Описание структуры проекта

В репозитории несколько основных файлов:

1) scraping.ipynb: несмотря на то, что из-за ограничений на скрейпинг в Твиттере (можно просматривать не более 500 твитов в день) мы решили использовать уже собранные данные с Kaggle, наш датасет можно дополнять новыми данными, которые собираются в том же формате в данном ноутбуке.

Постепенно мы собираем твиты, которых нет в изначальном датасете

- 2) labeling.ipynb: собранные данные мы размечаем с помощью предобученных моделей
- 3) eda_elon_musk.ipynb: EDA и предварительная обработка данных. Также только предобработку отдельно от EDA можно найти в ноутбуке preprocessing.ipynb
- 4) checkpoint3_update.ipynb: модели от простейших до стандартных подходов и эксперименты с задачей классификации на наших данных

Клиент-серверное приложение

Функционал

- Работа с обработанным датасетом твитов Илона Маска.
- Загрузка датасета и выдача статистики по нему.
- Выбор из трёх моделей:
 - Логистическая регрессия
 - Дерево решений
 - Метод ближайших соседей
- Эксперименты с обучением моделей с настройкой гиперпараметров.
- Интерактивные кривые обучения для эксперимента.
- Инференс на новых данных.

Установка и запуск (docker-compose.yml)

sudo docker compose build
docker compose up -d

Сервер доступен на порту 8321. Клиент на 8501.

Описание API

Данный API предоставляет функционал для работы с моделями машинного обучения. Он включает в себя методы для установки активной модели, тренировки модели, получения списка доступных моделей и выполнения предсказаний. Вот описание каждого из доступных методов API:

1. Установка модели

- Метод: POST
- Эндпоинт: /set/{model_id}
- Параметры:
- model_id (int): Идентификатор модели, которую необходимо сделать активной.
- Ответ: ModelListResponseItem
 - o id (int): Идентификатор установленной модели.
 - o model_type (str): Тип модели.
 - o description (str): Описание модели.
- Ошибки:
 - 422: Если модель с указанным model_id не найдена.

2. Тренировка модели

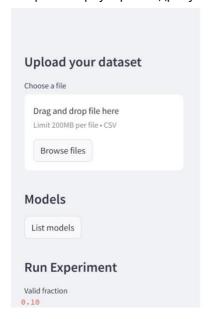
- Метод: POST
- Эндпоинт: /fit
- Тело запроса: FitRequestItem
 - X_train (List[List[float]]): Тренировочные данные.

- o y_train (List[float]): Метки тренировочных данных.
- hyperparameters (Dict[str, Any]): Гиперпараметры для настройки модели.
- o val_dataset (ValDataset | None): Валидационный набор данных.
- Ответ: FitResponseItem
 - auc_roc (float): Значение AUC-ROC на тренировочных данных.
 - o tpr_train (List[float]): True Positive Rate на тренировочных данных.
 - o fpr_train (List[float]): False Positive Rate на тренировочных данных.
 - auc_roc_val (float | None): Значение AUC-ROC на валидационных данных (если предоставлены).
 - o tpr_val (List[float] | None): True Positive Rate на валидационных данных.
 - o fpr_val (List[float] | None): False Positive Rate на валидационных данных.
- Ошибки:
 - 422: Если активная модель не установлена или обучение заняло слишком много времени.
- 4. Получение списка моделей
- Метод: GET
- Эндпоинт: /models
- Ответ: List[ModelListResponseItem] Список моделей, каждая из которых содержит:
- id (int): Идентификатор модели.
- model_type (str): Тип модели.
- description (str): Описание модели.
- 5. Предсказание
- Метод: POST
- Эндпоинт: /predict
- Тело запроса: PredictRequest
 - X (List[List[float]]): Данные для предсказания.
- Ответ: PredictionResponseItem
 - o predict (List[int]): Предсказанные значения.
 - o predict_prob (List[float]): Вероятности предсказания для каждого класса.
- Ошибки:
 - 422: Если активная модель не установлена.

Дополнительно

• Обработчики ошибок: если модель не установлена или происходят ошибки во время тренировки или предсказания, АРІ возвращает ошибку с кодом 422 и соответствующим сообщением.

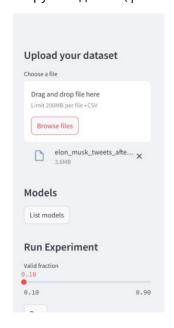
1. Откройте браузер по адресу: http://localhost:8501/

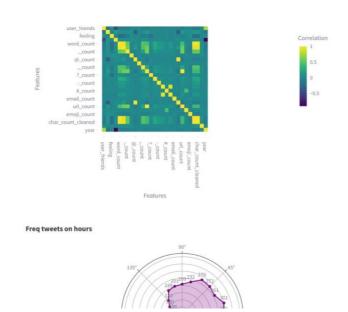


Machine Learning Dashboard

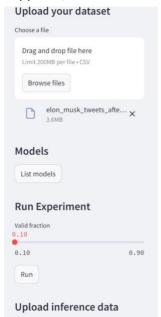
Deploy :

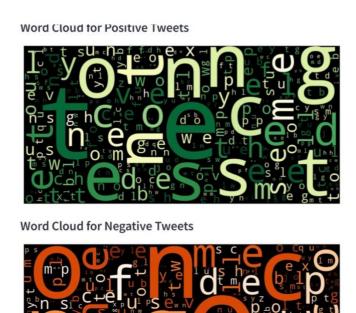
2. Загрузите датсет (файл elon_musk_tweets_after_eda.csv).





