



전기차 복합 소재 추천

필리크온

강민지, 김형준, 문지원

Contents

01

분석 개요 - 주제 선정 배경

02

데이터 분석

- 데이터 수집
- 데이터 전처리
- 분석 방향 설정

03

분석 결과

- 기초 분석 1
- 머신 러닝
- 기초 분석 2

04

결론

- 결과
- 의의 및 한계
- Reference

01

분석 개요



Why 전기차?

- 미국의 ‘기업평균연비’ (CAFE, Corporate Average Fuel Economy)
 - 미국 자동차 제작사와 수입 회사가 미국 내 판매 차량의 생산량을 기준으로 한 가중평균연비 기준치를 설정, 이를 만족시키지 못하는 업체에 과태료를 부과함으로써 출고 자동차의 평균 연비를 개선하고자 하는 제도
- EU 환경규제
 - 파리기후협약에 따라 ‘30년까지 CO2 배출량을 ‘21년 대비 승용차 37.5%, 승합차 31% 감축 목표를 제시 (EU, ‘18.12.17)c
 - 유럽 시장에 신규 출시되는 승용차 및 소형 자동차의 CO2 배출규제를 위해 「Regulation (EU) 2019/631」 제정 (Europa, ‘19.4.17)



Why 전기차?

[이슈분석]친환경 규제 강화에 전기차 485종...본격 경쟁 판 깔렸다

발행일 : 2020.02.18 17:00

- EU, 2030년 車 탄소 37.5% 감축
- 충족 못한 완성차 업체 벌금 부여
- 소형·준중형급 넘어 중대형급 출시
- 3000만원대 차량 줄줄이 출시 예고

EU 규제에 발 맞춰 현지 업체 위주로 '탈 내연기관'을 선언하는 사례가 계속 늘고 있다. 폭스바겐은 2026년부터 새로운 내연기관 엔진 개발 중단을 밝혔고, 스웨덴 볼보는 올해부터 내연기관차 생산을 단계적으로 중단하고, 신차는 전기차만 만들겠다고 발표했다. 하이브리드(HV) 차량을 고집해온 일본 토요타 역시 2025년부터 내연기관차를 더 이상 생산하지 않겠다는 파격적인 선언을 내놨다.

코로나에 한국 자동차생산 세계 7위→4위로 뛰어올라

독일·인도·멕시코 제치고 3단계 도약
상반기 전기차 수출 82%↑, 수소차 수출 68%↑

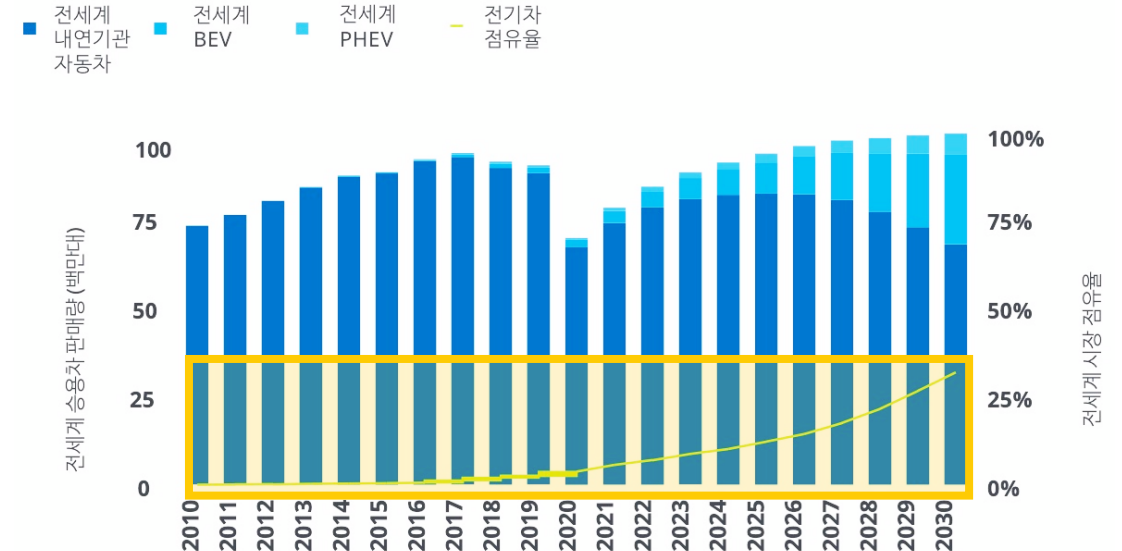
< '20.6월 국내 자동차산업 총괄표 >

(단위 : 대, 억불, %)

구 분	'20.6월	전월비 (%)	전년동월비 (%)	'20.1-6월	전년동기비 (%)
생 산(대)	297,019	28.5	△10.8	1,627,534	△19.8
내 수(대)	205,709	21.9	41.9	930,464	7.2
국산차(대)	175,023	20.9	41.6	793,713	5.8
수입차(대)	30,686	27.5	43.9	136,751	16.1
수 출(대)	132,514	38.3	△37.4	826,710	△33.4
(금액/억불)	24.9	38.0	△33.2	157.6	△27.3
부품수출 (금액/억불)	9.5	46.6	△44.7	81.0	△28.4

* 자료 : 한국자동차산업협회, 한국수입자동차협회

2030년까지 전세계 연간 승용차 및 경차 판매량 전망



출처: 딜로이트 분석, IHS Markit, EV-Volumes.com¹⁶



전기차 경량화의 중요성

자동차도 다이어트 시대! 차량 경량화 중요성 커진다.

2021-07-01 미국 디트로이트무역관 고우백

자동차 연료 소비의 약 23%는 차량 중량과 관련이 있다. 무거울수록 연료 소비가 늘어난다고 볼 수 있다. 때문에 기존의 내연기관 차량에 비해 연료 효율성이 떨어지는 문제를 극복하고 1회 충전당 주행거리 내연기관 자동차 수준으로 끌어올려야 하는 과제를 안고 있는 전기차의 경우 연료 효율을 늘리기 위해 차량 무게를 조금이라도 줄이는 것이 아주 중요하다.

