딜러닝 프로젝트

DL_PJT 2조

#김정빈 #박건우



Table of Contents

#1/목치

- 프로젝트의 전체 흐름

#2/주제

- 리뷰에 따른 약물 추천시스템

#3 주제선정이유

- 의료산업의 성장과 AI기술의 발전

#4/데이터 소개

- '의약품&리뷰' 데이터

- '하버드 감성사전' 데이터

#5 세부진행방안

- EDA

- 데이터 전처리

- 모델링&평가

#6/ 가치제공

- 의약품 추천 시스템

리뷰에 따른 의약품 추천시스템

dataset에 포함된 컬럼들을 이용해 리뷰에 따른 total_pred 생성

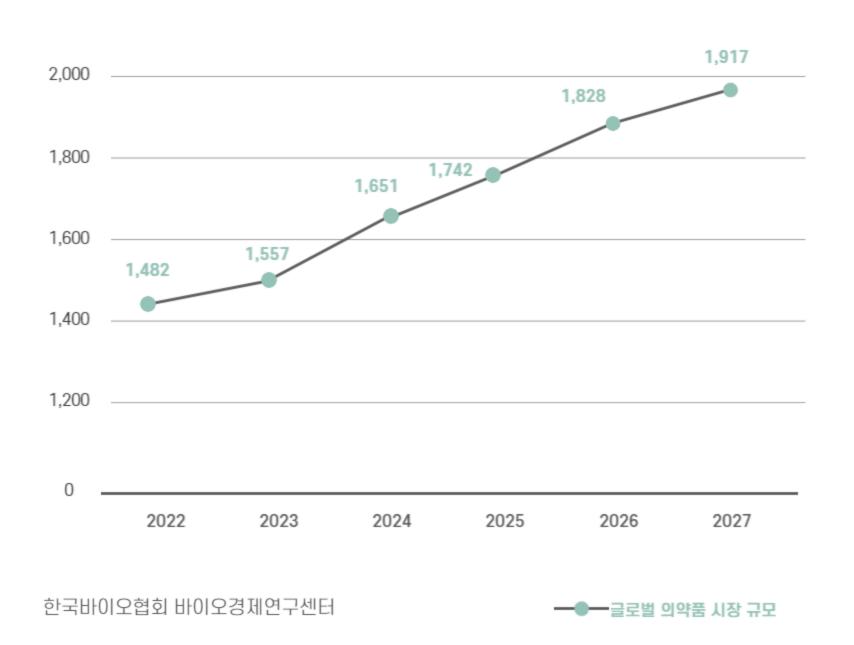


추천시스템을 통해 의약품 추천



INFOGRAPHIC





시장 연평균 성장률

3 ~ 6%

지난 몇년간 지속적인 성장세

2027년 시장 규모

1조 9,170억

향후 5년간 250개 이상의 신약 출시

AI 성능 향상 속도

10배

2010년 ~ 2020년 처리능력은 매년 약 10배씩 성장

DL_PJT 2조 🧂



#1 drugsComTrain_raw.csv

• 161297개의 row와 7개의 컬럼으로 구성된 train data

o drugName : 의약품 명칭

o condition : 증상

o review : 복용자들의 리뷰

o rating : 복용자 점수

o date: 리뷰가 등록된 날짜

• usefulCount: 리뷰가 유용하다고 생각하는 사용자 수

#2 drugsComTest_raw.csv

• 53766개의 row와 7개의 컬럼으로 구성된 test data

o drugsComTrain_raw.csv와 컬럼 동일

#3 inquirerbasic.csv

• 11788개의 row와 4개의 컬럼으로 구성된 하버드 감성사전 data

o entry : 단어

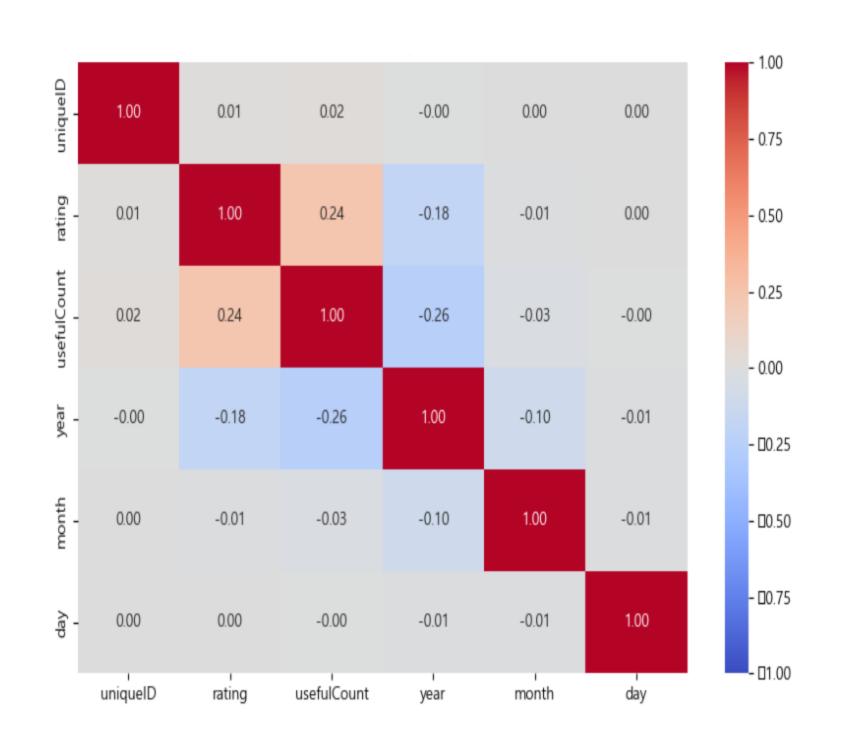
o Positiv : 긍정 반응 • Negativ : 부정 반응

	uniqueID	drugName	condition	review	rating	date	usefulCount
0	206461	Valsartan	Left Ventricular Dysfunction	"It has no side effect, I take it in combinati	9	20-May-12	27
1	95260	Guanfacine	ADHD	"My son is halfway through his fourth week of	8	27-Apr-10	192
2	92703	Lybrel	Birth Control	"I used to take another oral contraceptive, wh	5	14-Dec-09	17
3	138000	Ortho Evra	Birth Control	*This is my first time using any form of birth	8	3-Nov-15	10
4	35696	Buprenorphine / naloxone	Opiate Dependence	"Suboxone has completely turned my life around	9	27-Nov-16	37
