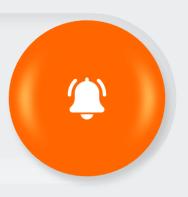
## 중고차 가격 예측



18101968 김범준 19102028 최우진 주제 선정 배경

데이터 수집

데이터 분석



주제 선정 배경과 분석 목적

데이터 소개

데이터 수집 방법

데이터 처리 및 해석

회귀 분석

Decision Tree

결론





## 주제 선정 배경



#### 주제 선정 배경과 분석 목적

#### 다시 활기 찾은 중고차 시장 매물 늘며 가격 빠르게 하락

음 권진욱 기자 │ news726@seoulfn.com │ ② 승인 2023.04.20 09:30 │ ∅ 댓글 0

지난해 비정상적 거래 시장 위축 현상 사라져 대형차SUV 중심으로 중고차 거래 회복



서울 동대문구 장한평 중고차 시장. (사진=연합뉴스)

침체되었던 중고차 시장이 다시 활기를 띄기 시작

물가 상승으로 신차보다 중고차 구매 현상 증가

대학생, 사회초년생들은 첫 차로 신차보다 중고차에 더 관심

중고차 구매 시 도움이 될 수 있는 기준 마련

# 데이터 수집



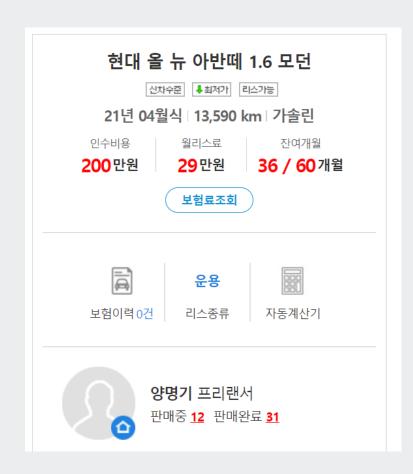
### 보배드림 (중고차 거래, 커뮤니티 사이트)

일반등록 1,990 대					최근 등록순 ~   20	개씩 ~
사진+동영상 🗸	차량정보	연식 🗸	연료	주행 🗸	가격 🗸	지역 /판매자
\$90°	세화 카니발 하이리무진 디바인 C 전동발판/확장형 루프/현금,할부,리스,렌트 가능 자동 · 6기통 · 294마력 · 36.2kgm · FF · <u>보험이력</u> · 등록증	23/05	가솔린	7km	6,500 만원	이인희 (반복) 경기 안양시 등록 05/28 조희 557
P2000 8302	제네시스 <b>G90 1세대 3.3 터보 AWD 프리미엄 럭셔리</b> 자동 · 5인승 · 6기통 · 370마력 · 52kgm · AWD · <u>보험이력</u>	21/09	가솔린	7만km	150만원 136만원 / 40개월 운용리스	양명기 (반복) 부산 강서구 등록 05/28 조회 1,277
1577-3002	<b>제네시스 GV80 3.0 디젤 5인승</b> 자동ㆍ5인승ㆍ6기통ㆍ278마력ㆍ60kgmㆍFRㆍ <u>보험이력</u>	21/05	디젤	4만km	<b>7</b> 만원 <b>99</b> 만원 / <b>36</b> 개월 운용리스	양명기 (반복) 부산 강서구 등록 05/28 조희 140
RETERIOR	<b>제네시스 더 올 뉴 G80 2.5 터보 AWD</b> 자동 · 5인승 · 4기통 · 304마력 · 42.9kgm · AWD · <u>보험이력</u>	22/09	가솔린	5천km	<b>1,950</b> 만원 <b>74</b> 만원 / <b>40</b> 개월 렌트	양명기 (반복) 부산 강서구 등록 05/28 조희 629
	<b>현대 올 뉴 아반떼 1.6 모던</b> 자동ㆍ5인승ㆍ4기통ㆍ123마력ㆍ15.7kgmㆍFFㆍ <u>보험이력</u>	21/04	가솔린	1만km	200 만원 29만원 / <b>36</b> 개월 운용리스	양명기 (반복) 부산 강서구 등록 05/28 조희 589
TESTICOL	<b>르노코리아 뉴 QM6 2.0 LPe 2WD RE</b> 자동ㆍ5인승ㆍ4기통ㆍ140마력ㆍ19.7kgmㆍFFㆍ <u>보험이력</u>	20/11	LPG	4만km	150 만원 <b>50</b> 만원 / <b>30</b> 개월 렌트	양명기 (반복) 부산 강서구 등록 05/28 조희 1,095





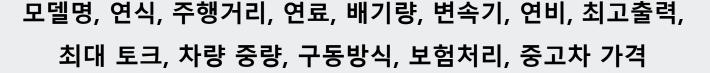








사용 변수

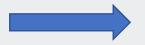


#### 웹사이트 중고차 데이터 크롤링

국산 차량 (현대, 기아) 데이터만 사용 1103개 의 차량 데이터 수집

```
From time import sleep
  mport requests
 rom bs4 import BeautifulSoup
 mport pandas as pd
  mport matplotlib.pyplot as plt
 mport numpy as np
 totalurl=[("https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_List.php?gubun=K&maker_no=49&group_no=5&page={}&order=S11&view_size=20",7)
 "https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K&maker_no=49&group_no=17&page={}&order=511&view_size=20",7),
"https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K&maker_no=49&group_no=42&page={}&order=511&view_size=20",6),
  "https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K&maker_no=49&group_no=21&page={}&order=511&view_size=20",4),
  "https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K&maker_no=3&group_no=55&page={}&order=S11&view_size=20",3),
  "https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K&maker_no=3&group_no=69&page={}&order=S11&view_size=20",3),
 ("https://www.bobaedream.co.kr/mycar/mycar_list.php?gubun=K&maker_no=3&group_no=44&page={}&order=S11&view_size=20",2)]
df_cars=[]
urls=[]
for i in totalurl:
    pagenum=i[1]
    for j in range(pagenum):
        url=i[0].format(str(j))
info=["모델명","연식","주행거리","연료","배기랑","변속기","연비","최고출력","최대토曱","차량중량","구동방식","보험처리","중고가격","신치
    res=requests.get(url,verify = False,timeout=50000)
    res.raise_for_status()
    requests.adapters.DEFAULT_RETRIES = 10000
    soup=BeautifulSoup(res.text,"Lxml")
    cars=soup.find_all("li",attrs={"class":"product-item"})
    links=[]
    for car in cars:
```

