파이썬, R을 활용한 빅데이터 시각화 구현

CAVITIES (충치)



INDEX

- ▼ 개요
- 🤝 데이터 수집
- 데이터 전처리
- 모델 구성 & 학습
- **결과**



개요

주제 및 목적 일정관리 개발환경 목표설정



주제 & 목적

SUBJECT & PURPOSE



Subject:

건강검진 후, 충치 유무_(有無)를 알려주는 친절한 AI

Purpose:

AI, 충치있는 사람은 구강검진을 필수항목으로 변경해줘



	🧷 계획 📝 완료	8/	30	8/	31	9,	/1	9,	′2	9/	3
기히 미 서계	선정 및 요구사항, 일정관리										
기획 및 설계	설계, 기능정의, 데이터수집										
	연구 배경 및 목적										
니르 미 이르저 베 <i>커</i>	연구 내용 및 방법										
서론 및 이론적 배경	프로젝트의 구성										
	이론적 배경										
어그 ㅁ청 미 ㅈ 니 서게	연구모형 및 연구가설										
연구 모형 및 조사 설계	변수의 조작적 정의 및 측정 항목										
	자료 수집 및 표본의 특성										
	측정항목의 기술통계분석 및 시각화										
실증 분석 및 결론	신뢰도 및 타당성 검증 및 시각화										
	각자에 맞는 데이터분석 및 시각화										
	추가 분석 및 시각화										
테스트 및 수정											





OS Windows 10 Pro

Language Python 3.8.8

Jupyter Notebook 6.3.0

Open Source Tensorflow, pycaret





첫 번째.

필수사항인 건강검진을 통해, AI가 충치 유무를 예측



두 번째.

AI의 예측에 따라, 구강검진을 필수사항으로 변경





데이터 수집

자료 출처 자료 수집







검진정보

공공데이터포털 (다운로드)

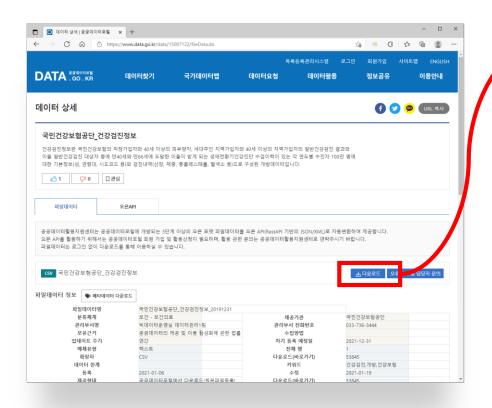


내용

국민건강보험공단 건강검진대상자 100만명 (2019년)



CAVITIES



```
raw_data = pd.read_csv("data/국민건강보험공단_건강검진정보_20191231.csv", encoding='cp949')
   2 raw_data.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1000000 entries, 0 to 999999
Data columns (total 34 columns):
# Column
                 Non-Null Count Dtype
   기준년도
                     1000000 non-null int64
    가입자 일련번호
                       1000000 non-null int64
    시도코드
                     1000000 non-null int64
                     1000000 non-null int64
    연령대 코드(5세단위) 1000000 non-null int64
    신장(5Cm단위)
                     1000000 non-null int64
   체중(5Kg 단위)
                     1000000 non-null
                     999597 non-null
                                    float64
    시력(좌)
                    999805 non-null
                                   float64
    시력(무)
                    999812 non-nul I
                                   float64
    청력(좌)
                    999819 non-null
                    999822 non-null
                                   float64
    수축기 혈압
                     994576 non-null float64
 13 이완기 혈압
                     994575 non-null float64
                       994477 non-null float64
                      333549 non-null
 15 총 콜레스테롤
 16 트리글리세라이드
                        333544 non-null float64
 17 HDL 콜레스테롤
                     333541 non-null float64
 18 LDL 콜레스테롤
                     327148 non-null float64
 19 혈색소
                    994468 non-null float64
 20
    요단백
                    989694 non-null float64
    혈청크레아티닌
                       994474 non-null float64
    (혈청지오티)AST
                     994478 non-null float64
    (혈청지오티)ALT
                     994477 non-null
                                     float64
 24
    감마 지티피
                     994470 non-null float64
                     999834 non-null float64
                     644918 non-null float64
 27
    구강검진 수검여부
                       1000000 non-null int64
    치아우식증유무
                       397680 non-null float64
    결손치 유무
                     1000000 non-null object
    치아마모증유무
                       1000000 non-null object
    제3대구치(사랑니) 이상 1000000 non-null object
 32 치석
                   397680 non-null float64
 33 데이터 공개일자
                       1000000 non-null int64
dtypes: float64(22), int64(9), object(3)
memory usage: 259.4+ MB
```



데이터 전처리

컨텐츠 전처리



Python Contents

Contents **₽** ❖

- 1 데이터 전처리 및 저장
- ▼ 2 전체 데이터 (유: 96,324명 / 무:24,100명)
 - ▼ 2.1 tensorflow
 - 2.1.1 keras / binary_crossentropy
 - ▼ 2.2 pycaret Binary Classification
 - 2.2.1 ridge
 - 2.2.2 lda
- ▼ 3 샘플데이터 (유: 20,000명 / 무:20,000명)
 - ▼ 3.1 tensorflow
 - 3.1.1 keras / binary_crossentropy
 - ▼ 3.2 pycaret Binary Classification
 - 3.2.1 ridge
 - 3.2.2 lda



