중고차 가격 예측 챗봇



차차조(김도연, 박노현, 박혜진, 이성수, 장윤주, 홍미미)

○ 조원 소개 ◎



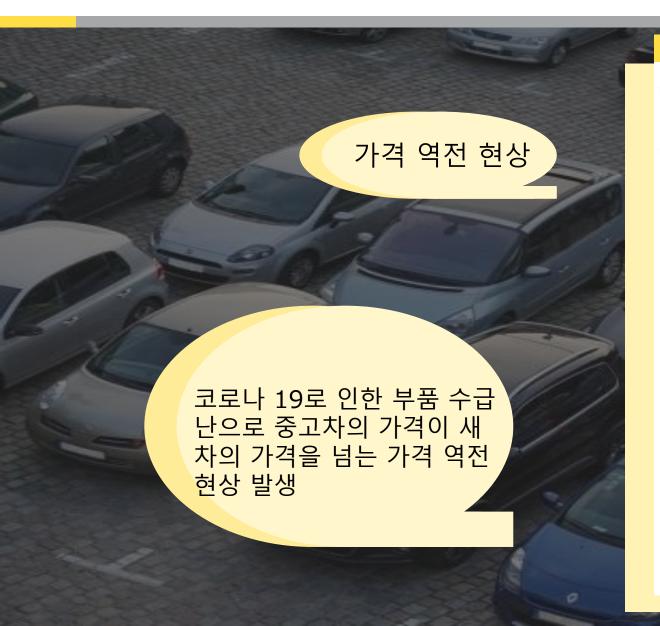
Contents

- 프로젝트 배경 및 목표
 - 프로젝트 배경
 - 프로젝트 목표
- 고 프로젝트 Process
 - · Data 수집 및 pre-processing
 - · Data Visualization
 - · Machine Learning 알고리즘
 - · 알고리즘 점수 비교
- 프로젝트 Result
 - · 최종 알고리즘
 - ㆍ 챗봇 구현
- 4 프로젝트 의의 및 보완점
 - 프로젝트 의의
 - 프로젝트 보완점



1 프로젝트 배경

주제 선정 배경

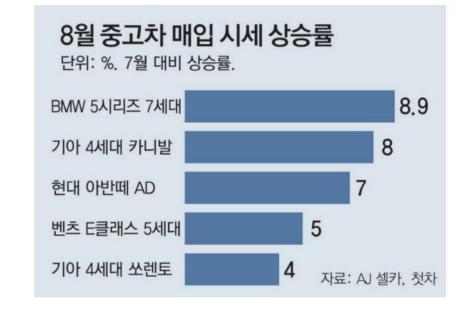


새차보다 비싼 중고차... 車공급난에 '1년 안된 SUV' 등 수요 급증

변종국기자 입력 2021-08-25 03:00 수정 2021-08-25 04:09

차량용 반도체 등 부품난 이어져

완성차 업계 차량 생산량 조절...구매후 신차 받는데 반년이상 걸려 "당장 탈수있는 중고차가 낫다", '출고 얼마 안된 신차급' 웃돈 줘야 새차보다 수백만원 비싸게 팔려...미국에선 40% 가까이 오르기도



프로젝트 배경

주제 선정 배경

중고차 거래 250만대 넘었다… 25兆 훌쩍

최근 5년래 최대 규모… 대중교통 기피에 코로나 비껴가 사업자 매입·매도 나란히 늘어 '예상 밖 선전' 성장에도 '레몬마켓' 오명 벗지 못해, 대기업 진출은 답보

박상재 기자 입력 2021-01-07 11:33 | 수정 2021-01-07 13:08

≪ ₽

중고차 시장의 성장



[친절한 경제] '테슬라 표' 중고차 나온다…우리나라는?

김혜민 기자 khm@sbs.co.kr 작성 2021.09.01 09:50 조회 3,488



258만대

중고차

190만대

신차

* 2020년 기준

지난해 국내 중고차 거래 대수: 258만대, 매출액: 약 10조 원 같은 기간 대비 국내 판매 신차:190만대 또한 미국의 테슬라 등 기업은 중고차 산업에 뛰어 들고 있음.

https://news.sbs.co.kr/news/endPage.do?news_id=N1006453472

1 프로젝트 배경

현황 분석 - 소비자는 중고차 가격을 어떻게 알아볼까?







대한민국 No.1 직영중고차



중고차 가격 어떻게 알아볼까?