사용 변수



모델명, 연식, 주행거리, 연료, 배기량, 변속기, 연비, 최고출력, 최대 토크, 차량 중량, 구동방식, 보험처리, 중고차 가격

### 데이터분석

### 이어터 처리 및 해석

#### df\_cars\_all.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1103 entries, 0 to 1102
Data columns (total 14 columns):

#	Column	Non-Null Count D	type
0	Unnamed: 0	1103 non-null i	 nt64
1	모델명	1103 non-null	
2	 연식	1103 non-null	=
3	주행거리	1103 non-null	object
4	연료	1103 non-null	object
5	배기량	1103 non-null	object
6	변속기	1103 non-null	object
7	연비	815 non-null	object
8	최고출력	907 non-null	object
9	최대토크	864 non-null	object
10	차량중량	843 non-null	object
11	구동방식	896 non-null	object
	보험처리	1103 non-null	
	중고가격	1103 non-null	object
dtype	es: int64(2)	, object(12)	

dtypes: int64(2), object(12 memory usage: 120.8+ KB

결측데이터 처리

1103개 ->798개

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> Int64Index: 798 entries, 0 to 1102 Data columns (total 14 columns): Non-Null Count Dtype Column Unnamed: 0 798 non-null int64 모델명 798 non-null ob.iect 연식 798 non-null object 주행거리 798 non-null object 연료 798 non-null object 배기량 798 non-null ob.iect 변속기 798 non-null object 연비 798 non-null object 최고출력 798 non-null object 최대토크 798 non-null object 10 차량중량 798 non-null object 구동방식 798 non-null ob.iect 12 보험처리 798 non-null int64 13 중고가격 798 non-null object dtypes: int64(2), object(12) memory usage: 93.5+ KB



	Unnamed: 0	모델명	연식	주행거 리	연료	배기량	변속 기	연비	최고 출력	최대토크	차량중 량	구동 방식	보험 처리	중고가 격
0	0	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 르블랑	2021.11 (22년 형)	37,983 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (200마력)	자동	16.2km/ {	200마 력	25.1kg.m	1,675kg	전륜 FF	4	3,700만 원
1	1	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2017.09 (18년 형)	60,000 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (199마력)	자동	16.2km/ {	199마 력	26.7kg.m	1,675kg	전륜 FF	23	2,050만 원
2	2	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2020.03	43,818 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (159마력)	자동	16.2km/ {	159마 력	21kg.m	1,675kg	전륜 FF	2	3,469만 원
3	3	현대 그랜저IG 2.4 프리미엄	2018.01	61,406 km	가솔린	2,359 cc (190마력)	자동	11.2km/ {	190마 력	24.6kg.m	1,550kg	전륜 FF	0	1,940만 원
4	4	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2018.10 (19년 형)	56,098 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (199마력)	자동	16.2km/ {	199마 력	26.7kg.m	1,675kg	전륜 FF	0	2,800만 원

Unnamed : 열 제거

is\_genesis : 새로운 열을 추가하여 모델명에 '제네시스'가 포함되면 1, 그렇지 않으면 0 을 출력

연식: 2023년 5월 기준 소요 경과 햇수 계산 ex) 202109 -> 2 (2023 - 2021)

주행거리: 숫자로만 표현 12,345km -> 12345

배기량: cc와 쉼표 제거



1       한대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브       2017.09 (18년 형)       60,000 km       가솔린 하이브리드 (199마력)       자동       16.2km/ 역       199마 업       26.7kg.m       1,675kg       전륜 FF       23       2,050 전류 FF         2       현대 대부 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브       2020.03       43,818 km       가솔린 하이브리드 (159마력)       2,359 cc (159마력)       자동       16.2km/ 명력       159마 업       21kg.m       1,675kg       전륜 FF       2       3,469 전류 FF         3       3       현대 그랜저IG 2.4 프리미엄       2018.01       61,406 km       가솔린 (190마력)       자동       11.2km/ 명력       190마 업       24.6kg.m       1,550kg       전륜 FF       0       1,940 전류 FF		Unnamed: 0	모델명	연식	주행거 리	연료	배기량	변속 기	연비	최고 출력	최대토크	차량중 량	구동 방식	보험 처리	중고가 격
1 HEV 익스클루시브 형) km 이브리드 (199마력) 사용 및 력 26.7kg.m 1,675kg FF 23 등 25 등	0	0			37,983 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (200마력)	자동	16.2km/ {	200마 력	25.1kg.m	1,675kg	전륜 FF	4	3,700만 원
3 9 현대 그랜제G 2.4 프리미엄 2018.01 61,406 km 가솔린 2,359 cc (190마력) 자동 11.2km/ 190마 24.6kg.m 1,550kg 전륜 FF 0 1,940년 190마력 24.6kg.m 1,550kg 전륜 0 2,800년 190마력 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전륜 0 2,800년 190마리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린하 2,359 cc 자동 16.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 전류 10.2km/ 199마 26.7kg m 1,675kg 제 1,675k	1	1					2,359 cc (199마력)	자동	16.2km/ {	199마 력	26.7kg.m	1,675kg	전륜 FF	23	2,050만 원
. 여대 그랜제G 하이브리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린 하 2,359 cc <sub>TL도</sub> 16.2km/ 199마 <sub>26.7kg m</sub> 1.675kg 전륜 0 2,800년	2	2	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2020.03	43,818 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (159마력)	자동	16.2km/ {	159마 력	21kg.m	1,675kg	전륜 FF	2	3,469만 원
4 여대 그랜저IG 하이브리드 2.4 2018.10 (19년 56,098 가솔린 하 2,359 cc 16.2km/ 199마 26.7kg.m 1,675kg 전륜 0 2,800년 1 명이 사동 및 16.2km/ 199마 26.7kg.m 1,675kg 전륜 0 2,800년 1 명이 사용 및 1 명이 1	3	3	현대 그랜저IG 2.4 프리미엄	2018.01	61,406 km	가솔린	2,359 cc (190마력)	자동	11.2km/ {	190마 력	24.6kg.m	1,550kg	전륜 FF	0	1,940만 원
	4	4	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브				2,359 cc (199마력)	자동	16.2km/ {	199마 력	26.7kg.m	1,675kg	전륜 FF	0	2,800만 원