연료 소비의 약 23% 차량 중량이 원인

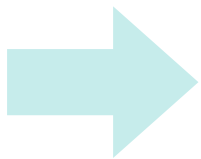


부품 소재로 차량 경량화



문제 인식

- 현재 사용하는 소재(FRP, CFRP)의 문제점 발견
 - FRP(Fiber Reinforced Plastics/섬유강화 플라스틱)
 - 장점 : 내열성이 우수하고 가벼우며 내구성이 강함. 성형 작업이 우수하고 유지·보수가 쉬움
 - 단점 : 재활용이 불가, 환경적인 문제 발생
 - CFRP(Carbon Fiber Reinforced Plastic/탄소섬유 강화플라스틱): 가격이 비쌈
 - 장점 : 가벼우며 고강도임 (동일한 조건에서 강철의 1/5의 무게)
 - 단점 : 가격이 비쌈




기존 소재를 대체 할 전기차 복합 소재 필요

02

데이터 분석

LG Chem



Product

첨단소재

KEYFLEX BT

제품 분류 및 자료 다운로드

제품군	Grade	특징	주용도	다운로드
사출	1028D	저경도	자동차 내장재, 소프트 터치 그립 등	다운로드
사출용	1030D	저경도	자동차 내장재, 소프트 터치 그립 등	다운로드
사출용	1033D	저경도	자동차 내장재, 소프트 터치 그립 등	다운로드
사출용				다운로드
사출용				다운로드

SolutionPartner



KEYFLEX BT 1028D

Injection Molding, TPC-ET

Description

General Purpose, Low Modulus

Application

Auto Interiors, Soft Touch Grips, Overmolding Parts, etc

Properties	Test Condition	Test Method	Unit	Typical Value
Physical				
Specific Gravity		ASTM D792	-	1.05
Molding Shrinkage (Flow), 3.2mm		ASTM D955	%	0.4~0.8
Melt Flow Rate	230 C/2.16kg	ASTM D1238	g/10min	24
Water Absorption	23 C, 24hrs	ASTM D570	%	0.8
Mechanical				
Tensile Strength, 2mm		ASTM D638		
@ Yield	50mm/min		kg/cm ²	
@ Break	50mm/min		kg/cm ²	200
Tensile Elongation, 2mm		ASTM D638		
@ Yield	50mm/min		%	
@ Break	50mm/min		%	900
Flexural Strength, 6.4mm	15mm/min	ASTM D790	kg/cm ²	
Flexural Modulus, 6.4mm	15mm/min	ASTM D790	kg/cm ²	
Tear Strength @ Break	50mm/min	ASTM D624	kg/cm	
IZOD Impact Strength, 6.4mm (Notched)		ASTM D256		
	23 C		kg-cm/cm	No break
	-40 C		kg-cm/cm	No break
Shore Hardness	Shore D	ASTM D2240	-	23
Shore Hardness	Shore A	ASTM D2240	-	75

LOTTE Chemical



HOME > Library > Datasheets

Datasheets

ABS

수지특성

검색하기

A

B

C

D

E

F

G

H

I

J

K

L

M

N

O

P

Q

R

S

T

검색결과

ASTM 물성표

ISO 물성표

국문 MSDS

영문 MSDS

가

	No	Grade	수지종류	수지특성		
<input type="checkbox"/>	74	ABF-0200HF	ABS	일반		
<input type="checkbox"/>	73	BC-A120 V	ABC	이차		
<input type="checkbox"/>	72					

ISO 물성표

INFINO	Grade	ASF-9810F
수지종류	PBT/PET/MF	

Automotive

항목	시험방법	조건	단위	대표값
물리적 성질				
비중	ISO 1183	Natural 또는 대표컬러	-	1.31
유통지수	ISO 1133	250℃, 2.16kg	g/10min	55
성형수축율(MD)	ISO 294-4	Flow at 2mm(MD)	%	1.5-1.8
성형수축율(TD)	ISO 294-4	X-Flow at 2mm(TD)	%	1.6-1.9
기계적 성질				
인장강도(at yield)	ISO 527	50mm/min	MPa	58
인장신율(at break)	ISO 527	50mm/min	%	15
인장탄성률	ISO 527	50mm/min	MPa	2350
파단강도(at break)	ISO 527	50mm/min	MPa	-
궁곡강도	ISO 178	2mm/min	MPa	80
궁곡탄성률	ISO 178	2mm/min	MPa	2320
Izod 충격강도(notched)	ISO 180 1A	at 23°C, 4mm	kJ/m ²	4.0
Charpy 충격강도	ISO 178 1A	at 23°C, 4mm	kJ/m ²	2.2

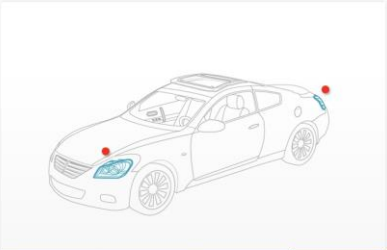
용도소개

자동차
전기·전자
생활가전
에너지
의료기기
건축/소비재
공간디자인

자동차

자동차의 현재와 미래를 아우르는 통합 솔루션

자동차 시장 전반에 오랜 시간 걸쳐 지속되어 온 '경량화' 움직임과 더불어, 고급스러운 디자인, 친환경 트렌드까지 더해지면서 자동차에 적용되는 소재의 혁신은 지속되어 오고 있으며, 미래 소재에 대한 개발 역시 치열해지고 있습니다. 롯데케미칼은 혁신적인 자동차를 찾는 고객들에게 고기능 소재 라인을 제공할 예정입니다.



Exterior Interior Structure Lighting

불량을 감소 및 생산성 향상을 위한 소재 품질 개선의 요구는 자동차 조립 용도에서도 지속적으로 나타나고 있는데, 롯데케미칼은 기존 소재의 한계를 극복한 Low Gas 발생 생산성 향상 솔루션 및 광학 솔루션을 제안합니다.