Data Preprocessing

```
LDL 콜레스테롤
                                                                                                        Π
                                                                                       혈색소
                                                                                                       1 raw_data = pd.read_csv("data/국민건강보험공단_건강검진정보_20191231.csv", encoding='cp949')
                                                                                       요단백
                                                                                                       0
2 raw_data = raw_data[raw_data['구강검진 수검여부'] == 1]
                                                                                       혈청크레아티닌
                                                                                                          Π
③ raw_data['음주여부'].fillna(0, inplace=True)
                                                                                       (혈청지오티)ASI
4 raw_data.dropna(how='any', inplace=True)
                                                                                       (혈청지오티)ALT
                                                                                                        0
5 raw_data = raw_data.loc[:,'시도코드' : '치아우식증유무']
                                                                                       감마 지티피
                                                                                                        0
6 raw_data['치아우식증유무'] = raw_data['치아우식증유무'].astype(int)
                                                                                       흡연상태
                                                                                                        Π
7 raw_data.drop('구강검진 수검여부', axis=1, inplace=True)
                                                                                       음주여부
8 | raw_data.index = range(raw_data.shape[0])
                                                                                       치아무식증유무
9 | raw_data.head(1)
                                                                                       dtype: int64
                                                                                                            치아
 도
                                                                            (혈청지오 (혈청지오
                                                                                                  흡연 음주
                                                                                             지티
                                                                      레아티
     코
                                                                                                  상태 여부
                                                                              E|)AST
 드
     드
41
                  175
                         70 81.3
                                  0.9
                                      1.0
                                           1.0 1.0
                                                         93.0 13.1 1.0
                                                                        0.9
                                                                                14.0
                                                                                        11.0
                                                                                             30.0
                                                                                                 2.0 1.0
```

```
1 raw_data.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 120424 entries. 0 to 120423
Data columns (total 26 columns):
    Column
                 Non-Null Count
    시도코드
                     120424 non-null int64
                     120424 non-null int64
                        120424 non-null int64
    신장(5Cm단위)
                     120424 non-null int64
    체중(5Kg 단위)
                     120424 non-null
                                    int64
    허리둘레
                     120424 non-null
                                   float64
    시력(좌)
                    120424 non-null
                                   float64
    시력(위)
                    120424 non-null
                                   float64
    청력(좌)
                    120424 non-null float64
    청력(무)
                    120424 non-null float64
    수축기 혈압
                      120424 non-null float64
    이완기 혈압
                      120424 non-null float64
                        120424 non-null float64
                      120424 non-null float64
    트리글리세라이드
                        120424 non-null float64
 15 HDL 콜레스테롤
                      120424 non-null float64
 16 LDL 콜레스테롤
                      120424 non-null float64
    혈색소
                    120424 non-null float64
    요단백
                    120424 non-null float64
                       120424 non-null float64
    (혈청지오티)AST
                      120424 non-null float64
    (혈청지오티)ALT
                      120424 non-null float64
    감마 지티피
                      120424 non-null float64
    흡연상태
                     120424 non-null float64
    음주여부
                     120424 non-null float64
                        120424 non-null int32
dtypes: float64(20), int32(1), int64(5)
memory usage: 23.4 MB
```

1 | raw_data.isnull().sum()

0

Π

0

0

0

0

0

시도코드

성별코드

허리둘레

시력(좌)

시력(무)

청력(좌)

청력(무)

수축기 혈압

이완기 혈압

식전혈당(공복혈당)

트리글리세라이드

HDL 콜레스테롤

신장(5Cm단위)

체중(5Kg 단위)

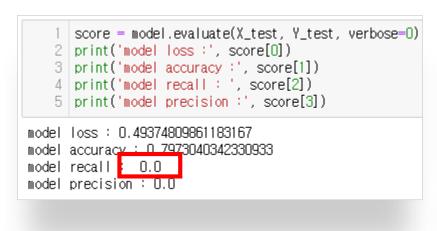
연령대 코드(5세단위)

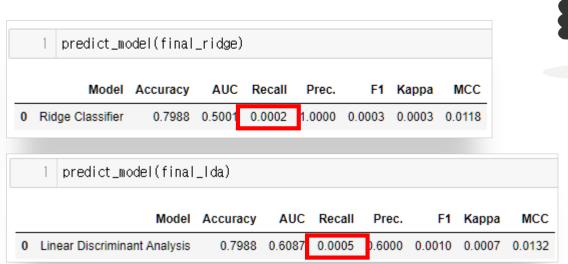
creative

문제점 : 높은 accuracy(정확도)에 비해 recall(재현률)이 매우 낮음

원 인 : 낮은 충치 비율
 (120,424명中 24,100명, 약20%)

