Министерство образования Республики Беларусь

Учреждение образования

«Брестский Государственный технический университет»

Кафедра ИИТ

Лабораторная работа №3

По дисциплине «Обработка изображений в интеллектуальных системах»

Тема: «Обучение детекторов объектов»

Выполнила:

Студентка 4 курса

Группы ИИ-24

Максимович А. И.

Проверила:

Андренко К. В.

Цель: осуществлять обучение нейросетевого детектора для решения задачи обнаружения заданных объектов

Общее задание

- 1. Базируясь на своем варианте, ознакомится с выборкой для обучения детектора, выполнить необходимые преобразования данных для организации процесса обучения (если это нужно!);
- 2. Для заданной архитектуры нейросетевого детектора организовать процесс обучения для своей выборки. Оценить эффективность обучения на тестовой выборке (mAP);
- 3. Реализовать визуализацию работы детектора из пункта 1 (обнаружение знаков на отдельных фотографиях из сети Интернет);
- 4. Оформить отчет по выполненной работе, залить исходный код и отчет в соответствующий репозиторий на github.

Задание по вариантам

№ в-а	Дететктор	Датасет
11	YOLOv11m	Счетчики расхода воды:
		https://universe.roboflow.com/koer3741-gmail-com/watermetera
		mrv2/dataset/1

Код:

```
import os
import shutil
import cv2
from ultralytics import YOLO
import yaml
import random
import torch
import torchvision
# ============ КОНФИГУРАЦИЯ ============
DOWNLOADED DATASET PATH = 'watermeteramrv2'
MODEL TYPE = 'yolo11m.pt'
EPOCH\overline{S} = 10
IMGSZ = 416
BATCH = 16
OPTIMIZER = 'SGD'
MODEL NAME = 'yolo11m'
YOLO DATASET = 'watermeteramrv2 res'
TEST IMAGES = ["20220216 222607 jpg.rf.1483f40dac6a642b5bad42a24beeb52a.jpg",
"egohands-public-1620849869759_png_jpg.rf.c537eb75df29be09ebea80d01e0b4c76.jp
```

```
def check gpu availability():
    """Проверка доступности GPU и вывод информации"""
    print("=" * 50)
    print("ПРОВЕРКА ДОСТУПНОСТИ GPU")
    print("=" * 50)
   mps available = torch.backends.mps.is available()
    cuda available = torch.cuda.is available()
    print(f"MPS (Mac) доступен: {mps available}")
    print(f"CUDA доступен: {cuda available}")
    if mps available:
        device = torch.device('mps')
       print(f"Используется устройство: {device} (MPS для Mac)")
    elif cuda available:
       device = torch.device('cuda')
       print(f"Используется устройство: {device} (CUDA)")
    else:
       device = torch.device('cpu')
       print("ВНИМАНИЕ: GPU не доступен, обучение будет на CPU!")
    print()
    return device
def setup dataset from download():
    """Настройка датасета, скачанного вручную с RoboFlow"""
    print("Настройка скачанного датасета...")
    if not os.path.exists(DOWNLOADED DATASET PATH):
        raise FileNotFoundError(f"Папка с датасетом не найдена:
{DOWNLOADED DATASET PATH}")
    # Читаем конфигурационный файл датасета
    original data yaml path = os.path.join(DOWNLOADED DATASET PATH,
    with open(original data yaml path, 'r') as f:
        data config = yaml.safe load(f)
    # Создаем структуру папок для YOLO
    yolo train img dir = os.path.join(YOLO DATASET, 'train', 'images')
    yolo_train_lbl_dir = os.path.join(YOLO_DATASET, 'train', 'labels')
    yolo val img dir = os.path.join(YOLO DATASET, 'valid', 'images')
    yolo val lbl dir = os.path.join(YOLO DATASET, 'valid', 'labels')
