##가설검정-모의고사

```
# 모의고사 3유형
# 가설검정
# 문제 1
# 다음은 A그룹과 B그룹 인원의 키 데이터이다.
# 두 그룹의 키 평균이 다르다고 할 수 있는지
# 가설검정을 실시하고자 한다. 아래 물음에 답하시오(유의수준 1%)
# In [1]:
# A : A그룹 인원의 키 평균, B : B그룹 인원의 키 평균
# HO(귀무가설) : A = B
# H1(대립가설) : A ≠ B
import pandas as pd
# 데이터 생성
data = {
   'Height': [172, 175, 173, 174, 177, 170, 169, 178, 171, 1
           168, 165, 171, 169, 170, 174, 171, 171, 168, 1
   'Group': ['A'] * 10 + ['B'] * 10
df = pd.DataFrame(data)
# 문제 1-1
# 독립표본 t검정을 실시하고 검정통계량, p-value 값을 구하시오.
# 정답은 반올림하여 소수점 셋째자리까지 구하시오
# (단, 두 그룹의 데이터는 정규성은 만족하지만, 등분산성은 만족하지 못한다고
# 문제 1-2
# 귀무가설 기각여부를 결정하시오(답은 채택 또는 기각으로 작성하시오)
```

```
group_a = df[df['Group'] == 'A']['Height']
group_b = df[df['Group'] == 'B']['Height']

import scipy.stats as stats

statistic, p_value, = stats.ttest_ind(group_a, group_b, equal_print(statistic, p_value) #기각

2.4742269248601123 0.02354414015156895 # 귀무가설 기각(대립가설 채택)
```

```
# 문제 2
# 다음은 A, B, C 그룹 인원의 영어 성적 데이터이다.
# 세 그룹의 성적 평균이 같다고 할 수 있는지 ANOVA 분석을 실시하시오.
# (유의수준 5%)
# In [2]:
# A, B, C : 각 그룹 인원의 성적
# HO(귀무가설) : A(평균) = B(평균) = C(평균)
# H1(대립가설) : Not H0 (적어도 하나는 같지 않다)
import pandas as pd
# 데이터 생성
data = {
   'English_Score': [82, 84, 83, 85, 86, 87, 85, 84, 86, 88,
                78, 77, 79, 76, 75, 77, 78, 79, 80, 76,
                81, 83, 82, 84, 85, 83, 84, 82, 85, 86]
   'Group': ['A'] * 10 + ['B'] * 10 + ['C'] * 10
}
df = pd.DataFrame(data)
```

```
df.head(10)
 # 문제 2-1
 # ANOVA 분석을 실시하고 검정통계량, p-value 값을 구하시오.
 # 정답은 반올림하여 소수점 셋째자리까지 구하시오
 # (단, 각 그룹의 데이터는 정규성, 등분산성을 만족한다고 가정한다)
 # 문제 2-2
 # 귀무가설 기각여부를 결정하시오(답은 채택 또는 기각으로 작성하시오)
 a = df[df['Group'] == 'A']['English_Score']
 b = df[df['Group'] == 'B']['English_Score']
 c = df[df['Group'] == 'C']['English_Score']
 statistic, p_value = stats.f_oneway(a,b,c)
 print(statistic, p_value) #귀무가설 기각(대립가설 채택)
56.7 2.1575201522991445e-10
 print(a.mean())
 print(b.mean())
 print(c.mean()) #귀무가설 기각(대립가설 채택)
85.0
77.5
83.5
 # 문제 3
 # 어느 그룹에서 성별에 따라 선택한 스포츠가 관련성이 있는지
 # 검정해보고자 한다. 두 변수(Sport, Gender)의 독립성 검정을 실시하시오.
 # (유의수준 5%)
 # . Gender : Male, Female
 # . Sport : Soccer, Basketball, Swimming
```

```
# HO(귀무가설) : 두 변수는 서로 독립이다
 # H1(대립가설) : 두 변수는 서로 독립이 아니다
 import pandas as pd
 # 데이터 생성
 data = {
    'Sport': ['Soccer'] * 35 + ['Basketball'] * 55 + ['Swimmi
    'Gender': ['Male'] * 20 + ['Female'] * 15 + ['Male'] * 30
 }
 df = pd.DataFrame(data)
 table = pd.crosstab(df['Sport'],df['Gender'])
 # 문제 3-1
 # Male
 # 카이제곱검정(독립성검정)을 실시하고 검정통계량, p-value 값을 구하시오.
 # 정답은 반올림하여 소수점 셋째자리까지 구하시오
 # 문제 3-2
 # 귀무가설 기각여부를 결정하시오(답은 채택 또는 기각으로 작성하시오)
 statistic, p_value, ddof, expected = stats.chi2_contingency(tall)
 print(statistic, p_value, ddof, expected)
2.8354978354978355 0.24225874791744745 2 [[27.5 27.5]
[17.5 17.5]
[30. 30.]]
##회귀분석-모의고사
 # 모의고사 3유형
 # 다중회귀분석
```