해 결 : 충치無 20,000명 / 충치有 20,000명 샘플링





MedicalPresentation



Preprocessed Data

```
1 result_df = pd.read_csv('data/result_df.csv', encoding='utf-8')
2 result_df_0 = result_df[result_df['치아무식증유무']==0].sample(20000)
3 result_df_1 = result_df[result_df['치아무식증유무']==1].sample(20000)
4 result_df = pd.concat([result_df_0, result_df_1])
5 result_df.sort_index(inplace=True)
6 print('충치無:',len(result_df[result_df['치아무식증유무']==0]))
7 print('충치有:',len(result_df[result_df['치아무식증유무']==1]))
총치無: 20000
총치有: 20000
```

```
1 result df.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Int64Index: 40000 entries, 2 to 120421
Data columns (total 26 columns):
   Column
                Non-Null Count Dtype
   시도코드
                    40000 non-null int64
    성별코드
                    40000 non-null int64
   연령대 코드(5세단위) 40000 non-null int64
   신장(5Cm단위)
                    40000 non-null int64
   체중(5Kg 단위)
                   40000 non-null int64
    허리둘레
                   40000 non-null float64
   시력(좌)
                   40000 non-null float64
   시력(우)
                   40000 non-null float64
   청력(좌)
                   40000 non-null float64
   청력(무)
                   40000 non-null float64
   수축기 혈압
                    40000 non-null float64
   이완기 혈압
                    40000 non-null float64
                    40000 non-null float64
   총 콜레스테롤
                     40000 non-null float64
14 트리글리세라이드
                       40000 non-null float64
15 HDL 콜레스테롤
                    40000 non-null float64
16 LDL 콜레스테롤
                    40000 non-null float64
   혈색소
17
                   40000 non-null float64
18 요단백
                   40000 non-null float64
   혈청크레아티닌
                      40000 non-null float64
   (혈청지오티)AST
                    40000 non-null float64
   (혈청지오티)ALT
                    40000 non-null float64
   감마 지티피
                    40000 non-null float64
  흡연상태
                    40000 non-null float64
   음주여부
                    40000 non-null float64
25 치아우식증유무
                      40000 non-null int64
dtypes: float64(20), int64(6)
memory usage: 8.2 MB
```

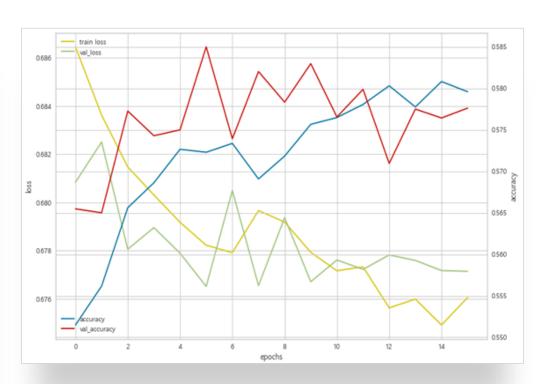


모델구성 & 학습

Tensorflow Pycaret




```
# 독립변수와 타켓변수 분리 & scale 조정 & 학습셋과 테스트셋 분리
Input = result_df.iloc[:, :-1]
Target = result_df.iloc[:,[-1]]
scaler = MinMaxScaler()
scaler.fit(Input)
scaled_input = pd.DataFrame(scaler.transform(Input))
X_train, X_test, Y_train, Y_test = train_test_split(scaled_input, Target, test_size=0.3, random_state=5)
#모델 구성
model = Seguential()
model.add(Dense(units=1000, input_dim=25, activation='relu'))
model.add(Dense(units=600, activation='relu'))
model.add(Dropout(0.1))
model.add(Dense(units=300, activation='relu'))
model.add(Dense(units=100, activation='relu'))
model.add(Dropout(0.1))
model.add(Dense(units=1, activation='sigmoid'))
# 학습 및 학습과정 그래프
|model.compile(loss-'binary_crossentropy', optimizer="adam", metrics=['accuracy', metrics.Recall(), metrics.Precision()])
earlyStropping = EarlyStopping(patience=10)
hist = model.fit(X_train, Y_train, epochs=50, batch_size=1000, verbose=1, validation_split=0.3, callbacks=[earlyStropping])
fig, loss_ax = plt.subplots(figsize=(12,8))
loss_ax.plot(hist.history['loss'], 'y', label='train loss')
loss_ax.plot(hist.history['val_loss'], 'g', label='val_loss')
loss_ax.set_xlabel('epochs')
loss_ax.set_ylabel('loss')
acc_ax = loss_ax.twinx()
acc_ax.plot(hist.history['accuracy'], 'b', label='accuracy')
acc_ax.plot(hist.history['val_accuracy'], 'r', label='val_accuracy')
acc_ax.set_ylabel('accuracy')
loss_ax.legend(loc='upper left')
acc_ax.legend(loc='lower left')
```





☐ 구분 : pycaret / Compare & Create & Tune a Model

확습셋과 테스트셋 분리
data = result_df.sample(frac=0.95, random_state=786)
data_unseen = result_df.drop(data.index)
data_unseen = result_df.drop(data.index)
data_unseen.reset_index(inplace=True, drop=True)
data_unseen.reset_index(inplace=True, drop=True)

PyCaret 환경설정 및 모텔 비교하기
from pycaret.classification import +
exp_clf101 = setup(data = data, target = '치아무식증유무', session_id=123)
best_model = compare_models()

