# МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА) Кафедра МО ЭВМ

### ОТЧЕТ

# по лабораторной работе №6

по дисциплине «Параллельные алгоритмы»

Tema: Оптимизация доступа к памяти в модели OpenCL

Студент гр. 0303	 Морозов А.Ю
Преподаватель	 Сергеева Е.И.

Санкт-Петербург 2023

## Цель работы.

Реализовать алгоритм умножения матриц с использованием Open CL.

### Задание.

Реализовать умножение матриц на Open CL. В отчете произвести сравнение производительности с CPU реализацией из лабораторной работы №4.

### Выполнение работы.

Реализованная программа умножения матриц, состоит из 5 основных блоков:

- 1) Генерация входных матриц.
- 2) Выбор девайса.
- 3) Компиляция kernel-кода под выбранный девайс.
- 4) Запуск программы.
- 5) Сохранение результата в виде картинки.

Генерация входных матриц производится функцией *generate\_task*, которая получает на вход размер матрицы и возвращает пару векторов целых чисел, заполненных случайными числами в пределах от -10 до 10.

Выбор девайса производится функцией  $create\_device$ , которая посредством функций clGetPlatformIDs и clGetDeviceIDs выбирает нужный нам девайс и возвращает его id.

Компиляция kernel-кода производится функцией build\_program, которая читает реализованный код из файла kernel.cl и посредством функций clCreateProgramWithSource и clBuildProgram собирает программу, готовую к исполнению, и возвращает ее.

Запуск программы осуществляется функцией *invoke\_kernel*, которая перетает в собранный *kernel*-код аргументы с помощью функции *clSetKernelArg*, запускает вычисления с помощью функции *clEnqueueNDRangeKernel* и по завершению вычислений переносит результаты из предоставленного буфера на host с помощью функции *clEnqueueReadBuffer*.

Сохранение результата производится функцией *save\_result*, которая создает файл и записывает в него полученную матрицу, разделяя столбцы пробелами, а строки переводами строки.

### Исследование.

Для сравнения производительности был выбран вариант умножения матриц с масштабируемым разбиением по потокам. Кроме того, запуск алгоритма из 4 лабораторной работы производился на трех потоках, так как это дало максимальную производительность.

Таблица 1 – Сравнение производительности алгоритмов.

Размер матрицы	Масштабируемый, сек.	GPU-реализация, сек.
32	0.000662	0.001332
64	0.0023	0.001375
128	0.011	0.001381
256	0.059	0.002196
512	0.457	0.007646
1024	4.76	0.051871
2048	39.27	0.404709
4096	347.454	3.320457

Вывод: алгоритм GPU-умножения матриц выигрывает в десятки раз по скорости у алгоритма умножения матриц с масштабируемым разбиением по потокам.

### Выводы.

В ходе выполнения лабораторной работы была реализована программа, производящая умножение матриц и сохраняющая результат в файл. Было проведено сравнение производительности алгоритма на GPU с параллельным алгоритмом масштабируемого разбиения по потокам. Был сделан вывод о значительном выигрыше по времени алгоритма умножения на графическом процессоре.