고기능/생산 효율화 솔루션 광학 솔루션

Products

고유동/고내열 PBT

- INFINO® 고유동 PBT ASF-9810F

- INFINO® 초고유동 PBT ASF-9810FM

고경색/Low Gas PC/ABS

- INFINO® PC/ABS HP-1000XG

혁신 PC



데이터 분석

데이터 수집

수집한 데이터 셋 - 총 539행, 16열

제품군	상표	용도	구분	세부	비중 (Specific Gravity)	특성 ln(Property;mm)	Unnamed: 7	인장 ln(Tensil)	Unnamed: 9	Unnamed: 10	신율 ln(%)	굴곡 ln(Flexural; Mpa)	Unnamed: 13	Unnamed: 14
KEYFLEX BT 1028D	자동차 내장재, 소프트 터치 그립, 오버몰기 부품, 기타	NaN	TPC-ET	1.05	2.0	6.4	50	NaN	19.60	900.0	15.0	NaN	NaN	
KEYFLEX BT 1030D	자동차 내장재, 소프트 터치 그립, 오버몰기 부품, 기타	NaN	TPC-ET	1.07	2.0	6.4	50	NaN	21.56	850.0	15.0	NaN	NaN	
KEYFLEX BT 1033D	자동차 내장재, 소프트 터치 그립, 오버몰기 부품, 기타	NaN	TPC-ET	1.09	2.0	6.4	50	NaN	23.52	800.0	15.0	NaN	NaN	
KEYFLEX BT 1035D	자동차 내장재, 소프트 터치 그립, 오버몰기 부품, 기타	NaN	TPC-ET	1.11	2.0	6.4	50	NaN	19.60	750.0	15.0	NaN	NaN	
KEYFLEX BT 1040D	안테나 커버, 레저/스포츠 사용 부품, 기타	NaN	TPC-ET	1.13	2.0	6.4	50	NaN	20.58	860.0	15.0	NaN	76.44	
***	***	***	***	***	***	***	***	***	***	***	***	***	***	***
VG-4920F	OA Machine, Bidet	NaN	ABS/GF	1.34	NaN	NaN	50	102.0	101.00	2.4	2.0	146.0	7100	
EG-7000	Home Appliances	NaN	ABS/PET	1.08	NaN	NaN	50	38.0	26.00	18.0	2.0	55.0	1960	
EG-7030	Air-conditioner drain pan	NaN	ABS/PET	1.11	NaN	NaN	50	46.0	NaN	NaN	2.0	55.0	1900	
GC-0710	E&E	NaN	ABS/PET	1.12	NaN	NaN	50	40.0	35.00	7.0	2.0	60.0	1900	
GC-0730	TV/Monitor	NaN	ABS/PET	1.12	NaN	NaN	50	40.0	30.00	24.0	2.0	56.0	1800	

539 rows x 16 columns

열 이름	정의
제품군	제품 이름
특징	제품의 특징
용도	자동차 부품 중 제품 사용 용도
수지 종류	수지 종류 명
그 외	제품에 대한 물성 계수

```
1 ta['수지종류'].value_counts()
```

Out[6]:

```

PC/ABS      90
ABS         82
PC          73
PC/GF       25
PC Poly     18
PP+MF40%    1
PC MF Reinforced 1
PA6+GF/MF20% 1
PBT+PET+GF50% 1
PPS+GF/MD 60% 1
Name: 수지종류, Length: 109, dtype: int64

```

두 가지 이상의 소재가 결합돼 있음



전처리 한 데이터 셋 - 총 662행, 10열

	특징	용도	수지종류	비중(Specific Gravity)	인장강도	파단강도	신율ln (%)	굴곡강도	굴곡탄성률	인장탄성률 (Mpa)
제품군										
LUCON PS6072	전기전도성	ATM 부품, ESS, LCD Cell tray, Vacuum Cleaner, Ai...	ABS	1.06	45.00	NaN	7.0	75.00	2500.0	NaN
LUPOY GP1004MU	난연	자동차 내장재, 휴대폰, TV, 노트북 등	ABS	1.20	58.80	NaN	100.0	88.20	2156.0	NaN
LUPOY GP5008A	일반, 비보강	자동차 내/외장재, 휴대폰, TV, 노트북 등	ABS	1.10	39.20	NaN	NaN	59.78	1666.0	NaN
LUPOY HI5002A	일반, 비보강	자동차 내/외장재, 휴대폰, TV, 노트북 등	ABS	1.11	54.88	NaN	70.0	84.28	2058.0	NaN
LUPOY HR5006A	내충격, 고내열, 비보강	자동차 내/외장재, 휴대폰, TV, 노트북 등	ABS	1.13	52.92	NaN	110.0	83.30	2205.0	NaN
...
AE-3063I	일반	자동차	PC	1.20	50.00	48.0	120.0	67.00	1800.0	1600.0
AE-2030	일반	Automotive	PC	1.20	54.00	52.0	100.0	80.00	2200.0	2100.0
AE-2130	일반	Automotive	PC	1.23	56.00	55.0	90.0	82.00	2400.0	2400.0
AE-2150	일반	Automotive	PC	1.33	63.00	58.0	4.0	100.00	4000.0	3800.0
AE-2230	일반	자동차	PC	1.35	55.00	61.0	7.0	90.00	3900.0	4000.0

662 rows × 10 columns

→ 소재 종류가 결합 된 데이터 분리

→ 단위 등 필요없는 열 삭제

```
1 | tal['수지종류'].value_counts()
```

Out[14]:

```
PC      257
ABS     204
PA       59
PBT     59
PE       22
TPC      18
PP       15
PPS      14
PPA       9
POM       5
Name: 수지종류, dtype: int64
```

