

ДОДАТОК А. ГРАФІЧНА ЧАСТИНА

Презентація до кваліфікаційної роботи з теми “Розробка рекомендаційної системи на базі нейронних мереж”

Виконав:
Макогон Ю.О.
Керівник роботи:
Руденко О.Г.

Харків 2021

Актуальність проблеми

- За останні роки потік інформації, який щоденно виливається на людей, збільшився на декілька пунктів.
- Пошук корисної та потрібної інформації постав серйозною задачею.
- Компанії починають використовувати спеціальні алгоритми, що можуть підбирати контент персонально для кожного користувача.

Постановка задачі

Створення онлайн-сервісу для оцінювання та обговорення кінофільмів, який використовує систему рекомендацій.

- Реєстрація та авторизація.
- Клієнтська частина у форматі SPA.
- Можливість оцінювання і коментування кінострічок.
- Алгоритм рекомендацій фільмів.

Використовувані технології

Сервер:

- Django
- Python
- Django rest framework

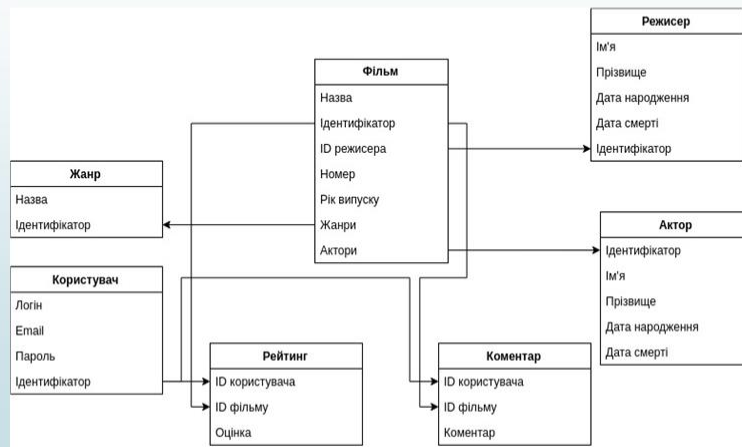
Клієнт:

- React.js
- Redux.js
- Immutable.js
- Redux-saga

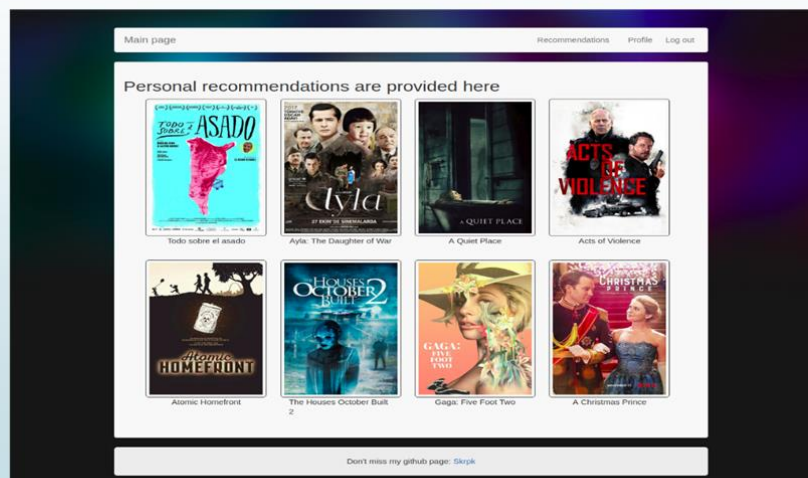
Алгоритм рекомендацій:

