МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ АЭРОКОСМИЧЕСКОГО ПРИБОРОСТРОЕНИЯ»

	КАФЕДРА 33	
ОТЧЕТ ЗАЩИЩЕН С ОЦЕНКО	рй	-
ПРЕПОДАВАТЕЛЬ		
Ассистент		Н.С. Красников
должность, уч. степень, звание	подпись, дата	инициалы, фамилия
ОТЧЕТ О ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ № 5		
ИСПОЛЬЗОВАНИЕ МОДЕЛИ YOLO ДЛЯ ОБНАРУЖЕНИЯ ОБЪЕКТОВ		
В РЕАЛЬНО	ОМ МАСШТАБЕ ВІ	РЕМЕНИ
по курсу: OCHOl	ВЫ МАШИННОГО	ОБУЧЕНИЯ
СТУДЕНТ ГР. № 3031	полпись. дата	М.В. Вдовин

1. Цель работы:

Изучение принципов функционирования однопроходных детекторов объектов. Приобретение навыков по компоновке и использованию моделей YOLO.

2. Задание

- 1. Изучить архитектурные особенности однопроходных детекторов объектов на примере моделей семейства YOLO.
- 2. Используя инструмент SuperVisely, создать pipeline на базе моделей YOLO для решения задачи обнаружения объектов (использовать в данной задаче стандартные датасеты с изображениями лиц, дополненные собственными изображениями в рамках лабораторной работы №1).
- 3. Рассчитать метрики качества обнаружения объектов и построить их графики, используя Supervisely.
- 4. Провести анализ скоростных характеристик YOLO-моделей различных версий.
- 5. Оформить отчет по лабораторной работе.

3. Ход работы

На первом шаге произведем подготовку данных данных. Для этого клонируем себе проект с датасетом, который был сформирован в первой лабораторной работе, чтобы он появился в рабочей зоне - Рисунок 1 и Рисунок 2. Нажав кнопку сортировки, можно увидеть, какие фотографии присутствуют в датасете – Рисунок 3.



Рисунок 1. Рабочая зона

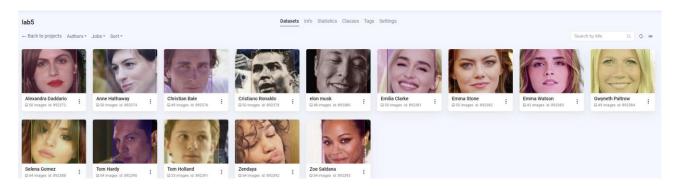


Рисунок 2. Датасет с лицами знаменитостей

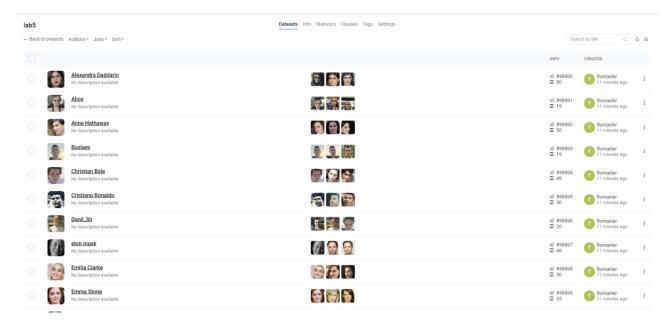


Рисунок 3. Фото в датасете

Наш датасет имеет объекты класса, которые промаркированы битовой маской – Рисунок 4.



Рисунок 4. Промаркированные объекты класса

После того, как мы подготовили наши данные, можно приступать к следующему шагу — добавление предварительно обученной нейросетевой модели.

Чтобы добавить в свою учетную запись новую архитектуру с предварительно обученными весами, следует перейти по пунктам Explore > Netrual Network > Images. > Instance Segmentation. Найти YOLO v8 (COCO) и нажать кнопку Run App — Рисунок 5. Для успешной работы установим агент — Рисунок 6 — Рисунок 16.



Рисунок 5. Определение модели обучения

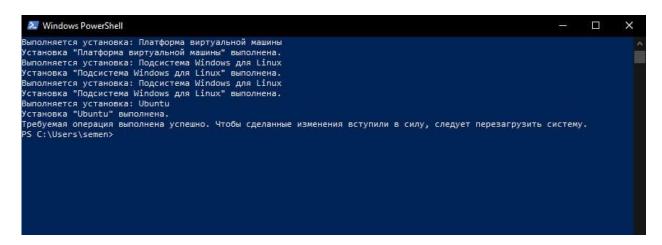


Рисунок 6. Установка WSL 2 версии

```
Installing, this may take a few minutes...
Please create a default UNIX user account. The username does not need to match your Windows username. For more information visit: https://aka.ms/wslusers
Enter new UNIX username: user
New password:
Password updated successfully
Onepaumy ycneumo abaepumena.
Installation successful!
To run a command as administrator (user "root"), use "sudo ⟨command⟩".
See "man sudo_root" for details.

Welcome to Ubuntu 22.04.3 LTS (GNU/Linux 5.15.133.1-microsoft-standard-W5L2 x86_64)

* Documentation: https://help.ubuntu.com
* Management: https://landscape.canonical.com
https://landscape.canonical.com
https://ubuntu.com/advantage

This message is shown once a day. To disable it please create the
//home/user/.hushlogin file.
user@DESKTOP-RAH15G2:~$ ■
```

