# 구글 앱스토어 Rating 예측 모델링

## 개요

주제

구글 앱스토어 앱의 Rating(평가점수) 예측 모델링

활용 방안

앱 업데이트 시 Rating의 변화 시뮬레이션 앱 시장에서 특정 앱의 포지션 파악 등

활용 데이터

kaggle의 googleplaystore.csv 데이터 (13개 컬럼, 10,841건)

https://www.kaggle.com/lava18/google-play-store-apps

문제 정의

타겟 변수인 Rating을 나머지 변수를 활용하여 예측이 때 Rating은 연속적인 수치형 변수 => 회귀 모델링 문제

분석 과정

데이터 전처리 & 탐색 -> 모델 생성 & 검증 -> 최적화 & 최종 모델 선택

분석 환경

Python 언어 사용, Jupyter Notebook 환경에서 작업

활용 패키지

numpy, math 연산 pandas 데이터 조작 random 난수 생성 scikit-learn, lightgbm, keras 모델링 bayes\_opt, functools 최적화, 변수 고정 matplotlib.pyplot, seaborn 시각화

## 전체 데이터 점검

#### 1. 잘못 읽어들인 데이터

App Ca	tegory Rat	ing Rev	iews Siz	e Ins	stalls 1	Гуре	Price	Content Rating	Ger	nres	Last Updated		Android Ver
Life Made WI-Fi Touchscreen Photo Frame	1.9 1	19.0	3.0M 1,000	+	Free	0	Everyone	NaN	Februar	y 11, 2018	1.0.19	4.0 and up	NaN
Арр	Category	Rating	Reviews	Size	Installs	з Тур	De Price	Content Rating	Genres	Last	Updated	Current Ver	Android Ver
Life Made WI-Fi Touchscreen Photo Frame	LIFESTYLE	1.9	19	3.0M	1,000+	+ Fre	ee 0	Everyone	Lifestyle	February	/ 11, 2018	1.0.19	4.0 and up

-> 열이 밀려있는 경우 복원, 결측치는 검색하여 채워넣음

#### 2. 중복 데이터

Ap	p Category	Rating	Reviews	Size	Installs	Type	Price	Content Rating	Genres	Last Updated	Current Yer	Android Yer
В	x BUSINESS	4.2	159872	Varies with device	10,000,000+	Free	0	Everyone	Business	July 31, 2018	Varies with device	Varies with device
=Be	x BUSINESS	4.2	159872	Varies with device	10,000,000+	Free	0	Everyone	Business	July 31, 2018	Varies with device	Varies with device
В	x BUSINESS	4.2	159872	Varies with device	10,000,000+	Free	0	Everyone	Business	July 31, 2018	Varies with device	Varies with device

-> 10,841건 중 중복 데이터 1,181건 삭제

## 탁겟 변수 Rating

- 1. **결측치** -> 행 삭제 처리
- 2. **데이터 타입** -> float로 변환

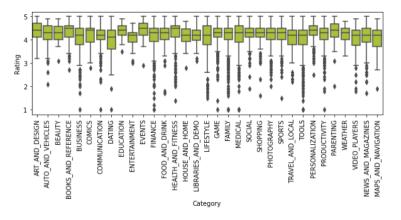
	App	Category	Rating	Reviews
23	Mcqueen Coloring pages	ART_AND_DESIGN	NaN	61
1	Coloring book moana	ART_AND_DESIGN	3.9	967
2	U Launcher Lite – FREE Live Cool Themes, Hide	ART_AND_DESIGN	4.7	87510

## Category 변수

**1. 범주형 변수** -> 더미 변수

	Category				
0	ART_AND_DESIGN		ART_AND_DESIGN	WEATHER	FAMILY
1	1 ART_AND_DESIGN	$\Rightarrow$	1	0	0
Ċ			1	0	0
2	ART_AND_DESIGN		1	0	0
3	ART_AND_DESIGN		1	0	0
4	ART_AND_DESIGN		1	0	0

