МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ ТОМСКИЙ ПОЛИТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ»



Инженерная школа информационных технологий и робототехники Направление подготовки <u>09.04.01 Информатика и вычислительная техника</u> Отделение <u>Информационных технологий</u>

Отчет по Практической работе №2 по дисциплине «Параллельные и высокопроизводительные вычисления»

Тема работы			
Реализация многопоточных вычислений на GPU			

Вариант 5

Студент

Группа	ФИО	Подпись	Дата
8BM22	Ямкин Н.Н.		

Руководитель

Должность	ФИО	Ученая степень, звание	Подпись	Дата
Доцент ОИТ	Аксёнов С.В.	к.т.н., доцент		

Ход работы

1 Программа А

1.1 Задание

Произвести тестирование программы для разных размеров обрабатываемых файлов изображений. Для тестирования взять файлы размерами: 10240 x 7680, 12800 x 9600, 20480 x 15360. Получить среднее значение работы процедуры обработки каждого изображения при троекратном перезапуске программы.

Загрузить цветное изображение.

Получить значения интенсивности $I_v = (Red_v + Green_v + Blue_v)/3$, где I_v – интенсивность пикселя v, Red_v – значение красной компоненты пикселя v, $Green_v$ – значение зелёной компоненты пикселя v, $Blue_v$ – значение синей компоненты пикселя v.

Установить значение скалярной величины - порога Threshold (любое число от 1 до 255). Те значения интенсивности, которые меньше порогового значения установить в 0, а которые больше Threshold установить в 1.

Выполнить операцию наращивания (диляции/ дилатации) [https://habr.com/ru/post/113626/ или https://intuit.ru/studies/courses/10621/1105/lecture/17989?page=4] над полученной матрицей из 0 и 1. Примечание: нужно задать шаг наращивания (любое значение от 1, 2 или 3). Получить изображение из результата путем установки вместо значений 0 — пикселей черного цвета (0, 0, 0), и вместо значений 1 — пикселей белого цвета. Сохранить результат в файл.

