



VOD RECOMMENDATION SYSTEM

설재완

Goal

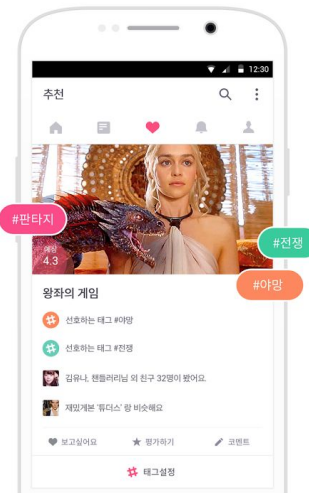


How about others



개인화 추천, 드라마까지

내게 맞는 영화뿐 아니라
이제 드라마도 쓱쓱



No rating but history

The screenshot shows a YouTube channel page for 'DMZ(군사분계선) 지하 30미터 용병전쟁'. The main content area displays three video thumbnails with their respective titles and durations. The sidebar on the right shows a '시청 기록' (Watch History) section with a list of videos and their durations.

DMZ(군사분계선) 지하 30미터 용병전쟁
드림텔러(DreamTeller) · 조회수 28만회
#미영미 #다행키 #영화소개 #드림텔러 #제작사로부터 영상 제공을 받았 습니다.

정부가 하는 말 안믿고 역베킹해서 초대박 부 자가 된 청년
고봉 · 조회수 56만회
#국가당도이탈 이 경향성 미분됩니다. 제입니다. 부자되고 싶어요 제작 사로부터 영상제공을 받았습니다

미스터 션사인 1인 20억 성대모사 [유준호]
유준호 · 조회수 77만회
#미스터션사인 #성대모사 #유준호 * 다른 인물들도 다 연습해보았으나 너무 아니다 싶어서 포기 못했습니다...우르르- 인스타그램은 어가! * 업

인터스텔라: 영화 첫 장면에 숨겨진 소름 돋는

시청 기록
시청 기록 검색

기록 유형

- 시청 기록 ☒
- 검색 기록 ☐
- 댓글 ☐
- 커뮤니티 ☐
- 실시간 채팅 ☐
- 시청 기록 지우기
- 시청 기록 일시중지
- 모든 활동 관리

	USER_ID	SERIES_ID	ASSET_ID	DURATION	EVENT_TIME
23451632	303428	1122	22022	3128	2017-09-30 23:58:57
23451633	5059	90	5233	52	2017-09-30 23:58:57
23451634	1444	22	588	722	2017-09-30 23:58:59
23451635	459223	592	24531	613	2017-09-30 23:58:59
23451636	459214	150	3677	1761	2017-09-30 23:59:00

시청 기록

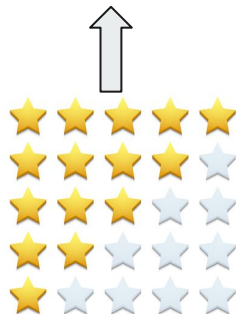
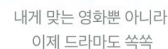
보고있는 동영상 ☆ 별점

최근 계정 기록 보기

16. 1. 9.	더 리턴드 시즌 1: "카멜"	백고/문제 신고	×
16. 1. 9.	더 리턴드 시즌 1: "사이먼"	백고/문제 신고	×
16. 1. 9.	플라이트	백고/문제 신고	×
16. 1. 8.	마블 제시카 존스: 시즌 1: "레이디스 나잇"	백고/문제 신고	×
16. 1. 8.	Arrow: 시즌 1: "최고의 암살자"	백고/문제 신고	×
16. 1. 8.	Arrow: 시즌 1: "아버지의 유언"	백고/문제 신고	×
16. 1. 8.	Arrow: 시즌 1: "파일럿 에피소드"	백고/문제 신고	×
16. 1. 7.	마블 제시카 존스: 시즌 1: "크리시 중후군"	백고/문제 신고	×



