

Структура

Основой тестового задания является решение некоторой целевой задачи (например задачи классификации/регрессии/сегментации).

Разработка проекта может состоять из двух частей:

- 1) подготовка инструментов решения целевой задачи. Как правило, это обучение искусственной нейронной сети, включающее следующие этапы: подготовка/валидация данных для обучения, выбор и обоснование подходящего инструмента (архитектура модели искусственной нейронной сети), обучение модели (baseline), корректировка данных и модели для увеличения точности (аугментация данных для обучения, подбор параметров модели, использование пред обученных весов и т.п.). В зависимости от целевой задачи могут использоваться альтернативные подходы (алгоритмы классического computer vision, boosting алгоритмы и т.п.);
- 2) реализация веб-приложения (или десктопного приложения) для демонстрации работы полученных инструментов решения целевой задачи.

Целевые задачи

Предсказание доходов ресторана

Цель: подготовить модели для предсказания доходов, оценить их результаты, предложить варианты улучшения.

Данные:

<https://drive.google.com/file/d/1H1vZIItCcFjxwKEBDer8gwlwvbhHN0sc/view>

Задачи:

1. Исследовать текущие актуальные модели по данной задаче.
2. Распарсить данные в удобный для обучения вид. Данные разбить на трэйн, валид и тест. Для данных провести feature selection.
3. Обучить регрессор с архитектурами типа XGBoost, RandomForest, etc. (на выбор, выбор обосновать)
4. Снять метрики точности на тестовых данных. Построить график для сравнения предсказанных и реальных данных.
5. Сравнить результаты с текущими актуальными моделями.
6. Предложить свои варианты улучшения метрик точности результатов.

Примечания:

1. При отсутствии необходимых мощностей gpu. Использовать средства Google Colab, либо AWS cloud
2. Рекомендуемый фреймворк для использования Keras+Tensorflow2.0.

Приложение для демонстрации

Общие требования:

- 1) язык интерфейса - English;
- 2) логирование в файл и консоль (с помощью модуля logging);
- 3) настроить авторизацию и регистрацию пользователей;
- 4) наличие формы для заполнения исходных данных (например загрузка изображения и ввод некоторой дополнительной информации);
- 5) возможность сохранить полученные результаты на диск (например в форматах pdf и json);
- 6) если целевая задача связана с компьютерным зрением, в приложении также необходимо визуализировать результат на исходном изображении. Полученное изображение отобразить пользователю;
- 7) данные о зарегистрированных пользователях и результаты проведенных вычислений необходимо сохранять в базу данных;
- 8) для каждого пользователя хранить количество проведенных вычислений.

Основной вариант использования:

- 1) пользователь открывает приложение;
- 2) пользователь проходит авторизацию/регистрацию;
- 3) после авторизации происходит переход на главную страницу (главное меню). Здесь пользователь может перейти либо в свой аккаунт (там отображается информация о пользователе с возможностью редактирования), либо на страницу с формой для проведения вычислений.
- 4) пользователь переходит на страницу с формой, загружает исходные данные и запускает вычисление (щелчком по соответствующей кнопке);
- 5) после завершения вычислений пользователю отображается результат;
- 6) пользователь сохраняет полученные результаты в виде файла (щелчком по соответствующей кнопке).

Django web-application

- 1) рекомендуется использовать встроенную систему авторизации и аутентификации;
- 2) необходимо продемонстрировать работу с DTL;
- 3) можно выбрать любую БД, которую поддерживает Django ORM.

Flask web-application

- 1) рекомендуется использовать Flask-Login;
- 2) взаимодействовать с базой данных можно либо с помощью Flask-SQLAlchemy, либо используя другие ORM (например peewee).

PyQT desktop application

- 1) взаимодействовать с базой данных можно с помощью ORM (например peewee).