

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

**Институт №8 «Информационные технологии и прикладная математика»
Кафедра 806 «Вычислительная математика и программирование»**

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

**Классификация и кластеризация изображений на GPU.
Вариант 2. Метод расстояния Махаланобиса.**

Выполнил: А.В. Синявский

Группа: 8О-408Б

Преподаватели: К.Г. Крашенинников,
А.Ю. Морозов

Москва, 2021

Условие

Цель работы.

Научиться использовать GPU для классификации и кластеризации изображений. Использование константной памяти.

Вариант 2. Метод расстояния Махаланобиса.

Входные данные. На первой строке задается путь к исходному изображению, на второй, путь к конечному изображению. На следующей строке, число n_c -- количество классов. Далее идут n_c строчек описывающих каждый класс. В начале j -ой строки задается число pr_j —количество пикселей в выборке, за ним следуют pr_j пар чисел -- координаты пикселей выборки. n_c , $pr_j \leq 32 \leq 2$, $w \cdot h$.

Формула определения класса

$$jc = \arg \max_j \left[- (p - avg_j)^T * cov_j^{-1} * (p - avg_j) \right]$$

Программное и аппаратное обеспечение

Nvidia GeForce GTX 660

Compute capability: 3.0

Графическая память: 2048MB

Регистров на блок: 65536

Нитей на блок: 1024

Мультипроцессоров: 5

Всего ядер: 960

Intel(R) Core(TM) i5-3570 CPU @ 3.40GHz

Тактовая частота: 3.4 GHz

Кэш-память: 6 MB

Оперативная память

Объём: 8 GB

Жёсткий диск

Объём: 2 TB

Программное обеспечение

OS: Windows 10

IDE: Visual Studio 2019

CUDA: v10.2 nvcc

Метод решения

Рассчитываем на процессоре средние значения и обратные ковариационные матрицы, сохраняем их в константную память. В ядре для кадого пикселя по формуле определяем класс.

Описание программы

1. Макрос CSC

Проверяет, с каким статусом завершаются CUDA-операции, и в, случае ошибки, выводит на стандартный поток ошибок debug-информацию.

2. determineClass

Функция для исполнения на GPU. Принимает на вход пиксель и число классов, для каждого класса рассчитывает значение по формуле, затем выбирает первое максимальное значение класса и возвращает номер этого класса.

3. Ядро.

Основная функция, работающая на устройстве. Принимает указатель на выходной вектор, размерности картинки и число классов для определения. В цикле для каждого пикселя вызывает функцию, определяющую класс пикселя, и обновляет значение класса этого пикселя.

4. Main

Считывает данные из файла, рассчитывает по этим данным средние значения и обратные матрицы ковариации, выделяет под все эти данные память на GPU, запускает ядро.

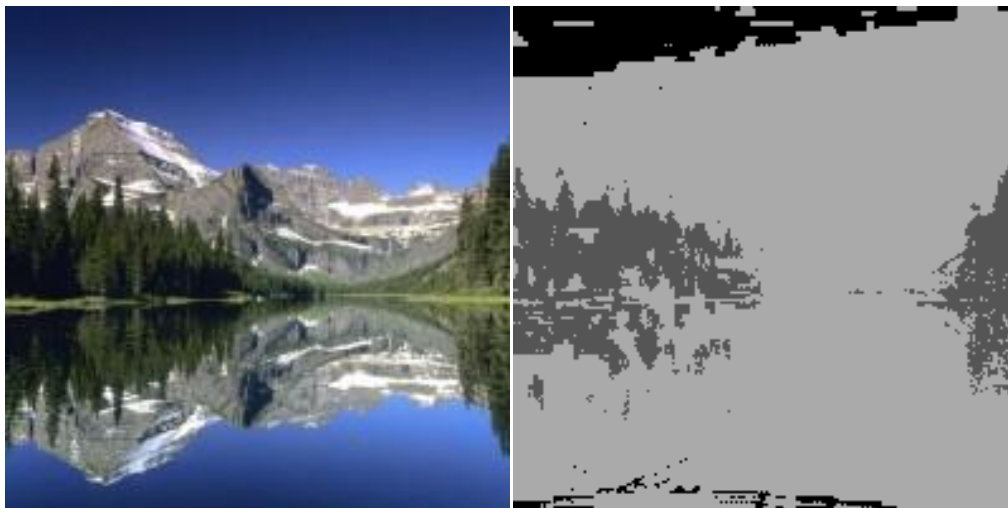
Результаты

Размер теста	<<<1, 32>>>	<<<32, 32>>>	<<<1024,1024>>>	CPU
128 на 128	190.37мс	6.02мс	1.59мс	51мс
420 на 420	1840.61мс	65.43мс	13.91мс	203мс
1024 на 1024	Видеокарта отказывается ждать так долго и убивает ядро	366.15мс	81.05мс	516мс

Демонстрация работы

Лог запуска:

```
PS C:\vs_projects\lab3\x64\debug> ./lab3.exe  
200.data  
out.data  
3  
4 10 10 15 17 28 14 5 3  
4 10 89 20 100 196 75 199 100  
4 50 50 45 45 60 57 57 60
```



Выводы

Проделав работу, я изучил принципы устройства константной памяти GPU, освежил свои знания по линейной алгебре за первый курс. Реализованный мною алгоритм может применяться при анализе картографических изображений, например с целью выделения различных природных зон или элементов рельефа.