### PORTFOLIO

여기에 페이지 설명을 입력해주세요

**01** ----

02

마케팅기획

2

2.1 핑크플레이콘서트 토넛비누 키트 제작 03

세일즈포스(Saas)

3.1 세일즈 포스 운영 관리및 영상제작

3

04

AI빅데이터MBA 프로젝트

4.1 R활용한 다중회귀분석

4.2 캐글 -머신러닝 예측

4.3 캐글 - 딥러닝 감성분석



업무 전문성을 갖고 꾸준히 최선을 다하는 인재

# Rather be death than cool

이름 : 전은하

1생년월일: 1989.02.08(만32세)

거주지: 안산

경력 연차 : 7년 11개월

특기: 사진, 독서

취미: 영상, 운동

입사가능시기: 8월

010 2561 3708

eunhaj02@naver.com





### 핑크 플레이 콘서트 도넛키트 제작

2012.04 ~ 2012.08

(주)에뛰드 Marketing Innovation 인턴 장애우 친구들이 만든 비누가 새로운 제품 으로 창출되는 과정을 체험

- 에뛰드에서 '비누'라는 개념이 하나의 '스 스로 만들어나가는 피부', 셀프 화장의 이미 지로 바뀌는 과정을 배움
- 논현점 인테리어 설치에 도움
- 핑크플레이콘서트 부스 설치 및 판매



리플렛 제작



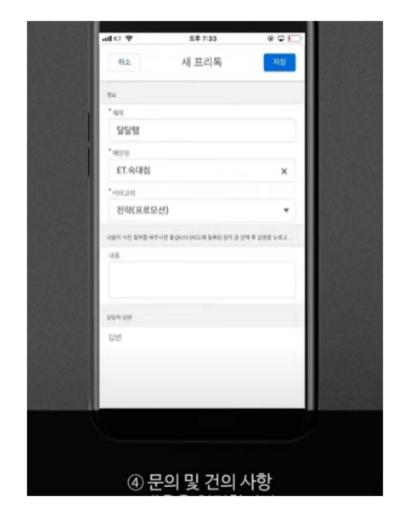
2018 ETUDE HOUSE. All rights reserved.