	Model	Accuracy	AUC	Recall	Prec.	F1	Kappa	MCC	TT (Sec)
lda	Linear Discriminant Analysis	0.5761	0.6039	0.5552	0.5793	0.5670	0.1522	0.1524	0.1970
ridge	Ridge Classifier	0.5759	0.0000	0.5551	0.5791	0.5668	0.1518	0.1519	0.0550
lr	Logistic Regre sion	0.5743	0.6037	0.5551	0.5772	0.5659	0.1487	0.1488	2.0640
gbc	Gradient Boosting Classifier	0.5697	0.5996	0.5555	0.5715	0.5634	0.1394	0.1394	2.1700
ada	Ada Boost Class fier	0.5682	0.5960	0.5557	0.5699	0.5626	0.1364	0.1365	0.5220
lightgbm	Light Gradient Bo sting Machine	0.5645	0.5908	0.5366	0.5681	0.5518	0.1291	0.1293	0.2960
nb	Naive Bayes	0.5575	0.5857	0.3493	0.5983	0.4399	0.1149	0.1265	0.0440
rf	Random Forest Class	0.5564	0.5814	0.5320	0.5591	0.5452	0.1127	0.1129	1.7620
et	Extra Trees Classifier	0.5507	0.5738	0.5257	0.5532	0.5390	0.1013	0.1015	1.7700
xgboost	Extreme Gradient Boosting	0.5504	0.5699	0.5405	0.5513	0.5457	0.1008	0.1008	1.9280
catboost	CatBoost Classifier	5153	0.5406	0.5011	0.5173	0.5091	0.1306	0.1307	5.9490
dt	Decision Tree Classifier	0.51	0.5109	0.5095	0.5108	0.5101	0.0218	0.0218	0.2120
svm	SVM - Linear Kernel	0.5070	0,0000	0.5213	0.5275	0.3793	0.0140	0.0272	0.8240
knn	K Neighbors Classifier	0.5063	0.508	0.4994	0.5063	0.5028	0.0127	0.0127	1.3660
qda	Quadratic Discriminant Analysis	0.5038	0.5038	0.61	0.5020	0.5408	0.0076	0.0087	0.1530

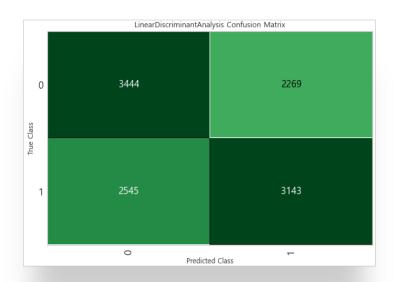
1	lda = cre	eate_mod	del('Ida')						
	Accuracy	AUC	Recall F	rec.	F1 Ka	ppa N	NCC		
0	0.5756	0.6019	0.5519 0.	5793 0.5	653 0.1	1511 0.1	1513		
1	0.5797	1	tuned_lda	a = tune	e_model((Ida)			
2	0.5684								
3	0.5793		Accuracy	AUC	Recall	Prec.	F1	Kappa	MCC
4	0.5714	0	0.5771	0.5998	0.5474	0.5819	0.5641	0.1541	0.1544
5	0.5647	1	0.5774	0.6125	0.5662	0.5792	0.5726	0.1549	0.1549
6	0.5835	2	0.5699	0.5851	0.5376	0.5748	0.5556	0.1398	0.1401
7	0.5782	3	0.5786	0.5973	0.5594	0.5817	0.5703	0.1571	0.1573
8	0.5733	4	0.5684	0.6015	0.5556	0.5702	0.5628	0.1368	0.1369
9	0.5871	5	0.5692	0.5952	0.5421	0.5731	0.5572	0.1383	0.1385
Mean	0.5761	6	0.5850	0.6054	0.5681	0.5875	0.5777	0.1699	0.1700
SD	0.0065	7	0.5793	0.6124	0.5561	0.5828	0.5691	0.1586	0.1588
		8	0.5748	0.5944	0.5425	0.5796	0.5604	0.1496	0.1499
		9	0.5927	0.6298	0.5561	0.5998	0.5771	0.1854	0.1859
		Mean	0.5772	0.6033	0.5531	0.5811	0.5667	0.1545	0.1547
		SD	0.0071	0.0118	0.0098	0.0079	0.0075	0.0142	0.0143

