

به نام خدا  
دانشگاه صنعتی امیرکبیر (پلی تکنیک تهران)  
دانشکده مهندسی کامپیوتر



دانشگاه صنعتی امیرکبیر  
(پلی تکنیک تهران)

## درس مبانی رایانش ابری

موضوع: تمرین امتیازی

هستی السادات جلالی چیمه - ۹۸۳۱۰۱۸

هلیا سادات هاشمی پور - ۹۸۳۱۱۰۶

نیم سال اول ۱۴۰۱-۱۴۰۲

در این بخش با استفاده از شباهت کسینوسی اقدام به ایجاد یک سیستم توصیه گر کرده ایم.

ابتدا دیتاستها را لود می کنیم.

در مرحله بعد به ازای آی دی کاربر تشابه کسینوسی وی با سایر کاربران محاسبه می شود:

```
def cosine_similarity(v1, v2, norm1, norm2 ):
    return np.dot(v1, v2) / (norm1 * norm2)

# calc cosine similarity of specific user
def calc_similarity(user_id):
    similarity = np.zeros((n, 1))
    if norm[user_id - 1] != 0:
        for i in range(n):
            if norm[i] == 0:
                similarity[i][0] = 0
            else:
                similarity[i][0] = cosine_similarity(rating[user_id - 1],
rating[i], norm[user_id - 1], norm[i])
    return similarity
```

و آی دی کاربران مشابه و میزان تشابه آنها return می شود:

```
# find the most similar users to a specific user
def find_similar_users(user_id, k):
    similarity = calc_similarity(user_id)
    similar_users = np.zeros((k, 2))
    for i in range(k):

        # save the most similar user id and similarity
        similar_users[i][0] = int(np.argmax(similarity) + 1)
        # print(similar_users[i][0])
        similar_users[i][1] = similarity[np.argmax(similarity)]
        # print(similar_users[i][1])

        # remove the most similar user
        similarity[np.argmax(similarity)] = -1
    return similar_users
```

در این مرحله ابتدا آی دی بازی هایی که کاربر به آنها امتیاز نداده را محاسبه می کنیم.

سپس برای تمامی بازی هایی که کاربر اصلی به آنها امتیاز نداده است یک امتیاز در نظر میگیریم که میانگین

امتیازهایی است که کاربران مشابه به آن داده اند ضرب در میزان شباهت کاربران، خروجی را به ازای

امتیازهای تخصیص داده شده به بازی ها مرتب می کنیم و ۵ بازی را برای کاربر ارسال می کنیم:

```
# recommend games to a specific user
# k: number of similar users
# m: number of games to recommend
def recommend_games(user_id, k, m=5):

    # find the most similar users with shape (k, 2)
```

```
similar_users = find_similar_users(user_id, k)

# find the games that the user has not rated
games_notRated = np.where(rating[user_id - 1] == 0)[0]

game_numbers = 10000

# set the number of rated games for each game
rated_number = np.zeros((game_numbers, 1))

# set score for each game
game_score = np.zeros((game_numbers, 1))
for i in range(k):
    for j in games_notRated:
        result = rating[int(similar_users[i][0]) - 1][j] * similar_users[i][1]
        game_score[j] += result
        if result != 0:
            rated_number[j] += 1

# replace the games that have not been rated by any similar users with -1
rated_number = np.where(rated_number == 0, -1, rated_number)

# calculate the average score of each game
game_score = game_score / rated_number

# find the most similar games by their scores and id
recommended_games = np.zeros((m, 2))
for i in range(m):
    recommended_games[i][0] = int(np.argmax(game_score) + 1)
    recommended_games[i][1] = game_score[np.argmax(game_score)]
    game_score[np.argmax(game_score)] = -1
return recommended_games
```