161292	191035	Campral	Alcohol Dependence	"I wrote my first report in Mid-October of 201	10	31-May-15	125
161293	127085	Metoclopramide	Nausea/Vomiting	"I was given this in IV before surgey. I immed	1	1-Nov-11	34
161294	187382	Orencia	Rheumatoid Arthritis	"Limited improvement after 4 months, developed	2	15-Mar-14	35
161295	47128	Thyroid desiccated	Underactive Thyroid	"18:#039;ve been on thyroid medication 49 years	10	19-Sep-15	79
161296	215220	Lubiprostone	Constipation, Chronic	"18:#039;ve had chronic constipation all my adu	9	13-Dec-14	116
61297 rov	vs × 7 colun	nns					

	uniqueID	drugName	condition	review	rating	date	usefulCount
0	163740	Mirtazapine	Depression	"18:#039;ve tried a few antidepressants over th	10	28-Feb-12	22
1	206473	Mesalamine	Crohn's Disease, Maintenance	"My son has Crohn's disease and has done	8	17-May-09	17
2	159672	Bactrim	Urinary Tract Infection	"Quick reduction of symptoms"	9	29-Sep-17	3
3	39293	Contrave	Weight Loss	*Contrave combines drugs that were used for al	9	5-Mar-17	35
4	97768	Cyclafem 1 / 35	Birth Control	"I have been on this birth control for one cyc	9	22-Oct-15	4
53761	159999	Tamoxifen	Breast Cancer, Prevention	"I have taken Tamoxifen for 5 years. Side effe	10	13-Sep-14	43
53762	140714	Escitalopram	Anxiety	*1've been taking Lexapro (escitaploprgra	9	8-Oct-16	11
53763	130945	Levonorgestrel	Birth Control	*18x#039;m married, 34 years old and I have no	8	15-Nov-10	7
53764	47656	Tapentadol	Pain	"I was prescribed Nucynta for severe neck/shou	1	28-Nov-11	20
53765	113712	Arthrotec	Sciatica	"It works!!!"	9	13-Sep-09	46