1.2 Листинг программы с комментариями

```
from google.colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')
%%bash
pip install pycuda
import numpy as np
import time
import pycuda.autoinit
from pycuda import gpuarray
import cv2
import matplotlib.pyplot as plt
image = cv2.imread('/content/gdrive/MyDrive/tropa les derevia 944568 1024x768.jpg')
plt.imshow(image)
image 2 = cv2.imread('/content/gdrive/MyDrive/tropa les derevia 10240x7680.jpg')
image 2.shape
image 3 = cv2.imread('/content/gdrive/MyDrive/цветок лепестки белый 12800 9600.jpg')
image 3.shape
print(f'File Sizes = {image.shape}')
image height = image.shape[0]
print(f'Image Height = {image height}')
image width = image.shape[1]
print(f'Image Width = {image width}')
num of channels = image.shape[2]
print(f'Number of Channels = {num of channels}')
num of pixels = image height * image width
print(f'Number of Pixels = {num of pixels}')
image size = image height * image width * num of channels
```

```
print(f'Image Size = {image size} uint8')
input image = image.astype(np.int32)
input image = input image.reshape(image size)
print(type(input image[0]))
# Компиляция ядра
from pycuda.compiler import SourceModule
grey scale plus binarization kernel = SourceModule("""
__global__ void grey_scale_plus_binarization_kernel(int *input, int *output, int image_height, int image_width, int
treshold)
 int x = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
 int y = blockDim.y * blockIdx.y + threadIdx.y;
 if (x<image width)</pre>
    if (y<image height)</pre>
     int i = y * image width + x;
     int r = input[3*i];
     int q = input[3*i + 1];
     int b = input[3*i + 2];
     int gray pixel = (r + g + b)/3;
     if (gray pixel > treshold)
        output[3*i] = 255;
       output[3*i+1] = 255;
        output[3*i+2] = 255;
      else
```

```
output[3*i] = 0;
        output[3*i+1] = 0;
        output[3*i+2] = 0;
} """)
grey scale plus binarization kernel =
grey scale plus binarization_kernel.get_function('grey_scale_plus_binarization_kernel')
block 2D size x = 32
block 2D size y = 32
block 2D size z = 1
grid 2D size x = round(image width/block 2D size x) + 1
grid_2D_size_y = round(image_height/block_2D_size_y) + 1
grid 2D size z = 1
print(f'Block size = ({block 2D size x}, {block 2D size y}, {block 2D size z}) Threads')
print(f'Grid size = ({grid 2D size x}, {grid 2D size y}, {grid 2D size z}) Blocks')
# Выделение памяти на GPU
device input image = gpuarray.to gpu(input image)
device output image = gpuarray.empty like(device input image)
# Выполнение ядра
grey scale plus binarization_kernel(device_input_image, device_output_image,
                            np.int32(image height), np.int32(image width), np.int32(42),
                            block = (block 2D size x, block 2D size y, block 2D size z),
                            grid = (grid 2D size x, grid 2D size y, grid 2D size z))
```

```
# Получение ссылки на функцию ядра
host output image = device output image.get()
host output image = host output image.astype(np.uint8)
host output image = host output image.reshape(image.shape)
plt.imshow(host output image[:,:,0],cmap = 'gray')
# Дилатация делается на одноканальном изображении
binarized image = host output image[:,:,0]
# Компиляция ядра
dilate kernel = SourceModule("""
__global__ void dilate_kernel(unsigned char *input, unsigned char *output, int image_height, int image_width, int
kernel size)
   int x = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
   int y = blockIdx.y * blockDim.y + threadIdx.y;
    if (x \ge image width || y \ge image height)
        return; // гарантируем, чтобы потоки находятся внутри границ изображения
    int radius = kernel size / 2;
    unsigned char max value = 0;
    for (int i = -radius; i <= radius; i++)</pre>
        for (int j = -radius; j <= radius; j++)</pre>
```

```
int pixel x = min(max(x + i, 0), image width - 1);
            int pixel y = min(max(y + j, 0), image height - 1);
            int index = pixel y * image width + pixel x;
            unsigned char pixel = input[index];
            if (pixel > max value)
               max value = pixel;
   int output index = y * image width + x;
   output[output index] = max value;
""")
dilate kernel = dilate kernel.get function('dilate kernel')
# Выделение памяти на GPU
device_input_image = gpuarray.to_gpu(binarized_image)
device output image = gpuarray.empty like(device input image)
# Выполнение ядра
dilate kernel (device input image, device output image, np.int32 (image height), np.int32 (image width), np.int32 (3),
              block = (block_2D_size_x, block_2D_size_y, block_2D_size_z),
              grid = (grid 2D size x, grid 2D size y, grid 2D size z))
# Получение ссылки на функцию ядра
dilated image = device output_image.get()
```

```
plt.imshow(dilated image, cmap = 'gray')
#### Тестирование
elapsed time = []
for in range(3):
 image height = image.shape[0]
 image width = image.shape[1]
 num of channels = image.shape[2]
 image size = image_height * image_width * num_of_channels
 input image = image.astype(np.int32)
 input image = input image.reshape(image size)
 device input image = gpuarray.to gpu(input image)
 device_output_image = gpuarray.empty_like(device_input_image)
 block 2D size x = 32
 block 2D size y = 32
 block 2D size z = 1
 grid 2D size x = round(image width/block 2D size x) + 1
 grid 2D size y = round(image height/block 2D size y) + 1
 grid 2D size z = 1
 start time = time.time()
 grey scale plus binarization kernel (device input image, device output image,
                            np.int32(image height), np.int32(image width), np.int32(42),
                            block = (block 2D size x, block 2D size y, block 2D size z),
```

```
grid = (grid 2D size x, grid 2D size y, grid 2D size z))
 host_output_image = device_output_image.get()
 host output image = host output image.astype(np.uint8)
 host output image = host output image.reshape(image.shape)
 binarized image = host output image[:,:,0]
 device input image = gpuarray.to gpu(binarized image)
 device_output_image = gpuarray.empty_like(device_input_image)
 dilate kernel (device input image, device output image, np.int32 (image height), np.int32 (image width),
np.int32(3),
              block = (block_2D_size_x, block_2D_size_y, block_2D_size_z),
             grid = (grid 2D_size_x, grid_2D_size_y, grid_2D_size_z))
 dilated image = device output image.get()
 elapsed time.append(time.time() - start time)
print(f'Среднее время обработки изображения {np.mean(elapsed time)} секунд')
```