케이카, 국내 중고차 플랫폼 1위...온라인 경쟁력 `주목` -유안타

> 등록 2021 09:28 오전 7:41:18 수정 2021 09:28 오전 7:41:18



김재은 기자 N 기자구도



지금 열독 중

케이카 IPO	일정 자료:케이키
수요 예측	9월 27~28일
청약 일정	9월 30~10월 1일
코스피 상장	10월 중
공모 주식수	1683만 228주
주당 공모가액	3만 4300~4만 3200원
공모 예정금액	5773억~7271억원
예상 시가총액	1조 7454억~2조 1983억원

그래픽-이대일리 문송용 기재

100만 회원 'KB차차차' 통해 합리적 중고차 시세 제공

[오토 파이낸스] KB캐피탈





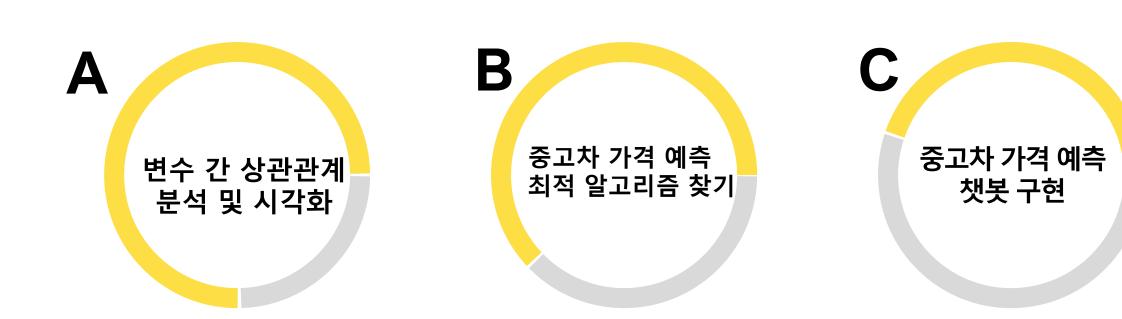


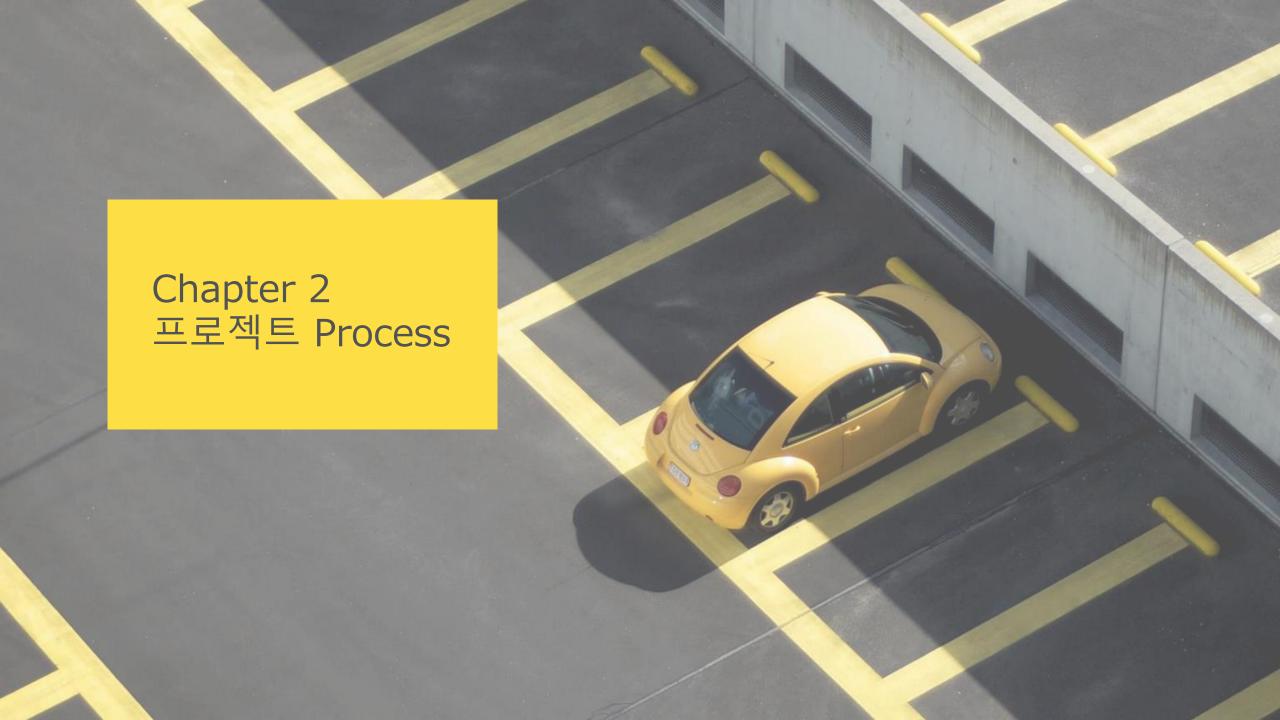


대한민국 No.1
롯데렌터카 🏲

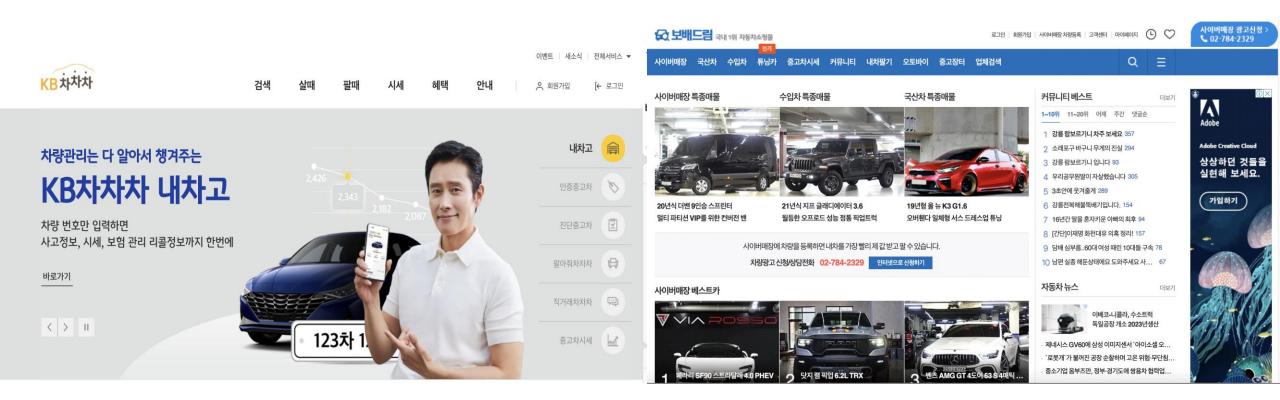


1 프로젝트 목표





Data 수집



1

KB 차차차

2

보배드림

Data 수집



국산차

현대

기아

한국GM