	Entry	Source	Positiv	Negativ				
0	^	H4Lvd	NaN	NaN				
1	ABANDON	H4Lvd	NaN	Negativ				
2	ABANDONMENT	Н4	NaN	Negativ				
3	ABATE	H4Lvd	NaN	Negativ				
4	ABATEMENT	Lvd	NaN	NaN				
11783	ZENITH	H4	Positiv	NaN				
11784	ZERO	H4Lvd	NaN	NaN				
11785	ZEST	H4	Positiv	NaN				
11786	ZINC	H4Lvd	NaN	NaN				
11787	ZONE	H4Lvd	NaN	NaN				
11788 rows ≈ 4 columns								



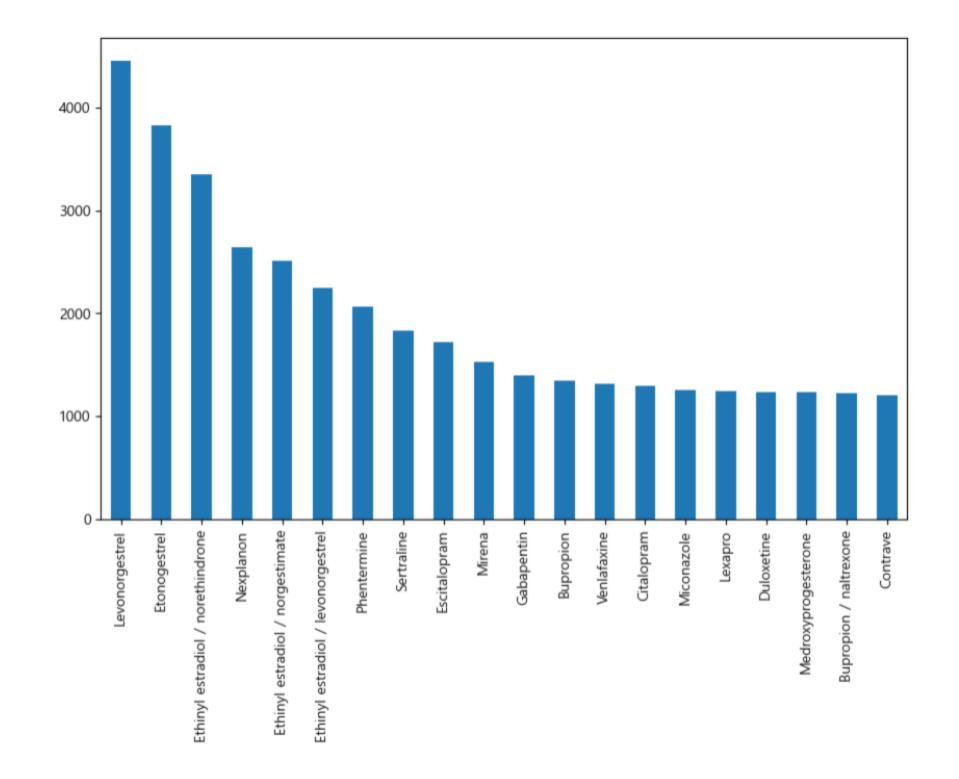


FEATURE

상관계

가장 높은 상관관계는 usefulCount와 year(-0.26)

=> dataset내의 feature들간의 상관관계가 높지 않다.



리뷰수가 많은 의약품 상위 **20**개

가장 리뷰수가 많은 의약품은 levonorgestrel(응급 피임약) 이다.

