```
# 모의고사 2유형
# 2유형 1번(악성종양 분류)
# 제공된 데이터는 종양의 크기, 모양 등 다양한 변수를 기반으로 해당 종양이 '
# 인지 양성종양(benign)인지 분류한 데이터셋이다. 학습 데이터(train)를 이
# 류하는 모델을 개발하고 해당 모델을 기반으로 평가 데이터(test)를 적용하여
# 래 제출 양식에 맞추어 CSV 파일로 제출하시오.
# 단, 예측결과는 악성종양(0)일 확률값을 제출하시오.
# 예측결과는 Accuracy, ROC-AUC 지표로 평가함.
# (실제 시험에서는 test셋의 v값이 주어지지 않으나,
# 해당 모의고사에서는 본인이 직접 y_test 값을 이용하여 성능평가 해보시오)
# 제출형식 (아래 예시)
# csv파일명 : result.csv
# 예측 종양 칼럼명 : pred
# 제출 칼럼 개수 : pred 칼럼 1개 (아래)
예시자료(result 결과값과 같은 형태로 제출)
# import pandas as pd
# result = pd.DataFrame({'pred':[0.7, 0.2, 0.3]})
# result
# # 아래 코드는 예시이며 변수명 등 개인별로 변경하여 활용
# pd.DataFrame변수.to_csv("result.csv", index=False)
# 데이터 설명
# 1. 변수설명
# 종속변수(Y) : target 칼럼(0 : 악성종양, 1 : 양성종양)
# 독립변수(X) : no, target을 제외한 칼럼
# 종양번호 : no 칼럼
import pandas as pd
import numpy as np
           데이터셋으로 셋팅하기 (수정금지)
# 실기
      시험
from sklearn.datasets import load_breast_cancer
```

```
# 유방암 데이터셋 load
cancer = load breast cancer()
X, y = load_breast_cancer(return_X_y= True, as_frame=True)
               데이터셋으로
# 실기
        시험
                           셋팅하기 (수정금지)
from sklearn.model_selection import train_test_split
x_tr, x_te, y_tr, y_te = train_test_split(X, y, test_size=0.2
stratify=y, random_state=2024)
test = pd.DataFrame(x_te.reset_index())
y_test = pd.DataFrame(y_te.reset_index())
x_tr = pd.DataFrame(x_tr.reset_index())
y_tr = pd.DataFrame(y_tr.reset_index())
test.rename(columns={'index':'no'}, inplace=True)
x_tr.rename(columns={'index':'no'}, inplace=True)
y_test.columns = ['no', 'target']
y_tr.columns = ['no1', 'target']
train = pd.concat([v tr, x tr], axis=1)
train = train.drop('no1', axis=1)
y_test = y_test.drop('no', axis=1)
train.loc[0:2, 'mean radius'] = np.nan
print(x_tr.head())
 print(y_tr.head())
```

no	mea	n radius	mean texture	mean perimeter	mean a			
rea mean smoothness \\								
0	516	18.310	20.58	120.80	1052.			
0		0.10680						
1	71	8.888	14.64	58.79	244.			
0		0.09783						
2	277	18.810	19.98	120.90	1102.			
0		0.08923						
3	10	16.020	23.24	102.70	797.			

8	0.08206			
4 20 0	13.080 0.10750	15.71	85.63	520.
	•	mean concavity	mean conca	ve point
	o.12480		0.	09451
1 0.1902		0.08606	0.	02872
2 0.1550	0.05884	0.08020	0.	05843
3 0.1528		0.03299	0.	03323
4 0.1967	0.12700	0.04568	0.	03110
	st radius wors	st texture worst	perimeter	worst a
	21.860		142.20	1493.0
1 0.1207	9.733	15.67	62.56	284.4
2 0.1243	19.960	24.30	129.00	1236.0
3 0.1181	19.190	33.88	123.80	1150.0
4 0.1312	14.500	20.49	96.09	630.5

```
worst compactness worst concavity worst concave po
 ints worst symmetry \
                0.2536
                                 0.3759
                                                        0.15100
 0.3074
 1
              0.2436
                                 0.1434
                                                        0.04786
 0.2254
              0.1160
                                 0.2210
                                                        0.12940
 0.2567
 1 71
               1
 2 277
               0
 3
     10
               0
 4
     20
               1
#print(x_tr.head())
#print(y_tr.head())
no1 target
0 516 0
1 71
2 277 0
3 10
       0
4 20 1
 x_tr = x_tr.drop(columns='no')
 y_tr = y_tr.drop(columns='no1')
 y_te = y_te.drop(columns='no')
print(x_tr.isnull().sum())
print(y_tr.isnull().sum())
print(x_te.isnull().sum())
 from sklearn.linear_model import LogisticRegression
 model = LogisticRegression(random_state=2024, penalty=None)
```

```
model.fit(x_tr, y_tr)
 pred = model.predict(x_te)
pred
1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1,
0, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 1,
1, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1,
0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1,
0, 1, 0, 1])
pred = pd.DataFrame({'pred':pred})
0
   1
1
   0
2
   1
3
   1
4
    0
109 1
110 0
111 1
112 0
113 1
Name: target, Length: 114, dtype: int32
 from sklearn.metrics import classification_report, confusion_
 rpt = classification_report(y_te, pred)
 matrix = confusion_matrix(y_te, pred)
 y_result_proba = model.predict_proba(x_te)
 print(rpt)
 print(matrix)
 print(np.round(y_result_proba,2))
             precision
                            recall f1-score
                                                  support
```