### 세일즈포스(Saas) 활성화 방안 기획

2017-08-01 ~ 2018-12-23 (주)에뛰드 리테일운영팀 사내 프로젝트(CRM) Manual Video





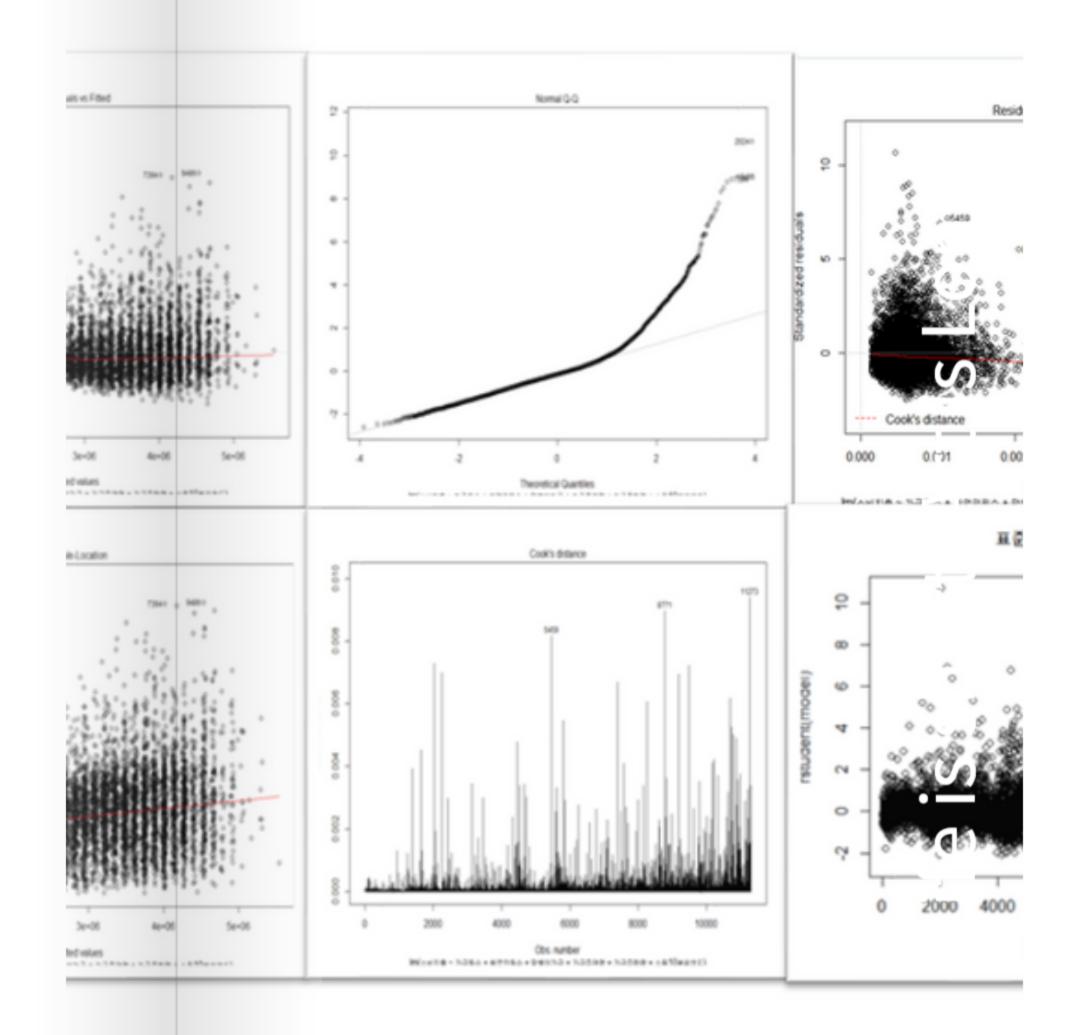
카테고리 메뉴 소개

게시글 올리는 방법 소개

- 가맹점 계정 관리 및 업무효율화를 위한 UI화면 개선
- AS신청율 개선
- 가맹점주 및 협력사 대상 세일즈포스 교육 및 영상 제작
- 영업담당자 및 파트너사 직원의 현장방문율(매장/시장조사 월 1회 방문 지표) 개선
- · 체류시간, 방문율, 현장방문지표 대시보드, GPS 오류 개선 등을 활용하여 영업담당 자의 현장방문율 10% 제고
- · 표준단가표, 알림 서비스 제공, 결재단계 최소화를 통한 업무 효율성 증대

### R을 활용한 다중회귀분석 2019-12-04 ~ 2019-12-21 국민대학교 경영대학원 AI빅데이터MBA

- R 및 엑셀을 통한 자료 준비 및 팀 발표 수행
- 통계청 데이터를 가지고 R을 활용하여 회귀분석
- 데이터 시각화를 통한 발표자료 준비 및 발표
- 가구의 특성이 가계의 소비지출에 미치는 영향 관한 분석
- 가구 특성 중 6가지 연속형 변수들이 소비지출과 높은 상 관관계를 가지고 있다는 가설 검증



