Пояснительная записка по проекту подготовки данных для обучения и оценки диалоговых эмбеддеров

Введение

Проект направлен на создание платформы для обработки диалоговых данных, с целью обучения диалоговых эмбеддеров, генерации эмбеддингов и их последующего использования в диалоговых системах. Эмбеддинги представляют собой компактные и информативные представления диалогов, которые обеспечивают:

- Распознавание контекстов и намерений пользователей.
- Генерацию осмысленных ответов.
- Адаптацию к различным языкам и задачам.

Проект включает три основные задачи:

- 1. **Формирования диалогового корпуса для предобучения моделей**: формирование корпуса диалогов.
- 2. **Подготовка данных для контрастивного обучения**: сбор и подготовка пар реплик диалогов для подходов к обучению диалоговых эмбеддеров, основанных на контрастивном обучении.
- 3. **Подготовка данных для оценки эмбеддингов**: сбор и обработка данных для downstream-задач для оценки эмбеддингов.

Цели проекта

- 1. Обеспечить высокое качество входных диалоговых данных.
- 2. Создать удобные инструменты для анализа данных.
- 3. Автоматизировать процессы обработки данных и формирования диалогового корпуса.
- 4. Предоставить возможность оценки качества эмбеддингов через downstream-задачи.

Подготовка данных

Процесс подготовки данных разделён на две основные части:

1. Предобучение (Pre-train)

- Обработка различных диалоговых датасетов, таких как MultiWOZ, CamRest676, Schema и другие.
- Формирование единого корпуса данных с диалогами и последовательностями реплик из диалогов для обучения моделей.
- Генерация пар реплик для контрастивного обучения.

2. Downstream-задачи

- Обработка популярных датасетов, таких как Banking77, CLINC150, MASSIVE и других.
- Объединение данных в единый формат с метками, языками, и разделением на тренировочные, тестовые и валидационные выборки.
- Формирование диалогового корпуса для задачи классификации намерений.

Структура репозитория

Репозиторий структурирован следующим образом:

- 1. data_for_pretrain подготовка данных для предобучения:
 - Обработка данных из диалоговых датасетов.
 - Генерация пар реплик для обучения моделей.
 - Скрипты для аналитики данных.
- 2. data_for_downstream подготовка данных для downstream-задач:
 - Скрипты обработки датасетов.
 - Объединение данных в общий формат.
 - Анализ данных в ноутбуке с использованием pandas и визуализаций.

3. Скрипты автоматизации:

 create_db.py — создание базы данных для хранения обработанных данных.

- o run_pipeline.py запуск полного пайплайна обработки данных.
- o run_dashboard.py запуск дашборда для визуализации метрик.

Метрики качества данных

Для обеспечения качества данных используются три ключевые таблицы:

1. Полные диалоги для предобучения:

- Число записей, длина диалогов и реплик.
- Распределение данных по split и dataset.

2. Пары реплик для контрастивного обучения:

- Количество пар, длина реплик.
- Распределение текстов по длине.

3. Данные для downstream-задач:

- Количество записей, языков, меток.
- Анализ распределения данных по сплитам.

Автоматизация и дашборд

В рамках проекта создан автоматический пайплайн, включающий сбор данных, предобработку и формирование базы данных. Дополнительно разработан интерактивный дашборд на базе Streamlit для визуализации метрик.

Использование репозитория

1. Предобучение данных

Для подготовки данных для предобучения выполните следующие команды:

python data_for_pretrain/pretrain_collecting.py
python data_for_pretrain/pretrain_preprocessing.py

2. Подготовка данных для downstream-задач

Для обработки данных и объединения их в единый формат выполните следующую команду:

python data_for_downstream/downstream_collecting.py

3. Создание базы данных

Для создания базы данных выполните команду:

python create_db.py

4. Запуск пайплайна

Для автоматического запуска всего процесса обработки данных, включая, создание базы данных и обработку данных для предобучения модели downstream-задач, выполните команду:

python run_pipeline.py

5. Запуск дашборда

Для визуализации данных и метрик в интерактивном дашборде выполните команду:

streamlit run run_dashboard.py

Дашборд автоматически использует ранее созданную базу данных. Если база данных отсутствует, будет запущен процесс ее формирования.