0.88

42

0.83

0

0.92

```
1 0.91 0.96 0.93 72
                            0.91
accuracy
                                    114
         0.91 0.90
                          0.90
                                    114
macro avg
weighted avg 0.91 0.91 0.91
                                       114
[[35 7]
[ 3 69]]
[[0.14 0.86]
[0.92 0.08]
[0. 1.]
[0. 1.]
[0.49 0.51]
[0.11 0.89]
[0.57 0.43]
[0.01 0.99]
[0.01 0.99]
[0.76 0.24]
[1. 0.]
[0.01 0.99]
[0. 1.]
[1. 0.]
. . .
[1. 0.]
[0.34 0.66]
[1. 0.]
[0. 1.]]
```

```
# 모의고사 2유형
```

^{# 2}유형 2번(당뇨 진척정도 예측)

[#] 다음은 당뇨 환자에게서 얻은 데이터셋이다.

[#] 학습 데이터(train)를 이용하여 환자의 당뇨 진척 정도를 예측하는 모델을

[#] 개발하고 해당 모델을 기반으로 평가 데이터(test)를 적용하여 얻은 예측결과

[#] 아래 제출 양식에 맞추어 CSV 파일로 제출하시오.

[#] 예측결과는 Rsq, MSE 지표로 평가하시오.

```
# 제출형식 (아래 예시)
# csv파일명 : result.csv
# 예측 진척정도 칼럼명 : pred
# 제출 칼럼 개수 : pred 칼럼 1개 (아래)
# 데이터 설명
# 1. 변수설명
# 환자번호 : cust id 칼럼
# 종속변수(Y) : target 칼럼
# 독립변수(X) : 그 외 칼럼
# 1. 학습/평가 데이터
# train : 학습 데이터
# test : 평가 데이터(taget 변수 제외)
# y_test : 평가 데이터(target 변수 only) / 단, 실제 시험에서는 주어지
import pandas as pd
import numpy as np
# 실기 시험 데이터셋으로 셋팅하기 (수정금지)
from sklearn.datasets import load_diabetes
# diabetes 데이터셋 로드
diabetes = load_diabetes()
X, y = load_diabetes(return_X_y= True, as_frame=True)
# 실기 시험 데이터셋으로 셋팅하기 (수정금지)
from sklearn.model_selection import train_test_split
x_tr, x_te, y_tr, y_te = train_test_split(X, y, test_size=0.2
                                     random state=2024)
test = pd.DataFrame(x te)
x_{tr} = pd.DataFrame(x_{tr})
y_{tr} = pd.DataFrame(y_{tr})
y_tr.columns = ['target']
```

train = train.reset_index().rename(columns={'index':'cust_id'
test = test.reset_index().rename(columns={'index':'cust_id'})

y_test = pd.DataFrame(y_te)

train = pd.concat([y_tr, x_tr], axis=1)

train['sex'] = np.where(train['sex']>0, 'F', 'M')
test['sex'] = np.where(test['sex']>0, 'F', 'M')

```
train.loc[0:2, 'age'] = np.nan
 test.loc[0:2, 'age'] = np.nan
 train.head()
test.head()
train.shape
(353, 12)
test.shape
(89, 11)
print(train.isnull().sum())
print(test.isnull().sum())
 median1 = train['age'].median()
 median2 = test['age'].median()
 train['age'] = train['age'].fillna(median1)
 test['age'] = test['age'].fillna(median2)
 print(train.isnull().sum())
 print(test.isnull().sum())
 train['sex'] = train['sex'].replace('M',0) # 회귀문제,svm에서는
 train['sex'] = train['sex'].replace('F',1) # 1,2,3이 회귀알
 from sklearn.model_selection import train_test_split
 x = train.drop(columns=['cust_id', 'target'])
 y = train['target']
 x_train, x_val, y_train, y_val = train_test_split(x, y, test_
 print(x_train.shape)
 print(y_train.shape)
 print(x_val.shape)
```

```
print(y_val.shape)

from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor

rfr = RandomForestRegressor(random_state=2024)

model = rfr.fit(x_train, y_train)

pred = model.predict(x_val)

from sklearn.metrics import r2_score, mean_squared_error

r2 = r2_score(y_val, pred)

mse = mean_squared_error(y_val, pred)

print(r2, mse)
```