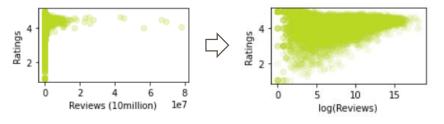
#### 2. 분포 파악



-> 약간의 개별 분포 차이가 있어 설명변수로 활용해볼 가치가 있음

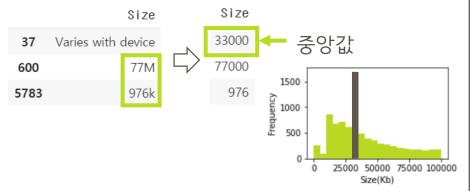
#### Reviews 변수

- **1. 데이터 타입** -> int로 변환
- 2. 분포 파악 -> log(x)로 변환



#### Size 변수

- 1. **단위 혼재** -> k(킬로바이트) 단위로 통일
- 2. 결측치 -> 중앙값으로 대체



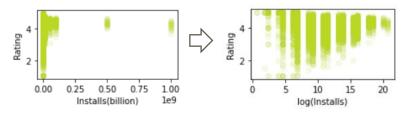
#### Installs 변수

#### 1. 데이터 타입 -> int로 변환

```
array(['10,000+', '500,000+', '5,000,000+', '50,000,000+', '100,000+',
 '50,000+', '1,000,000+', '10,000,000+', '5,000+', '100,000,000+'
'1,000,000,000+', '1,000+', '500,000,000+', '100+', '500+', '10+',
 '5+', '50+', '1+'], dtype=object)
      10000.
                  500000.
                             5000000.
                                         50000000.
                                                        100000.
```

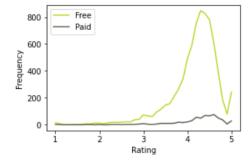
```
array([
      50000.
                 1000000.
                           100000000.
                                             5000.
                                                   1000000000
 1000000000.
                    1000. 500000000.
                                              100.
                                                           500.
         10.
                       5.
                                  50,
                                                11)
```

#### 2. **분포 파악** -> log(x)로 변환



#### Type 변수

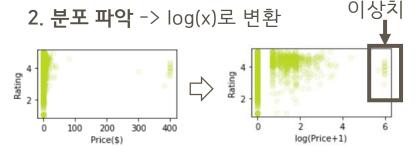
- 1. 범주형 변수
  - -> 더미 변수
- 2. 분포 파악



#### Price 변수

#### **1. 데이터 타입** -> float로 변화

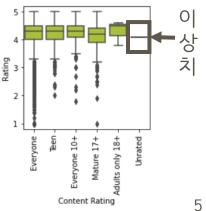
```
array(['0', '$4.99', '$3.99', '$6.99', '$7.99', '$5.99', '$2.99', '$3.49',
 '$1.99', '$9.99', '$7.49', '$0.99', '$9.00', '$5.49', '$10.00',
'$24.99', '$11.99', '$79.99', '$16.99', '$14.99', '$29.99',
                3.99, 6.99, 7.99, 5.99, 2.99,
               7.49, 0.99, 9. , 5.49, 10. ,
  1.99, 9.99,
                                                    24.99,
 11.99, 79.99, 16.99, 14.99, 29.99, 12.99, 2.49,
```



3. **이상치** -> 행 삭제 처리

### Content Rating 변수

- 1. 범주형 변수
  - -> 더미 변수
- 2. 분포 파악
- 3. **이상치** -> 1건 삭제



Genres

#### Genres 변수

#### 1. 제1정규화

-> ';'로 구분

2. 범주형 변수

-> 더미 변수

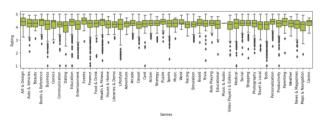
Art & Design Pretend Play Creativity

Art & Design
Art & Design:Pretend Play
Art & Design
Art & Design
Art & Design Creativity