    yolo test img dir = os.path.join(YOLO_DATASET, 'test', 'images')
    yolo_test_lbl_dir = os.path.join(YOLO_DATASET, 'test', 'labels')
    for dir path in [yolo train img dir, yolo train lbl dir,
                     yolo val img dir, yolo val lbl dir,
                     yolo test img dir, yolo test lbl dir]:
        os.makedirs(dir path, exist ok=True)
    # Функция для копирования данных с правильным определением путей
    def copy split(split name, yolo img dir, yolo lbl dir):
        print(f"\nKoпирование {split name} данных...")
        # Определяем пути к исходным данным
        # RoboFlow датасеты обычно имеют структуру: dataset/train,
dataset/valid, dataset/test
        # или пути указаны в data.yaml
```

```
# Вариант 1: Проверяем стандартную структуру RoboFlow
        original img dir = os.path.join(DOWNLOADED DATASET PATH, split name,
'images')
        original lbl dir = os.path.join(DOWNLOADED DATASET PATH, split name,
'labels')
        # Вариант 2: Если структура другая, используем пути из data.yaml
        if not os.path.exists(original img dir) and split name in
data config:
            original path = data config[split name]
            if original path.startswith('../'):
                # Убираем ../ из пути
                original path = original path[3:]
            original img dir = os.path.join(DOWNLOADED DATASET PATH,
original path)
            original lbl dir = original img dir.replace('images', 'labels')
        print(f"Источник изображений: {original img dir}")
       print(f"Источник разметок: {original lbl dir}")
        if os.path.exists(original img dir):
            # Копируем изображения
            image_files = [f for f in os.listdir(original_img_dir) if
f.lower().endswith(('.png', '.jpg', '.jpeg'))]
            print(f"Найдено {len(image files)} изображений")
            for img file in image files:
                src img = os.path.join(original img dir, img file)
                dst img = os.path.join(yolo img dir, img file)
                shutil.copy2(src img, dst img)
                # Копируем соответствующие файлы разметки
                lbl file = os.path.splitext(img file)[0] + '.txt'
                src lbl = os.path.join(original lbl dir, lbl file)
                dst lbl = os.path.join(yolo lbl dir, lbl file)
                if os.path.exists(src lbl):
                    shutil.copy2(src lbl, dst lbl)
                    print(f"Предупреждение: файл разметки {src lbl} не
найден")
            print(f"Скопировано {len(image files)} изображений для
{split name}")
        else:
            print(f"ОШИБКА: Папка {original img dir} не найдена!")
            # Создаем пустые папки чтобы избежать ошибок
            open(os.path.join(yolo_img_dir, '.keep'), 'w').close()
            open(os.path.join(yolo lbl dir, '.keep'), 'w').close()
    # Копируем данные
    copy split('train', yolo train img dir, yolo train lbl dir)
    copy_split('val', yolo_val_img_dir, yolo val lbl dir)
    copy split('test', yolo test img dir, yolo test lbl dir)
    # Создаем обновленный data.yaml файл
    updated data yaml = {
        'path': os.path.abspath(YOLO DATASET),
        'train': 'train/images',
        'val': 'valid/images',
        'test': 'test/images',
```