1.3 Описание аппаратной базы

Данная программа выполнялась в среде Google Colabaratory, и для получения характеристик аппаратной базы использовался следующий блок кода:

```
import pycuda.driver as drv
drv.init()
print(f'Number of GPU Devices Detected: {drv.Device.count()}')
gpu device = drv.Device(0)
print(f'GPU Device name: {gpu_device.name()}')
print(f'GPU Device Compute Capability: {gpu device.compute capability()}')
print(f'GPU Global Memory Size = {gpu device.total memory()//1024**2}
Mbytes')
device attributes keys = gpu device.get attributes().keys()
device_attributes_values = gpu_device.get_attributes().values()
count = len(list(device attributes keys))
device_attributes_keys = list(device_attributes_keys)
device attributes values = list(device attributes values)
device attributes = {}
for i in range(count):
  device attributes[str(device attributes keys[i])] =
device attributes values[i]
print('GPU Device Technical Specification:')
for i in device attributes.keys():
 print(f'{i} : {device attributes[i]}')
```

Получили следующее:

```
MAX_BLOCKS_PER_MULTIPROCESSOR : 16
GPU Device name: Tesla T4
                                                           MAX_BLOCK_DIM_X : 1024
MAX_BLOCK_DIM_Y : 1024
GPU Device Compute Capability: (7, 5)
GPU Global Memory Size = 15101 Mbytes
                                                           MAX_BLOCK_DIM_Z : 64
                                                           MAX_GRID_DIM_X : 2147483647
GPU Device Technical Specification:
                                                           MAX_GRID_DIM_Y : 65535
MAX_GRID_DIM_Z : 65535
ASYNC_ENGINE_COUNT : 3
CAN_MAP_HOST_MEMORY : 1
                                                           MAX_PERSISTING_L2_CACHE_SIZE : 0
CAN_USE_HOST_POINTER_FOR_REGISTERED_MEM : 1
                                                           MAX_PITCH : 2147483647
                                                           MAX_REGISTERS_PER_BLOCK : 65536
CLOCK_RATE : 1590000
                                                           MAX_REGISTERS_PER_MULTIPROCESSOR : 65536
COMPUTE_CAPABILITY_MAJOR : 7
                                                           MAX_SHARED_MEMORY_PER_BLOCK : 49152
COMPUTE_CAPABILITY_MINOR : 5
                                                           MAX_SHARED_MEMORY_PER_BLOCK_OPTIN : 65536
COMPUTE MODE : DEFAULT
                                                           MAX_SHARED_MEMORY_PER_MULTIPROCESSOR : 65536
COMPUTE_PREEMPTION_SUPPORTED : 1
                                                           MAX_THREADS_PER_BLOCK : 1024
CONCURRENT_KERNELS : 1
                                                           MAX_THREADS_PER_MULTIPROCESSOR : 1024
                                                           MEMORY_CLOCK_RATE : 5001000
CONCURRENT_MANAGED_ACCESS : 1
                                                           MEMORY_POOLS_SUPPORTED : 1
DIRECT_MANAGED_MEM_ACCESS_FROM_HOST : 0
                                                          MULTIPROCESSOR_COUNT : 40
ECC_ENABLED : 1
                                                           MULTI_GPU_BOARD : 0
GENERIC_COMPRESSION_SUPPORTED : 0
                                                           MULTI_GPU_BOARD_GROUP_ID : 0
GLOBAL_L1_CACHE_SUPPORTED : 1
                                                           PAGEABLE_MEMORY_ACCESS : 0
GLOBAL_MEMORY_BUS_WIDTH : 256
                                                           PAGEABLE_MEMORY_ACCESS_USES_HOST_PAGE_TABLES : 0
GPU_OVERLAP : 1
                                                           PCI BUS ID : 0
                                                           PCI_DEVICE_ID : 4
HANDLE_TYPE_POSIX_FILE_DESCRIPTOR_SUPPORTED : 1
                                                           PCI_DOMAIN_ID : 0
HANDLE_TYPE_WIN32_HANDLE_SUPPORTED : 0
                                                           READ_ONLY_HOST_REGISTER_SUPPORTED : 1
HANDLE_TYPE_WIN32_KMT_HANDLE_SUPPORTED : 0
                                                           RESERVED SHARED MEMORY PER BLOCK : 0
HOST_NATIVE_ATOMIC_SUPPORTED : 0
                                                           SINGLE_TO_DOUBLE_PRECISION_PERF_RATIO : 32
INTEGRATED : 0
                                                           STREAM_PRIORITIES_SUPPORTED : 1
KERNEL_EXEC_TIMEOUT : 0
                                                           SURFACE_ALIGNMENT : 512
                                                           TCC DRIVER : 0
L2_CACHE_SIZE : 4194304
                                                           TEXTURE_ALIGNMENT : 512
LOCAL_L1_CACHE_SUPPORTED : 1
                                                           TEXTURE_PITCH_ALIGNMENT : 32
MANAGED_MEMORY : 1
                                                           TOTAL CONSTANT MEMORY: 65536
                                                           UNIFIED ADDRESSING : 1
                                                           WARP_SIZE : 32
```