범주형 변수 (연료, 변속기, 구동방식 종류)

연료 : 'LPG'= 0, '가솔린'= 1, '디젤'= 2. '전기'= 3, 나머지는 4

변속기: 자동 = 1, 수동 = 0

구동방식: '4WD' or 'AWD'(사륜구동) = 1, 전륜이나 후륜 (이륜구동) = 0



	Unnamed: 0	모델명	연식	주행거 리	연료	배기량	변속 기	연비	최고 출력	최대토크	차량중 량	구동 방식	보험 처리	중고가 격
0	0	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 르블랑	2021.11 (22년 형)	37,983 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (200마력)	자동	16.2km/ {	200마 력	25.1kg.m	1,675kg	전륜 FF	4	3,700만 원
1	1	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2017.09 (18년 형)	60,000 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (199마력)	자동	16.2km/ {	199마 력	26.7kg.m	1,675kg	전륜 FF	23	2,050만 원
2	2	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2020.03	43,818 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (159마력)	자동	16.2km/ {	159마 력	21kg.m	1,675kg	전륜 FF	2	3,469만 원
3	3	현대 그랜저IG 2.4 프리미엄	2018.01	61,406 km	가솔린	2,359 cc (190마력)	자동	11.2km/ {	190마 력	24.6kg.m	1,550kg	전륜 FF	0	1,940만 원
4	4	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	2018.10 (19년 형)	56,098 km	가솔린 하 이브리드	2,359 cc (199마력)	자동	16.2km/ {	199마 력	26.7kg.m	1,675kg	전륜 FF	0	2,800만 원

중고가격: '0원', '10500000만원', '가격상담', '계약' 행 제거

연비 : 단위 km를 제거하고 소수점 아래 한자리 까지

최고 출력: 단위제거 후 숫자만 표시. 200마력 -> 200

최대 토크: 단위 제거

차량 중량 : 쉼표, 단위 제거



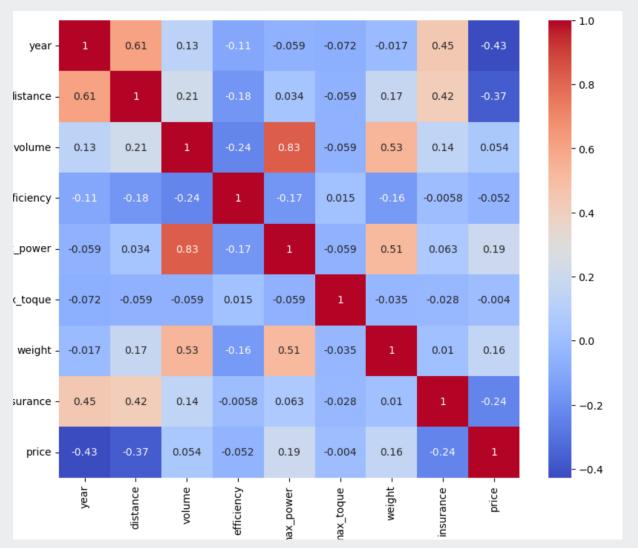
#### < 처리 후 데이터 >

	model	year	distance	fuel	volume	auto	efficiency	max_power	max_toque	weight	method	insurance	is_genesis	price
0	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 르블랑	1.0	37983.0	1.0	2359.0	1.0	16.2	200.0	25.1	1675.0	0.0	4.0	0.0	3700.0
1	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	5.0	60000.0	1.0	2359.0	1.0	16.2	199.0	26.7	1675.0	0.0	23.0	0.0	2050.0
2	현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	3.0	43818.0	1.0	2359.0	1.0	16.2	159.0	21.0	1675.0	0.0	2.0	0.0	3469.0
3	현대 그랜저IG 2.4 프리미엄	5.0	61406.0	1.0	2359.0	1.0	11.2	190.0	24.6	1550.0	0.0	0.0	0.0	1940.0
4	현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	4.0	56098.0	1.0	2359.0	1.0	16.2	199.0	26.7	1675.0	0.0	0.0	0.0	2800.0
1096	기아 K5 2.4 프레스티지	12.0	143667.0	1.0	2359.0	1.0	13.0	201.0	25.5	1470.0	0.0	4.0	0.0	630.0
1097	기아 K5 하이브리드 2세대 2.0 HEV 노블레스 스페셜	4.0	49500.0	1.0	1999.0	1.0	17.0	191.0	27.0	1600.0	0.0	3.0	0.0	2250.0
1098	기아 K5 2.0 프레스티지	12.0	161755.0	1.0	1998.0	1.0	13.0	165.0	20.2	1415.0	0.0	4.0	0.0	460.0
1099	기아 K5 하이브리드 2세대 2.0 HEV 프레스티지	6.0	83723.0	1.0	1999.0	1.0	17.5	191.0	27.0	1580.0	0.0	2.0	0.0	1690.0
1102	기아 K5 2세대 2.0 MX 럭셔리	7.0	75235.0	1.0	1999.0	1.0	12.6	168.0	20.5	1460.0	0.0	7.0	0.0	799.0

774 rows × 14 columns



#### < 연속형 변수들 간 상관관계 >



중고차 가격과 연식, 주행거리 간 상관관계 O



배기량 – 최고출력간 높은 상관 관계 (0.81) 연식 – 주행거리간 높은 상관 관계 (0.61)



#### < 다중공선성 VIF 측정>

	VIF Factor	features
0	6.403478	year
1	5.714142	distance
2	44.628351	volume
3	8.632383	efficiency
4	41.947636	max_power
5	1.046931	max_toque
6	26.299429	weight
7	2.375323	insurance
8	2.668645	price