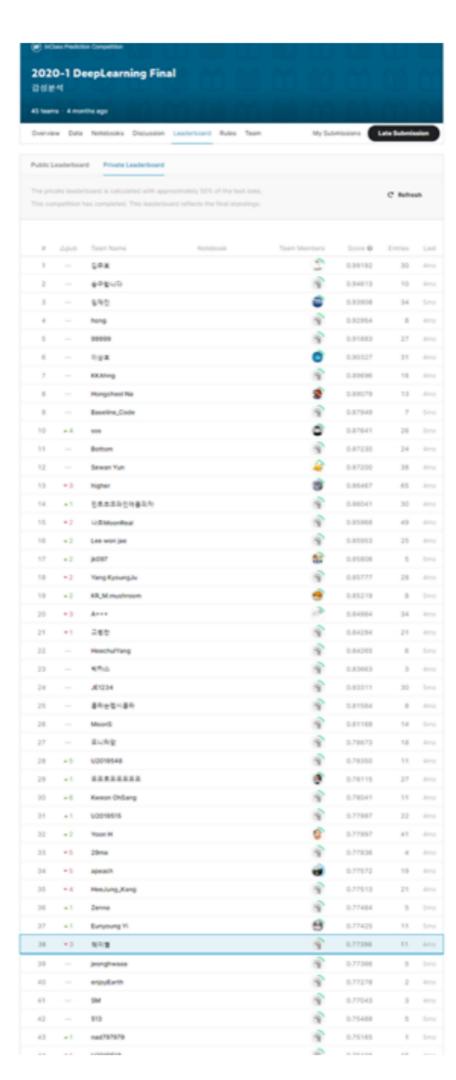
ublic L	.eaderboar	rd Private Leaderboar	Private Leaderboard								
The private leaderboard is calculated with approximately 60% of the test data.  C Refresh This competition has completed. This leaderboard reflects the final standings.											
#	∆pub	Team Name	Notebook	Team Members	Score O	Entries	L				
1	-	U2019548		9	0.94772	14					
2	-	HeechulYang		9	0.94597	25					
3	-	U2019515		9	0.94268	4					
4	-	bae jihoon		9	0.93465	15					
5	-	U2019518		9	0.92007	15					
6	-	29me		9	0.91471	6					
7	<b>A</b> 1	eunha jeon		9	0.91354	10	81				
8	<b>+</b> 1	jeonghwaaa		9	0.91309	22	8				
9	_	sm0507.Lee		9	0.91261	10					
10	_	Eunsil Lee		9	0.89309	63					

### 캐글(KAGGLE) Competition 2020-01 ~ 2020-02 국민대학교 경영대학원 AI빅데이터MBA

- \* 머신러닝(계절)기말 Competition
- \* 호텔 수요 예측을 위한 취소 거래 분류 모형 구축
- 전처리, 분류, 앙상블
- 파이프라인 구축

```
:ype = (book.hotel_type == 'R').astype('int')
: = (book.deposit=='Non Refund').astype('int')
#r_type = book.customer_type.isin(['Contract', 'Group']).astype('int')
et_dummies(data=book, columns=['year', 'month', 'meal', 'book_method'])
('book_train_new.csv')
q', 'is_canceled'], axis='columns')
y_train, y_test = train_test_split(x, y, stratify=y, test_size=0.3)
rsClassifier()
Regression(solver='sag')
restClassifier()
n, y_train)
n, y_train)
n, y_train)
#python37\lib\site-packages\likern\liminstrum: The max_iter was reached
not converge", ConvergenceWarning)
sifier(bootstrap=True, ccp_alpha=0.0, class_weight=None,
      criterion='gini', max_depth=None, max_features='auto',
       max_leaf_nodes=None, max_samples=None,
      min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,
      min_samples_leaf=1, min_samples_split=2,
      min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=100,
      n_jobs=None, oob_score=False, random_state=None,
       verbose=0, warm_start=False)
```

- 각종 keras 창시자로 부터 배우는 Tensorflow 2.0 + keras특강, SK AC ADEMY 강의 참고하여 공부
- Stratified k-fold sample submission 사용하려다가 성능이 나아지지 않아 원본 데이터 제출
- 원핫인코딩, min-max scaler, drop-out 사용하여 성능 높이기 시도



