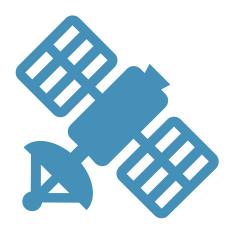


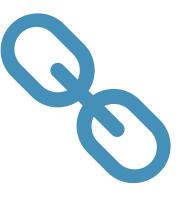
ИНФРАСТРУКТУРА СИСТЕМЫ АВТОМАТИЗАЦИИ КОНТРОЛЯ ДОСТУПА НА ОСНОВЕ РАСПОЗНАВАНИЯ ИЗОБРАЖЕНИЙ



Распознавание номеров



Управление списком доступа



Аналитика и просмотр событий

возможности

СХЕМА РАБОТЫ СИСТЕМЫ

YOLO распознавание блоков номерных знаков

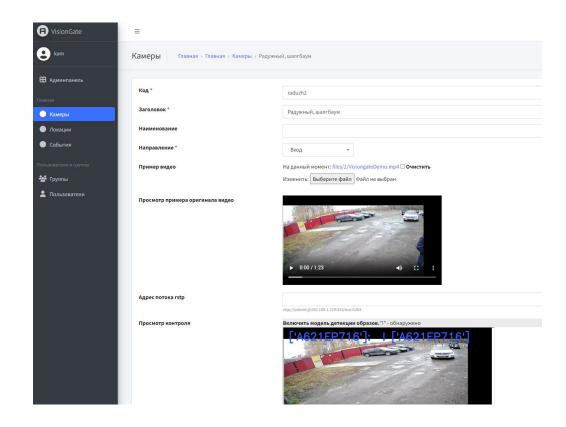
OCR распознавание текста внутри фреймов

Django-админ-панель как простая система конфигурирования



БИЗНЕС-ЦЕННОСТЬ И РЕШАЕМАЯ ПРОБЛЕМА

- 1. Локальное или облачное решение по контролю доступа на базе стандартного ПК
- 2. Возможность подключения любых rstp-источников, например rtsp-ip-камер
- 3. Аналитика событий: и в web-интерфейсе, и в БД Postgres
- 4. Возможность удобной настройки разрешённых номеров в web-интерфейсе
- 5. Возможность расширения YOLO модели распознавания образов посредством дообучения
- 6. Возможность расширить функционал, например реализовать распознавание лиц при наличии GPU
- 7. Выгрузка CSV-файла событий



ПРИМЕНЯЕМЫЕ ТЕХНОЛОГИИ

YOLO модель распознавания номерных знаков

PaddleOCR библиотека распознавание текста

Docker-compose контейнеризация. Контейнеры:

Django-админпанель в качестве интерфейса

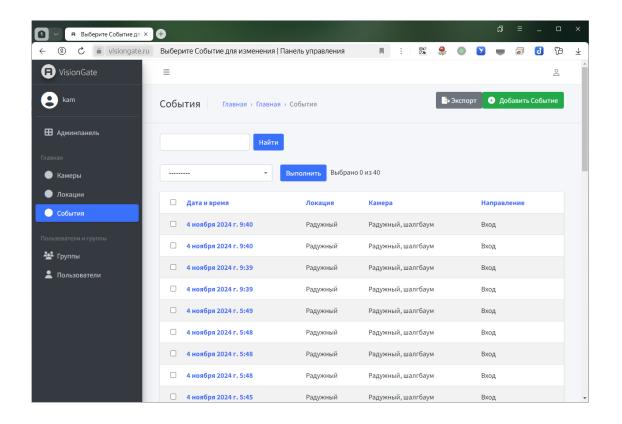
Nginx как проксирующий, кеширующий и SSL web-сервер

Postgres как основная база данных

Dgango как развёртывающее web-приложение

ПРИНЦИПИАЛЬНАЯ АРХИТЕКТУРА СИСТЕМЫ

- 1. Распознавание bounding-box образов номерных знаков на основе YOLO модели, обученной на распознавание номерных знаков
- 2. OCR-распознавание текста внутри bounding-box зон кадра
- 3. Django-админ-панель в качестве развёртывания самой модели и настройки управления системой
- 4. Локации сущность, где устанавливаются источники видеопотоков
- 5. Локации содержат списки Разрешённых номерных знаков (соответствующее поле-список)
- 6. Камеры привязываются к Локации, имеют Направление, а также и включают rstp ссылки и примеры файлов видеопотока
- 7. События журнал распознанных в Локации объектов-номеров, при совпадении из списка из Разрешённых (на скриншоте)



