Term Project Recommendation System Report

Group48 / 106062314 蔡政諺

• Item-Item Collaborative Filtering

(1) RDD Variables

ratings

每個 key-value pair 為一個 movieId,對應所有對其評分的 userId 與 rating。 Format: (movieId, [[userId], rating]], ..., [userId], rating]])

o ratingsNorm

每個 key-value pair 為一個 movieId, 對應所有對其評分的 userId 與標準化後的 rating。 Format: (movieId, [[userId₁, rating'₁], ..., [userId_i, rating'_i]])

similarities

每個 key-value pair 為兩個 movieId, 對應兩者之間的 cosine similarity。 Format: ((movieId, movieId,), similarity)

(2) Mappers and Reducers

詳見 Term Project Group48.ipynb。

(3) Overall Process

首先讀取 ratingsFile (ratings.csv),刪掉第一行 (第一行沒有資訊),用 mapper1 將每一行的 userId, movieId, rating 取出,根據 movieId, userId 排序,接著用 reducer1 將同一部電影的 rating 合在一起,用 mapper2 將只被一個使用者評分的電影移除 (原因是 subtract mean 後評分為 0,會無法計算 similarity),再根據 movieId 排序,得到 ratings 。接著用 mapper3 對評分做 subtract mean,並將 subtract mean 後評分都是 0 的電影移除 (同上,無法計算 similarity),得到 ratingsNorm。最後用 mapper4 計算兩兩電影之間的相似度,得到 similarities。這裡因為如果一次將全部的 similarity 算出來並 collect,處理太大的 dataset 時會導致 IO error,因此我改為執行一個 for loop,每次只算出部分的結果,批次將結果寫進 similaritiesFile (similarities.txt)。

```
ratings = sc.textFile(ratingsFile)
ratings = ratings.filter(lambda line: not line.startswith('userId'))
ratings = ratings.map(mapper1).sortBy(lambda x: (x[0], x[1][0]))
ratings = ratings.reduceByKey(reducer1).flatMap(mapper2).sortBy(lambda x: x[0])
ratingsNorm = ratings.flatMap(mapper3).sortBy(lambda x: x[0])
ratingsNormList = ratingsNorm.collect()

f = open(similaritiesFile, 'w')
batch_size = int(len(ratingsNormList)/iteration)
for in range(iteration):
    start_time = time.time()
    similarities = ratingsNorm.flatMap(lambda x: mapper4(x, ratingsNormList[i*batch_size:(i+1)*batch_size])).sortBy(lambda x: (x similaritiesList = similarities.collect()
    for pair in similaritiesList:
        f.write("(%d, %d), %.6f\n" % (pair[0][0], pair[0][1], pair[1]))
    print("iter %d/%d: %ds" % (i+1, iteration, time.time()-start_time))
f.close()
```

• Rating Predictions

(1) RDD Variables

ratings

每個 key-value pair 為一個 movieId,對應所有對其評分的 userId 與 rating。

Format: (movieId, [[userId₁, rating₁], ..., [userId₁, rating₁])

o similarities

每個 key-value pair 為兩個 movieId,對應兩者之間的 cosine similarity。

Format: ((movieId_i, movieId_i), similarity)

neighbors

每個 key-value pair 為一個 movieId, 對應所有與之相似的電影。

Format: (movieId, [[movieId₁, similarity₁], ..., [movieId_i, similarity_i]])

predictions

每個 key-value pair 為 userId 與 movieId,對應我們預測該使用者對這部電影的評分。如果該評分本來就存在,則不會輸出。

Format: ((userId, movieId), rating)

(2) Mappers and Reducers

詳見 Term Project Group48.ipynb。

(3) Overall Process

首先使用與 Item-Item Collaborative Filtering 相同的步驟,得到 ratings。並讀取 similarities File (similarities.txt),用 mapper_load 將每一行的 ((movieId_i, movieId_j), similarity) 取出,得到 similarities。接著用 mapper5 將兩兩電影之間的相似度的所有 配對條列出來,根據 movieId_i, similarity(降序) 排序,用 reducer1 將同一部電影的所有 相似電影降序排列,並用 mapper6 過濾相似度小於等於 0 的電影,得到 neighbors。 最後用 mapper7 計算所有原本空缺的評分,再用 mapper8 將同一部電影的所有評分 展開成多個 ((userId, movieId), rating) 的 key-value pairs,根據 userId, movieId 排序,得到 predictions,並寫進 predictions File (predictions.txt)。

```
ratings = sc.textFile(ratingsFile)
ratings = ratings.filter(lambda line: not line.startswith('userId'))
ratings = ratings.map(mapper1).sortBy(lambda x: (x[0], x[1][0]))
ratings = ratings.reduceByKey(reducer1).flatMap(mapper2).sortBy(lambda x: x[0])
ratingsList = ratings.collect()

similarities = sc.textFile(similaritiesFile)
similarities = similarities.map(mapper_load)

neighbors = similarities.flatMap(mapper5).sortBy(lambda x: (x[0], -x[1][1]))
neighbors = neighbors.reduceByKey(reducer1).map(mapper6)

predictions = neighbors.map(lambda x: mapper7(x, ratingsList))
predictions = predictions.flatMap(mapper8).sortBy(lambda x: (x[0][0], x[0][1]))
predictionsList = predictions.collect()

f = open(predictionsFile, 'w')
for pair in predictionsList:
    f.write("(%d, %d), %.6f\n" % (pair[0][0], pair[0][1], pair[1]))
f.close()
```

• Outputfile

similarities.txt

predictions.txt