Рисунок 7. Создание пользователя

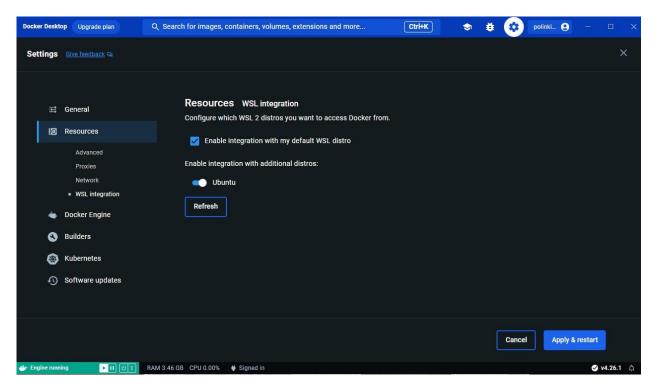


Рисунок 8. Установка Docker Desktop на Windows

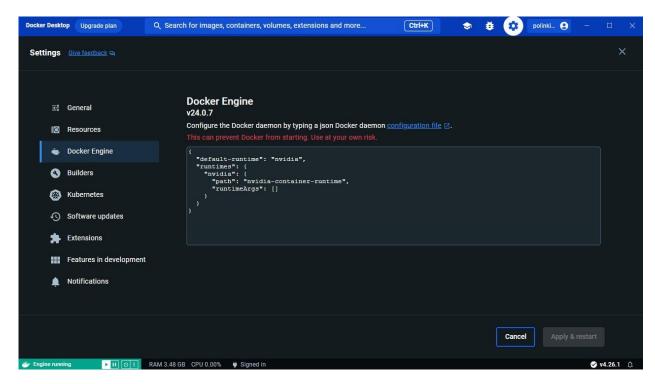


Рисунок 9. Добавление параметров

Рисунок 10. Подключение видеокарты

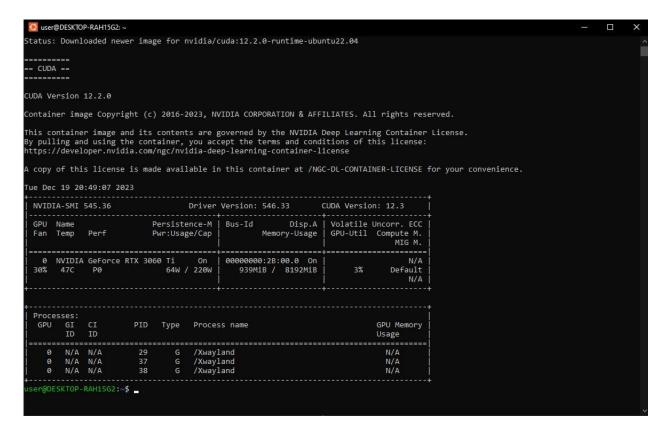


Рисунок 11. Параметры

Рисунок 12. Установка Docker контейнерв



Рисунок 13. Запущенный агент

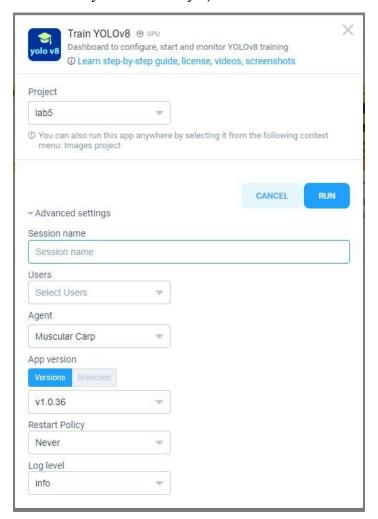


Рисунок 14. Настройка параметров агента



Рисунок 15. Загрузка наших изображений



Рисунок 16. Уведомление об успешной загрузке изображений

После чего приступим к настройке и обучению.