르노삼성

쌍용

제네시스

기타



















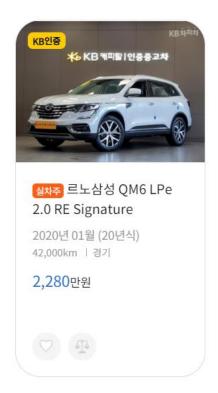


* 국산차 기준

· 보배드림: 16949개, KB차차차: 52100개

· 총 수집 데이터: 69049개

Data 수집



기본정보			
차량정보	140하1845	연식	20년01월
주행거리	42,000km	연료	(20년형) LPG
변속기	CVT	연비	8.6Km
차종	SUV	배기량	1,998cc
색상	흰색	세금미납	없음
압류	없음	저당	없음
제시번호	20210910		

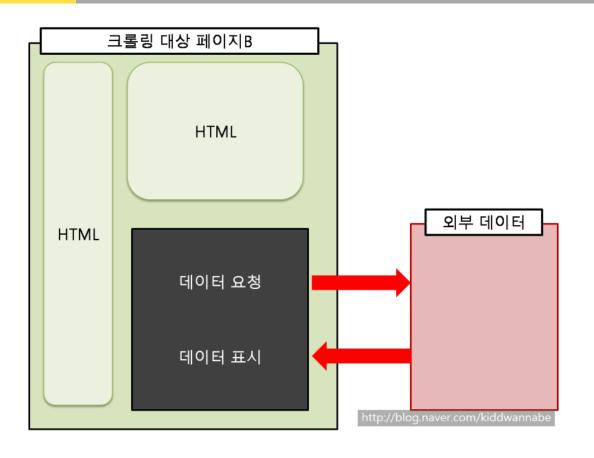
항목	내용
연비	자동차가 1리터당 주행할 수 있는 거리 연비가 높으면 동일한 양의 기름을 넣어도 더 많은 거리 주행 가능
배기량	엔진의 크기. 엔진이 크면 출력이 높아져 마력과 토크 가 좋아짐 1600cc미만 : 소형 1600cc~2000cc : 중형 2000cc 이상: 대형
변속기	각종 엔진에서 발생하는 동력을 속도에 따라 필요한 회 전력으로 바꾸어 전달하는 변속장치 수동(Manual)방식과 자동(Auto)방식으로 나눔