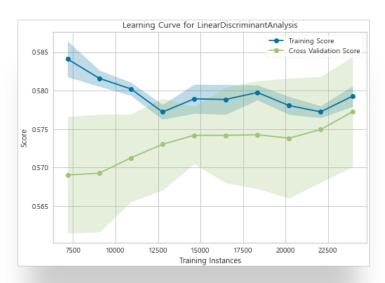
1	ridge = d	reate_m	nodel('rid	ge')					
	Accuracy	AUC	Recall F	rec.	F1 Ka	ippa N	исс		
0	0.5752	0.0000	0.5519 0.5	5789 0.5	6651 0.1	1504 0.1	505		
1	0.5797	1	tuned_ric	dge = ti	une_mode	el(ridge	e)		
2	0.5680								
3	0.5789		Accuracy	AUC	Recall	Prec.	F1	Kappa	MCC
4	0.5714	0	0.5767	0.0000	0.5534	0.5804	0.5666	0.1534	0.1536
5	0.5647	1	0.5801	0.0000	0.5722	0.5814	0.5767	0.1602	0.1602
6	0.5827	2	0.5695	0.0000	0.5383	0.5742	0.5557	0.1391	0.1394
7	0.5786	3	0.5778	0.0000	0.5632	0.5802	0.5715	0.1556	0.1557
8	0.5729	4	0.5711	0.0000	0.5632	0.5722	0.5676	0.1421	0.1421
9	0.5867	5	0.5635	0.0000	0.5398	0.5667	0.5529	0.1271	0.1272
Mean	0.5759	6	0.5850	0.0000	0.5673	0.5877	0.5773	0.1699	0.1700
SD	0.0064	7	0.5767	0.0000	0.5553	0.5797	0.5673	0.1534	0.1535
		8	0.5737	0.0000	0.5515	0.5767	0.5638	0.1473	0.1475
		9	0.5904	0.0000	0.5568	0.5968	0.5761	0.1809	0.1813
		Mean	0.5765	0.0000	0.5561	0.5796	0.5676	0.1529	0.1530
		S D	0.0073	0.0000	0.0105	0.0079	0.0080	0.0146	0.0147

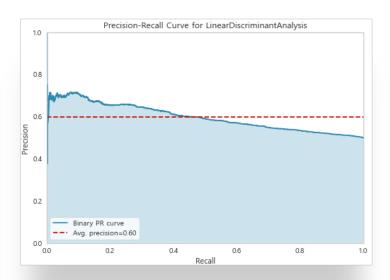










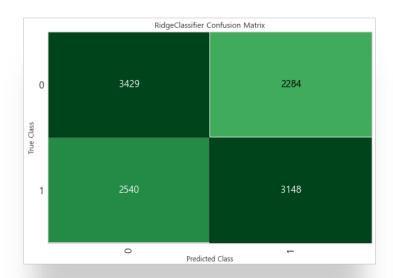


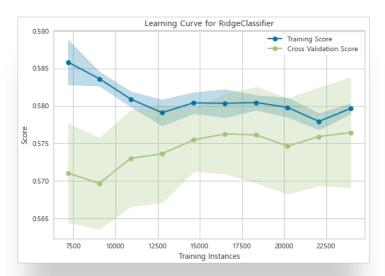


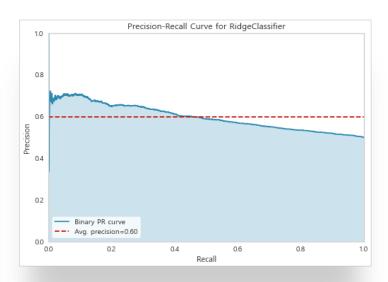


☐ → 분 : pycaret / ridge

1 evaluat	e_model(tuned_ridge)				
Plot Type:	Hyperparameters	AUC	Confusion Matrix	Threshold	Precision Recall
	Prediction Error	Class Report	Feature Selection	Learning Curve	Manifold Learning
	Calibration Curve	Validation Curve	Dimensions	Feature Importance	Feature Importance.
	Decision Boundary	Lift Chart	Gain Chart	Decision Tree	KS Statistic Plot