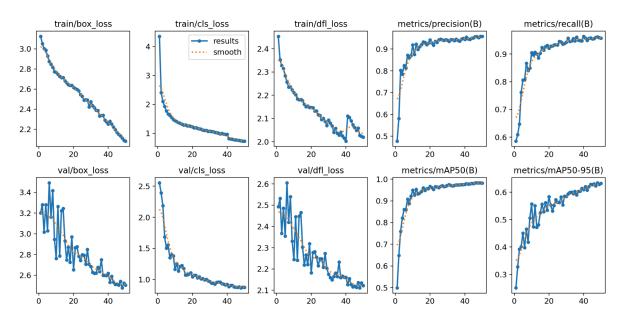
```
'nc': data config['nc'],
        'names': data config['names']
    }
    yolo data yaml path = os.path.join(YOLO DATASET, 'data.yaml')
    with open(yolo data_yaml_path, 'w') as f:
        yaml.dump(updated data yaml, f, default flow style=False)
    print("\nHастройка датасета завершена!")
    print(f"Количество классов: {data config['nc']}")
    print(f"Классы: {data config['names']}")
    # Проверяем, есть ли данные в папках
    for split in ['train', 'valid', 'test']:
        img dir = os.path.join(YOLO DATASET, split, 'images')
        if os.path.exists(img_dir):
            images = [f for f in os.listdir(img dir) if
f.lower().endswith(('.png', '.jpg', '.jpeg'))]
            print(f"Изображений в {split}: {len(images)}")
    return data config['nc'], data config['names'], yolo data yaml path
def train yolo model(num classes, class names, data yaml path, device):
    print(f"\nОбучение модели YOLO для {num classes} классов:
{class names}...")
    print(f"Обучение на устройстве: {device}")
    # Отключаем AMP для MPS
    amp enabled = device.type != 'mps'
    last weights = f"./runs/detect/{MODEL NAME}/weights/last.pt"
    best weights = f"./runs/detect/{MODEL NAME}/weights/best.pt"
    # Сначала проверяем существование data.yaml и данных
    if not os.path.exists(data yaml path):
       raise FileNotFoundError(f"Файл data.yaml не найден:
{data yaml path}")
    with open(data yaml path, 'r') as f:
        data config = yaml.safe load(f)
    # Проверяем существование папок с данными
    for split in ['train', 'val']:
        split path = data config.get(split, '')
        if split path:
            full path = os.path.join(data config['path'], split path) if not
os.path.isabs(split path) else split path
            if not os.path.exists(full path):
                print(f"ПРЕДУПРЕЖДЕНИЕ: Папка {full path} не найдена!")
            else:
                images = [f for f in os.listdir(full path) if
f.lower().endswith(('.png', '.jpg', '.jpeg'))]
                print(f"Найдено {len(images)} изображений в {full path}")
    if os.path.exists(last weights):
        print(f"Найдены предыдущие веса: {last weights}, продолжаем
обучение")
       model = YOLO(last weights)
    elif os.path.exists(best weights):
        print(f"Найдены лучшие веса: {best weights}, дообучаем с них")
```