Volume 제거

Weight 제거

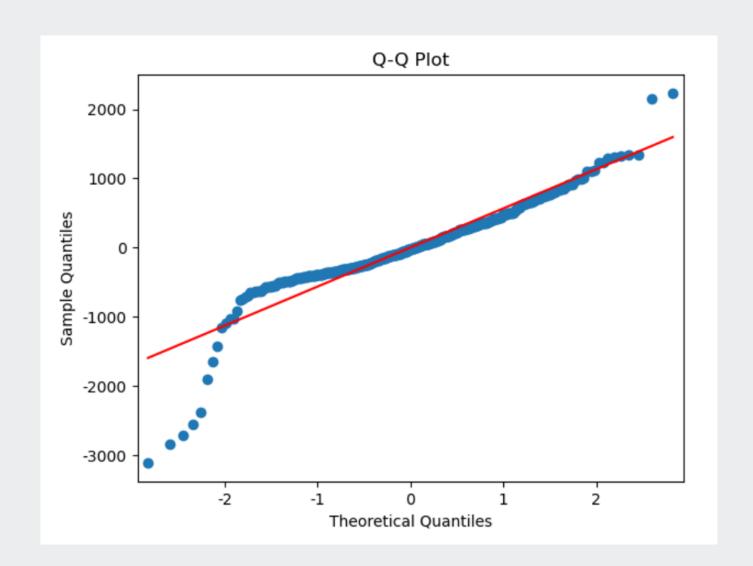


	VIF Factor	features
0	6.187143	уеаг
1	5.142523	distance
2	6.761878	efficiency
3	8.301572	max_power
4	1.044178	max_toque
5	2.348343	insurance
6	2.498392	price

'배기량', '최고 출력', '차량중량'이 높은 VIF

'배기량'과 '차량중량' 열을 제거하여 다중공선성을 낮춤

#### < Q-Q plot을 이용한 정규성 검사>



대체적으로 정규성 가정을 만족

대각선에서 크게 벗어난 이상치도 존재



#### < 이상치 제거 >

0 2 3 4 5	현대 더 뉴	그랜저 하이 현대 그림 밴저IG 하이브	브리드 2.4 밴저IG 2.4 브리드 2.4 H	2.4 HEV HEV 익건 프리미엄 HEV 익스를	스클루시브 5.0 61 클루시브 4	0 37983.0 3.0 43818 406.0 1.0	1.0	0 1.0
1096 1097 1098 1099 1102		기아 이보리드 2세 기아 하이브리드	 K5 2.4 프레 대 2.0 HEV K5 2.0 프레 2세대 2.0 H	 스티지 노블레스 스티지 EV 프레스	 12.0 14366	 7.0 1.0 .0 49500.0 5.0 1.0 83723.0	1.0	1.0
0 2 3 4 5	efficiency 16.2 16.2 11.2 16.2 11.2	max_power 200.0 159.0 190.0 199.0	max_toque 25.1 21.0 24.6 26.7 24.6	method 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	insurance 4.0 2.0 0.0 0.0	is_genesis 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	price 3700.0 3469.0 1940.0 2800.0	) ) ) )
1096 1097 1098 1099 1102	13.0 17.0 13.0 17.5 12.6	201.0 191.0 165.0 191.0 168.0	25.5 27.0 20.2 27.0 20.5	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	4.0 3.0 4.0 2.0 7.0	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	630.0 2250.0 460.0 1690.0 799.0	) ) )

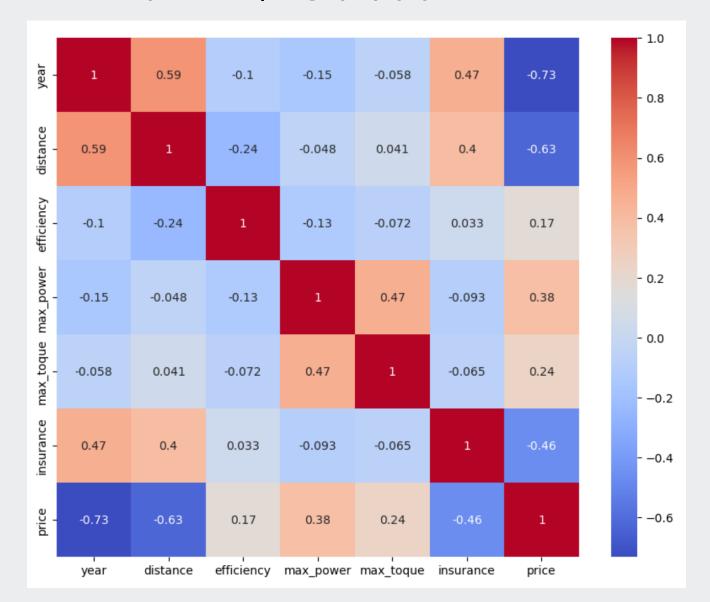
#### 데이터의 상위 25%, 하위 25% 제거

798개 -> 527개

	year	distance	fuel	auto	efficiency	max_power	max_toque	method	insurance	is_genesis	price
count	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000	527.000000
mean	6.432638	93577.305503	1.277040	0.988615	12.180266	184.290323	31.214991	0.043643	2.540797	0.018975	1614.151803
std	3.871353	52937.006528	0.699745	0.106193	2.269392	29.466053	10.286093	0.204494	2.522474	0.136567	1014.137330
min	1.000000	5.000000	0.000000	0.000000	7.300000	106.000000	14.000000	0.000000	0.000000	0.000000	40.000000
25%	3.000000	49750.000000	1.000000	1.000000	10.600000	168.000000	24.600000	0.000000	0.000000	0.000000	799.000000
50%	5.000000	85800.000000	1.000000	1.000000	11.900000	190.000000	27.000000	0.000000	2.000000	0.000000	1390.000000
75%	9.000000	131889.500000	2.000000	1.000000	13.700000	202.000000	41.000000	0.000000	4.000000	0.000000	2350.000000
max	20.000000	255056.000000	4.000000	1.000000	17.800000	262.000000	46.000000	1.000000	10.000000	1.000000	4690.000000



#### < 다중공선성 , 이상치 처리 후 산점도 >



중고가격, 연식 -0.73 높은 상관 관계 중고가격, 주행거리 -0.63 높은 상관 관계



'연식' 과 '주행거리'는 '중고가격'과 높은 상관성



#### <여러 방법의 Regression 사용>

#### 1. Linear Regression (선형 회귀)

- 입력 특성과 타깃 변수 간의 선형 관계를 모델링
- 주어진 입력 특성에 대해 선형 방정식을 학습하여 예측을 수행

#### 2. Ridge Regression (릿지 회귀)

- 선형 회귀의 한 종류
- L2 규제를 사용해 모델의 복잡도를 제어. 가중치의 크기를 제한하여 과적합 방지. 일반화 성능 향상

#### 3. Lasso Regression (라쏘 회귀)

- 선형 회귀의 한 종류
- L1 규제를 사용하여 모델의 특성 선택을 수행. 가중치의 일부를 0으로 만들어 특성 선택을 수행. 모델을 더 해석 가능하게 만듦