Рисунок 1 – Характеристики GPU в Google Colab

Видеокарта NVIDIA Tesla T4 имеет объем памяти равный 16 ГБ и базовую частоту графического процессора 1005 МГц.

1.4 Примеры входного и выходного изображения

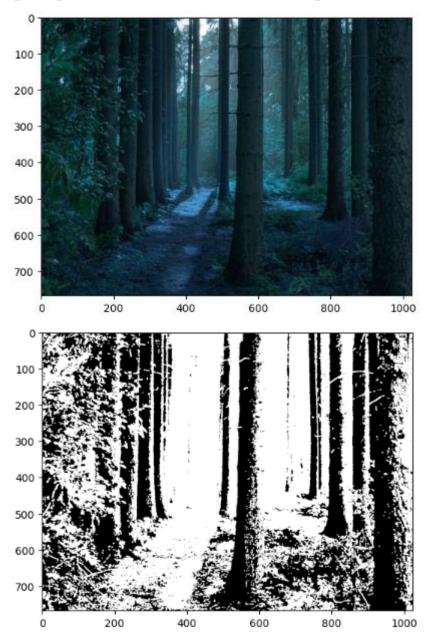


Рисунок 2 – Изображение 768×1024

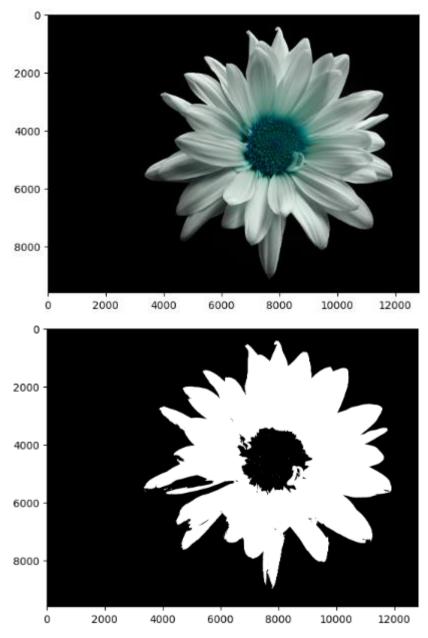


Рисунок 3 — Изображение 9600×12800

1.5 Производительность программы

Таблица 1 – Среднее время обработки изображений

	768×1024	7680×10240	9600×12800
Среднее время, с	0.085914	8.016286	12.688158

2 Программа В

2.1 Задание

Произвести тестирование программы для разных размеров обрабатываемых файлов изображений. Для тестирования взять файлы размерами: 10240 x 7680, 12800 x 9600, 20480 x 15360. Получить среднее значение работы процедуры обработки каждого изображения при троекратном перезапуске программы.