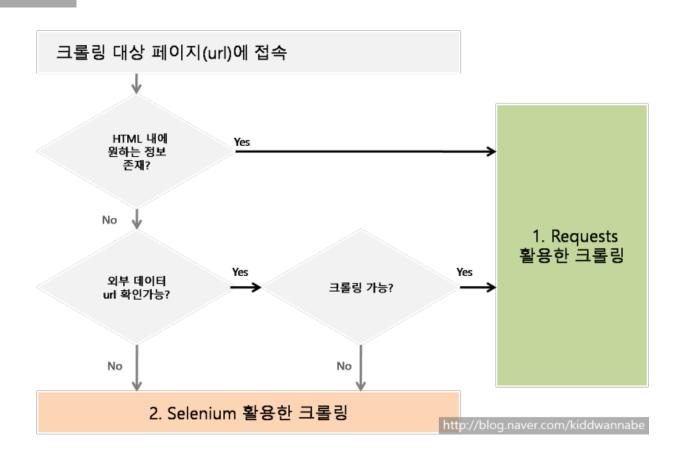
예시. KB 차차차



[이름, 차종, 가격, 연식, 주행거리, 연료, 변속기, 연비, 배기량] 수집

Data 수집 - Selenium 패키지





해당 사이트는 Java Script를 통해 서버에 데이터를 요청 후 홈페이지에 불러오는 형식 HTML 정보가 없는 부분은 기존의 방식으로 크롤링 불가능 → Selenium 방식을 통해 직접 서버에 데이터 요청하여 크롤링

Data 수집



[차종, 이름, 연식, 주행거리, 가격] 수집



[배기량, 변속기, 연료, 색상] 수집



- → G

bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K

 \leftarrow \rightarrow (

■ bobaedream.co.kr/mycar/mycar_view.php?no=2132781&gubun=K

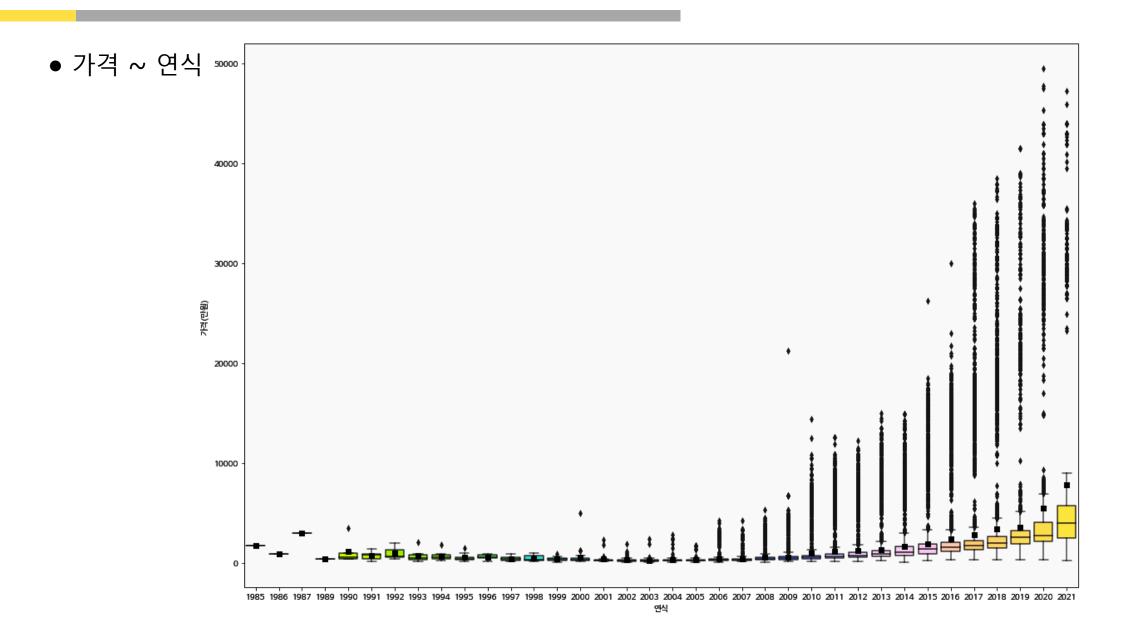
사진+공영상 🗸	차람정보	연식~	연료	주행 🕶	가격 >	지역 / 판매자	최근본차량
GENER	현대 올 뉴 아반떼 1.6 모던 자동 · 5만승 · 4기종 · 123마력 · 15.7kgm · FF · <u>설능기록</u> · 보험이력	20/09 (21년형)	가솔린	1만km	2,070 만원	박찬빈 (달러) 경기 의정부시 등록 09/30 조회 240	1/1 비교하기 0 점한차당
	현대 아반때MD M16 GDi 프리미어 자동 - S인승 - 140마력 - 17.0kgm - FF - 성능기록 - 보험이력	11/03	가솔린	11만km	680 만원	박찬빈 (달러) 경기 의정부시 등록 09/30 조회 124	비교검색 TÔP
	현대 아반떼AD 1.6 e-VGT 스마트 자동 · 5인승 · 4기용 · 136마력 · 26.5kgm · F · <u>성능기</u> 로 · <u>보회이락</u>	18/03	디절	4만km	1,420 만원	박찬빈 (틸러) 경기 의정부시 등록 09/30 조회 171	
	기아 더 뉴 레이 1.0 밴 럭셔리 자동 · <u>성능기록</u> · 보랍이럭	20/05	가슬린	1만km	1,290 만원	박찬빈 (달러) 경기 의정부시 등록 09/50 조희 265	
	기아 올 뉴 카니발 2.2 디젤 9인승 럭셔리 자동 - 9인승 - 4기종 - 202다력 - 43kgm - FF - <u>성능기록</u> - <u>보험이력</u>	17/08 (18년형)	디젤	11만km	1,650 만원	박찬빈 (달러) 경기 의정부시 등록 09/30 조희 321	
	현대 베뉴 G1.6 플릭스 자동 · 5인승 · 4기동 · 123미력 · 15.7kgm · Fr · 성능기로 · 보험이력	20/09	가솔린	7천km	1,990 만원	박산번 (달러) 경기 의정부시 등록 09/30 조회 607	
sine (A						added and and	