그 다음으로 ETONOGESTREL(피임약), ethinyl estradiol(여성 호르 몬제)가 리뷰수가 많았다.

가장 리뷰수가 적은 의약품은 contrave(다이어트약) 이다.

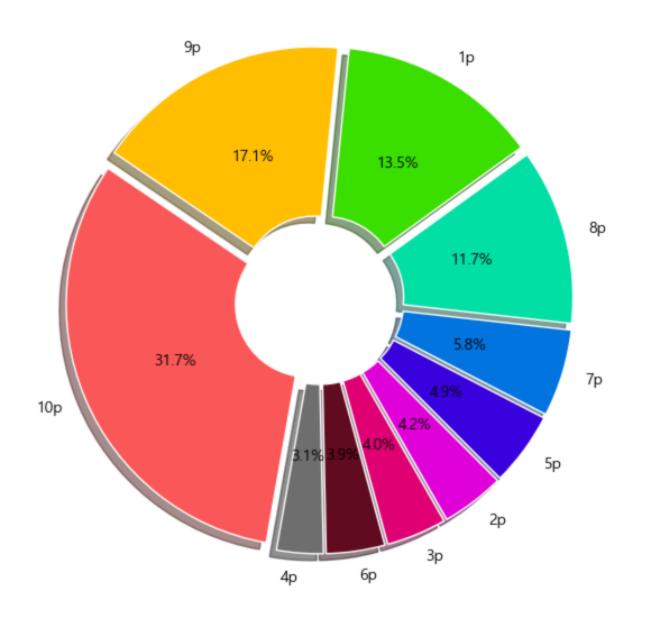
=> 증상별 의약품 수는 피임이 3번째로 많았고, 리뷰수는 가장 많다.

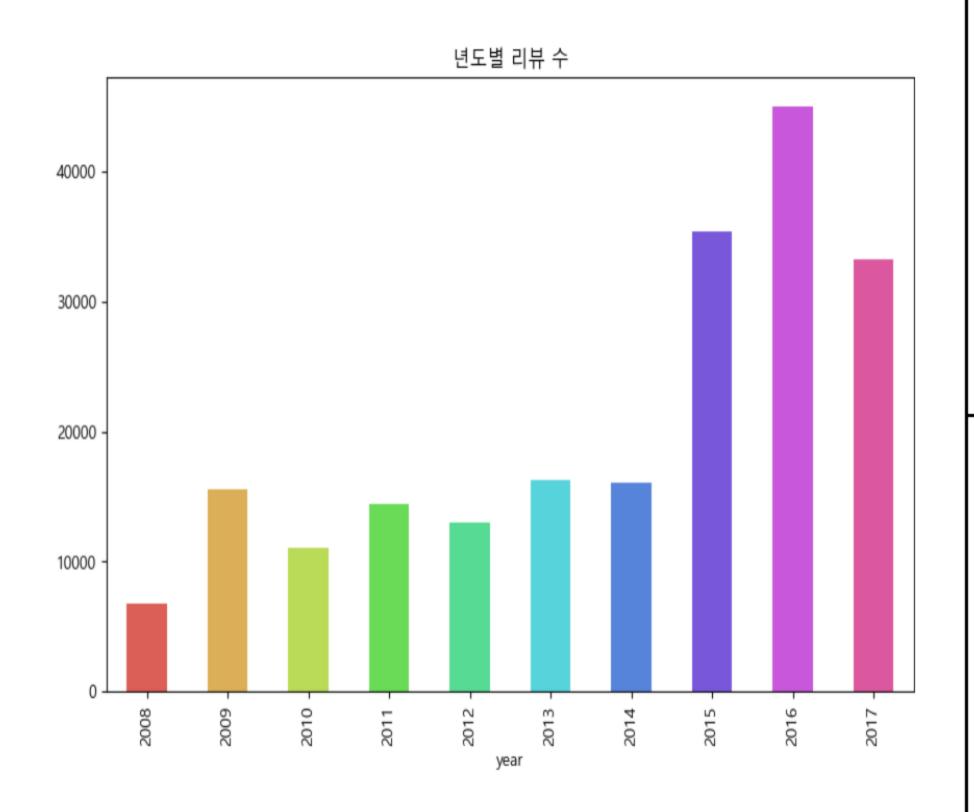


'RATING'별리뷰수비율 파이차트

의약품을 복용한 환자들은 대부분의 긍정적인 점수를 줬다. 반면에, 3번째로 높은 비율을 가진 rating은 1점이다.