Получить значения интенсивности $I_v = (Red_v + Green_v + Blue_v)/3$, где I_v – интенсивность пикселя v, Red_v – значение красной компоненты пикселя v, $Green_v$ – значение зелёной компоненты пикселя v, $Blue_v$ – значение синей компоненты пикселя v. Найти максимальное значение интенсивности в массиве, и все цветовые компоненты и значение интенсивности в пикселе v установить в нуль, если значение $I_v < 0.1 \times I_{max}$

Цветовые каналы для пикселей с ненулевой модифицированной интенсивностью изменяются, и дополнительно выделяется жёлтый канал, согласно следующим выражениям для красного, зелёного, синего и жёлтого цветовых компонент соответственно:

$$R_v = Red_v - (Green_v + Blue_v)/2,$$
 $G_v = Green_v - (Red_v + Blue_v) = /2,$
 $B_v = Blue_v - (Green_v + Blue_v)/2,$
 $Y_v = Red_v + Green_v - 2 \cdot (|Red_v - Green_v| + Blue_v)$

Получить матрицы модифицированной интенсивности, а также модифицированные цветовые каналы для красного, зеленого, синего и желтого канала. Сохранить полученные матрицы, как полутоновые изображения.

2.2 Листинг программы с комментариями

```
from google.colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')
%%bash
pip install pyopencl
!sudo apt update
!sudo apt purge *nvidia* -y
!sudo apt install nvidia-driver-530 -y
import pyopencl as cl
import numpy as np
import pyopencl as cl
from skimage import io
import time
# Создание контекста OpenCL и выбор платформы и устройства
platform = cl.get platforms()[0]
device = platform.get devices()[0]
context = cl.Context([device])
queue = cl.CommandQueue(context)
#### Тествое изображение с разрешением 768х1024
image = cv2.imread('/content/gdrive/MyDrive/tropa les derevia 944568 1024x768.jpg')
plt.imshow(image)
#### Изображение с разрешением 10240x7680
image = cv2.imread('/content/gdrive/MyDrive/tropa_les_derevia 10240x7680.jpg')
image.shape
```

```
#### Изображение с разрешением 12800х9600
image = cv2.imread('/content/gdrive/MyDrive/цветок лепестки белый 12800 9600.jpg')
image.shape
print(10*'=','INPUT IMAGE',10*'=')
print(f'File Sizes = {image.shape}')
image height = image.shape[0]
print(f'Image Height = {image_height}')
image width = image.shape[1]
print(f'Image Width = {image width}')
num of channels = image.shape[2]
print(f'Number of Channels = {num of channels}')
num of pixels = image height * image width
print(f'Number of Pixels = {num of pixels}')
image size = image height * image width * num of channels
print(f'Image Size = {image size} uint8')
print(10*'=','OUTPUT IMAGE',10*'=')
print(f'File Sizes = {image.shape}')
image height = image.shape[0]
print(f'Image Height = {image height}')
image width = image.shape[1]
print(f'Image Width = {image width}')
output num of channels = 4
print(f'Number of Channels = {output num of channels}')
num of pixels = image height * image width
print(f'Number of Pixels = {num of pixels}')
output image size = image height * image width * output num of channels
print(f'Image Size = {output image size} uint8')
```

```
input image = image.astype(np.int32)
input image = input image.reshape(image size)
print(type(input image[0]))
output image = np.zeros((image height, image width, output num of channels), dtype = np.int32)
print(output image.shape)
output image = output image.reshape(output image size)
print(type(output image[0]))
print(output image.shape)
# Определение исходного кода для ядра
grey scale program = cl.Program(context, """
kernel void grey_scale(__global int *input, __global int *output, __global int *max_intensity, int num_of_pixels)
// Получаем глобальный идентификатор
int i = get global_id(0);
if (i<num of pixels)</pre>
    // расчет интенсивности пикселя
   int r = input[3*i];
   int q = input[3*i + 1];
   int b = input[3*i + 2];
    int gray pixel = (r + g + b)/3;
    // поиск максимального значения интенсивности
    atomic max(max intensity, gray pixel);