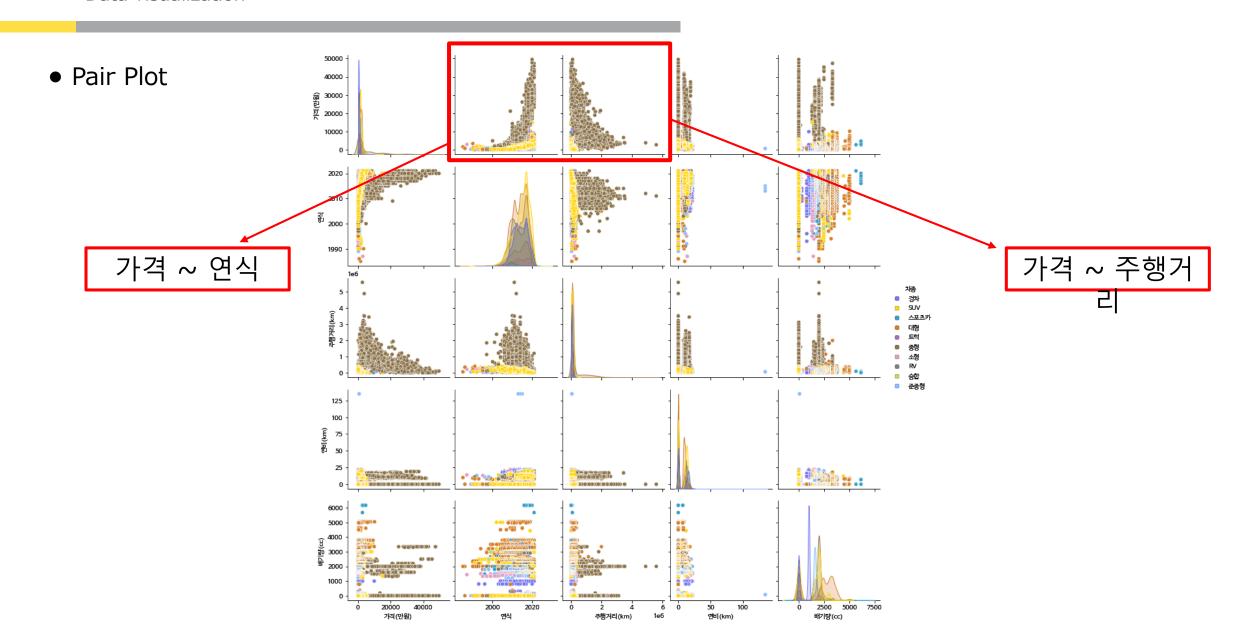


Data visualizaiton

Data visualization

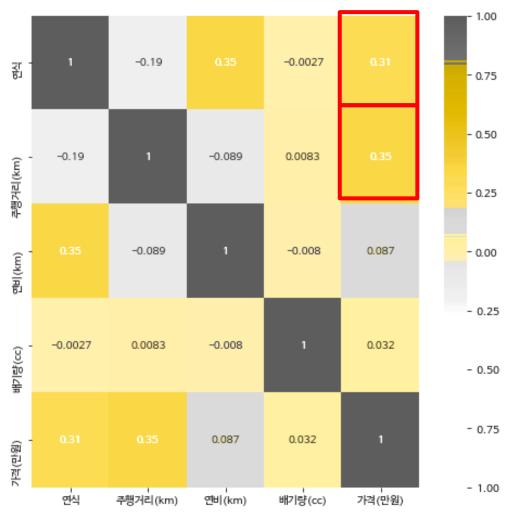


Data visualization



Data visualization

● Pearson Correlation Coefficient (피어슨 상관계수)