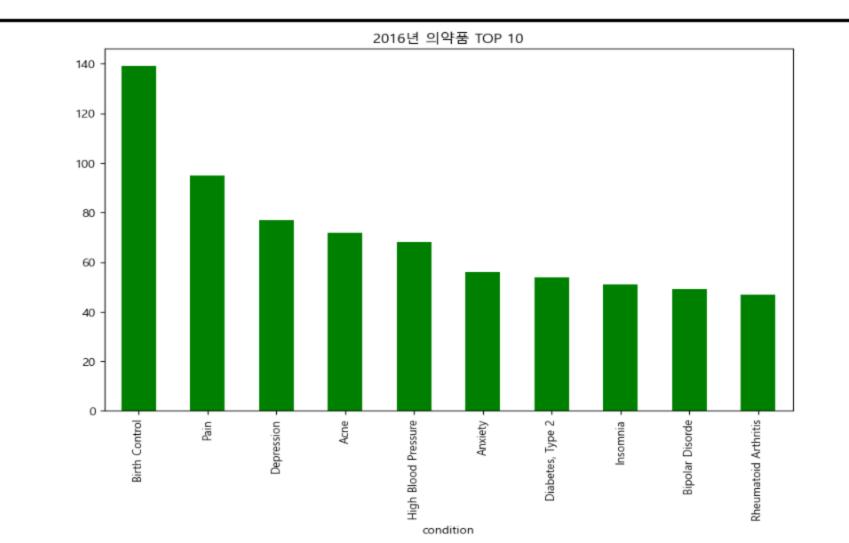
=> 환자들은 자신이 복용한 의약품이 매우 긍정적이거나 매우 부정적일때 리뷰를 작성한다.





년도별리뷰

2014년 이후 리뷰의 양이 급증했다. 리뷰가 가장 많았던 년도는 2016년도이다. => 2016년도에 Birth Control(피임)이 가장 많이 복용되었다.





