```
// Проход по различным конфигурациям блоков для измерения времени выполнения
for (int threadsPerBlock : threadConfigs) {
  cudaEvent t start, stop;
  CHECK CUDA ERROR(cudaEventCreate(&start));
  CHECK_CUDA_ERROR(cudaEventCreate(&stop));
  int blocks = (N + threadsPerBlock - 1) / threadsPerBlock;
  CHECK CUDA ERROR(cudaEventRecord(start));
  matrixVectorMultKernel<<<br/>blocks, threadsPerBlock>>>(d A, d V, d C, M, N, pitch);
  CHECK CUDA ERROR(cudaEventRecord(stop));
  CHECK_CUDA_ERROR(cudaEventSynchronize(stop));
  float milliseconds = 0;
  CHECK CUDA ERROR(cudaEventElapsedTime(&milliseconds, start, stop));
  std::cout << "Time for AxV with block size " << threadsPerBlock << ": " << milliseconds << " ms" << std::endl;
  // Уничтожение событий CUDA
  CHECK CUDA ERROR(cudaEventDestroy(start));
  CHECK_CUDA_ERROR(cudaEventDestroy(stop));
// Освобождение памяти
delete[] h_A;
delete[] h_V;
delete[] h_C;
CHECK_CUDA_ERROR(cudaFree(d_A));
CHECK_CUDA_ERROR(cudaFree(d_V));
CHECK_CUDA_ERROR(cudaFree(d_C));
return 0;
```