다음은 당뇨병 진척정도 데이터셋이다. 아래 물음에 답하시오.

```
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 = pd.DataFrame(diabetes.data, columns=diabetes.feature_name
v = pd.DataFrame(diabetes.target)
y.columns = ['target']
df = pd.concat([y, x], axis=1)
# 문제3-1.
# target 칼럼(종속변수)과 상관관계가 높은 독립변수 3개를 구하시오.
# (단, 상관분석은 피어슨 상관분석으로 진행하시오)
# 문제 3-2.
# 3-1 에서 구한 3개의 독립변수를 가지고 다중회귀분석을 실시하고
# 아래 성능지표 5가지 값들을 구하시오.
# 성능지표 : Rsq(결정계수), Rsq-adj(수정결정계수), MSE, AIC값을 구하시
# (단, 초기 200개 데이터를 사용하시오)
# (단, 정답은 반올림하여 소수점 셋째자리까지 구하시오)
# 문제 3-3.
# 3-2 에서 구한 회귀 모델에 나머지 242개의 데이터를 적용하여
# MSE 값을 구하시오.
# (단, 정답은 반올림하여 소수점 셋째자리까지 구하시오)
corr = df.corr(method='pearson')
#corr
abs(corr.loc['target']).sort_values(ascending=False)[1:4]
```

```
bmi 0.586450
s5 0.565883
bp 0.441482
Name: target, dtype: float64
 print(df.head())
 print(df.shape)
                      bmi
                                   s1
                                         s2 \
target
        age
               sex
                             bp
0 151.0 0.038076 0.050680 0.061696 0.021872 -0.044223 -0.034821
1 75.0 -0.001882 -0.044642 -0.051474 -0.026328 -0.008449 -0.019163
2 141.0 0.085299 0.050680 0.044451 -0.005670 -0.045599 -0.034194
3 206.0 -0.089063 -0.044642 -0.011595 -0.036656 0.012191 0.024991
4 135.0 0.005383 -0.044642 -0.036385 0.021872 0.003935 0.015596
       s3
                  s4
                             S5
                                        s6
0 -0.043401 -0.002592  0.019907 -0.017646
1 0.074412 -0.039493 -0.068332 -0.092204
2 -0.032356 -0.002592 0.002861 -0.025930
3 -0.036038 0.034309 0.022688 -0.009362
4 0.008142 -0.002592 -0.031988 -0.046641
(442, 11)
 train = df.iloc[0:200]
 test = df.iloc[200:442]
 x_{train} = train[['bmi', 's5', 'bp']]
 y_train = train['target']
 x_test = test[['bmi', 's5', 'bp']]
 y_test = test['target']
 import statsmodels.api
```

x_train = sm.add_constant(x_train)

```
model = sm.OLS(y_train, x_train).fit()
print(model.summary())

print(round(model.rsquared,3))
print(round(model.rsquared_adj,3))
```

0.443

0.434

```
from sklearn.metrics import mean_squared_error
x_test = sm.add_constant(x_test)
pred = model.predict(x_test)
mse = mean_squared_error(y_test, pred)
print(mse)
```