변수 설명

변수 명	정의
비중	물질의 질량과 이와 동일한 부피의 표준물질의 질량과 비 (작을 수록 가벼움)
인장강도	양쪽에서 잡아당길 때 최고점에서의 힘 (클수록 재료가 강함)
파단강도	양쪽에서 잡아당길 때 탄성 변형이 일어나는 한계 응력
굴곡탄성률	클수록 강성이 높아지며 낮을수록 유연함
굴곡강도	재료를 눌렀을 때 파단 되기 전 최대값
신율	인장 하중에 의해 끊어질 때의 최대 늘어난 길이



분석 개요

분석 방향 설정

자동차에 사용되는 복합 소재

	종류	특성
슈퍼 엔지니어링 플라스틱	PPS (Polyphenylene sulfide/폴리페닐 설파이트)	고내열 열가소성 플라스틱으로, 내화학적, 전기 절연성 및 치수 안정성이 우수
	PPA (Polyphthalamide/폴리프탈아미드)	고강도, 치수안정성, 도장성, 성형성이 우수, 두께가 얇은 부품에 적합
엔지니어링 플라스틱	PA (Polyamide/폴리아미드)	내충격성, 착색성, 전기적 특성, 내약품성이 우수, 기계, 자동차, 건재 부품 및 스포츠 용품에 사용
	PBT (Poly-butylene Terephthalate/폴리부틸렌 테레프탈레이트)	내열성, 내약품성, 전기적 특성, 내마모성이 우수하여 자동차, 전자 부품, 커넥터, 스위치 등 전기 전자 부품 성형에 많이 사용
	POM (Poly Oxy Methylene/폴리 옥시 메틸렌)	기계적 강도, 내마모성이 우수하여, 내구성을 요하는 기계 작동 부위, 기어류 등에 많이 사용
	PC (Polycarbonate/폴리카보네이트)	내열성, 내한성, 전기적 성질이 우수하고 투명하며, 자동차 부품, 헬멧, 모터 커버, 커넥터, 휴대폰 케이스 등으로 사용
범용 엔지니어링 플라스틱	PP (Polypropylene/폴리프로필렌)	비중이 적고 가장 가벼우며, 인장강도, 내열성, 경첩성이 우수, 안경집, 플라스틱 의자, 절연부품, 시트류, 필름 등으로 사용
	PE (Polyethylene/폴리에틸렌)	인성, 내화학적성이 우수하나, 기계적 강도, 내열성은 떨어져 파이프, 필터, 가이드 등으로 사용
	ABS (Acrylonitrile Butadiene Styrene/아크릴로나이트릴 부타다이엔 스타이렌)	내충격성, 내약품성, 성형성, 착색성 등이 우수, 자동차·전기기기·방직기계 부품, 가구, 스포츠·자동차 용품 등에 사용
기타	TPC (Thermoplastic Copolyester/열가소성 코폴리에스테르)	투명하고 고강도, 내마모성 등이 우수, 파라아라미드 수지의 주원료로 사용

03

분석 결과

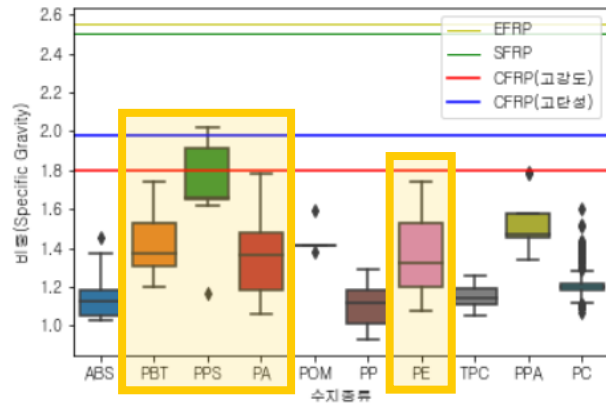


분석 결과

기초 분석1

1차원 기준 물성과 수집 물성 비교 - 비중, 인장탄성율, 신율

• 비중

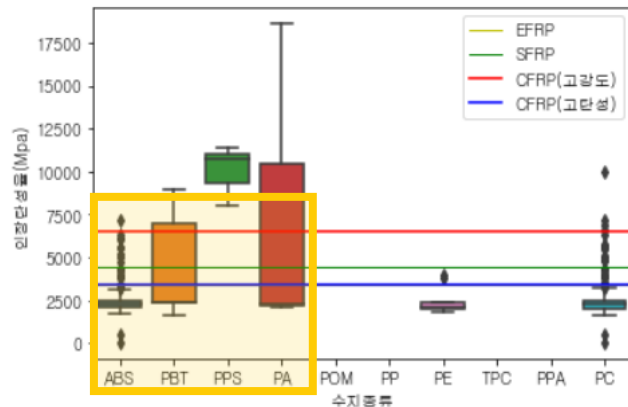


기준 물성표 (테크온)

구분	비중
EFRP	2.55
SFRP	2.5
CFRP(고강도)	1.8
CFRP(고탄성)	1.98

- FRP는 데이터에 비해 수치가 매우 높은 편
- CFRP는 PPS와 겹침

• 인장탄성율



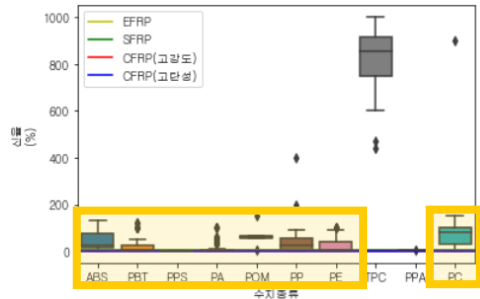
기준 물성표 (테크온)