Rating Based Recommendation





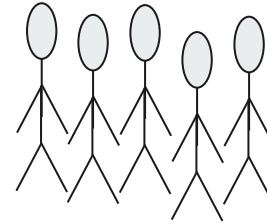
How to convert



29:37 / 59:57



45:11 / 59:57

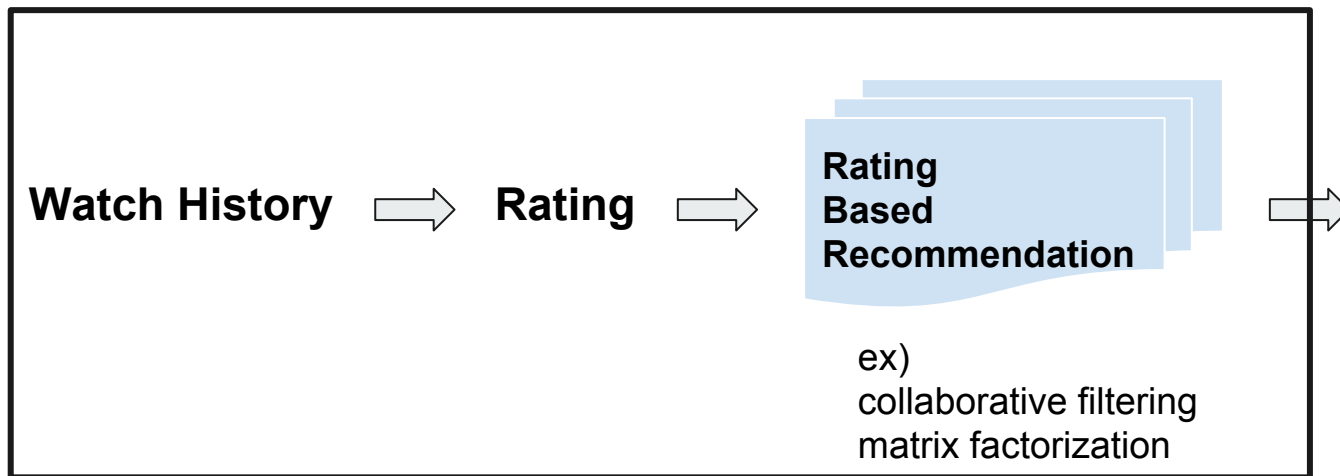


mean watching time = 30



watching time = 60

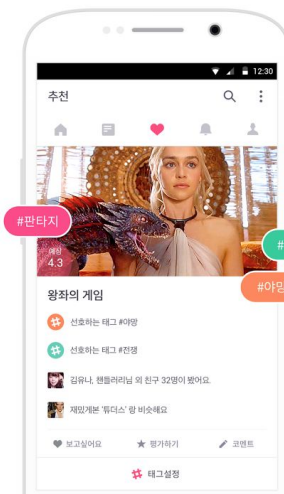
Recommendation Overview



history based recommendation

개인화 추천, 드라마까지

내게 맞는 영화뿐 아니라
이제 드라마도 쓱쓱



Implement - Rating Conversion

사람	영상	시청시간
갑	벡터맨	10
을	벡터맨	40
갑	벡터맨	10
갑	스칼라맨	30
병	스칼라맨	10



absolute time

사람	영상	시청시간
갑	벡터맨	20
갑	스칼라맨	30
을	벡터맨	40
병	스칼라맨	10



relative time

	벡터맨	스칼라맨
갑	$20 / 40 = 0.5$	$30 / 30 = 1$
을	$40 / 40 = 1$	
병		$10 / 30 = 0.33$

user - asset matrix

Rating based recommendation ex)1


























		<i>Items</i>					
		<i>1</i>	<i>2</i>	...	<i>i</i>	...	<i>m</i>
<i>Users</i>	<i>1</i>	5	3		1	2	
	<i>2</i>		2				4
	:			5			
	<i>u</i>	3	4		2	1	
	:					4	
	<i>n</i>			3	2		

baseline model

- consider each user and asset
- $r_{ui} = \text{mean} + b_u + b_i$
- also can be applied to another model