L1 Norm : 서로 다른 두 벡터를 나타내는 각 원소들의 차이의 절댓값의 합

L2 Norm : 서로 다른 두 벡터 사이의 유클리드 거리



#### <여러 방법의 Regression 사용>

- 4. ElasticNet Regression (엘라스틱넷 회귀)
  - 릿지 회귀와 라쏘 회귀를 결합한 모델. L1 규제와 L2 규제를 동시에 적용
- 5. Gradient Boosting Regression (그래디언트 부스팅 회귀):
  - 여러 개의 약한 학습기를 순차적으로 학습하여 예측을 수행하는 앙상블 모델
  - 이전 모델의 오차를 보완하는 방향으로 새로운 모델을 학습. 예측 성능을 향상시킴
- 6. AdaBoost Regression (에이다부스트 회귀):
  - 이전 모델이 잘못 예측한 샘플에 가중치를 부여하여 다음 모델을 학습하고, 예측 성능을 향상시킴
- 7. Support Vector Regression (서포트 벡터 회귀):
  - 서포트 벡터 회귀는 서포트 벡터 머신(SVM)을 사용하여 회귀 문제를 해결하는 모델
  - 입력 특성 공간에서 서포트 벡터를 찾고, 이를 기반으로 예측을 수행



#### <DT , 랜덤포레스트 사용>

#### 8. Decision Tree (의사결정나무)

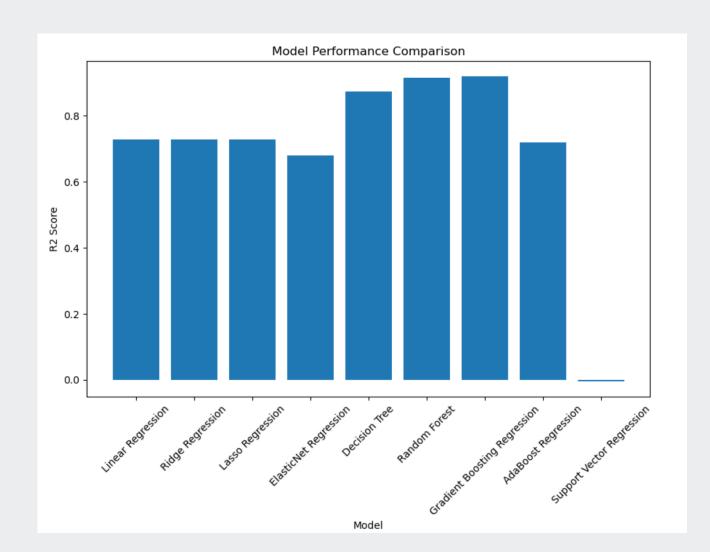
• 입력 특성을 기반으로 타깃 변수를 분류하거나 예측데이터를 분할하는 규칙을 트리 형태로 구성하여 예측을 수행

#### 9. Random Forest (랜덤 포레스트)

- 여러 개의 의사결정나무를 앙상블한 모델로, 각 트리의 예측 결과를 평균 또는 투표하여 최종 예측을 수행
- 의사결정나무의 과적합을 줄이고 일반화 성능을 향상시킬 수 있음



#### 각 모델을 이용한 R2 값 비교



$$R^2 = \frac{SSE}{SST} = 1 - \frac{SSR}{SST}$$

Linear Regression: R2 Score = 0.7286 Ridge Regression: R2 Score = 0.7283 Lasso Regression: R2 Score = 0.7276

ElasticNet Regression: R2 Score = 0.6794

Decision Tree: R2 Score = 0.8724 Random Forest: R2 Score = 0.9151

Gradient Boosting Regression: R2 Score = 0.9189

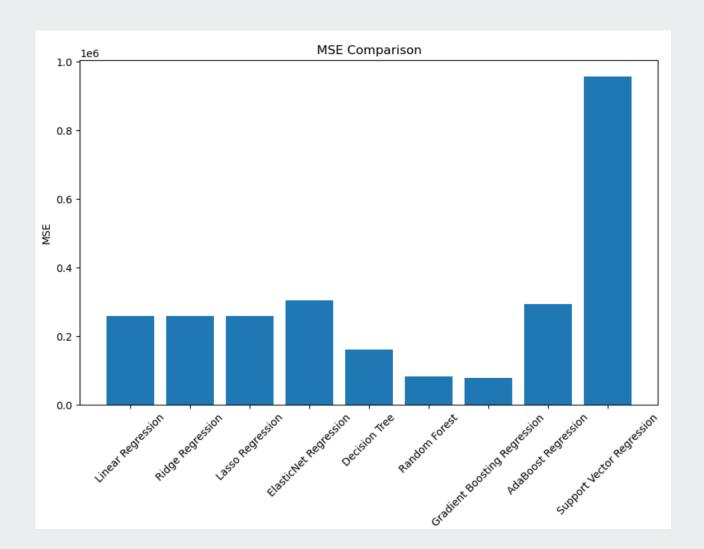
AdaBoost Regression: R2 Score = 0.7197

Support Vector Regression: R2 Score = -0.0053

#### 'Gradient Boosting' 에서 가장 높은 R2 값



#### 각 모델을 이용한 MSE 값 비교



MSE = 
$$\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y}_i)^2$$

Linear Regression: MSE = 258126.7897 Ridge Regression: MSE = 258417.5984 Lasso Regression: MSE = 259068.2246