리뷰에따른 WORDCLOUD

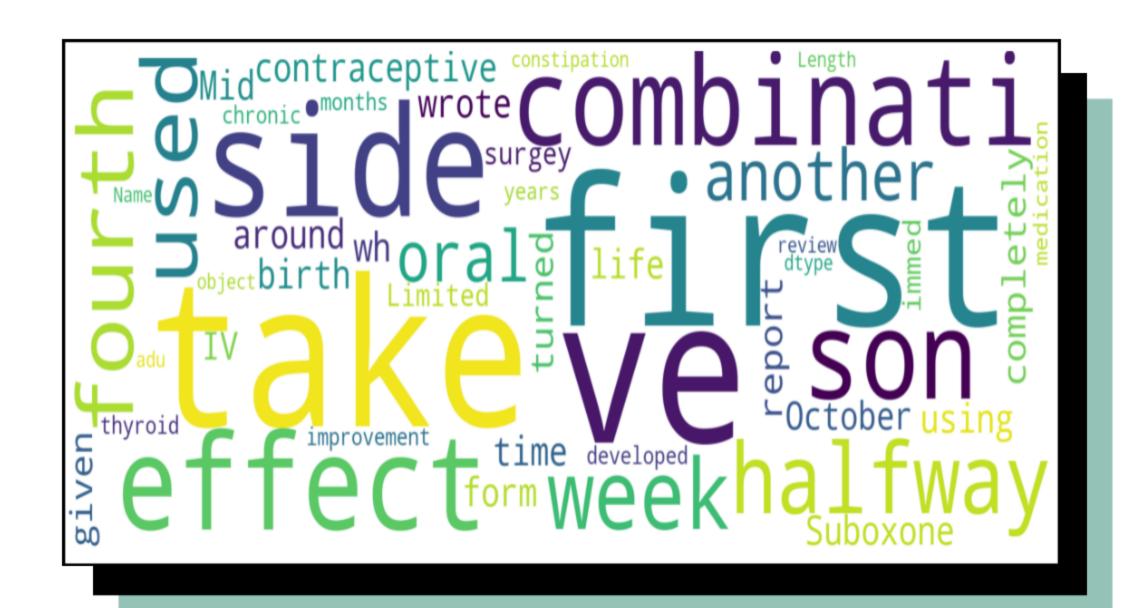
first : 처음 약을 복용한 환자들은 리뷰를

많이 쓰는 경향이 있다.

combination : 여러가지 약을 함께 복용

하는 환자가 많다.

side + effect : 부작용에 대한 리뷰





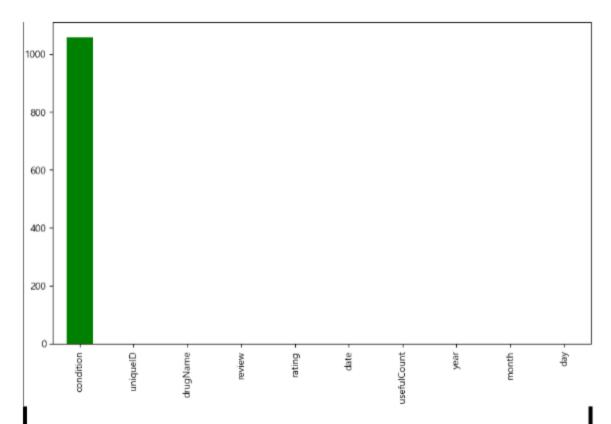
N-GRAM

rating 점수에 따라 1~3점은 부정, 4~7 점은 보통, 8~10점은 긍정으로 분류 1 ~ 4 grams을 통해 어떤 말뭉치가 가장 감성을 잘 분류하는지 판단한다.

ex) 1~3점: will never take again

4~7점: started taking ~

8~10점: side effects went away



#MISSINGVALUE

각 컬럼별 결측치 확인 dropna를 통해 condition에 존재했던 결측치 제거

```
all_list = set(df_all.index)
span_list = []
for i,j in enumerate(df_all['condition']):
        span_list.append(i)
new_idx = all_list.difference(set(span_list))
df_all = df_all.iloc[list(new_idx)].reset_index()
del df_all['index']
df_condition = df_all.groupby(['condition'])['drugName'].nunique().sort_values(ascending=False)
df_condition = pd.DataFrame(df_condition).reset_index()
df_condition_1 = df_condition[df_condition['drugName']==1].reset_index()
all_list - set(df_all.index)
condition_list = []
for i,j in enumerate(df_all['condition']):
    for c in list(df_condition_1['condition']):
            condition_list.append(i)
new_idx = all_list.difference(set(condition_list))
df_all - df_all.iloc[list(new_idx)].reset_index()
del df_all['index']
```

#CONDITION

태그를 삭제한 후 증상에 대해 처방한 의약품이 1개인 경우 제거

```
# 객체를 만들어 영어 어근 주출
stemmer = SnowballStemmer('english')

# 함수를 정의

def review_to_words(raw_review):

# 1. HTML 태그 제거
  review_text = BeautifulSoup(raw_review, 'html.parser').get_text()

# 2. 문자 이외 공백 치환, 문자열 소문자 변환
  letters_only = re.sub('[^a-zA-Z]', ' ', review_text)
  words = letters_only.lower().split()

#stopwords 제거
  stops = set(stopwords.words('english'))
  meaningful_words = [w for w in words if not w in stops]

#어근주출
  stemming_words = [stemmer.stem(w) for w in meaningful_words]
  return (' '.join(stemming_words))
```