| → 분 : pycaret / Finalize Model

			Mode	I Ac	ccuracy	AUC	Reca	II Pre	c.	F1 K	appa	MCC									
0 Lin	ear Disc	riminant	Analysis	3	0.5778	0.6052	0.552	6 0.580	7 0.56	63 0.	1554	0.1556									
1	final_	_Ida =	finali	ze_m	nodel(t	uned_l	la)														
1	print(final	Lda)																		
. '				,																	
inear	Discri	ninanta	analys.									auto , =0.0001)									
1			1/4!	1.1.	I- N																
	predic	ct_mod∈	en (Tina	.1_10	a)																
			Mode	I Ac	curacy	AUC	Reca	I Pre	с.	F1 K	арра	MCC									
) Lin	ear Disc	riminant	Analysis	3	0.5799	0.6094	0.541	1 0.585	4 0.56	24 0.	1596	0.1600									
													4								
																			치 아		
	체중	허리	식	시	수축	이완	식전 혈당	총콜	트리 글리	HDL 콜레		신장	신장	신장	청력	청력	흡연	음주	우		
	(5Kg 단위)	둘레	력 (좌)	력 (우)	기 혈 압	기 혈압	(공복 혈당)	레스 테롱	세라	스테 롱		(5Cm단 위)_180	(5Cm단 위)_ 18 5	(5Cm단 위)_ 1 90	(좌)_1.0	(우)_1.0	상태 _2.0	여부 _0.0	식 증	Label	Sco
							20)		VI=	2									유 무		
	55.0	77.5	0.9	1.2	110.0	71.0	98.0	222.0	90.0	51.0		0.0	0.0	0.0	1.0	1.0	0.0	0.0	0	1	0.51
0		102.0	1.0	0.9	120.0	85.0	111.0	201.0	273.0	39.0		0.0	0.0	0.0	1.0	1.0	0.0	0.0	0	1	0.55
0	90.0																			0	0.53
	70.0	89.0	0.4	0.4	130.0		305.0	142.0	201.0	30.0		0.0	0.0	0.0	1.0	1.0	0.0	0.0	0	•	0.55
1 2 3	70.0 75.0	89.0 81.0	1.5	1.5	116.0	84.0	305.0 86.0	214.0	84.0	52.0		0.0	1.0	0.0	1.0	1.0	1.0	0.0	0	1	0.53
1	70.0 75.0	89.0	1.5	1.5			305.0 86.0			52.0										1	0.53
1 2 3 4	70.0 75.0 50.0	89.0 81.0 72.0	1.5 0.6 	1.5 0.7 	116.0 104.0 	84.0 70.0 	305.0 86.0 83.0	214.0 213.0 	84.0 113.0 	52.0 56.0		0.0	1.0 0.0 	0.0	1.0 1.0 	1.0 1.0 	1.0 0.0 	0.0	0	0	0.53
1 2 3 4 	70.0 75.0 50.0 65.0	89.0 81.0 72.0 86.0	1.5 0.6 1.0	1.5 0.7 	116.0 104.0 131.0	84.0 70.0 70.0	305.0 86.0 83.0 86.0	214.0 213.0 238.0	84.0 113.0 177.0	52.0 56.0 56.0		0.0	1.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0	1.0 0.0 0.0	0.0	0 0	1 0 1	0.62
1 2 3 4 11396	70.0 75.0 50.0 65.0 75.0	89.0 81.0 72.0 86.0 80.0	1.5 0.6 1.0 1.5	1.5 0.7 1.2	116.0 104.0 131.0 110.0	84.0 70.0 70.0 70.0	86.0 83.0 86.0 96.0	214.0 213.0 238.0 189.0	84.0 113.0 177.0 66.0	52.0 56.0 56.0 54.0		0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 0.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0	1.0 0.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0 1.0	0 0 1 0	1 0 1	0.534 0.611 0.623 0.569
1 2 3 4 11396 11397	70.0 75.0 50.0 65.0 75.0 80.0	89.0 81.0 72.0 86.0 80.0 98.0	1.5 0.6 1.0 1.5 0.5	1.5 0.7 1.2 1.2 0.7	116.0 104.0 131.0 110.0 142.0	84.0 70.0 70.0 70.0 72.0	305.0 86.0 83.0 86.0 96.0	214.0 213.0 238.0 189.0 125.0	84.0 113.0 177.0 66.0 196.0	52.0 56.0 56.0 54.0 32.0		0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 0.0 0.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 0.0 0.0 0.0 1.0	0.0 0.0 0.0 1.0	0 0 1 0	1 0 1 1 0	0.534 0.611 0.623 0.569 0.552
1 2 3 4 11396	70.0 75.0 50.0 65.0 75.0 80.0	89.0 81.0 72.0 86.0 80.0	1.5 0.6 1.0 1.5 0.5	1.5 0.7 1.2 1.2 0.7	116.0 104.0 131.0 110.0 142.0 138.0	84.0 70.0 70.0 70.0 72.0	305.0 86.0 83.0 86.0 96.0	214.0 213.0 238.0 189.0 125.0 162.0	84.0 113.0 177.0 66.0	52.0 56.0 56.0 54.0 32.0		0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 0.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0	1.0 0.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0 1.0	0 0 1 0	1 0 1 1 0	0.534 0.611 0.623 0.569