ElasticNet Regression: MSE = 304918.3786

Decision Tree: MSE = 162157.4528 Random Forest: MSE = 82358.3096

Gradient Boosting Regression: MSE = 79075.1902

AdaBoost Regression: MSE = 294084.9063

Support Vector Regression: MSE = 956253.4568

'Gradient Boosting' 에서 가장 낮은 MSE 값



model	year	distance	fuel	auto	efficiency	max_power	max_toque	method	insurance	is_genesis	price
현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 르블랑	1.0	37983.0	1.0	1.0	16.2	200.0	25.1	0.0	4.0	0.0	3700.0
현대 더 뉴 그랜저 하이브리드 2.4 HEV 익스클루시브	3.0	43818.0	1.0	1.0	16.2	159.0	21.0	0.0	2.0	0.0	3469.0
현대 그랜저IG 2.4 프리미엄	5.0	61406.0	1.0	1.0	11.2	190.0	24.6	0.0	0.0	0.0	1940.0
현대 그랜저IG 하이브리드 2.4 HEV 익스 클루시브	4.0	56098.0	1.0	1.0	16.2	199.0	26.7	0.0	0.0	0.0	2800.0
현대 그랜저IG 2.4 모던	5.0	47882.0	1.0	1.0	11.2	190.0	24.6	0.0	0.0	0.0	2099.0
기아 K5 2.4 프레스티지	12.0	143667.0	1.0	1.0	13.0	201.0	25.5	0.0	4.0	0.0	630.0
기아 K5 하이브리드 2세대 2.0 HEV 노블 레스 스페셜	4.0	49500.0	1.0	1.0	17.0	191.0	27.0	0.0	3.0	0.0	2250.0
기아 K5 2.0 프레스티지	12.0	161755.0	1.0	1.0	13.0	165.0	20.2	0.0	4.0	0.0	460.0
기아 K5 하이브리드 2세대 2.0 HEV 프레 스티지	6.0	83723.0	1.0	1.0	17.5	191.0	27.0	0.0	2.0	0.0	1690.0
기아 K5 2세대 2.0 MX 럭셔리	7.0	75235.0	1.0	1.0	12.6	168.0	20.5	0.0	7.0	0.0	799.0

이전 데이터에서 293개 차량 종류를 기아차(1) / 현대차(2) 로 나누고 'is\_genesis' 변수를 제거하여 수행

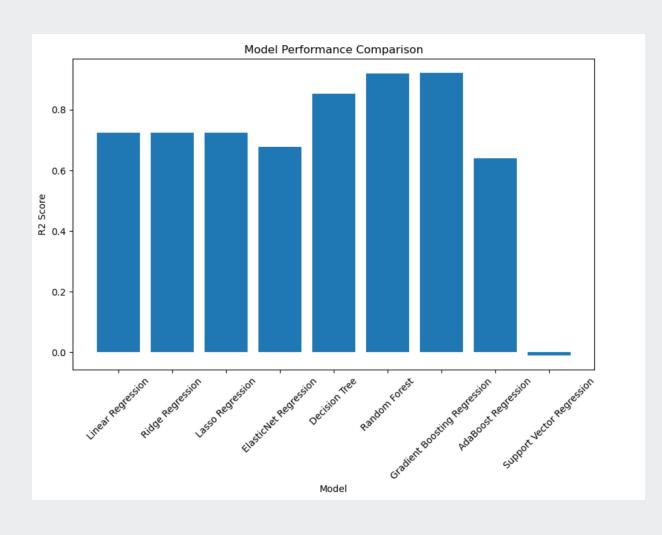
#### '기아' / '현대' 차 로 구분

	model	year	distance	fuel	auto	efficiency	max_power	max_toque	method	insurance	is_genesis	price
0	현대	1.0	37983.0	1.0	1.0	16.2	200.0	25.1	0.0	4.0	0.0	3700.0
1	현대	3.0	43818.0	1.0	1.0	16.2	159.0	21.0	0.0	2.0	0.0	3469.0
2	현대	5.0	61406.0	1.0	1.0	11.2	190.0	24.6	0.0	0.0	0.0	1940.0
3	현대	4.0	56098.0	1.0	1.0	16.2	199.0	26.7	0.0	0.0	0.0	2800.0
4	현대	5.0	47882.0	1.0	1.0	11.2	190.0	24.6	0.0	0.0	0.0	2099.0
522	기아	12.0	143667.0	1.0	1.0	13.0	201.0	25.5	0.0	4.0	0.0	630.0
523	기아	4.0	49500.0	1.0	1.0	17.0	191.0	27.0	0.0	3.0	0.0	2250.0
524	기아	12.0	161755.0	1.0	1.0	13.0	165.0	20.2	0.0	4.0	0.0	460.0
525	기아	6.0	83723.0	1.0	1.0	17.5	191.0	27.0	0.0	2.0	0.0	1690.0
526	기아	7.0	75235.0	1.0	1.0	12.6	168.0	20.5	0.0	7.0	0.0	799.0

527 rows × 12 columns



#### 각 모델을 이용한 R2 값 비교



$$R^2 = \frac{SSE}{SST} = 1 - \frac{SSR}{SST}$$

Linear Regression: R2 Score = 0.7240 Ridge Regression: R2 Score = 0.7236 Lasso Regression: R2 Score = 0.7232

ElasticNet Regression: R2 Score = 0.6766

Decision Tree: R2 Score = 0.8534 Random Forest: R2 Score = 0.9206

Gradient Boosting Regression: R2 Score = 0.9214

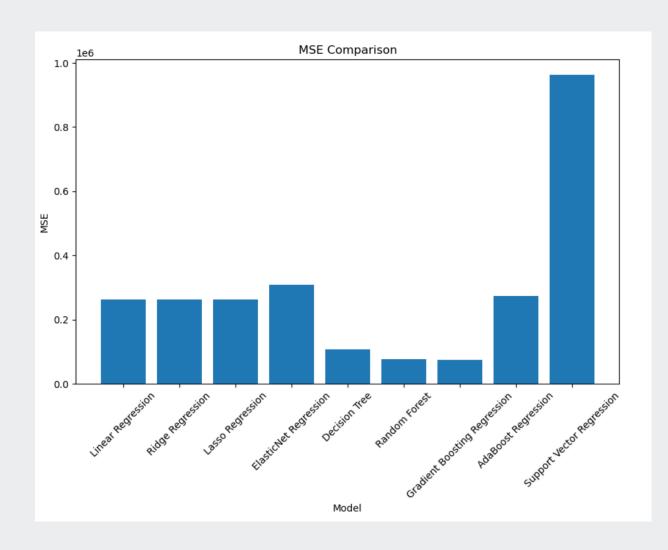
AdaBoost Regression: R2 Score = 0.6389

Support Vector Regression: R2 Score = -0.0116

#### 'Gradient Boosting' 에서 가장 높은 R2 값



#### 각 모델을 이용한 R2 값 비교



MSE = 
$$\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y}_i)^2$$

Linear Regression: MSE = 262574.2086 Ridge Regression: MSE = 262889.7169 Lasso Regression: MSE = 263328.2535