    // синхронизация глобальной памяти
```

```
mem fence(CLK GLOBAL MEM FENCE);
    // получаем модифицированное 4 канальное изображение
    if (gray pixel < *max intensity * 0.1)</pre>
     gray pixel = 0;
     output[4*i] = 0;
     output[4*i + 1] = 0;
     output [4*i + 2] = 0;
     output [4*i + 3] = 0;
    else
      output [4*i] = r - (q + b)/2;
     output [4*i + 1] = q - (r + b)/2;
     output [4*i + 2] = b - (q + b)/2;
      output [4*i + 3] = r + q - 2*(abs(r - q) + b);
""").build()
# Создание буферов памяти на устройстве
mf = cl.mem flags
input image mem object = cl.Buffer(context, mf.READ ONLY | mf.COPY HOST PTR, hostbuf=input image)
max intensity mem object = cl.Buffer(context, mf.READ WRITE| mf.COPY HOST PTR, hostbuf=np.zeros(1,dtype=np.int32))
output image mem object = cl.Buffer(context, mf.WRITE ONLY, output image.nbytes)
print(output image.shape)
```

```
nd_range_size_x = num_of_pixels
nd range size y = 1
nd range size z = 1
print(f'ND Range sizes = ({nd range size x}, {nd range size y}, {nd range size z}) Items')
# Установка аргументов ядра OpenCL
grey scale program.grey scale (queue, (nd range size x,nd range size y,nd range size z),
                   None, input image mem object, output image mem object, max intensity mem object,
np.int32(num of pixels))
# Создание буфера на хосте для хранения результата
max intensity = np.zeros(1, dtype=np.int32)
output image = np.empty like(output image)
# Копирование результата с устройства на хост
cl.enqueue copy(queue, max intensity, max intensity mem object)
cl.enqueue copy(queue, output image, output image mem object)
output image = output image.astype(np.uint8)
output image = output image.reshape((image height,image width,output num of channels))
io.imshow(output image)
# Очистка буфера памяти
input image mem object.release()
max intensity mem object.release()
output image mem object.release()
```

```
#### Тестирование
elapsed time = []
for in range(3):
 image height = image.shape[0]
 image width = image.shape[1]
 num of channels = image.shape[2]
 num of pixels = image height * image width
 image size = image height * image width * num of channels
 output num of channels = 4
  output image size = image height * image width * output num of channels
  input image = image.astype(np.int32)
 input image = input image.reshape(image size)
  output image = np.zeros((image height,image width,output num of channels),dtype = np.int32)
  output image = output image.reshape(output image size)
 start time = time.time()
 mf = cl.mem flags
 input image mem object = cl.Buffer(context, mf.READ ONLY | mf.COPY HOST PTR, hostbuf=input image)
 max intensity mem object = cl.Buffer(context, mf.READ WRITE| mf.COPY HOST PTR,
hostbuf=np.zeros(1,dtype=np.int32))
  output image mem object = cl.Buffer(context, mf.WRITE ONLY, output image.nbytes)
 nd range_size_x = num_of_pixels
 nd range size y = 1
 nd range size z = 1
```

```
# Установка аргументов ядра OpenCL
 grey scale program.grey scale(queue, (nd range size x,nd range size y,nd range size z),
                    None, input image mem object, output image mem object, max intensity mem object,
np.int32(num of pixels))
  # Создание буфера на хосте для хранения результата
 max intensity = np.zeros(1, dtype=np.int32)
  output image = np.empty like(output image)
  # Копирование результата с устройства на хост
  cl.enqueue copy(queue, max intensity, max intensity mem object)
  cl.enqueue copy(queue, output image, output image mem object)
  output image = output image.astype(np.uint8)
  output image = output image.reshape((image height, image width, output num of channels))
  elapsed time.append(time.time() - start time)
  # Очистка буфера памяти
 input image mem object.release()
 max intensity mem object.release()
  output image mem object.release()
print(f'Среднее время обработки изображения {np.mean(elapsed time)} секунд')
```