	Mo	del A	ccuracy	, ,	AUC	Recall	Prec.	F1	Kappa	MCC										
0 Rid	ge Classi	fier	0.5769	0.5	768	0.5534	0.5795	0.5662	0.1537	0.1538										
1	final_n	idge	= fina	llize	_mode	l(tune	ed_ridge	e)												
1	print(final_	ridge)																	
idgeC		ma) tol	_iter= =0.001	None)	e, nor						ercept=Fa olver='au									
1	predict	:_mode	el (†ina	l_rı	dge)						•									
	Mo	del A	ccuracy	, ,	AUC	Recall	Prec.	F1	Kappa	MCC										
0 Rid	ge Classi	fier	0.5791	0.5	5790 (0.5424	0.5842	0.5625	0.1580	0.1584										
							A174		트리	HDL									아	
	체중 (5Kg 단위)	허리 둘레	시 력 (좌) (시 력 (우)	수축 기 혈 압	이완 기 혈압	식전 혈당 (공복 혈당)	총 콜 레스 테롤	프니 글리 세라 이드	HDL 콜레 스테 *** 롤	신장 (5Cm단 위)_175	신장 (5Cm단 위)_180	신장 (5Cm단 위)_185	신장 (5Cm단 위)_190	청력 (좌)_1.0	청력 (우)_1.0	흡연 상태 _2.0	음주 여부 _0.0	우 식 증 유 무	Lal
0	(5Kg		력 (좌)	력 (우)	기 혈	기	혈당 (공복	레스	글리 세라	콜레 스테 …	(5Cm단	(5Cm단	(5Cm단	(5Cm단			상태	여부	우 식 증 유	Lal
0	(5Kg 단위) 55.0	둘레	력 (좌) 0.9	력 (우) 1.2	기 혈 압	기 혈압	혈당 (공복 혈당)	레스 테콜 222.0	글리 세라 이드	콜레 스테 *** 롤	(5Cm단 위)_175	(5Cm단 위)_180	(5Cm단 위)_185	(5Cm단 위)_ 1 90	(좌)_1.0	(우)_1.0	상태 _2.0	여부 _0.0	우 식 증 유 무	Lal
	(5 Kg 단위) 55.0 90.0	둘레 77.5	력 (좌) 0.9 1.0	력 (우) 1.2 0.9	기 혈 압 110.0	기 혈압 71.0	혈당 (공복 혈당) 98.0	레스 테콜 222.0	글리 세라 이드 90.0	콜레 스테 ··· 롤	(5Cm단 위)_175 0.0	(5Cm단 위)_180 0.0	(5Cm단 위)_185	(5Cm단 위)_190 0.0	(좌)_1.0	(우)_ 1. 0	상태 _2.0 0.0	여부 _0.0 0.0	우식 층 유 무	Lat
1 2 3	(5Kg 단위) 55.0 90.0 70.0 75.0	77.5 102.0 89.0 81.0	역 (좌) (0.9 1.0 0.4 1.5	력 (우) 1.2 0.9 0.4 1.5	기혈압 110.0 120.0 130.0 116.0	71.0 85.0 81.0 84.0	혈당 (공복 혈당) 98.0 111.0 305.0 86.0	레스 테론 222.0 201.0 142.0 214.0	글리 세라 이드 90.0 273.0 201.0 84.0	콜레 스테 롱 51.0 39.0 30.0 52.0	(5Cm단위)_175 0.0 0.0 1.0 0.0	(5Cm단위)_180 0.0 0.0 0.0 0.0	(5Cm단위)_185 0.0 0.0 0.0 1.0	(5Cm단위)_190 0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0 1.0	상태 _2.0 0.0 0.0 0.0	여부 _0.0 0.0 0.0 0.0	우식증유무 0 0 0	Lat
1	(5Kg 단위) 55.0 90.0 70.0	5祖 77.5 102.0 89.0	역 (좌) (0.9 1.0 0.4 1.5	력 (우) 1.2 0.9 0.4 1.5	기혈압 110.0 120.0 130.0	기 혈압 71.0 85.0 81.0	혈당 (공복 혈당) 98.0 111.0 305.0 86.0	레스 테롤 222.0 201.0 142.0	글리 세라 이드 90.0 273.0 201.0	콜레 스테롤 51.0 39.0 30.0	(5Cm단 위)_175 0.0 0.0 1.0	(5Cm단 위)_180 0.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_185 0.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_190 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0	상태 _2.0 0.0 0.0	여부 _0.0 0.0 0.0	우식증유무 0 0	Lal
1 2 3 4	(5 Kg 단위) 55.0 90.0 70.0 75.0	77.5 102.0 89.0 81.0 72.0	역 (조)	력(우) 1.2 0.9 0.4 1.5 0.7	기혈압 110.0 120.0 130.0 116.0 104.0	71.0 85.0 81.0 84.0 70.0	혈당 (공복 혈당) 98.0 111.0 305.0 86.0 83.0	레스 테롱 222.0 201.0 142.0 214.0 213.0	글리 세라 이드 90.0 273.0 201.0 84.0 113.0	클레 스테 롤 51.0 39.0 30.0 52.0 56.0	(5Cm단위)_175 0.0 0.0 1.0 0.0 0.0	(5Cm단위)_180 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_185 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0	(5Cm단 위)_190 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	상태 _2.0 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0	のの 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	우식증유무 0 0 0	Lat
1 2 3 4 	(5 Kg 단위) 55.0 90.0 70.0 75.0 50.0 	5祖 77.5 102.0 89.0 81.0 72.0 86.0	역 (좌) (0.9 1.0 0.4 1.5 0.6 	역 (우) 1.2 0.9 0.4 1.5 0.7	기혈압 110.0 120.0 130.0 116.0 104.0 	기혈압 71.0 85.0 81.0 84.0 70.0 	혈당 (공복 혈당) 98.0 111.0 305.0 86.0 86.0	레스 테론 222.0 201.0 142.0 214.0 213.0 238.0	90.0 273.0 201.0 84.0 113.0	클레 스테롤 51.0 39.0 52.0 56.0 56.0	(5Cm단 위)_175 0.0 0.0 1.0 0.0 0.0 	(5Cm단 위)_180 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_185 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0	(5Cm단 위)_190 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	상태_2.0 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0 	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	우식증유무 0 0 0 0	Lat
1 2 3 4 11396	(5 Kg 단위) 55.0 90.0 70.0 75.0 50.0 65.0 75.0	77.5 102.0 89.0 81.0 72.0 86.0 80.0	0.9 1.0 0.4 1.5 0.6 1.0	1.2 0.9 0.4 1.5 0.7 	기혈압 110.0 120.0 130.0 116.0 104.0 131.0 110.0	기 혈압 71.0 85.0 81.0 84.0 70.0 70.0	혈당 (공복 혈당) 98.0 111.0 305.0 86.0 83.0 86.0 96.0	리스 테를 222.0 201.0 142.0 214.0 213.0 238.0 189.0	90.0 273.0 201.0 84.0 113.0 177.0 66.0	클레 스테롤 51.0 39.0 52.0 56.0 56.0	(5Cm단 위)_175 0.0 0.0 1.0 0.0 0.0 0.0 1.0	(5Cm단 위)_180 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_185 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_190 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	상태_2.0 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0 0.0	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 1.0	우식증유무 0 0 0 0 0 1 0	Lat
1 2 3 4 	(5 Kg 단위) 55.0 90.0 70.0 75.0 50.0 	5祖 77.5 102.0 89.0 81.0 72.0 86.0	이 0.9 1.0 0.4 1.5 0.6 1.0 1.5 0.5	1.2 0.9 0.4 1.5 0.7 1.2 0.7	기혈압 110.0 120.0 130.0 116.0 104.0 	기혈압 71.0 85.0 81.0 84.0 70.0 	혈당 (공복 혈당) 98.0 111.0 305.0 86.0 86.0	레스 테론 222.0 201.0 142.0 214.0 213.0 238.0	90.0 273.0 201.0 84.0 113.0	클레 스테롤 51.0 39.0 52.0 56.0 56.0	(5Cm단 위)_175 0.0 0.0 1.0 0.0 0.0 	(5Cm단 위)_180 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	(5Cm단 위)_185 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0	(5Cm단 위)_190 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0	상태_2.0 0.0 0.0 0.0 1.0 0.0 	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	우식증유무 0 0 0 0	Lah