ElasticNet Regression: MSE = 307639.2386

Decision Tree: MSE = 106562.9057 Random Forest: MSE = 77720.4845

Gradient Boosting Regression: MSE = 74914.1266

AdaBoost Regression: MSE = 272916.3340

Support Vector Regression: MSE = 962212.4495

'Gradient Boosting' 에서 가장 낮은 MSE 값

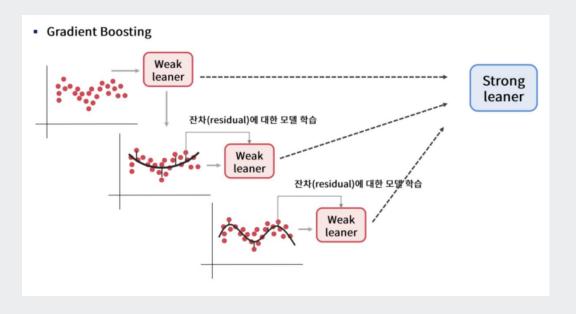
#### 왜 Gradient Boosting 알고리즘이 성능이 가장 좋을까?

#### Boosting 기법

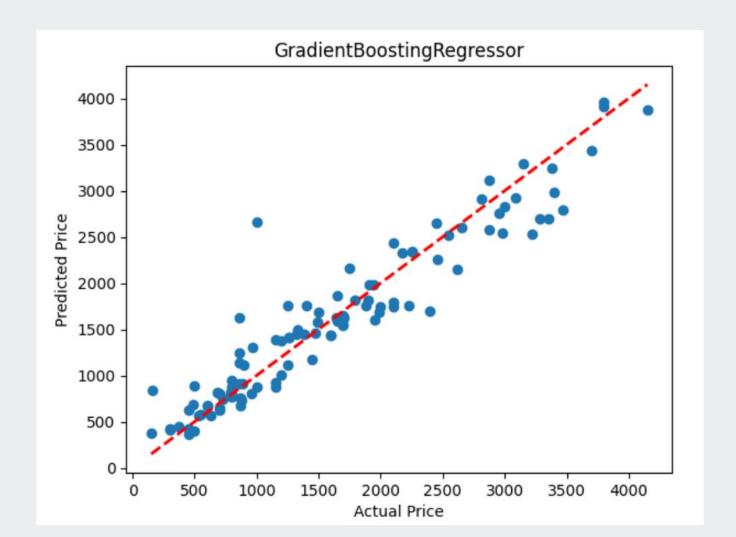
여러개의 알고리즘이 순차적으로 학습-예측하면서 이전에 학습한 알고리즘의 예측을 통해 다음 알고리즘에 반영

#### **Gradient Boosting**

이전 예측기가 만든 잔여오차에 새로운 예측기를 학습 시킴 가중치 업데이트를 경사하강법 기법으로 최적화된 결과 얻음



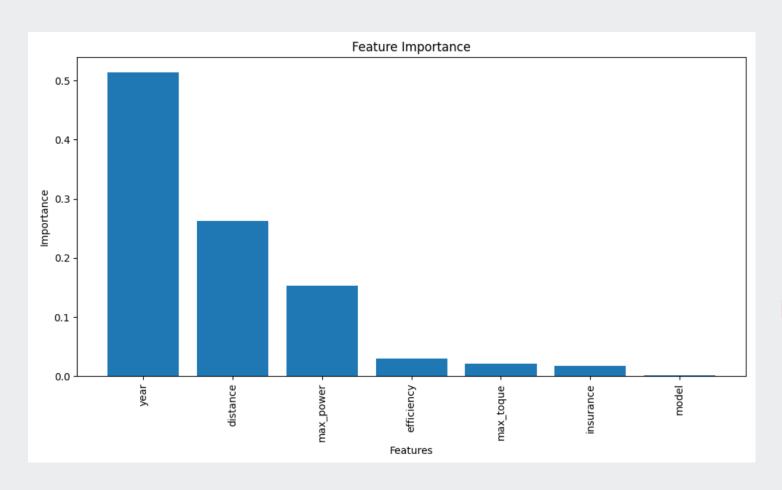
성능이 좋았던 Gradient Linear Regression를 이용하여 더미 변수들인 is\_genesis, auto, method, fuel 변수들 제거 후 데이터 스케일링 후 그래프 생성



실제 가격과 예측 가격 비교

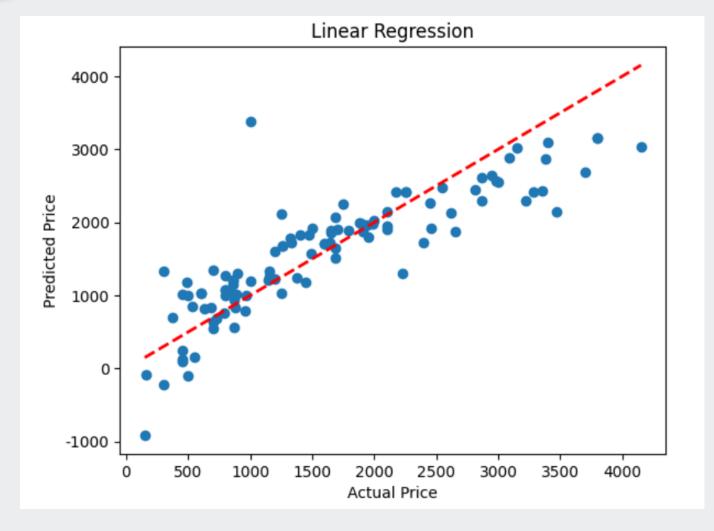
선형적인 그래프 모양

#### 변수 중요도 측정



연식이 가장 중요한 변수

Model 변수는 매우 낮은 중요도



실제 가격과 예측 가격 비교

선형적인 그래프 모양

Linear Regression를 이용하여 더미 변수들인 is\_genesis, auto, method, fuel 변수들 제거 후 데이터 스케일링 후 그래프 생성