- TensorFlow
- NumPy
- Pandas

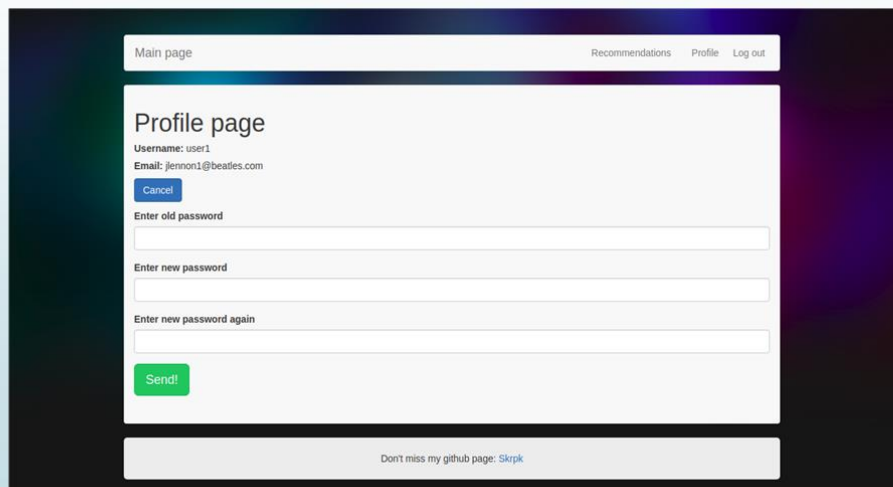
База даних



Інтерфейс програми



Вікно користувача



The screenshot shows a web application interface. At the top, there is a navigation bar with links for 'Main page', 'Recommendations', 'Profile', and 'Log out'. The main content area is titled 'Profile page' and displays the following information: 'Username: user1' and 'Email: jennon1@beatles.com'. Below this, there is a 'Cancel' button. The form contains three input fields: 'Enter old password', 'Enter new password', and 'Enter new password again'. A green 'Send!' button is positioned below the input fields. At the bottom of the page, there is a footer with the text 'Don't miss my github page: [Skryk](#)'.

Висновки

У даній роботі були вивчені основні методи і алгоритми рекомендаційної системи. На їх основі реалізований прототип веб-сайту для побудови профілю та вибору кінофільму.

В ході даної роботи були вирішені наступні завдання:

- Досліджено способи и алгоритми рекомендаційних систем, їх недоліки та особливості;
- Досліджено особливості використання нейронних мереж;
- Розроблено алгоритм рекомендацій;
- Розроблено веб-сайт для використання алгоритму;
- Здобуто навички використання Django, Python, React.js, TensorFlow.

ДОДАТОК Б. КОД ПРОГРАМИ

Б.1 settings.py. Конфігурація серверу

```
INSTALLED_APPS = [  
    'django.contrib.admin',  
    'django.contrib.auth',  
    'django.contrib.contenttypes',  
    'django.contrib.sessions',  
    'django.contrib.messages',  
    'rest_framework.authtoken',  
    'django.contrib.staticfiles',  
    'api.apps.ApiConfig',  
    'catalog.apps.CatalogConfig'  
]  
MIDDLEWARE = [  
    'django.middleware.security.SecurityMiddleware',  
    'django.contrib.sessions.middleware.SessionMiddleware',  
    'django.middleware.common.CommonMiddleware',  
    'django.middleware.csrf.CsrfViewMiddleware',  
    'django.contrib.auth.middleware.AuthenticationMiddleware',  
    'django.contrib.messages.middleware.MessageMiddleware',  
    'django.middleware.clickjacking.XFrameOptionsMiddleware',  
    'diploma.middleware.dev_cors_middleware'  
]  
DATABASES = {  
    'default': {  
        'ENGINE': 'django.db.backends.postgresql_psycopg2',  
        'NAME': 'kinoman',  
        'USER': 'kinomanuser',  
        'PASSWORD': 'avecezar1996',  
        'HOST': 'localhost',  
        'PORT': '',  
    }  
}
```

Б.2 urls.py. Головний роутинг програми

```
urlpatterns = [  
    path('admin/', admin.site.urls),  
    path('api/', include('api.urls')),  
] + static(settings.STATIC_URL,  
document_root=settings.STATIC_ROOT)
```

Б.3 Моделі для бази даних

```

class Genre(models.Model):
    name = models.CharField(max_length=200, help_text="Enter a
film genre (e.g. Science Fiction, Drama etc.)")
    def __str__(self):
        return self.name
class Film(models.Model):
    title = models.CharField(max_length=200)
    index=models.IntegerField(null=True)
    movie_id = models.CharField(max_length=8, unique=True,
primary_key=True)
    year = models.IntegerField(null=True)
    genres = models.ManyToManyField(Genre)
    def __str__(self):
        return self.title
    def get_absolute_url(self):
        return reverse('book-detail',
args=[str(self.movie_id)])
class Director(models.Model):
    first_name = models.CharField(max_length=100)
    last_name = models.CharField(max_length=100)
    date_of_birth = models.DateField(null=True, blank=True)
    date_of_death = models.DateField('Died', null=True,
blank=True)
    def get_absolute_url(self):
        return reverse('director-detail', args=[str(self.id)])
class Rating(models.Model):
    user_id = models.CharField(max_length=16)
    movie_id = models.CharField(max_length=8)
    rating = models.DecimalField(decimal_places=2,
max_digits=4)
    rating_timestamp = models.DateTimeField()
    type = models.CharField(max_length=8, default='explicit')