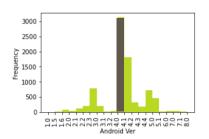
## 3. 분포

파악

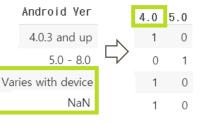


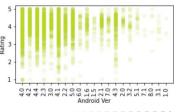
#### Android Ver 변수

- 1. 데이터 타입
  - -> 주번호, 부번호 까지 사용
- 2. 범주형 변수
  - -> 더미 변수
- 3. 결측치
  - -> 최빈값으로 대체
- 4. 분포 파악









## Last Updated 변수

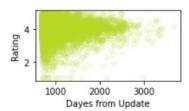
## 1. 데이터 타입

-> 마지막 업데이트일부터 2020-06-18까지 경과 일수

#### Last Updated Days from Update

January 7, 2018		893
lanuary 15, 2018		885
August 1, 2018	4	687
June 8, 2018		741
June 20, 2018		729

#### 2. 분포 파악



## 모델 생성 & 검증

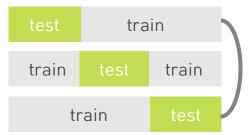
#### train, test set 분리

train (학습)

test (검증)

약 2:1로 구성

#### k-fold cross validation



score의 평균 -> 우연성 최소화

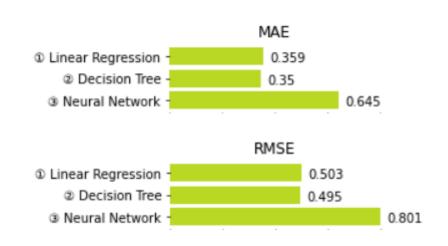
#### 평가 지표

예측값과 실제값의 잔차

- (절댓값의 평균)
- ... MAE
- √(제곱의 평균)
- ... RMSE

#### Baseline 모델링

- 다중 선형 회귀 모델 (sklearn.LinearRegression 활용)
- 2 의사 결정 나무 모델 (lightGBM.LGBMRegressor 활용)
- ① 신경망 모델 (keras.Sequential 활용)



## 최적화 & 최종 모델 선택

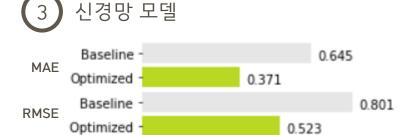
#### hyperparameter 최적화

머신러닝 모델 생성 시 사용자 설정값인 hyperparameter의 최적점을 찾아 성능 향상

2 의사 결정 나무 모델 bayes\_opt.BayesianOptimization 활용 5회 랜덤 샘플링 후 분포 추정



45회 반복해서 최적화



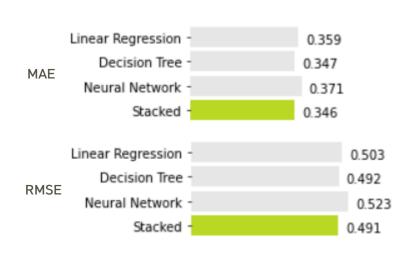
#### 앙상블

#### 1. Sampling

같은 알고리즘을 적용하되 데이터의 컬럼과 레코드를 샘플링하여 독립성을 높인 여러 모델 생성

#### 2. Stacking

다른 알고리즘을 사용하는 여러 모델 생성 여러 모델에서 얻은 예측값들을 설명변수로 두고 최종 모델링



## 결론

#### 최종 성능

MAE: 0.346 / RMSE: 0.491

#### 의사 결정 나무 모델에서의 주요 변수 (중요도 top5)



#### 선형 회귀 모델에서의 계수

Reviews: 0.16

Days from Update: -2e-4

Size: -1e-7

Installs: -0.14

\_ .

Price: -0.02

선형 회귀 모델 생성 시

스케일링을 하지 않아 계수의 절대값이 매우 작다.

부호를 통해 Rating과의 음/양의 상관관계를 알 수 있다.

#### 더 해볼 것

모든 변수 활용 / 파생 변수 생성

변수 선택 / 잔차가 큰 특정 구간이 있는지 확인