

Задача

- Дано: размеченный датасет для обучения:
 - query_id, query_text идентификатор и текст запроса;
 - query_category_id , query_microcat_id id категорий и подкатегорий;
 - query_location_id местоположение пользователя;
 - item_id, title, description, keywords характеристики объявления
 - \bullet target целевая переменная, где 1 айтем релевантен запросу, 0 не релевантен

• Надо: научиться определять релевантность выдачи запросу

Решения и метрики

Метод	ROC-AUC	MAP@10	MAP@50	NDCG@10	NDCG@50
TF-IDF + cosine similarity	0.726	-	-	-	-
Word2Vec with optuna params	-	0.048	0.056	0.091	0.097
rubert-tiny2 as-is	-	0.013	0.016	0.032	0.035
LaBSE-en-ru as-is (huge model)	-	0.071	0.089	0.132	0.158
rubert-tiny2 tuned + projection	0.805	0.092	0.112	0.161	0.176

Во всех решениях кроме первого использовался Qdrant в качестве поискового движка на эмбеддингах

Структура финального решения

- Используются только query_text и title
- Препроцессинг:
 - lambda text: ''.join(text.lower().split())
 - ('[I]' + text) if type_of_text == 'query' else ('[Q]' + text)
- Metric learning подход:
 - сблизить эмбеддинги query_text и title если релевантны и отдалить если нет: (y cos_sim)^2
- Финальный эмбеддинг: rubert-tiny2 embeddings (312) -> projected embeddings (64)
- Qdrant similarity search

Демо решения

• http://158.160.52.241:8080

Итог

- Реализован поисковый движок на основе LLM + Qdrant
- Что из критичного не сложилось / не успел сделать:
 - Тестирование нагрузкой
 - Большое внимание традиционным подходам (булев поиск, инвертированный индекс)
- Обработка галлюцинаций
- ...
- Спасибо за внимание! 😊