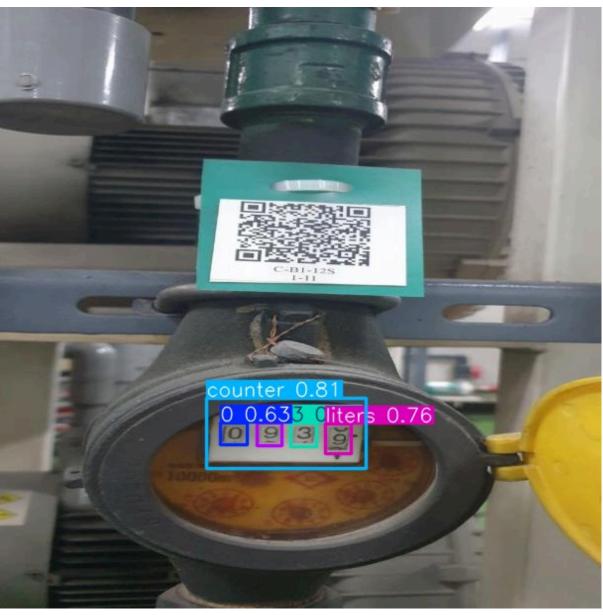
```
model = YOLO(best weights)
    else:
        print(f"Начинаем обучение с нуля: {MODEL TYPE}")
        model = YOLO(MODEL TYPE)
    try:
        results = model.train(
            data=data yaml path,
            epochs=EPOCHS,
            imgsz=IMGSZ,
            batch=BATCH,
            name=MODEL NAME,
            optimizer=OPTIMIZER,
            patience=10,
            lr0=0.001,
            device=device,
            workers=0, # workers=0 для MPS
            amp=amp enabled,
            save period=1,
            resume=os.path.exists(last weights)
        )
    except Exception as e:
        print(f"Ошибка при обучении: {e}")
        # Пробуем обучить на СРИ
        print("Пробуем обучить на CPU...")
        results = model.train(
            data=data yaml path,
            epochs=EPOCHS,
            imgsz=IMGSZ,
            batch=BATCH,
            name=MODEL NAME,
            optimizer=OPTIMIZER,
            patience=10,
            lr0=0.001,
            device='cpu',
            workers=4,
            amp=False,
            save period=1
    print("Обучение завершено!")
    return model
def evaluate model (model, data yaml path, device):
    """Оценка модели на тестовых данных"""
    print("\nОценка модели...")
   metrics = model.val(
        data=data yaml path,
        split='test',
        device='cpu' # Валидация на СРU для стабильности
    print(f"mAP50-95: {metrics.box.map:.4f}")
    print(f"mAP50: {metrics.box.map50:.4f}")
    return metrics
def visualize detection (model, image path, output dir="detection results"):
    """Визуализация детекции на изображении"""
```

```
if not os.path.exists(image path):
        print(f"Изображение не найдено: {image path}")
        return None, None
    print(f"\nВизуализация детекции на {image path}...")
    os.makedirs(output dir, exist ok=True)
    # Для инференса используем СРИ для совместимости
    results = model(image path, device='cpu')
    # Сохраняем результат
    output path = os.path.join(output dir,
f"detected_{os.path.basename(image path)}")
    results[0].save(filename=output path)
    print(f"Результат сохранен в: {output path}")
    return results, output path
def demonstrate on test images(model):
    """Демонстрация работы модели на тестовых изображениях"""
    print("\пДемонстрация работы детектора на тестовых изображениях...")
    # Используем изображения из тестовой выборки для демонстрации
    test images dir = os.path.join(YOLO DATASET, 'test', 'images')
    if os.path.exists(test images dir):
        test images = [f for f in os.listdir(test images dir) if
f.lower().endswith(('.png', '.jpg', '.jpeg'))]
        if test images:
            # Выбираем несколько случайных изображений для демонстрации
            demo images = random.sample(test images, min(3,
len(test images)))
            for img name in demo images:
                img path = os.path.join(test images dir, img name)
                visualize detection(model, img path)
        else:
            print ("В тестовой директории нет изображений")
    else:
        print(f"Тестовая директория не найдена: {test images dir}")
    # Также пробуем на пользовательских изображениях
    for test img in TEST IMAGES:
        if os.path.exists(test img):
            visualize detection (model, test img)
        else:
            print(f"Тестовое изображение не найдено: {test img}")
def main():
    """Основная функция"""
    try:
        print("=" * 50)
        print("Лабораторная работа №3. Обучение детекторов объектов")
       print("Версия с поддержкой GPU")
       print("=" * 50)
        # 0. Проверка доступности GPU
        device = check gpu availability()
        # 1. Настройка датасета
```

```
num classes, class names, yolo data yaml path =
setup dataset from download()
        # 2. Обучение модели
        print("\n" + "=" * 50)
        print("ЭТАП 2: ОБУЧЕНИЕ МОДЕЛИ")
       print("=" * 50)
       model = train yolo model(num classes, class names,
yolo data yaml path, device)
        # 3. Оценка модели
       print("\n" + "=" * 50)
       print("ЭТАП 3: ОЦЕНКА МОДЕЛИ")
       print("=" * 50)
       metrics = evaluate model (model, yolo data yaml path, device)
        # 4. Демонстрация работы
       print("\n" + "=" * 50)
       print("ЭТАП 4: ДЕМОНСТРАЦИЯ РАБОТЫ")
       print("=" * 50)
       demonstrate on test images (model)
       print("\n" + "=" * 50)
       print("Лабораторная работа завершена!")
       print("=" * 50)
       print(f"Moдель сохранена в: runs/detect/{MODEL NAME}/")
       if hasattr(metrics, 'box'):
            print(f"mAP50-95: {metrics.box.map:.4f}")
            print(f"mAP50: {metrics.box.map50:.4f}")
       print(f"Количество классов: {num classes}")
       print(f"Классы: {class_names}")
       print(f"Использованное устройство: {device}")
    except Exception as e:
       print(f"\nПроизошла ошибка: {e}")
       import traceback
       traceback.print exc()
       print("\nУбедись, что:")
       print("1. Ты скачал датасет с RoboFlow в формате YOLOv8")
       print("2. Распаковал архив в папку с проектом")
       print("3. Указал правильный путь в переменной
DOWNLOADED DATASET PATH")
    _name__ == "__main__":
    main()
```

Вывод:





Вывод: осуществлять обучение нейросетевого детектора для решения задачи обнаружения заданных объектов