#REVIEW

HTML 태그 제거 문자 이외 공백 치환, 문자열 소문자 변환 stopwords 제거 어근추출

딥러닝모델(N-GRAM)

모든 predict_sentiment를 2라고 값을 주었을 경우 accuracy가 0.611

- => 성능강화 필요
- => Havard 감성사전 데이터 이용

#CountVectorizer

#Model Structure

```
model = keras.models.Sequential()

model.add(keras.layers.Dense(200, input_shape=(20000,)))
model.add(keras.layers.BatchNormalization())
model.add(keras.layers.Activation('relu'))
model.add(keras.layers.Dropout(0.5))

model.add(keras.layers.Dense(300))
model.add(keras.layers.BatchNormalization())
model.add(keras.layers.Activation('relu'))
model.add(keras.layers.Dropout(0.5))

model.add(keras.layers.Dropout(0.5))
```

#Model compile&Training

```
model.compile(optimizer='adam', loss='categorical_crossentropy', metrics=['accuracy'])
hist = model.fit(train_data_features, y_train, epochs=20, batch_size=16)

Xmatplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt

fig, loss_ax = plt.subplots()
acc_ax = loss_ax.twinx()

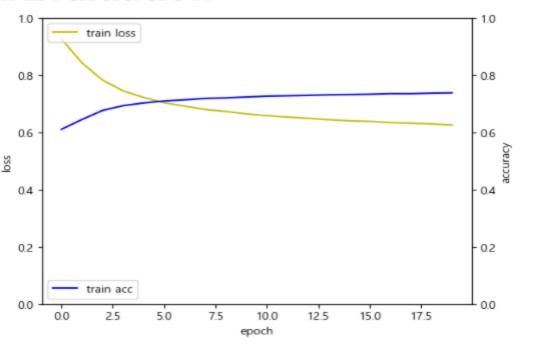
loss_ax.set_ylim([0.0, 1.0])
acc_ax.set_ylim([0.0, 1.0])

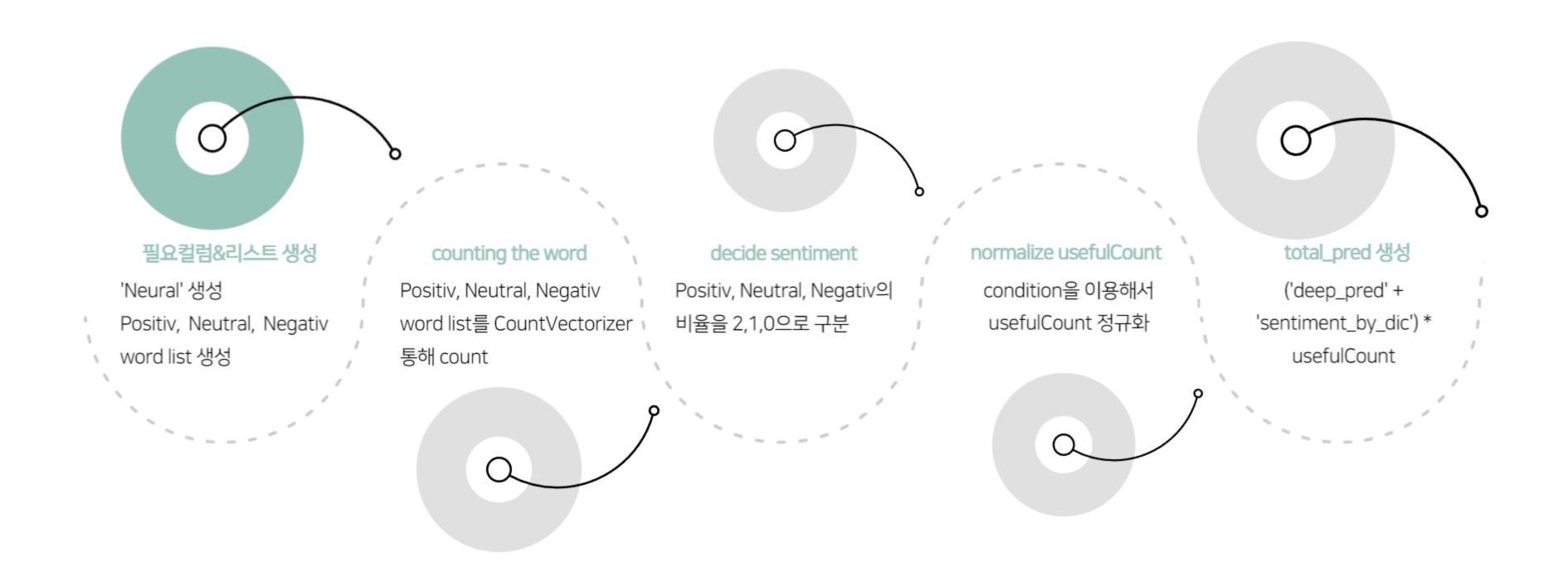
loss_ax.plot(hist.history['loss'], 'y', label='train loss')
acc_ax.plot(hist.history['accuracy'], 'b', label='train acc')

loss_ax.set_ylabel('epoch')
loss_ax.set_ylabel('loss')
acc_ax.set_ylabel('accuracy')

loss_ax.legend(loc='upper left')
acc_ax.legend(loc='upper left')
plt.show()
```