### 에이터 처리 및 해석

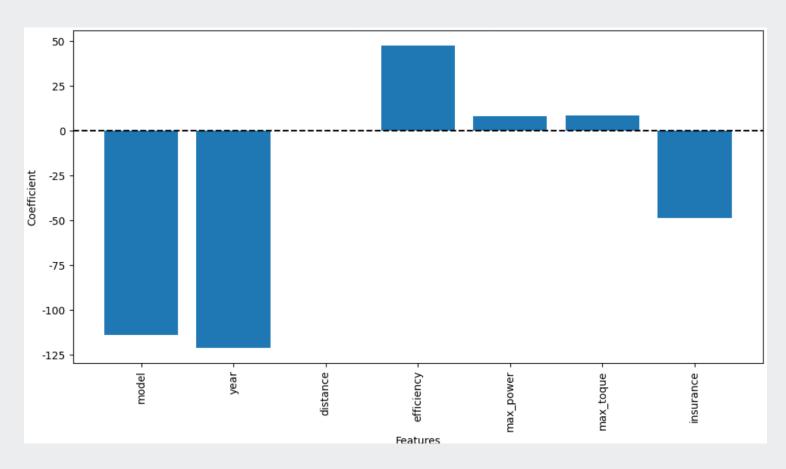
변수		p-value
model	0.0535	
year	0.0000	
distance		0.0000
efficiency		0.0003
max_power		0.0000
max_toque		0.0057
insurance		0.0002

선형회귀분석에서 각각의 변수들은 p-value 값이 낮으므로 대체적으로 유의미함

특히, '연식'과 '주행거리', '배기량'이 가장 유의미함



#### Linear Regression 계수 측정



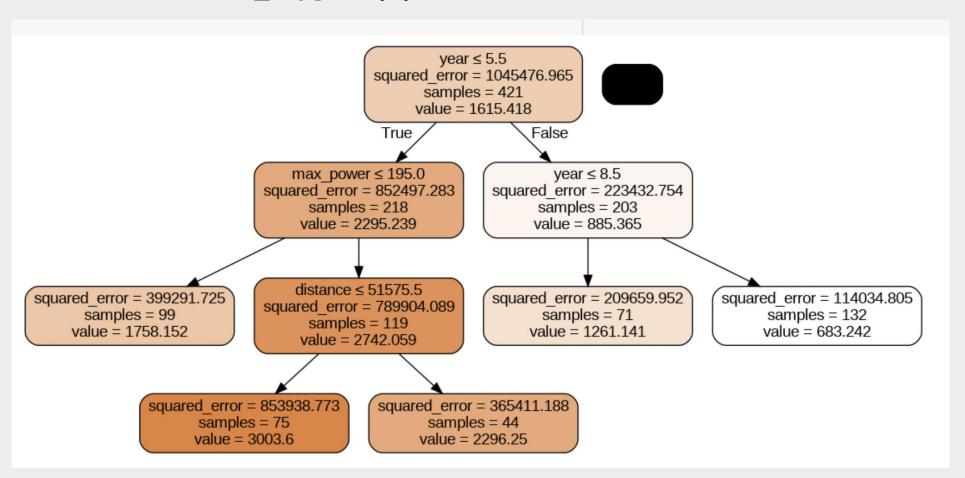
Intercept: 767.9977091115721 model: -113.88633618423331 year: -121.36737133726247

distance: -0.004894508254892571 efficiency: 47.50269513360232 max\_power: 8.353083058261015 max\_toque: 8.557726903531186 insurance: -48.502028491727366

'모델 종류'와 '연식'이 중요한 설명 변수



#### Decision Tree 를 이용한 해석



연식이 낮을 수록

주행거리가 짧을수록

최고출력이 높을수록

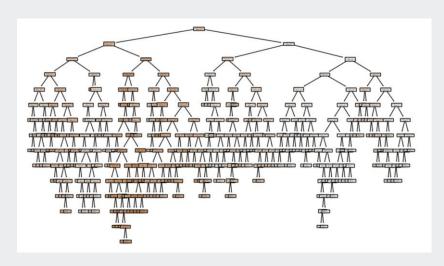


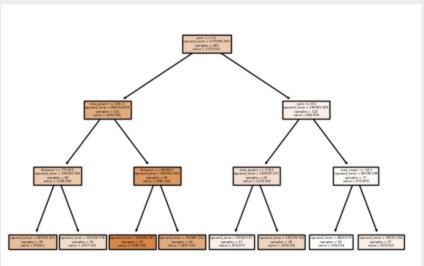
중고가격이 높음

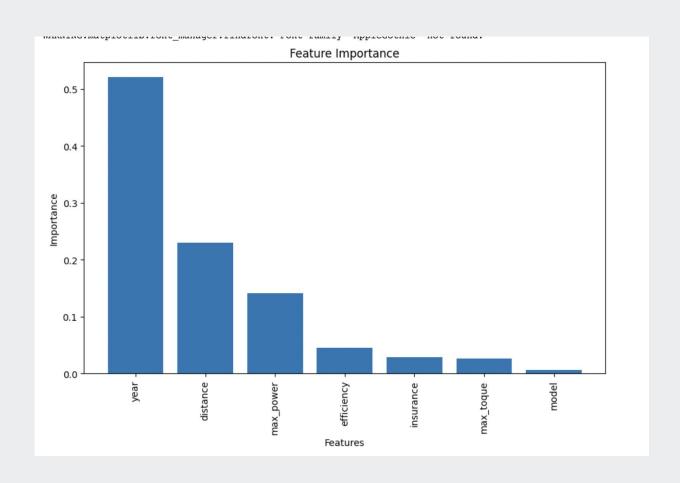
연식이 5.5년 이하, 최고 출력이 195 이상, 주행거리가 51,575km 이하인 차량의 가격이 높음



#### Random Forest 를 이용한 해석





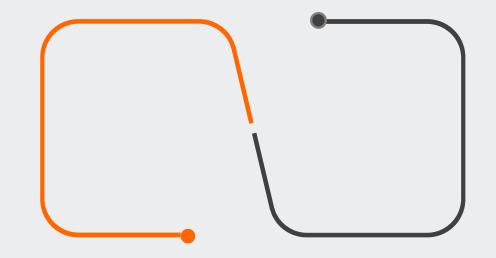


#### 연식이 가장 중요한 변수



Gradient Boosting Model이 낮은
MSE값과 높은 R2 값으로 좋은 성능을 보였고 배기량, 연식, 주행거리 등이 중고차 가격에 영향을 미친다.

'연식' 과 '주행거리'는 중고차 가격에 가장 큰 영향을 끼침



연식이 낮은, 주행거리가 적은 차량이 가격이 높음

## 감사합니다