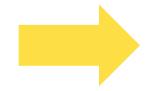


Data pre-processing

	제조사	모델	차중	가격(만원)	연식	주행거리(km)	연료	변속기	연비(km)	배기량(cc)
0	기아	모닝	경차	210	2008	100000	가솔린	오토	0.0	991.0
1	쌍용	티볼리	SUV	1860	2019	4427	가솔린	오토	12.0	4427.0
2	현대	제네시스 쿠페	스포츠카	870	2010	142395	가솔린	오토	0.0	3778.9
3	제네시스	BH330	대형	990	2009	171709	가솔린	오토	0.0	3300.0
4	현대	제네시스	대형	990	2009	171709	가솔린	오토	0.0	3300.0
65871	기아	스포티지	SUV	610	2009	134118	가솔린	오토	0.0	0.0
65872	기아	스포티지	SUV	250	2006	290000	가솔린	오토	0.0	0.0
65873	기아	스포티지	SUV	300	2009	238700	디젤	오토	15.0	0.0
65874	기아	스포티지	SUV	350	2006	119506	디젤	오토	0.0	0.0
65875	기아	스포티지	SUV	249	2005	211505	디젤	오토	0.0	0.0
65876 r	ows × 10 c	olumns								

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: 65876 entries, 0 to 65875 Data columns (total 10 columns): Column Non-Null Count Dtype 제조사 65876 non-null object 모델 65876 non-null object 차종 65876 non-null object 가격(만원) 65876 non-null int64 연식 65876 non-null int64 주행거리(km) 65876 non-null int64 연료 65876 non-null object 변속기 65876 non-null object 역비(km) 65876 non-null float64 배기량(cc) 65876 non-null float64 dtypes: float64(2), int64(3), object(5) memory usage: 5.0+ MB

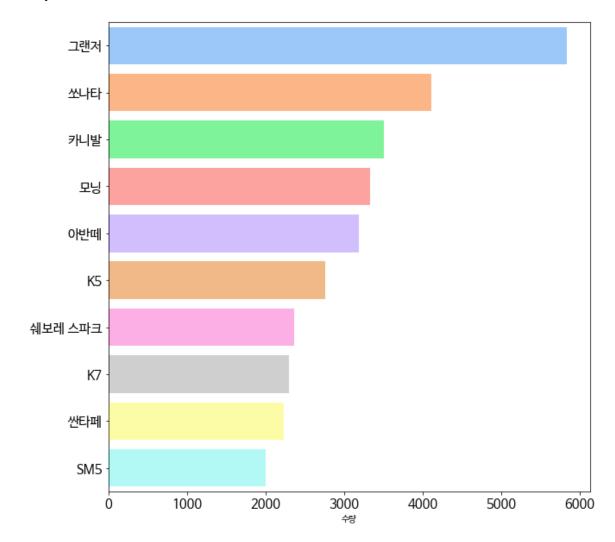
- Null 값 제외
- 이름 → 제조사/모델 구분하여 컬럼 생성
- 연식 (yyyy년mm월 → yyyy)
- 데이터 타입 변환
- 색상 컬럼 제거



전처리 후 총 데이터 65876개

Data visualization

● 차량 모델 매물 수량 Top10



Machine Learning Algorithm

Machine Learning Algorithm

Linear Regression Logistic Regression

SGD

Ridge

Gradient boosting

Random

Data pre-processing

	Train score	Test score
Linear Regression	0.27	0.27
Logistic Regression	0.297	0.311
SGD	0.26	0.28
Ridge	0.26	0.28
Gradient Boosting	0.79	0.76
Random Forest	0.97	0.82

● 전체 데이터를 6개 알고리즘에 적용하여 실행하였을 때, Random Forest를 제외한 알고리즘 결과 값이 매우 낮게 나와 추가 전처리가 필요하다고 판단

Encoding

ID	과일
1	사과
2	바나나
3	체리

One-Hot Encoding

ID	사과	바나나	체리
1	1	0	0
2	0	1	0
3	0	0	1



단 하나의 값만 True(1)이고, 나머지는 모두 False(0) 데이터 형태가 0과 1로 이루어졌기 때문에 컴퓨터가 인식하고 학습하기에 용이

LabelEncoder

ID	과일
1	0
2	1
3	2



인코딩된 숫자를 가중치로 인식하여 예측 값에 영향을 미칠 수 있음

• One-Hot Encoding 실행 (제조사, 모델, 차종, 연료, 변속기 컬럼) → DataFrame의 컬럼 수 총 193개

one_hot = pd.get_dummies(df) one_hot 모델쉐보레말리부 모델 _BH380 모델 _EQ900
 모델
 모델
 모델
 모델
 모델
 모델

 _62X
 _6330
 _6380
 _670
 _680
 _690
 모델 _BH460 BH330 4427.0 870 2010 142395 0.0 3778.9 171709 0.0 3300.0 0.0 3300.0 65871 134118 0.0 0.0 65873 300 2009 238700 15.0 350 2006 119506 0.0 249 2005 211505 0.0