YOLO МОДЕЛЬ РАСПОЗНАВАНИЯ НОМЕРНЫХ ЗНАКОВ

- YOLO-совместимый датасет разметки номерных знаков
 https://universe.roboflow.com/roboflow-universe-projects/license-plate-recognition-rxg4e/dataset/4
- Обучение модели на распознавание одного класса «licence plate»
- Выбрана модель по умолчанию библиотеки YOLO
- Достигнуты метрики dfl_loss=0.952
- Дообучение на альтернативных датасетах позволит улучшить распознавание при необходимости
- Пример распознанного класса:



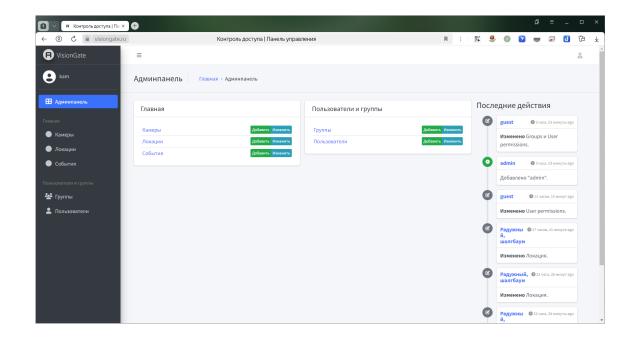
РАБОТА С ONNX МОДЕЛЬЮ НА ИНФЕРЕНСЕ В DJANGO

- 1. Технология ONNX: библиотека onnxruntime, экспорт модели: model.export(format='onnx')
- 2. Подключение обученной модели для её использования: onnxruntime.InferenceSession
- 3. Нормировка и преобразование openCV-кадра к нужной размерности 640, и транспонирование для формата ONNX-модели
- 4. Получение результата работы модели: 8400 боксов классов с их вероятностями
- 5. Отбор искомых номерных плат через вычисление IOU по пересечению площади 0.7+ и вероятности класса 0.5+

```
# преобразование выходов модели в нужный формат, удаление лишних боксов по вероятности и по IOU
def model_output_to_boxes(model_output, img_width, img_height, prob_threshold, iou_threshold) -> List[List[Union[int, float]]]
    # перестановка размерностей выходов модели для удобства, чтобы кол-во боксов стояло нулевой размерносты
   detections = detections.transpose()
    # конвертация детекций в формат [4_координаты, индекс_класса, вероятность_класса]
   detections = [convert_detections(detection, imq_width, imq_height) for detection in detections]
   # отвеивание только боксов вероятность которых более prob threshold (0.5)
    boxes = [detection for detection in detections if detection[5] > prob_threshold]
   # соптировка по ибыванию боксов по вероятности
   boxes.sort(kev=lambda x: x[5], reverse=True)
   # итоговый список для боксов который будет возвращатся
   boxes list = []
   # удаление лишних боксов (которые сильно пересекаются), пока не останется ни одного
       # добавляем первый самый вероятный бокс в итоговый список
       boxes list.append(boxes[0])
       # из остальных оставляем только те которые пересекаются с текущим не сильно (меньше iou_threshold)
        boxes = [box for box in boxes if iou(box, boxes[0]) < iou_threshold]
    return boxes list
# порог вероятности для отсеивания боксов
prob_threshold = 0.5
# порог IOU для отсеивания боксов
iou threshold = 0.7
# поличение высоты и ширины изображения
img height = cv2 image.shape[0]
img_width = cv2_image.shape[1]
# проверка работы финкции преобразования выходов модели в нужный формат
boxes_list = model_output_to_boxes(outputs, img_width, img_height, prob_threshold, iou_threshold)
```