구분	인장탄성율(Gpa)
EFRP	72
SFRP	87
CFRP(고강도)	300
CFRP(고탄성)	650

- 기준 선 모두 ABS, PBT, PA, PC와 겹침
- 그 중 PBT, PA와 가장 많이 겹침



• 신율

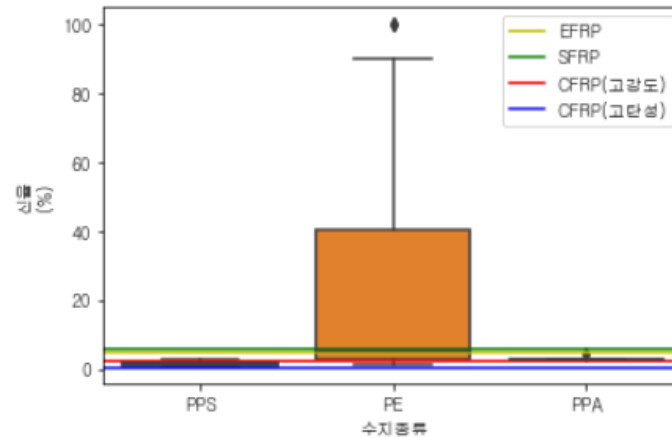


기준 물성표 (테크온)

구분	신율(%)
EFRP	4.8
SFRP	5.7
CFRP(고강도)	2.1
CFRP(고탄성)	0.5

- TPC drop

```
1 ta=ta[ta.수지종류 != 'ABS']
2 ta=ta[ta.수지종류 != 'PBT']
3 ta=ta[ta.수지종류 != 'PA']
4 ta=ta[ta.수지종류 != 'PP']
5 ta=ta[ta.수지종류 != 'POM']
6 ta=ta[ta.수지종류 != 'PC']
7 ta=ta[ta.수지종류 != 'TPC']
```



- FRP 수치들과 PE 수치가 비슷함
- PPS에 CFRP 수치가 있을 확률이 높음
- PPS가 고강도 CFRP와 더 가까이 분포되어있음



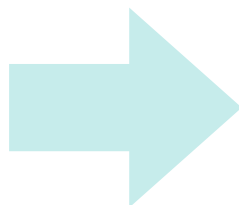
FRP, CFRP 대체 수지종류 : PBT, PA, PPS



결측치 처리 방법

- 결측치

특징	3
용도	15
수지 종류	0
비 중(Specific Gravity)	13
인장강도	48
파단강도	259
신율(%)	83
굴곡강도	19
굴곡 탄성률	4
인장탄성율(Mpa)	312
dtype:	int64



- 결측치 처리 방법 가정 3

- ①: 0으로 대체
- ②: 전체 평균 값으로 대체
- ③: 수지종류 별 평균 값으로 대체



결측치 처리 방법 ①: 0으로 대체

- KNeighborsClassifier

```
1 knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=5)
2 knn.fit(X_train, y_train)
3 knn.score(X_test, y_test)
```

0.5180722891566265

- MLPClassifier

```
1 from sklearn.neural_network import MLPClassifier
2 mlp = MLPClassifier(random_state=0)
3 mlp.fit(X_train, y_train)
4 mlp.score(X_test, y_test)
```

0.39156626506024095

- DecisionTreeClassifier

```
1 from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
2 tree = DecisionTreeClassifier(random_state=0)
3 tree.fit(X_train, y_train)
4 tree.score(X_test, y_test)
```

0.4819277108433735

- LogisticRegression

```
1 lr = LogisticRegression(max_iter=1500)
2 lr.fit(X_train, y_train)
3 lr.score(X_test, y_test)
```

C:\Users\user\anaconda3\lib\site-packages\sklearn\linear_model_logistic.py:762: ConvergenceWarning: lbfgs failed to converge (status=1):

STOP: TOTAL NO. of ITERATIONS REACHED LIMIT.

Increase the number of iterations (max_iter) or scale the data as shown in:

<https://scikit-learn.org/stable/modules/preprocessing.html>

Please also refer to the documentation for alternative solver options:

https://scikit-learn.org/stable/modules/linear_model.html#logistic-regression

n_iter_i = _check_optimize_result(

0.5481927710843374

- LogisticRegression 모델 : 약 55% 성능

→ 학습 능력이 떨어짐



결측치 처리 방법 ②: 전체 평균 값으로 대체

- KNeighborsClassifier

```
1 from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
2 knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=1)
3 knn.fit(X_train, y_train)
4 knn.score(X_test, y_test)
```

0.4397590361445783

- MLPClassifier

```
1 from sklearn.neural_network import MLPClassifier
2 mlp = MLPClassifier(random_state=0)
3 mlp.fit(X_train, y_train)
4 mlp.score(X_test, y_test)
```

0.39759036144578314

- DecisionTreeClassifier

```
1 from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
2 tree = DecisionTreeClassifier(random_state=0)
3 tree.fit(X_train, y_train)
4 tree.score(X_test, y_test)
```

0.4879518072289157

- LogisticRegression

```
1 from sklearn.linear_model import LogisticRegression
2 lr = LogisticRegression(max_iter=1000)
3 lr.fit(X_train, y_train)
4 lr.score(X_test, y_test)
```

C:\Users\User\anaconda3\lib\site-packages\sklearn\linear_model_logistic.py:762: ConvergenceWarning: lbfgs failed to converge (status=1):
STOP: TOTAL NO. of ITERATIONS REACHED LIMIT.

Increase the number of iterations (max_iter) or scale the data as shown in:

<https://scikit-learn.org/stable/modules/preprocessing.html>

Please also refer to the documentation for alternative solver options:

https://scikit-learn.org/stable/modules/linear_model.html#logistic-regression

n_iter_i = _check_optimize_result(

0.572289156626506

- LogisticRegression 모델: 약 57% 성능

→ 학습 능력이 떨어짐



결측치 처리 방법 ③: 수지종류 별 평균 값으로 대체

	수지종류	비중(Specific Gravity)	인장강도	파단강도	신율ln(%)	굴곡강도	굴곡 탄성률	인장탄성율(Mpa)
0	ABS	1.06	45.00	NaN	7.0	75.00	2500.0	NaN
1	ABS	1.20	58.80	NaN	100.0	88.20	2156.0	NaN
2	ABS	1.10	39.20	NaN	NaN	59.78	1666.0	NaN
3	ABS	1.11	54.88	NaN	70.0	84.28	2058.0	NaN
4	ABS	1.13	52.92	NaN	110.0	83.30	2205.0	NaN
...