0.48709310473636735 3199.9673887640447

```
# 모의고사 2유형
# 2유형 3번(와인 종류 분류)
# 제공된 데이터는 와인의 조성 데이터를 기반으로 해당 와인이 어떤 종류의 와준
# 터셋이다. 학습 데이터(train)를 이용하여 와인의 종류을 분류하는 모델을 기
# 기반으로 평가 데이터(test)를 적용하여 얻은 예측결과를 아래 제출 양식에 함
출하시오.
# 예측결과는 Accuracy, macro F1 score 지표로 평가함
# 제출형식 (아래 예시)
# csv파일명 : result.csv
# 예측 진척정도 칼럼명 : pred
# 제출 칼럼 개수 : pred 칼럼 1개 (아래)
# # 예시자료(result 결과값과 같은 형태로 제출)
# import pandas as pd
# result = pd.DataFrame({'pred':[1,0,2]})
# result
```

```
# # 아래 코드는 예시이며 변수명 등 개인별로 변경하여 활용
# # pd.DataFrame변수.to csv("result.csv", index=False)
# 데이터 설명
# 1. 변수설명
# class : 와인의 종류, 종속변수(0, 1, 2)
# 그 외 변수 : 와인의 특징을 나타내는 독립변수(Xs)
# 1. 학습/평가 데이터
# train : 학습 데이터
# test : 평가 데이터(taget 변수 제외)
# y_test : 평가 데이터(target 변수 only) / 단, 실제 시험에서는 주어?
import pandas as pd
import numpy as np
# 실기 시험 데이터셋으로 셋팅하기 (수정금지)
from sklearn.datasets import load wine
# 와인 데이터셋 load
X, y = load_wine(return_X_y= True, as_frame=True)
# 실기 시험 데이터셋으로 셋팅하기 (수정금지)
from sklearn.model selection import train test split
x_tr, x_te, y_tr, y_te = train_test_split(X, y, test_size=0.2
                                     stratify=y,
                                     random state=2024)
test = pd.DataFrame(x_te)
x tr = pd.DataFrame(x tr)
y tr = pd.DataFrame(y tr)
y_tr.columns = ['class']
y_test = pd.DataFrame(y_te)
train = pd.concat([y_tr, x_tr], axis=1)
train['hue'] = np.where(train['hue']>=1, 'H', 'L')
test['hue'] = np.where(test['hue']>=1, 'H', 'L')
train.iloc[0:3, train.columns.get_loc('alcohol')] = np.nan
```

```
train.head()
test.head()
train.shape
test.shape
train.isnull().sum()
test.isnull().sum()
 median1 = train['alcohol'].median()
 median2 = test['alcohol'].median()
 train['alcohol'] = train['alcohol'].fillna(median1)
 test['alcohol'] = test['alcohol'].fillna(median2)
 print(train.isnull().sum())
 print(test.isnull().sum())
train['hue'].unique()
test['hue'].unique()
 train = pd.get_dummies(train)
 test = pd.get_dummies(test)
 print(train.head())
 print(test.head())
 from sklearn.model_selection import train_test_split
 x = train.drop(columns='class')
 y = train['class']
 x_train, x_val, y_train, y_val = train_test_split(x, y, test_
 print(x_train.shape)
 print(y_train.shape)
```

test.iloc[0:3, test.columns.get_loc('alcohol')] = np.nan

```
print(x_val.shape)
 print(y_val.shape)
 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
 rfc = RandomForestClassifier(random_state=2024)
 model = rfc.fit(x_train, y_train)
 pred = model.predict(x_val)
 from sklearn.metrics import accuracy_score, classification_re
 acc = accuracy_score(y_val, pred)
 rpt = classification_report(y_val, pred)
 matrix = confusion_matrix(y_val, pred)
print(acc, rpt, matrix)
 pred2 = model.predict(test)
 acc2 = accuracy_score(y_test, pred2)
 rpt2 = classification_report(y_test, pred2)
 matrix2 = confusion_matrix(y_test, pred2)
 print(acc2, rpt2, matrix2)
```