65876 rows × 193 columns

Machine Learning Algorithm

• Linear Regression

```
model lig = Pipeline(steps = [('scaler', StandardScaler()),
('lin reg', LinearRegression())])
model lig.fit(X train, y train)
> Pipeline (memory=None,
         steps=[('scaler',
                 StandardScaler(copy=True, with mean=True, with std=True)),
                ('lin reg',
                LinearRegression(copy X=True, fit intercept=True, n jobs=None,
                                  normalize=False))],
         verbose=False)
train pred = model lig.predict(X train)
r2 score(y train, train pred)
                                                                        0.79
                                                 Train score
> 0.785302385256714
 test pred = model lig.predict(X test)
r2 score(y test, test pred)
                                                                       - 9.79
                                                  Test score
> -9.795710055822667e+23
```

Machine Learning Algorithm

• Logistic Regression

```
model log = Pipeline(steps = [('scaler', StandardScaler()),
                               ('log', LogisticRegression())])
model_log.fit(X_train, y_train)
train pred = model log.predict(X train)
r2 score(y train, train pred)
                                                                         0.86
                                                   Train score
> 0.8594217454001662
test pred = model log.predict(X tes
t)
r2_score(y_test, test_pred)
                                                                        0.84
                                                   Test score
> 0.8377223824084964
```

Machine Learning Algorithm

• SGD(Stochastic Gradient Descent)

```
model = Pipeline(steps=[('scaler', scaler),
                        ('reg', reg)])
model.fit(X train, y train)
train pred = model.predict(X train)
r2_score(y_train, train_pred)
> -3599488263377243.0
test pred = model.predict(X test)
 r2 score(y test, test pred)
 > -3218491120402272.0
```

scaler = StandardScaler()

reg = SGDRegressor()

Train score 매우 낮은 값

Test score 매우 낮은 값

Machine Learning Algorithm

• Ridge

```
scaler = StandardScaler()
reg = Ridge(alpha=0.0001)
model3 = Pipeline(steps=[('scaler', scaler),
                          ('reg', reg)])
model3.fit(X_train, y_train)
train pred = model3.predict(X train
r2_score(y_train, train_pred)
                                                                             0.79
                                                     Train score
> 0.7853634813567013
test pred = model3.predict(X test)
r2_score(y_test, test_pred)
> 0.7681556580254789
                                                                            0.77
                                                      Test score
```

Machine Learning Algorithm

Gradient Boosting

Machine Learning Algorithm

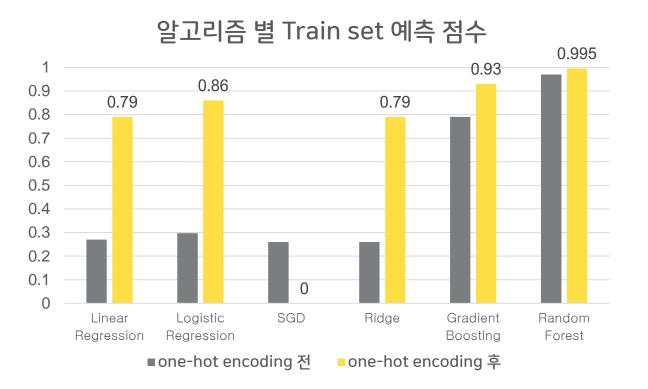
• Random Forest

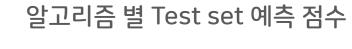
```
logreg = RandomForestRegressor(oob score=True, n jobs=-1, random state=42)
logreg.fit(X train, y train)
 logreg.score(X train, y train)
                                                                             0.99
                                                      Train score
  > 0.9951870507258435
 logreg.oob_score_
                                                     Out of
                                                                            0.964
 > 0.9646312901793431
                                                     bagging score
 logreg.score(X_test, y_test)
> 0.9667879132911736
                                                                            0.966
                                                       Test score
```

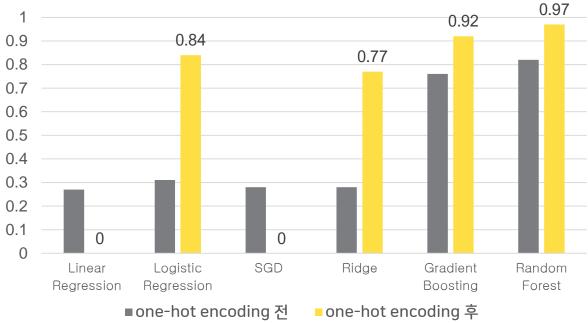
2 프로젝트 Process _{알고리즘 점수 비교}

	Train score	Test score
Linear Regression	0.79	-9.80E+23
Logistic Regression	0.86	0.84
SGD	매우 낮은 값	매우 낮은 값
Ridge	0.79	0.77
Gradient Boosting	0.93	0.92
Random Forest	0.995	0.97