	수지종류	비중(Specific Gravity)	인장강도	파단강도	신율ln(%)	굴곡강도	굴곡 탄성률	인장탄성율(Mpa)
0	ABS	1.06	45.000000	37.838235	7.000000	75.000000	2500.0	1827.397059
1	ABS	1.20	58.800000	37.838235	100.000000	88.200000	2156.0	1827.397059
2	ABS	1.10	39.200000	37.838235	33.683333	59.780000	1666.0	1827.397059
3	ABS	1.11	54.880000	37.838235	70.000000	84.280000	2058.0	1827.397059
4	ABS	1.13	52.920000	37.838235	110.000000	83.300000	2205.0	1827.397059
...
391	TPC	1.18	13.230000	39.200000	800.000000	0.326667	166.6	0.000000
392	TPC	1.21	16.660000	43.120000	670.000000	0.326667	235.2	0.000000
393	TPC	1.25	24.500000	44.100000	470.000000	0.326667	460.6	0.000000
394	TPC	1.14	6.451667	34.300000	1000.000000	0.326667	78.4	0.000000
395	TPC	1.16	6.451667	34.300000	1000.000000	0.326667	196.0	0.000000

662 rows × 8 columns

대체 후 결측치 확인

```
1 df_all.isna().sum()
```

```
수지종류          0
비중(Specific Gravity)  0
인장강도          0
파단강도          0
신율ln(%)         0
굴곡강도          0
굴곡 탄성률        0
인장탄성율(Mpa)    0
dtype: int64
```



결측치 처리 방법 ③: 수치종류 별 평균 값으로 대체

- KNeighborsClassifier

```
1 from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
2 knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=1)
3 knn.fit(X_train, y_train)
4 knn.score(X_train, y_train), knn.score(X_test, y_test)
```

(0.9173387096774194, 0.6325301204819277)

- MLPClassifier

```
1 from sklearn.neural_network import MLPClassifier
2 mlp = MLPClassifier(random_state=0)
3 mlp.fit(X_train, y_train)
4 mlp.score(X_train, y_train), mlp.score(X_test, y_test)
```

(0.6068548387096774, 0.5662650602409639)

- DecisionTreeClassifier

```
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
tree = DecisionTreeClassifier(random_state=0)
tree.fit(X_train, y_train)
tree.score(X_train, y_train), tree.score(X_test, y_test)
```

(0.9200863930885529, 0.7236180904522613)

- LogisticRegression

```
1 from sklearn.linear_model import LogisticRegression
2 lr = LogisticRegression(max_iter=1000)
3 lr.fit(X_train, y_train)
4 lr.score(X_train, y_train), lr.score(X_test, y_test)
```

C:\Users\User\anaconda3\lib\site-packages\sklearn\linear_model_logistic.py:762: ConvergenceWarning: lbfgs failed to converge (status=1):
STOP: TOTAL NO. of ITERATIONS REACHED LIMIT.

Increase the number of iterations (max_iter) or scale the data as shown in:

<https://scikit-learn.org/stable/modules/preprocessing.html>

Please also refer to the documentation for alternative solver options:

https://scikit-learn.org/stable/modules/linear_model.html#logistic-regression

n_iter_i = _check_optimize_result(

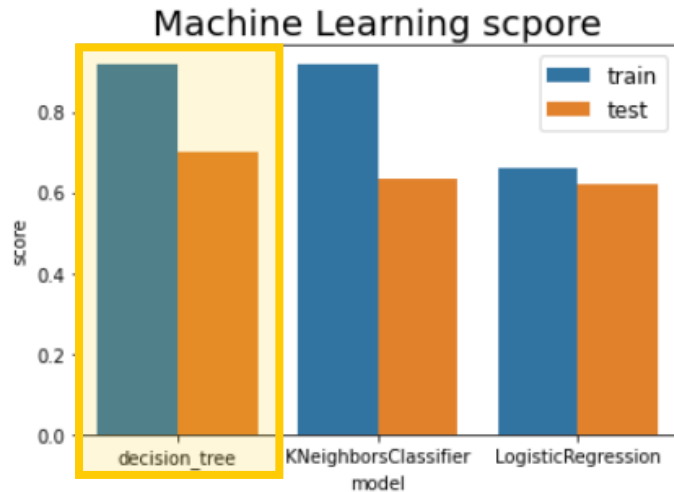
(0.6592741935483871, 0.6204819277108434)

- DecisionTreeClassifier 모델 : 약 70% 성능

→ 전체적으로 정확도 상승

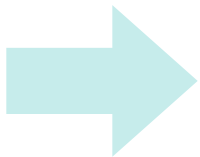


모델 별 정확도 시각화



	train/test	model	score
0	train	decision_tree	0.920086
1	test	decision_tree	0.723618
2	train	KNeighborsClassifier	0.915767
3	test	KNeighborsClassifier	0.643216
4	train	LogisticRegression	0.660907
5	test	LogisticRegression	0.633166

- 가장 정확도가 높은 모델: [DecisionTreeClassifier](#) (약 70% 성능)



결측치 대체 방법: [수지종류 별 평균](#)

가장 적합한 모델: [DecisionTreeClassifier](#)