При загрузки автоматически определятся параметры датасета и проводится EDA. На фото корреляция, анализ частоты написания твитов по времени и облака слов.





Deploy :

Мы выяснили, что линейной связи между таргетной переменной (feeling) и другими числовыми переменными нет.

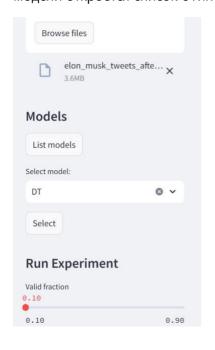
Наибольшее количество твитов Илон Маск пишет поздним днём и вечером. За июль 2022 - июнь 2023 гг. Маск написал

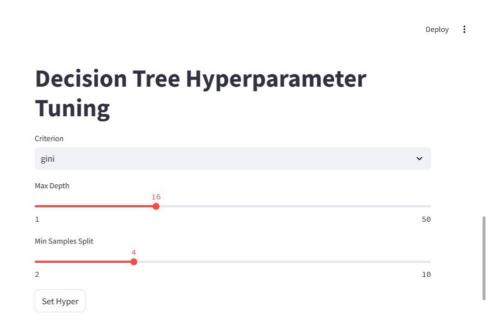
- 1) 419 постов в 17 часов;
- 2) 378 постов в 19 часов;
- 3) 350 постов в 18 и 20 часов.

В целом в 17:00-01:00 Илон Маск пишет около 300-400 твитов, т. е. он предпочитает писать твиты в вечернее-ночное время.

Меньше всего постов Илон Маск пишет утром и ранним днём: за аналогичный период в 10 часов Маск написал 100 твитов, в 11 часов - 55, а в 12 часов - 77.

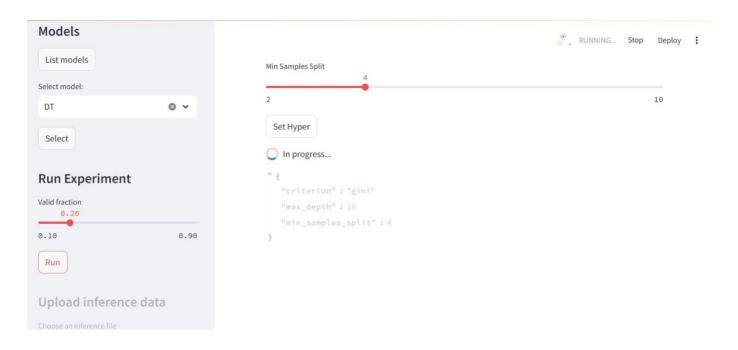
3. Нажмите на кнопку "List models", чтобы получить список моделей на сервере. При выборе модели откроется список с гиперпараметрами доступными для модели.



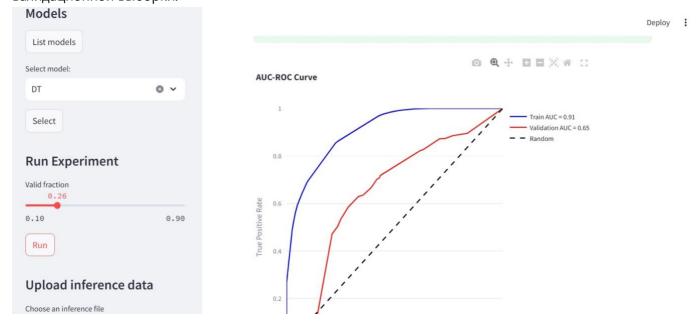


4. После настройки гиперпараметров установите размер валидационной выборки и запустите

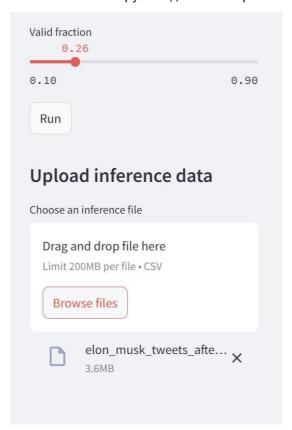
тренировку кнопкой "Run".



5. Если обучение прошло успешно отобразится интерактивная кривая ROC-AUC для обучающей и валидационной выборки.



6. Так же можно загрузить данные и провести инференс натренерованной модели.



	У	Р
0	0	0.1207
1	0	0.4607
2	1	0.9282
3	1	0.6566
4	1	0.7792
5	1	0.8772
6	1	0.7792
7	1	0.6566
8	0	0.4607
9	0	0.4607