#Evaluation





가치 제공

: 해당 프로젝트를 통해 제공하는 가치



RECOMMENDATION SYSTEM

condition과 review를 통한 의약품 추천 시스템 소비자들에게 의약품 정보 제공 관심이 있는 증상에 관하여 '의약품', '리뷰', 'total_pred' 확인



recommend_system(insomnia , fall asleep)						recommend_system('High Blood Pressure', 'blood pressur')					
Тор 10	op 10 drug for Insomnia (based on your condition & review)					Top 10 drug for High Blood Pressure (based on your condition & review)					
	condition	drugName	review_clean	total_pred		condition	drugName	review_clean	total_pred		
45784	Insomnia	Trazodone	take month anxieti depress fall asleep mind co	0.374526	33472	High Blood Pressure	Ramipril	start altac blood pressur brought bp period yr	0.865296		
28171	Insomnia	Trazodone	would feel sleepi go bed find still tri fall a	0.347269	26876	High Blood Pressure	Amlodipine	take amlodipin norvasc month norvasc amlodipin	0.739427		
11079	Insomnia	Mirtazapine	use take good hour fall asleep night take arou	0.335238	37354	High Blood Pressure	Losartan	high blood pressur year first put enalapril hy	0.619501		
19782	Insomnia	Clonazepam	struggl moder insomnia year fall asleep wake h	0.310408	35354	High Blood Pressure	Metoprolol	medicin lower blood pressur side effect horrib	0.569323		
27838	Insomnia	Ambien	sleep problem sinc colleg year old took normal	0.286271	19908	High Blood Pressure	Losartan	switch losartan lisinipril caus horrifi cough	0.541204		
28453	Insomnia	Trazodone	suffer insomnia year tri ambien mg keep asleep	0.266267	33714	High Blood Pressure	Clonidine	high blood pressur sinc start uncontrol blood	0.490702		
42914	Insomnia	Quetiapine	diagnos depress sever time gradual got older t	0.233054	43148	High Blood Pressure	Metoprolol Tartrate	medic keep hypertens control also seem effect	0.458378		
45142	Insomnia	Mirtazapine	start take mg bedtim month ago realli help fal	0.199092	34626	High Blood Pressure	Cozaar	year maintain blood pressur	0.447327		
12945	Insomnia	Trazodone	trazodon work well u year ago start sleep poor	0.184779	37124	High Blood Pressure	Norvasc	norvasc caus extrem leg ankl edema improv hype	0.432661		
39898	Insomnia	Eszopiclone	taken lunesta mg around year take minut make s	0.155204	32416	High Blood Pressure	Valsartan	work great blood pressur howev stop medicin se	0.432140		

THANK YOU

DL_PJT 2조

#김정빈 #박건우