

**Описание технической архитектуры
программного обеспечения
«Система поиска tvсAI КОЗ 1 Автономный поиск»**

Москва, 2025

Термины и определения

Jetson	– линейка компактных высокопроизводительных модулей для периферийных вычислений (edge computing) и искусственного интеллекта (AI), разработанных компанией NVIDIA. Эти модули сочетают GPU, CPU, память и интерфейсы на одной плате, обеспечивая энергоэффективную обработку данных в реальном времени.
CUDA	– программно-аппаратная архитектура параллельных вычислений, которая позволяет существенно увеличить вычислительную производительность благодаря использованию графических процессоров фирмы Nvidia
JetPack	– программный пакет разработчика (SDK) от NVIDIA, предназначенный для работы с модулями Jetson. Он включает операционную систему, драйверы, библиотеки и инструменты, оптимизированные для встроенных систем и искусственного интеллекта на платформе Jetson
Torch/Pytorch	– фреймворк машинного обучения для языка Python с открытым исходным кодом, созданный на базе Torch. Используется для решения различных задач: компьютерное зрение, обработка естественного языка. Разрабатывается преимущественно группой искусственного интеллекта Facebook
ПО	– программное обеспечение

1. Общие сведения

Настоящий документ содержит информацию, необходимую для описания технической архитектуры программного обеспечения «Система поиска tvсAI КОЗ 1 Автономный поиск». Исключительные права на программное обеспечение принадлежат Фонду НТИ (далее – Компания).

Настоящий документ подлежит размещению на официальном сайте Компании в сети Интернет по адресу: <https://nti.fund/about/activity/information.php> (далее – официальный сайт).

ПО «Система поиска tvсAI КОЗ 1 Автономный поиск» предназначено для автоматизированного поиска людей в природной местности.

ПО обеспечивает автоматическое распознавание людей на фотографиях, полученных с микрокомпьютера, установленный на беспилотном воздушном судне, на высоте от 25 до 90 м с перекрытием в не менее 50%, с применением технологий искусственного интеллекта.

ПО не имеет пользовательского графического интерфейса.

2. Описание архитектуры приложения

2.1. Диаграмма классов

Диаграмма классов программного обеспечения «Система поиска tvсAI КОЗ 1 Автономный поиск» приведена на рисунке 1.

1. **YOLO** (из библиотеки Ultralytics):

- Отвечает за выполнение предсказаний
- Содержит конфигурацию модели и логику инференса

2. **Predictor** :

- Инкапсулирует логику обработки изображений
- Поля:
 - **model**: Экземпляр YOLO-модели
 - **imgh, imgw**: Размеры изображения для обработки
- Методы:
 - **process_image()**: Обработывает одно изображение и возвращает результаты
 - **predict()**: Обработывает список изображений

3. **BoxResult** :

- DTO (Data Transfer Object) для хранения результатов детекции
- Содержит нормализованные координаты bounding box и confidence

4. **ImageLoader** :

- Отвечает за загрузку изображений из файловой системы

5. **Main** :

- Точка входа приложения
- Орkestрирует процесс: загрузка данных → предсказание → вывод результатов

.

