

**МОСКОВСКИЙ АВИАЦИОННЫЙ ИНСТИТУТ  
(НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ)**

**Институт №8 «Компьютерные науки и прикладная математика»  
Кафедра 806 «Вычислительная математика и программирование»**

**Лабораторная работа №3  
по курсу «Программирование графических процессоров»**

**Классификация и кластеризация изображений на GPU.**

Студент: А. А. Садаков  
Группа: 8О-406Б  
Преподаватели: К.Г. Крашенинников,  
А.Ю. Морозов

Москва, 2022

## Условие

Цель работы: Научиться использовать GPU для классификации и кластеризации изображений. Использование *константной памяти* и *одномерной сетки потоков*.

Вариант 2: Метод расстояния Махаланобиса.

## Программное и аппаратное обеспечение

### ГРАФИЧЕСКИЙ ПРОЦЕССОР

Имя устройства: NVIDIA GeForce GTX 1650

Compute capability: 7.5

Размер графической памяти: 4242604032

Размер разделяемой памяти: 49152

Размер константной памяти: 65536

Максимальное количество регистров на блок: 65536

Максимальное количество потоков на блок: 1024

Количество мультипроцессоров: 14

### ПРОЦЕССОР

Имя устройства: Intel Core I5-10300H

Архитектура: Comet Lake-H

Количество ядер (потоков): 4(8)

Базовая (максимальная) частота: 2,5(4,5)ГГц

Кеш 1-го уровня: 64Кб (на ядро)

Кеш 2-го уровня: 256Кб (на ядро)

Кеш 3-го уровня: 6Мб (всего)

### ОПЕРАТИВНАЯ ПАМЯТЬ

Объём: 8Гб

Тип: DDR4

Частота: 2933МГц

### ЖЁСТКИЙ ДИСК

Имя устройства: Intel SSDPEKNW512G8L

Тип диска: SSD

Объём памяти: 512Гб

Скорость чтения/записи: 1500/1000 Мб/с

## ПРОГРАММНОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ

OS: Windows 10, Подсистема Ubuntu 20.04

IDE: Visual Studio Code

Компилятор: nvcc

## Метод решения

Для преобразования изображения алгоритмом Махаланобиса, нужно предварительно вычислить вектора средних значений пикселей и ковариационные матрицы.

## Описание программы

Для преобразования изображения алгоритмом Махаланобиса, нужно предварительно вычислить вектора средних значений пикселей и ковариационные матрицы. Их вычисление происходит на CPU и копируется в разделяемую память.

Далее при помощи формулы Малаханобиса находится класс с наименьшим номером, к которому был отнесен соответствующий пиксель.

Вызов *MahalanobisKernel* происходит с количеством нитей на блок — 1024 и количеством блоков — 1024. В самом *MahalanobisKernel* я вычисляю общий индекс исполняемой нити *idx* который и будет индексом пикселя, смещение *offset*, которое позволяет найти следующий обрабатываемый блок для нити.

Код функции:

```
1 | __global__ void MahalanobisKernel (uint32_t w, uint32_t h, uint64_t nc,  
  | uint32_t *data) {  
2 |     int idx = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;  
3 |     int offsetX = gridDim.x * blockDim.x;  
4 |  
5 |     for (uint64_t i = idx; i < w * h; i += offsetX) {  
6 |         uint32_t color = data[i];  
7 |         double max = getArg(color, 0);  
8 |         uint32_t curr_class = 0;  
9 |         for (uint64_t k = 1; k < nc; ++k) {  
10 |             double tmp = getArg(color, k);  
11 |             if (max < tmp) {
```

```

12         max = tmp;
13         curr_class = k;
14     }
15 }
16 data[i] += curr_class;
17 }
18 }

```

## Результаты

1. Замеры времени работы ядер с различными конфигурациями (время указано в микросекундах).

Размер изображений Конфигурации ядра	16x16	256x256	1280x720	1920x1080	3840x2160
1, 32	453	158961	2199846	4599219	18851152
32, 32	68	5055	88657	168064	630839
32, 256	76	1426	25151	52567	217755
256, 256	75	1067	18587	38842	156823
1024, 1024	75	1146	18504	38516	160448

2. Сравнение с CPU

Размер входных данных	16x16	256x256	1280x720	1920x1080	3840x2160
GPU(256, 256)	75	1067	18587	38842	156823
CPU	381	134358	2317364	4917438	20208486

3. Примеры изображений

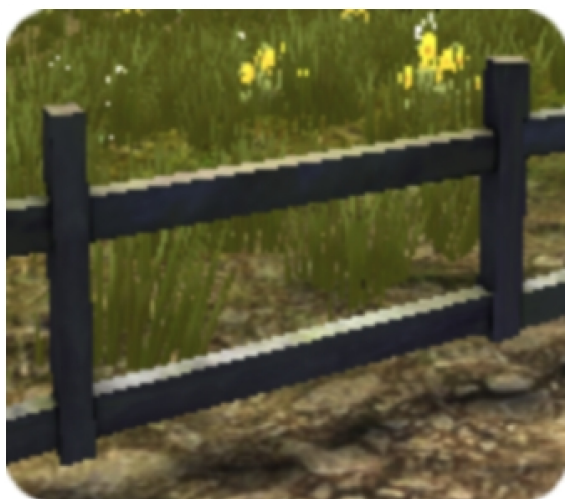


Рис. 1: До Махаланобиса



Рис. 2: После Махаланобиса



Рис. 3: До Махаланобиса

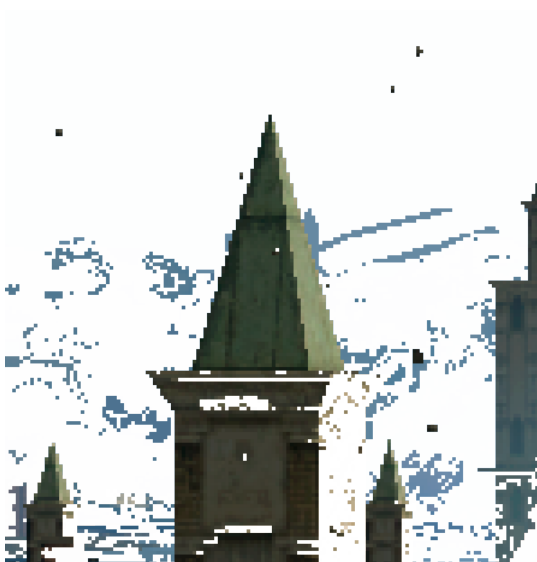


Рис. 4: После Махаланобиса

## Выводы

Константная память кэшируется. Кэш существует в единственном экземпляре для одного мультипроцессора, а значит, общий для всех задач внутри блока. На хосте в константную память можно что-то записать, вызвав функцию *cudaMemcpyToSymbol*. Из устройства константная память доступна только для чтения.

Константная память очень удобна в использовании. Можно размещать в ней данные любого типа и читать их при помощи простого присваивания.