```

Б.4 Контроллер для видачі рекомендацій

```

import pickle
model = pickle.load(open("model.p", "rb"))
class getRecommedations(generics.ListAPIView):
    serializer_class = FilmPreviewSerializer
    permission_classes = (permissions.IsAuthenticated,)
    def list(self, request, id):
        films_count = Film.objects.count()
        films = Film.objects.all()
        recommended_films_indexes_array = model.predict(id,
np.arange(films_count))
        result =
Film.objects.filter(index__in=np.argsort(recommended_films_indexes
_array)[:8])
        serializer = self.get_serializer(result, many=True)

```

```

    return Response(serializer.data)
def get(self, request, *args, **kwargs):
    id = kwargs['id'].split(sep="=")[1]
    return self.list(request, id)

```

Б.5 Розробка алгоритму рекомендацій

```

import numpy as np
import pandas as pd
import tensorflow as tf
ratings = list(Rating.objects.all())
films = list(Film.objects.all())
users = list(User.objects.all())
interactions_matrix = []
# a = Rating.objects.filter(user_id=1, movie_id='0068646')
# print(int(a[0].rating))
for user in users:
    rating_of_user = []
    for film in films:
        rating = Rating.objects.filter(user_id=user.id,
movie_id=film.movie_id)
        if rating:
            rating_of_user.append(int(rating[0].rating))
        else:
            rating_of_user.append(0)
    interactions_matrix.append(rating_of_user)
interactions_matrix = coo_matrix(interactions_matrix)
num_input = len(films)
num_hidden_1 = 10
num_hidden_2 = 5
X = tf.placeholder(tf.float64, [None, num_input])
weights = {
    'encoder_h1': tf.Variable(tf.random_normal([num_input,
num_hidden_1], dtype=tf.float64)),
    'encoder_h2': tf.Variable(tf.random_normal([num_hidden_1,
num_hidden_2], dtype=tf.float64)),
    'decoder_h1': tf.Variable(tf.random_normal([num_hidden_2,
num_hidden_1], dtype=tf.float64)),
    'decoder_h2': tf.Variable(tf.random_normal([num_hidden_1,
num_input], dtype=tf.float64)),
}
biases = {
    'encoder_b1': tf.Variable(tf.random_normal([num_hidden_1],
dtype=tf.float64)),
    'encoder_b2': tf.Variable(tf.random_normal([num_hidden_2],
dtype=tf.float64)),
    'decoder_b1': tf.Variable(tf.random_normal([num_hidden_1],
dtype=tf.float64)),
    'decoder_b2': tf.Variable(tf.random_normal([num_input],
dtype=tf.float64)),
}

```

```

}
# Building the encoder
def encoder(x):
    # Encoder Hidden layer with sigmoid activation #1
    layer_1 = tf.nn.sigmoid(tf.add(tf.matmul(x,
weights['encoder_h1']), biases['encoder_b1']))
    # Encoder Hidden layer with sigmoid activation #2
    layer_2 = tf.nn.sigmoid(tf.add(tf.matmul(layer_1,
weights['encoder_h2']), biases['encoder_b2']))
    return layer_2
# Building the decoder
def decoder(x):
    # Decoder Hidden layer with sigmoid activation #1
    layer_1 = tf.nn.sigmoid(tf.add(tf.matmul(x,
weights['decoder_h1']), biases['decoder_b1']))
    # Decoder Hidden layer with sigmoid activation #2
    layer_2 = tf.nn.sigmoid(tf.add(tf.matmul(layer_1,
weights['decoder_h2']), biases['decoder_b2']))
    return layer_2
# Construct model
encoder_op = encoder(X)
decoder_op = decoder(encoder_op)
# Prediction
y_pred = decoder_op
# Targets are the input data.
y_true = X

# Define loss and optimizer, minimize the squared error
loss = tf.losses.mean_squared_error(y_true, y_pred)
optimizer = tf.train.RMSPropOptimizer(0.03).minimize(loss)
predictions = pd.DataFrame()
# Define evaluation metrics
eval_x = tf.placeholder(tf.int32, )
eval_y = tf.placeholder(tf.int32, )
pre, pre_op = tf.metrics.precision(labels=eval_x,
predictions=eval_y)
# Initialize the variables (i.e. assign their default value)
init = tf.global_variables_initializer()
local_init = tf.local_variables_initializer()

for i in range(epochs):
    avg_cost = 0
    for batch in interactions_matrix:
        _, l = session.run([optimizer, loss],
feed_dict={X: batch})
        avg_cost += l
    avg_cost /= num_batches
    interactions_matrix = np.concatenate(interactions_matrix,
axis=0)
    preds = session.run(decoder_op, feed_dict={X:
interactions_matrix})
    print(len(preds.shape))
    pickle.dump(preds, open("model.p", "wb"))

```