	te = pd.read tr.head()	f_csv(,	test.csv")	1			
t[2]:	id	rating	ra	,	chr_tok	en	nn_toke
	0 R024795	1	1982년도에 이런영화가 제작이 됐다는거 자체가 놀라는 거라고, 재미없다고 세부리는것.	1982	년 도 에 이 런 영화가 제 작 이 됐 는 거 자 체 가 늘		마체 거 최 것 영애 뱃속 정자 t 자 전 리플리강 독 전구 애디.
	1 R068332	1	핸드śś드기업을 직접히 써가야 현실과 환상의 대비를 제 연하게 보여주는 영화		도기 법을 적 잘 하 써 가 데 현 심 환 상의 대 비 총 확		탶드 기법 현실 환상 대비 영화
	2 R027236	1	엑스앤을 말끔하게 정리를 했다는 자체가 이미 뛰어난 영화라는 것을 증명하고 있다		스 맨 을 깔 끔 하게 정리 를 했다 자 제 가 이 미		엑스맨 정리 자체 영화 것 중1
	3 R050965	0	목 이런 쓰레기 영화가 다입냐 인물관계도 정리안해줘 출 거리도 없어 내용도 xxx		쓰레기영화가다있냐인물관 도청리안해줘요		문 관계 정리안 물거리 내용 #
	4 R016317	0	육식공통중에서 필딩보다 다른공통이어닷노 ㅋㅋㅋㅋㅋ	육시공	통증에서 별 당보다 더 큰 공통 어 맛 노 ㅋ ㅋ ㅋ ㅋ ㅋ		공 통 중 범당 공통 여딧노 ㅋㅋ
[3]:	len(tr)						
t[3]:	54510			Т			
[4]:	len(te)						
t[4]:	13626						
0	cols = ['rat tr = tr[cols cols = ['id' te = te[cols tr.head()	."m_t					
t[5]:	rating			nn_token			
	0 1 15	도영화	매작 거 자제 거 씨 것 엄매 뱃속 정자 난자 전 리플리감 독	천구 에디			
	1 1		면도 열도 기업 현실 환				
	2 1		역스엔 정리 자체				
	3 0		쓰레기 영화 인물 관계 정리안 출				
	4 0	Letted	육석공통증별당공통 concat([tr.nn_token, te.nn_token]))	2×2	1		
In [7]	from kera	as.prep	rocessing.text import Tokenizer rocessing.sequence import pad_sequences				
	Using Ten	sorFlo	backend.				
In [8]		= Toks	00 mizer(num_words=masc_words) _texts(texts)				
			texts_to_sequences(texts) n(x) for x in seq)				
	word2idx[	0] = "	hizer.word_index 'WO' for i,j in word2idx.items()}				
	tr_seq =	seq[:16	nces(seq, maxien-maxien) un(labels)] u(labels):]				
In [9]			del_selection import train_test_split y_train, y_test = train_test_split(tr_seq,	labels, t	est_size=0.2, stratify=lab	els)	
In [10]	from kers embed_siz model = 5 model.add model.add	e = 100 lequent (Embedo (GRU(30 (Dense)	al() ling(max_words, embed_size, input_length=max	en))			KAGGLE
	Model: "s		61_1*			2020	) <del>-</del> 06 ~ 2

Param #

1000000

33

Output Shape

(None, 32)

(None, 91, 100)

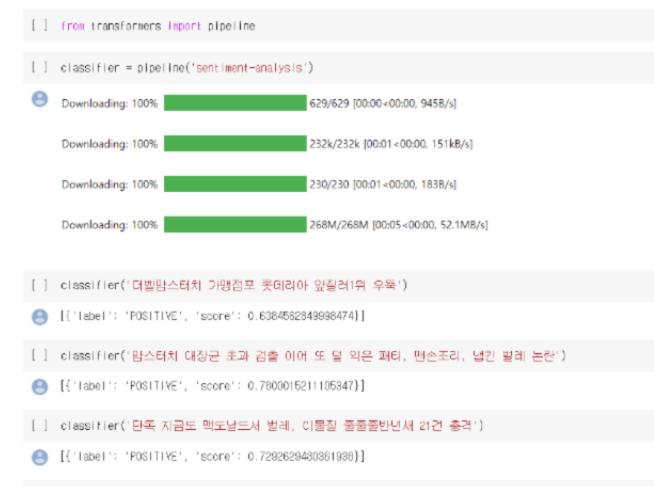
Layer (type)

gru\_1 (GRU)

dense\_1 (Dense)

embedding\_1 (Embedding)

Total params: 1,012,801



캐글(KAGGLE) Competition 2020-06 ~ 2020-12

### 국민대학교 경영대학원 AI빅데이터MBA

- \* 딥러닝 기말 Competition 및 대화형 AI, 데이터사이언스 실무 실습
- \* 감성분석 자연어 토큰화, LSTM, GRU, word2idx.시도

Jeon Eun Ha

## THANK YOU!