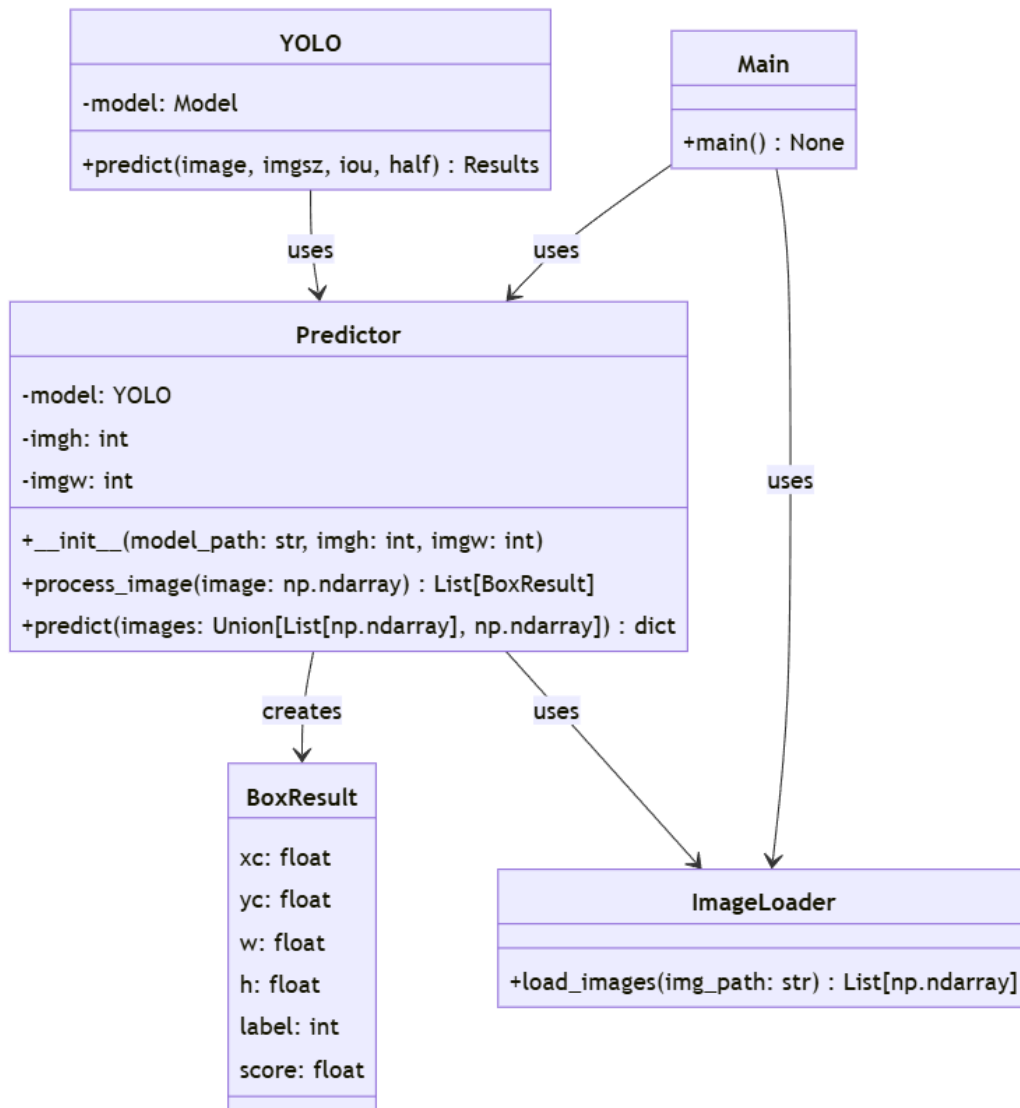


Рисунок 1 – Диаграмма классов

Основные взаимодействия:

1. Main использует ImageLoader для загрузки изображений
2. Main вызывает метод `predict()` у экземпляра Predictor
3. Predictor использует модель YOLO для выполнения предсказаний
4. Результаты обрабатываются и возвращаются в виде списка объектов BoxResult

Примечание: В текущем коде часть логики реализована в виде отдельных функций. Диаграмма показывает, как можно структурировать код в объектно-ориентированном стиле для повышения модульности и удобства тестирования.

2.2. Диаграмма последовательностей

Диаграммы последовательностей программного обеспечения «Система поиска tvсAI КОЗ 1 Автономный поиск» приведена на рисунке 2:

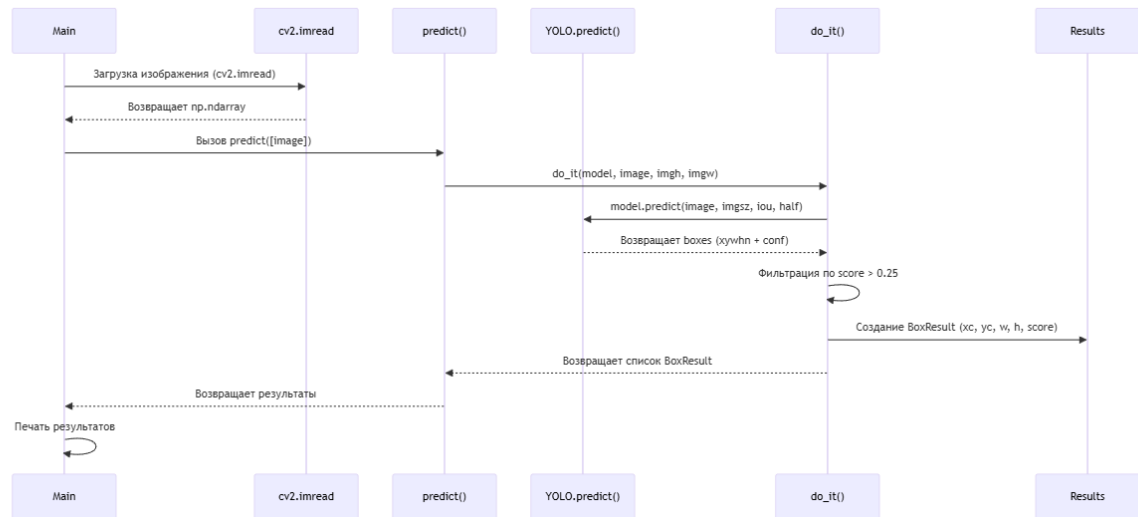


Рисунок 2 – Диаграмма последовательности

Основные шаги процесса:

1. Загрузка изображения :

- **Main** использует **cv2.imread** для чтения изображения из файла
- Изображение возвращается в виде NumPy массива

2. Запуск предсказания :

- **Main** вызывает функцию **predict()**, передавая список изображений
- В текущей реализации обрабатывается только первое изображение в списке

3. Обработка в do_it() :

- Выполняется предсказание через YOLO модель
- Модель возвращает нормализованные координаты bounding boxes (**xywhn**) и confidence