알고리즘 점수 비교







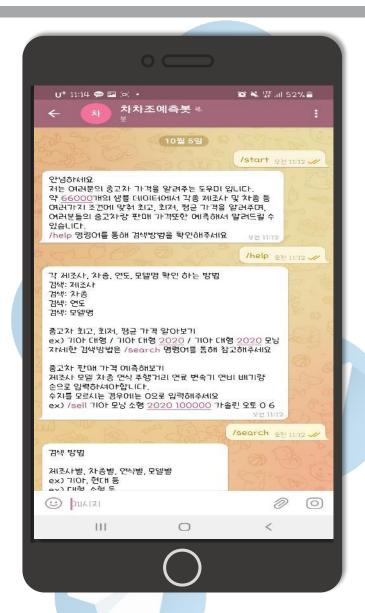


Chatbot



2 프로젝트 Result

입력형 챗봇 VS 버튼형 챗봇



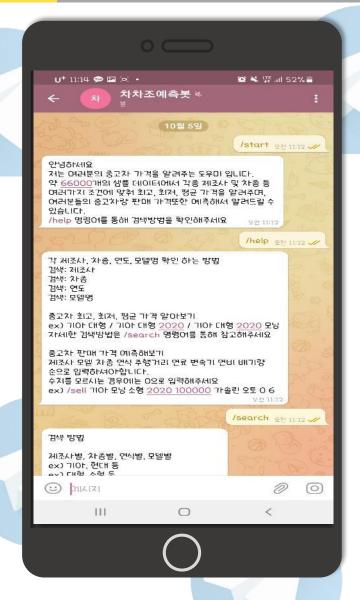


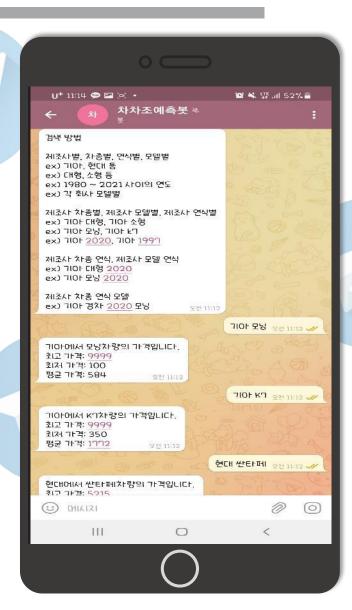


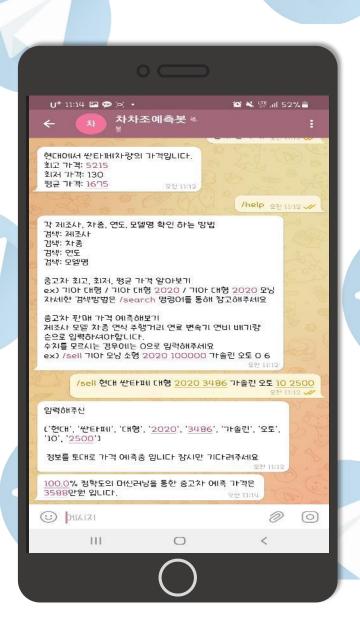


2 프로젝트 Result

입력형 챗봇 이미지 예시





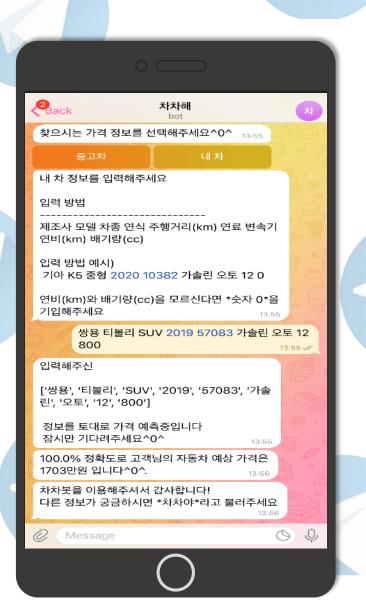


2 프로젝트 Result

버튼형 챗봇 이미지 예시











프로젝트 보완점

- 실시간으로 데이터 수집이 되지 않아 데이터의 주기적 업데이트 필요
- 보다 정확한 가격예측을 위한 수집 데이터 범위 확대 필요(보험, 블랙박스, 스마트키의 유무 등)
- 데이터 전처리 시 제조사와 모델명으로 분류해 세부 모델 별 가격차를 고려하지 못함



프로젝트 의의

- 가격을 결정하는 데 있어서 연식과 주행거리가 중요한 변수로 작용
- 알고리즘을 훈련 시킬 때 데이터 형태가 훈련 결과에 큰 영향을 미침
- 사용자들의 직관적 이해도를 고려하여 두 가지 형식의 챗봇으로 구현하여 편리성 증대