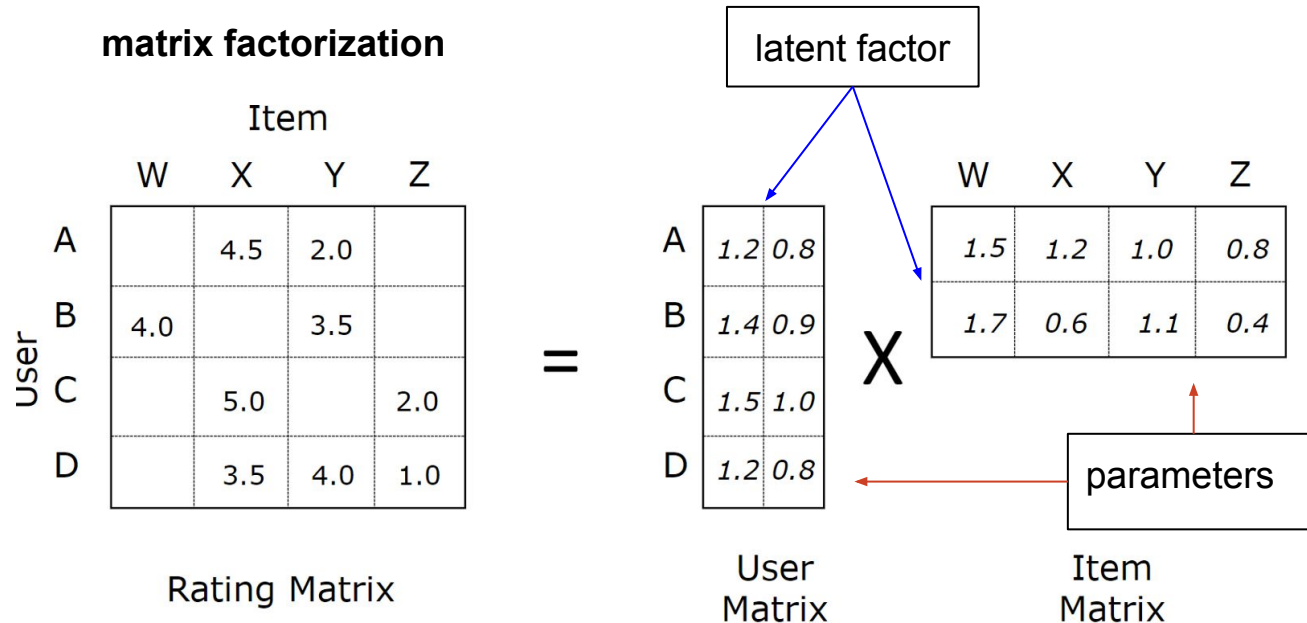
Rating based recommendation ex)2

collaborative filtering

					
A					
B					
C					
D					
E					

- **Similarity**
 - between item
 - between user

Rating based recommendation ex)3

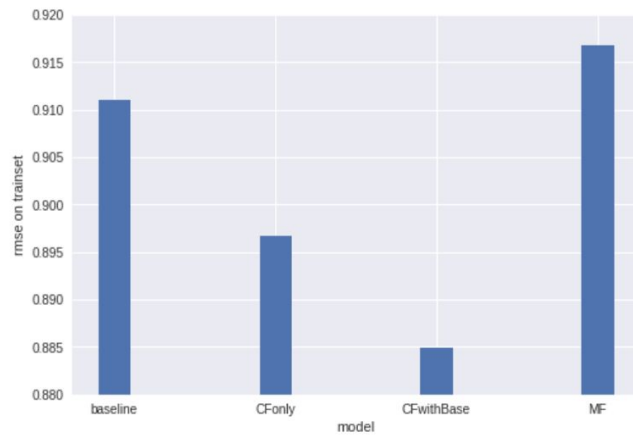




Experiment

- 21,000,000 records
- 555,000 users
- 55,000 assets
- Compare and select model between
 - baseline
 - collaborative filtering only(CFonly)
 - collaborative filtering with baseline(CFwithBase)
 - matrix factorization(MF)
- Train set: watch history of July, August
- Test set: watch history of September

Results



Final accuracy using CFwithBase: 47.24%



Limitation and future work

- If there were validation set, results will be better
- If there were good optimization technique(optimizer in ML/DL framework, fine tuning, etc), results will be better(It might not be trained well)
- If we can consider watching pattern(interval between each asset, consecutive assets, etc), results will be better
- If we use 'genre' and 'series' data well, results will be better
- If we pre-processed raw data well(there were so many histories of '뽀로로'), results will be better



Conclusion

- study and implement basic ML concepts
 - use only numpy
 - gradient descent, early stopping
- study and implement recommendation algorithm
 - collaborative filtering
 - matrix factorization
- read paper and implement
- problem solving life cycle
 - recognition -> background study -> design and implement -> evaluation -> result analysis



Thanks!



BACKUP SLIDES



Rating Conversion

- Let $arr[i, j]$ be rating of user i at asset j (after converting history to rating)
- for jdx in $range(len(asset))$:
 - $ratings = arr[:, j]$ # all ratings for asset j
 - $median = sorted(ratings)[len(ratings) / 2]$ # median
 - $arr[:, jdx] /= median$ # divide by median



Rating Conversion

- Relative time
 - $t = (\text{total watching time}) / (\text{running time})$
 - can over-estimate for cases that short running time
- Absolute time
 - $t = (\text{total wathcing time})$
 - can over-estimate for cases that long running time
- So, let's use $(\text{total watching time}) / (\text{mean or median watching time})$
 - can consider other people(relative time) and pure wathcing time(absolute time) at once
 - median is better when extreme value exists