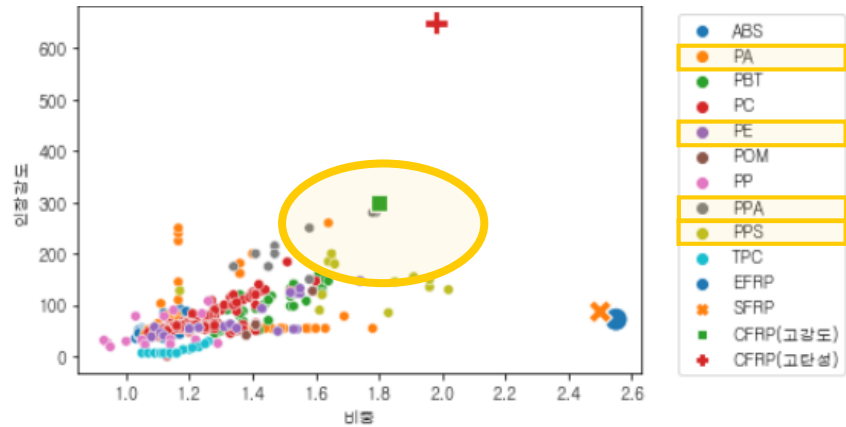


분석 결과

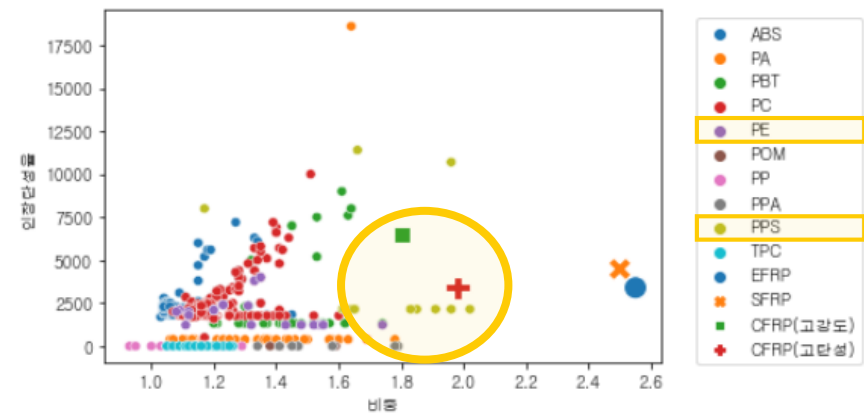
기초 분석 2

결측치 처리 후 2차원 기준 물성과 수집 물성 비교 - 비중, 인장탄성율, 인장강도, 신율

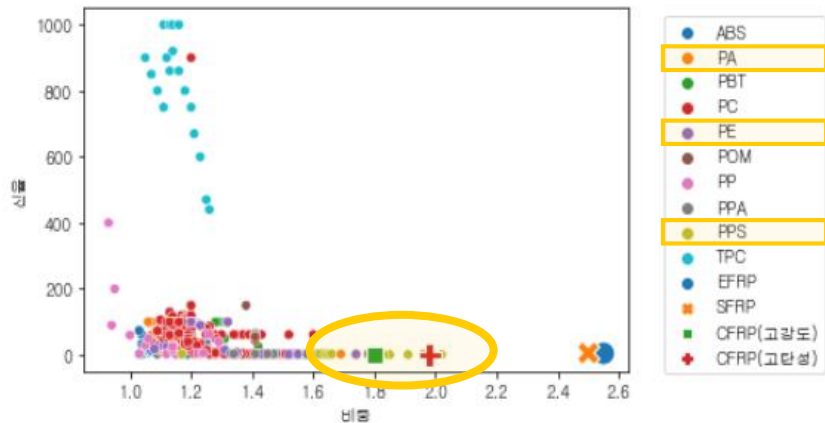
• x: 비중 / y: 인장강도



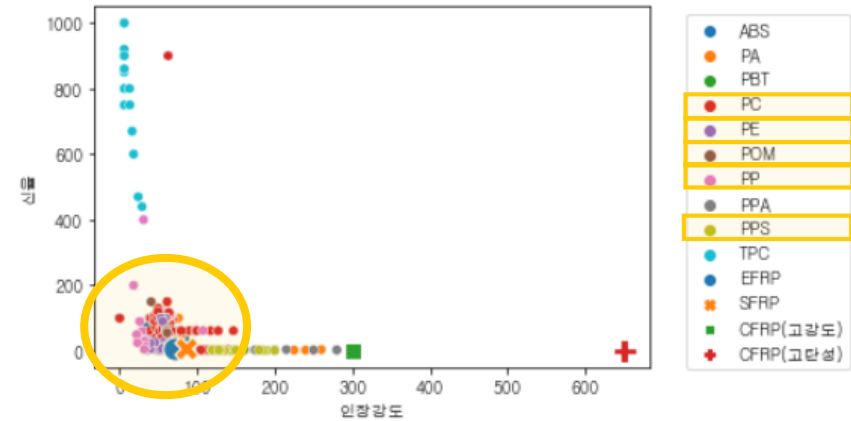
• x: 비중 / y: 인장탄성율



• x: 비중 / y: 신율



• x: 인장강도 / y: 신율

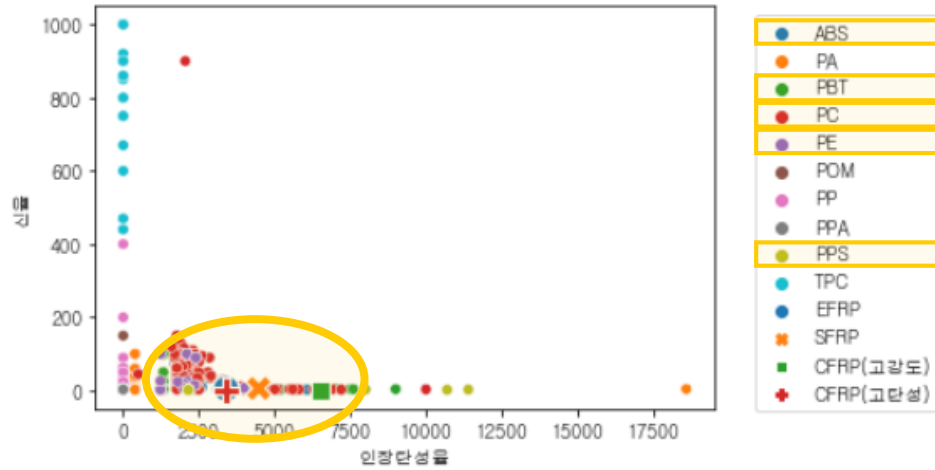




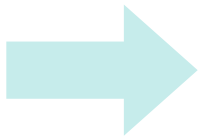
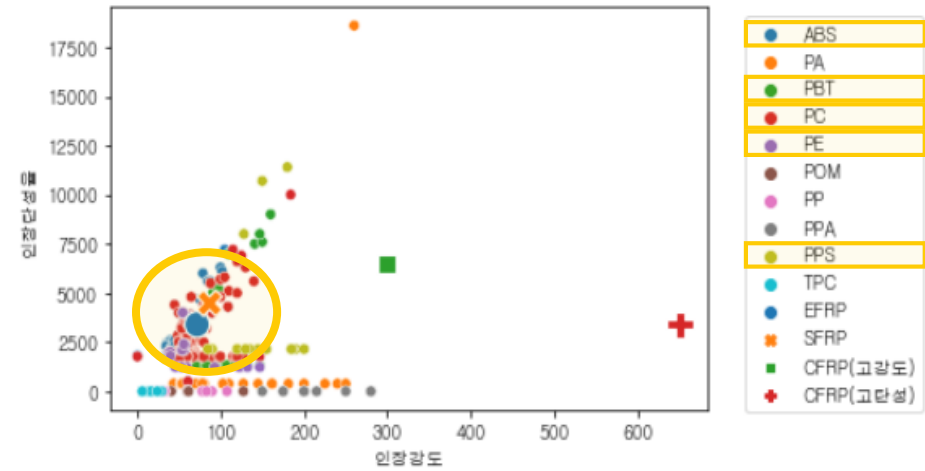
분석 결과

기초 분석 2

- x: 비중 / y: 신율



- x: 인장강도 / y: 신율



대체 수지종류 : PE, PPS

04

결론



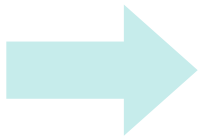
기초 분석 및 머신 러닝 결과 종합

- 기초 분석 결과
 - 기준물성표 주변에 PE, PPS가 많이 분포

- 머신 러닝 결과

```
1 efrp_predict = tree.predict(pre)
2 efrp_predict
```

```
array(['PE', 'PE', 'PPS', 'PPS'], dtype=object)
```

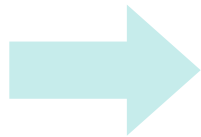


FRP 대체 수지종류: PE
CFRP 대체 수지종류: PPS

테크온의 기존 소재를 대체 할 전기차 복합 소재 도출

	제품군	특징	용도	수지종류	비중(Specific Gravity)	인장강도	파단강도	신율ln (%)	굴곡강도	굴곡 탄성률	인장탄성율 (Mpa)
373	AE-2230	일반	자동차	PE	1.35	55.0	61.0	7.0	90.0	3900.0	4000.0

	제품군	특징	용도	수지종류	비중(Specific Gravity)	인장강도	파단강도	신율ln (%)	굴곡강도	굴곡 탄성률	인장탄성율 (Mpa)
270	LUSEP GP4600	GF/MF60% 보강, 표면 특성, 치수안전성	자동차 부품, 전기전자 부품 등	PPS	1.91	155.0	NaN	1.1	228.0	17700.0	NaN



- AE-2230(LotteChem)
- LUSEP GP4600(LGChem)



의의

- 자동차 산업의 규제에 부합하는 환경적인 신소재를 선정하는 모델을 구축, 구체적인 특성을 가진 소재를 도출해낼 수 있음
- 빅데이터 사례가 적은 화학 분야에 적용하여 데이터 수집부터 분석까지 직접 해 봄