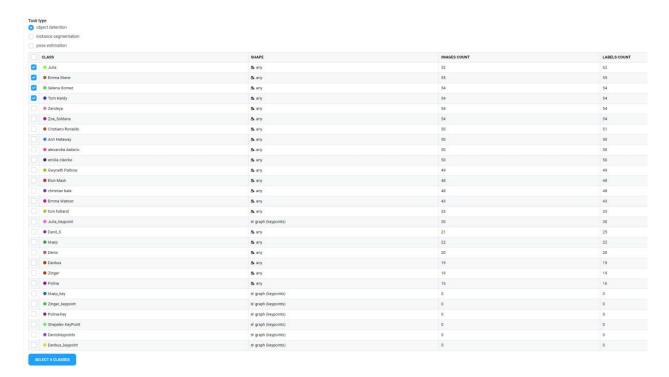


Рисунок 17. Выбор классов для обучения



Рисунок 18. Деление датасета на обучающую и валидационную выборки

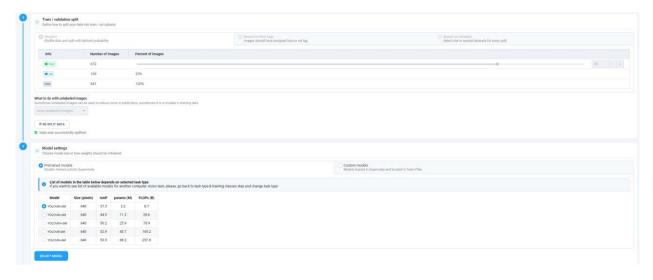


Рисунок 19. Выбор реализации модели



Рисунок 20. Установка эпох для обучения



Рисунок 21. Процесс обучения сетиYOLOv8

На рисунке 22 видно, что произошла ошибка, которая возникла из-за недостатка вычислительных мощностей.



Рисунок 22. Ошибка в процессе обучения



Рисунок 23. Ошибка в процессе обучения

Проведем тестирование нашего проекта.

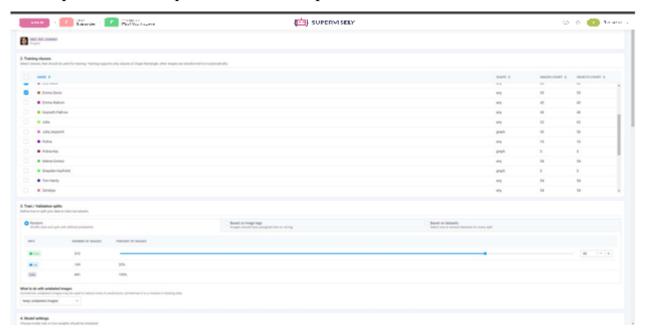


Рисунок 24. Выбор классов для обучения

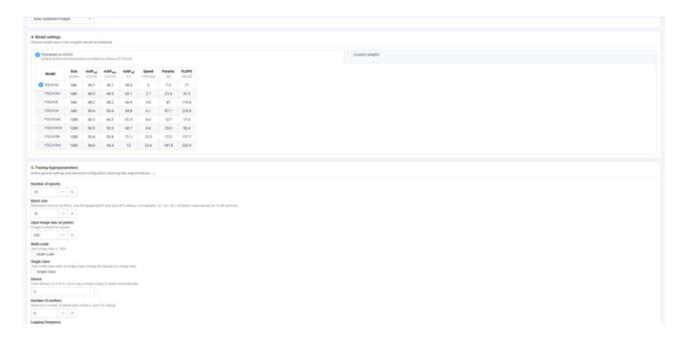


Рисунок 25. Выбор реализации модели



Рисунок 26. Загрузка изображений



Рисунок 27. Запуск модели обучения

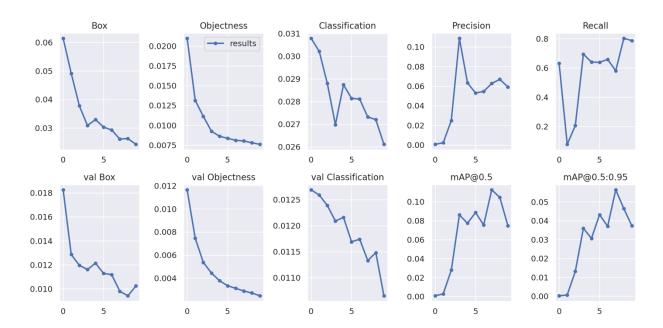


Рисунок 28. Результаты обучения модели



Рисунок 29. Результаты обучения модели



Рисунок 30. Результаты предсказания модели

Исследование показало, что модель не научилась распознавать лица из-за малого количества эпох, увеличение эпох не может быть произведено в связи нехватки мощностей.

Вывод

В ходе лабораторной работы были получены навыки по компоновке и использованию моделей YOLO, а также изучены принципы функционирования однопроходных детекторов объектов на основе объектов с лицами.