4. Фильтрация и формирование результата :

- Фильтрация детекций с $\text{confidence} > 0.25$
- Создание структур **BoxResult** с округлением значений до 4 знаков

5. Возврат результатов :

- Результаты возвращаются в **Main** и выводятся в консоль

Особенности реализации:

- **Прогрев модели** : В начале кода выполняется 10 тестовых прогонов модели на пустом тензоре для инициализации
- **Фиксированные размеры** : Размеры изображения (2752x4096) жестко заданы в коде
- **Ограничение** : В текущей реализации обрабатывается только первое изображение из переданного списка

2.3. Диаграмма прецедентов

Диаграмма прецедентов программного обеспечения «Система поиска tvсAI КОЗ 1 Автономный поиск» приведена на рисунке 3.

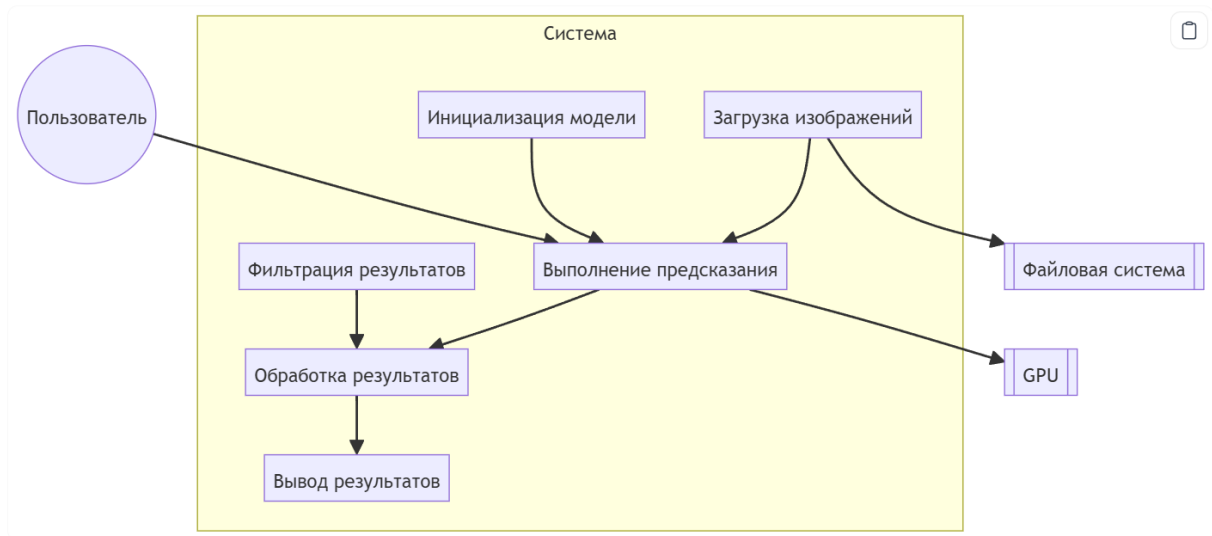


Рисунок 3 – Диаграмма прецедентов

Основные элементы:

1. Акторы :

- Пользователь (инициирует процесс)
- Файловая система (источник данных)
- GPU (аппаратный ускоритель)

2. Прецеденты :

- Загрузка изображений
- Выполнение предсказания
- Обработка результатов
- Вывод результатов
- Инициализация модели
- Фильтрация результатов

3. Описание архитектурного стиля

При выборе code style использовался только PEP8.

Архитектура представленного кода сочетает несколько стилей. Основу составляет процедурный подход с линейным выполнением операций, глобальными переменными (`model`, `img_h`, `img_w`) и отсутствием объектно-ориентированной структуры, что видно по функциям `predict()` и `do_it()`, а также блоку `if __name__ == "__main__"`. Данные обрабатываются по конвейерной схеме (Pipe-Filter): изображения последовательно проходят этапы загрузки → предсказание модели → фильтрацию результатов → вывод, что формирует чёткую цепочку преобразований.

Код активно использует клиент-сервисные взаимодействия через внешние библиотеки: `ultralitics.YOLO` для инференса, `cv2.imread` для загрузки данных и `numpy` для работы с массивами. Несмотря на отсутствие явной event-driven логики, обработка каждого изображения в цикле `for img_name in img_names` напоминает архитектуру на основе событий, где каждая итерация — отдельный "событийный" цикл.

Особое внимание уделено аппаратной оптимизации: задействован GPU (`device='cuda'`), half-precision вычисления (`half=True`) и прогрев CUDA-кэша (10 тестовых прогонов). Конфигурационные параметры (`img_h = 2752`, `iou=0.4`, порог `score > 0.25`) жёстко вшиты в код, что характерно для конфигурационно-ориентированного стиля. Данные обрабатываются пакетно, а результаты формируются в структурированном виде (списки словарей), что отражает Data-Driven подход.

Всё это формирует монолитную архитектуру с тесной связью компонентов и отсутствием модульности.

Для связи с разработчиками писать на почту ntifundsoft@nti.fund