 - 새로운 분야의 빅데이터 기술 적용 방법 습득

한계

- 분석 분야 이해 및 데이터 수집 시간 부족
 - 다각도의 데이터 활용 및 분석을 통한 복합적 결과 도출의 한계
 - 분석 결과의 정확도가 떨어짐

- [1] 엄명도. 자동차의 CO2 배출 규제 및 저감기술. 국립환경과학원 교통환경연구소. https://www.konetic.or.kr/main/REPORT/REPORT_VIEW.asp?PARENT_NUM=1073&MENU1=4359
- [2] 박태준. (2020.02). [이슈분석]친환경 규제 강화에 전기차 485종...본격 경쟁 판 깔렸다. 전자신문. <https://m.etnews.com/20200218000203>
- [3] Document 32019R0631. EUR-Lex Access to European Union Law. <https://eur-lex.europa.eu/legal-content/EN/TXT/?uri=CELEX%3A32019R0631>
- [4] 조계완. (2020.07). 코로나에 한국 자동차생산 세계7위 → 4위로 뛰어올라. 한겨레. <https://www.hani.co.kr/arti/economy/marketing/953588.html>
- [5] 딜로이트 안진회계법인·딜로이트 컨설팅 고객산업본부, (2020), 전기차 시장 전망 2030년을 대비하기 위한 전략, Deloitte. Insight.
https://www2.deloitte.com/kr/ko/pages/consumer/articles/2020/electric_vehicles-2020.html
- [6] 고우백. (2021.07). 자동차도 다이어트 시대! 차량 경량화 중요성 커진다. kotra.
<https://news.kotra.or.kr/user/globalBbs/kotranews/782/globalBbsDataView.do?setIdx=243&dataIdx=189300>
- [7] 오토저널. (2020.11). [오토저널]자동차용 부품소재 기술 동향. Global Auto News. http://global-autonews.com/bbs/board.php?bo_table=bd_035&wr_id=512
- [8] 전선경, 하진욱. (2018.08). 연비향상을 위한 자동차 경량화 동향. Auto Journal 2018.08(Special)
- [9] EU 환경규제 강화에 따른 전기차 확대 전망. 기후변화 해외이슈. http://www.energy.or.kr/web/kem_home_new/energy_issue/mail_vol134/pdf/issue_237_02_all.pdf



Q & A



감사합니다