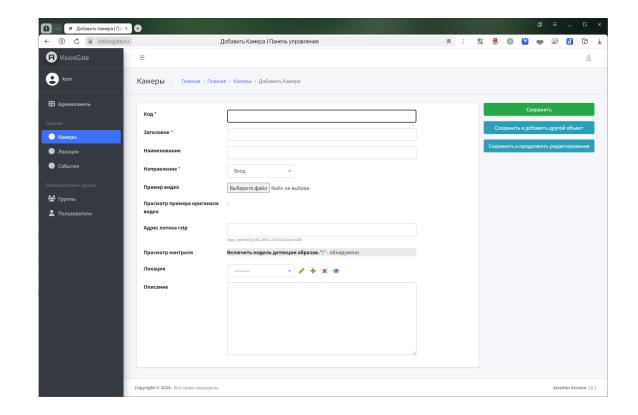
ОСНОВНЫЕ ФАЙЛЫ, РЕАЛИЗУЮЩИЕ РАБОТУ МОДЕЛИ И ПРИЛОЖЕНИЯ

- visiongate/main/models.py схема данных
- visiongate/main/views.py работа с onnx моделью в ендпойнте Django
- visiongate/main/numberplate.py iou-вычисление boundingbox и запуск PaddleOCR visiongate/main/admin.py интерфейсная часть админ-панели
- Итоговая_Аттестация.ipynb обучение модели, выгрузка ONNX, принципиальная проверка работоспособности https://colab.research.google.com/drive/1IGudyk6Hvj-adFBQs86s-ol0WK IQwB4?usp=drive link
 - Colab-демонстрация работы модели и распознавания



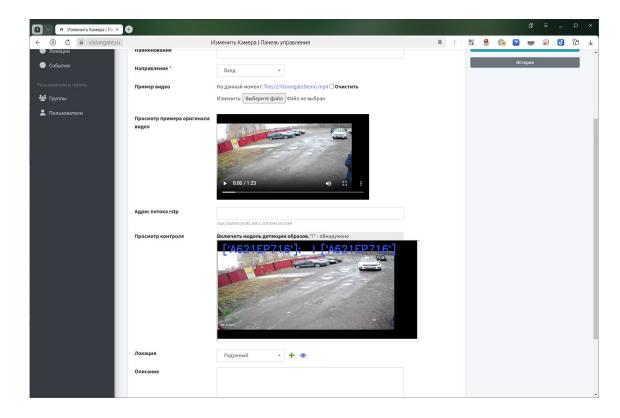
НАСТРОЙКА ЛОКАЦИЙ И КАМЕР

- 1. Авторизоваться на сайте https://visiongate.ru/admin
- 2. Перейти в раздел Локации https://visiongate.ru/admin/main/location/, нажать Создать
- 3. Указать в поле "Разрешённые" построчный список разрешённых номерных знаков
- Перейти в раздел Камеры <u>https://visiongate.ru/admin/main/camera/</u>, нажать Создать
- 5. Указать Локацию, Направление (вход-выход), загрузить демо-ролик и указать rtsp ссылку на камеру



ПРОСМОТР АНАЛИЗА ВИДЕОПОТОКА

- 1. Выбрать любую из камер https://visiongate.ru/admin/main/camera/
- 2. Открыть детальную информацию по камере, например https://visiongate.ru/admin/main/camera/2/change/
- 3. Демонстрационное видео можно просмотреть в блоке Просмотр пример видео
- 4. Демонстрацию работы ML-модели распознавания bounding-box образов номерного знака, и последующего распознанного текста можно посмотреть в блоке Просмотр контроля



УСТАНОВКА НА СЕРВЕРЕ

- Репозитарий github
 https://github.com/ikamil/visiongate
- Сервер, консоль с root или docker доступом

Скачивание и запуск docker compose сборки

```
1. git clone https://github.com/ikamil/visiongate.git
2.cd visiongate
3 .docker compose up -d
```

Создание БД

```
root@lkwuthwrux:~# docker exec -it visiongate-pg-1 bash
root@17d007ef0c92:/# su - postgres
postgres@17d007ef0c92:~$ psql
psql (17.0 (Debian 17.0-1.pgdg120+1))
Type "help" for help.

postgres=# create user visiongate password 'visiongate' login;
postgres=# create database visiongate owner visiongate;
```

Опционально: или раскат текущего дампа демо-данных БД

```
root@lkwuthwrux:~# docker exec -it visiongate-pg-1 bash
root@17d007ef0c92:/# su - postgres
postgres@17d007ef0c92:~$ cat /tmp/data/visiongate.sql > psql visiongate
```

Опционально: или создание админ-юзера и раскатка миграций

```
root@8225c6af5bbb:/# python /code/visiongate/manage.py createsuperuser
root@8225c6af5bbb:/# python /code/visiongate/manage.py makemigrations
root@8225c6af5bbb:/# python /code/visiongate/manage.py migrate
```



СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ!

VISIONGATE.RU