결과

Tensorflow

Pycaret

연구의 한계점



▮ 구분 : tensorflow

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test, verbose=0)
      print('model loss :', score[0])
    3 | print('model accuracy :', score[1])
    4 print('model recall : ', score[2])
    5 | print('model precision :', score[3])
model loss: 0.6803668737411499
model accuracy : 0.5715833306312561
model recall: 0.5064250230789185
model precision: 0.5890017151832581
       pred = model.predict(X_test)
    2 | pred = (pred>0.5)
    3 | print(confusion_matrix(Y_test, pred), end='\")
    4 | print('f1_score : ', f1_score(Y_test, pred))
[[3785 2145]
 [2996 3074]]
f1_score : 0.5446009389671362
```



구분 : pycaret

	시 도 코 드	성 별 코 드	연령대 코드(5 세단위)	신장 (5Cm단 위)	체중 (5Kg 단 위)	허리 둘레	시력 (좌)	시력 (우)	청력 (좌)	청력 (우)	 요 단 백	혈청크 레아티 닌	(혈청지오 티)AST	(혈청지오 티)ALT	감마 지 티피	흡연 상태	음주 여부	치아 우식 증유 무	Label	Scor
)	42	1	9	165	90	94.3	0.8	0.5	1.0	1.0	 1.0	0.9	30.0	46.0	95.0	2.0	1.0	1	1	0.615
ı	41	1	9	175	100	102.0	1.2	1.2	1.0	1.0	 4.0	1.2	47.0	72.0	55.0	2.0	0.0	0	1	0.599
	41	1	10	170	70	85.0	0.7	0.6	1.0	1.0	 1.0	1.0	26.0	31.0	25.0	2.0	1.0	0	1	0.5278
•	29	1	6	170	80	97.0	1.0	1.5	1.0	1.0	 1.0	0.8	56.0	118.0	123.0	2.0	1.0	0	1	0.6090
	48	1	7	175	75	80.0	1.0	1.0	1.0	1.0	 1.0	1.1	15.0	28.0	20.0	2.0	1.0	1	1	0.637
ro		om p	ycaret.u	ıtils im r									el'], metr							

Accuracy

	시도 코드	성 별 코 드	연령대 코드(5 세단위)	신장 (5Cm단 위)	체중 (5Kg 단 위)	허리 둘레	시력 (좌)	시력 (우)	청력 (좌)	청력 (우)		혈색 소	요 단 백	혈청크 레아티 닌	(혈청지오 티)AST	(혈청지오 티)ALT	감마 지 티피	흡연 상태	음주 여부	치아 우식 증유 무	Label
0	42	1	9	165	90	94.3	0.8	0.5	1.0	1.0		15.6	1.0	0.9	30.0	46.0	95.0	2.0	1.0	1	1
1	41	1	9	175	100	102.0	1.2	1.2	1.0	1.0		15.1	4.0	1.2	47.0	72.0	55.0	2.0	0.0	0	1
2	41	1	10	170	70	85.0	0.7	0.6	1.0	1.0		15.4	1.0	1.0	26.0	31.0	25.0	2.0	1.0	0	1
3	29	1	6	170	80	97.0	1.0	1.5	1.0	1.0		14.6	1.0	0.8	56.0	118.0	123.0	2.0	1.0	0	1
4	48	1	7	175	75	80.0	1.0	1.0	1.0	1.0		15.4	1.0	1.1	15.0	28.0	20.0	2.0	1.0	1	1
i ro		om py	vcaret.u		ort chec			20·1	LIDSS	oon nr	odi.	rt i one	['l sh	m ['le	etric = '#	rconsov,)					

Medical Presentation





- 중치 치료여부 에 대한 정보 없음
- 낮은 Accuracy(정확도) 와 Precision(정밀도)

Q&A