2.3 Описание аппаратной базы

Данная программа тестировалась в среде Google Colaboratory, и для получения характеристик аппаратной базы использовался следующий блок кода:

```
def print device info():
  print('\n' + '=' * 60 + '\nOpenCL Platforms and Devices')
  for platform in cl.get platforms():
    print('=' * 60)
    print('Platform - Name: ' + platform.name)
    print('Platform - Vendor: ' + platform.vendor)
    print('Platform - Version: ' + platform.version)
    print('Platform - Profile: ' + platform.profile)
    for device in platform.get devices():
      print(' ' + '-' * 56)
      print(' Device - Name: ' \
      + device.name)
      print(' Device - Type: ' \
      + cl.device type.to string(device.type))
      print(' Device - Max Clock Speed: {0} Mhz'\
      .format(device.max clock frequency))
      print(' Device - Compute Units: {0}'\
      .format(device.max compute units))
      print(' Device - Local Memory: {0:.0f} KB'\
      .format(device.local mem size/1024.0))
      print(' Device - Constant Memory: {0:.0f} KB'\
      .format(device.max constant buffer size/1024.0))
      print(' Device - Global Memory: {0:.0f} GB'\
      .format(device.global mem size/1073741824.0))
      print(' Device - Max Buffer/Image Size: {0:.0f} MB'\
      .format(device.max mem alloc size/1048576.0))
      print(' Device - Max Work Group Size: {0:.0f}'\
      .format(device.max work group size))
    print('\n')
print device info()
```

```
OpenCL Platforms and Devices

Platform - Name: NVIDIA CUDA
Platform - Vendor: NVIDIA Corporation
Platform - Version: OpenCL 3.0 CUDA 12.0.139
Platform - Profile: FULL_PROFILE

Device - Name: Tesla T4
Device - Type: ALL | GPU
Device - Max Clock Speed: 1590 Mhz
Device - Compute Units: 40
Device - Local Memory: 48 KB
Device - Constant Memory: 64 KB
Device - Global Memory: 15 GB
Device - Max Buffer/Image Size: 3775 MB
Device - Max Work Group Size: 1024
```

Рисунок 4 — Характеристики GPU в Google Colab

Данное задание также выполнялось в Google Colaboratory, поэтому характеристики GPU совпадают.

2.4 Примеры входных и выходных изображений

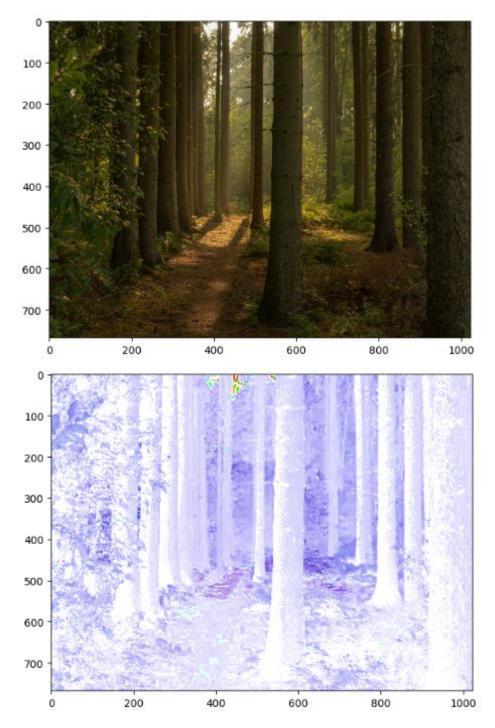


Рисунок 5 – Изображение 768×1024

2.5 Производительность программы

Таблица 2 – Среднее время обработки изображений

Tuoimqu 2 e pegnee brenin copucci kii nocopuncimi			
	768×1024	7680×10240	9600×12800
Среднее время, с	0.013410	1.577120	2.396797

Выводы: в ходе выполнения данной лабораторной работы было реализовано две программы: по дилатации и по обработке изображений с использованием инструментов многопоточной обработки на базе GPU. Программа с дилатацией изображения использовала PyCUDA для решения задачи, а программа по обработке изображений применяла PyOpenCL. Обе программы выполнялись в среде Google Colaboratory.

По полученным результатам среднего времени выполнения данных программ, можно сделать вывод, что программа В (обработка изображения на РуОрепСІ) выполнялась значительно быстрее, чем программа А (дилатация изображения РуСUDА). Возможно, это связано с тем, что программа А была разделена на два ядра (одно из них выполняло бинаризацию, а другое дилатацию изображения), в отличие от программы В, которая состоит только из одного ядра.

Также стоит отметить, что в ходе выполнения работы не удалось протестировать обработку изображения с разрешением 20480 х 15360 из-за ограничений среды Google Colaboratory.

```
▼ Изображение с разрешением 20480x15360
```

Рисунок 6 – Ограничение Google Colaboratory