Интро

На сегодняшний день сложно себе представить нашу жизнь без рекомендательных систем которые уже прочно проникли в нашу жизнь. Они не только рекомендуют ещё одно видео с котиками, но и формируют музыкальные листы, новостные ленты, похожие товары или фильмы, оптимальные маршруты, друзей по интересам и даже репозитории на гитхабе!

Постановка задачи

Участникам необходимо используя имеющиеся открытые данные популярной социальной сети построить рекомендательную систему, которая способна по имеющимся подпискам пользователя предсказать наиболее релевантные сообщества.

Доступные данные

Участникам доступны следующие источники данных:

- Информация о пользователях
- Информация о подписках пользователя
- Информация о сообществах

Оценка качества

Для оценки качества рекомендаций используется метрика <u>MAP</u>, где precision для каждого пользователя считается по указнному алгоритму:

```
def precision_at_k(predicted, actual, k=10):
    predicted = predicted[:k]
    denominator = min(len(actual), k)
    intersection = set(predicted) & set(actual)
    return float(len(intersection)) / denominator
```

Далее результат усредняется по всем пользователям который учавствовали в оценке.

Во время подготовки тестового набора данных было семплировано 1000 случайных пользователей, которые были подписаны на более чем 5 сообществ. Далее подписки каждого пользователя были разделены на приватную и публичную часть. Публичная часть отправляется сервером оценки в систему рекомендаций которую строят участники. В качестве ответа сервер оценки ожидает *отсортированный по релевантности* список сообществ для каждого пользователя в публичном наборе данных. Далее на сервере оценки происходит расчёт вышеопсанной метрики с использованием скрытых приватных данных. Лучшая полученная оценка будет использоваться для построения лидерборда.

Для оценки качества необходимо отправить запрос на сервер {адрес} который содержит название команды и URL адреса системы рекомендаций. Запрос на оценку можно отсылать не чаще чем раз в 5 минут.

Базовое решение

Командам доступно базовое решение которое рекомендует топ-10 самых популярных сообществ по количеству подписчиков. Так же базовое решение содержит код который позволяет

обрабатывать входной запрос от сервера оценки качества. Помимо этого, реализован удобный web-интерфейс для взаимодействия с рекомендательным движком.

s3://nonauth-friendsday-kiur1wee/common/data_science/recommender_template.zip

Алгоритмы построения рекомендательной системы

В качестве базового решения мы предлагаем использовать нейросетевой алгоритм которые уже реализован в фреймворке <u>StarSpace</u>. Для обучения репрезентаций сообществ необходимо сформировать входной файл в следующем формате:

Где каждая строчка – это сообщества пользователя на которые он подписан

pub_%id% - префикс с индикатором сообщества. В качестве разделителя должен использоваться символ табуляции.

Для запуска обучения необходимо выполнить команду:

./starspace train -trainFile 'starspace_input.tsv' -label 'public' -trainMode 1 -dim 64 -model 'starspace_output' -negSearchLimit 300 -maxNegSamples 10

Результатом обучения будет векторное представления сообществ в 64-мерном пространстве которое в дальнейшем можно использовать для формирования рекомендаций.

Интересы пользователя можно представить в виде среднего его подписок в обученном пространстве сообществ. Далее необходимо найти наиболее похожие сообщества по cosine similarity.

В конечном итоге необходимо:

• Реализовать функцию рекомендаций:

```
recommender_template.zip

recommendation_engine.py

get_recommendations_from_publics
```

- Оценить качество рекомендаций
 - http://ec2-3-120-132-157.eu-central 1.compute.amazonaws.com:8080/evaluate?team_name=%ИМЯ_КОМАНДЫ%
 &endpoint=http://%AДРЕС_СЕРВЕРА%:6767/endpoint
- Подняться как можно выше на Leaderboard
 - http://ec2-3-120-132-157.eu-central-1.compute.amazonaws.com:8080