3122.0611179053885

```
# 로지스틱 회귀분석
# 다음은 유방암 진단 데이터셋이다. 아래 물음에 답하시오.
```

```
df = pd.concat([y, x], axis=1)
 # 문제 3-4.
 # 주어진 데이터셋에서 class 칼럼을 target 변수로 하여
 # 로지스틱 회귀분석을 실시하고 residual deviance값을 구하시오.
 # (단, 초기 400개의 데이터를 사용하시오)
 # (단, 정답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
 # 문제 3-5.
 # 문제 3-4의 로지스틱 회귀모형에서 mean perimeter 변수가 한단위 증가할
 # 양성일 오즈가 몇 배 증가하는지 반올림하여 소수점 둘째 자리까지 구하시오.
 # 문제 3-6.
 # 3-4에서 학습한 모델에 나머지 169개 데이터를 적용하여
 # 정확도(accuracy)를 구하시오.
 # (단, 정답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
 df.head()
 # df.shape
 train = df[:400]
 test = df[400:]
 x_train = train.drop(columns='class')
 y_train = train['class']
 x_test = test.drop(columns='class')
 y_test = test['class']
 print(x_train.shape, y_train.shape)
 print(x_test.shape, y_test.shape)
(400, 3) (400,)
(169, 3) (169,)
 import statsmodels.api as sm
```

```
x_train = sm.add_constant(x_train)
model_glm = sm.GLM(y_train, x_train, family=sm.families.Binom.
summary = model_glm.summary()
print(summary)
# 문제 3-4.
# 주어진 데이터셋에서 class 칼럼을 target 변수로 하여
# 로지스틱 회귀분석을 실시하고 residual deviance값을 구하시오.
# (단, 초기 400개의 데이터를 사용하시오)
# (단, 정답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
# residual deviance(잔차 이탈도) : 177.40
# 문제 3-5.
# 문제 3-4의 로지스틱 회귀모형에서 mean_perimeter 변수가 한단위 증가할
# 양성일 오즈가 몇 배 증가하는지 반올림하여 소수점 둘째 자리까지 구하시오.
coef = -0.4579
print(round(np.exp(coef),2))
from sklearn.metrics import accuracy_score
x_test = sm.add_constant(x_test)
pred = model_glm.predict(x_test)
# print(pred.head())
# print(y_test.head())
import numpy as np
pred = np.where(pred>0.5, 1, 0)
acc = accuracy_score(y_test, pred)
print(round(acc, 2))
```

#기출문제 7회 -3유형

```
# 기출문제 7회 제 3유형
 # 문제 3-1
 # survived를 종속변수(Y), sex, sibsp, fare 변수를 독립변수(X)로 분석형
 # 아래 질문에 답하시오.
 # (단, 총 891개의 데이터에서 초기 500개 데이터로 학습, 391개 데이터로
 # (단, 모든 답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
 # 1. 초기 500개 데이터로 분석시 sibsp 변수의 odds ratio는?
 # 2. 초기 500개 데이터로 분석시 residual deviance는?
 # 3. 나머지 391개 데이터 적용시 오분류율은?
 ####### 데이터 생성(수정금지) #######
 # 데이터 불러오기
 import pandas as pd
 import numpy as np
 # Seaborn의 내장 타이타닉 데이터셋을 불러옵니다.
 import seaborn as sns
 df = sns.load dataset('titanic')
 df = df[ ['survived','sex','sibsp','fare'] ]
 # sex:성별, sibsp:탑승한 부모 및 자녀 수, fare:요금
 # 성별을 map 함수를 활용해서 각각 1과 0에 할당한다.(여성을 1, 남성을 0)
 # (실제 시험의 지시 조건에 따를 것)
 df['sex'] = df['sex'].map({'female': 1,}
                       'male': 0 })
  df.head()
```

```
train = df.iloc[:500, : ]
test = df.iloc[500: , ]

x_train = train.drop(columns='survived')
y_train = train['survived']
```

```
x_test = test.drop(columns='survived')
 y_test = test['survived']
 print(x_train.shape, y_train.shape)
 print(x_test.shape, y_test.shape)
(500, 3) (500,)
(391, 3) (391,)
 import statsmodels.api as sm
 x_train = sm.add_constant(x_train)
 model = sm.Logit(y_train, x_train).fit()
 summary = model.summary()
 print(summary)
 x_test = sm.add_constant(x_test)
 pred = model.predict(x_test)
 # y_test
 # pred
 pred = np.where(pred > 0.5, 1,0)
 # 1. 초기 500개 데이터로 분석시 sibsp 변수의 odds ratio는?
 model.params
 sibsp = model.params[2]
 # print(sibsp)
 odds_ratio = np.exp(sibsp)
 print(round(odds_ratio,2))
 # 2. 초기 500개 데이터로 분석시 residual deviance는?
 ce = -238.54 * -1 # cross_entropy = (-)Log-Likelihood
```

```
rd = ce * 2  # residual_deviance = 2 * cross_entropy
print(rd)
```

3. 나머지 391개 데이터 적용시 오분류율은?
from sklearn.metrics import accuracy_score,confusion_matrix,c.

acc = accuracy_score(y_test,pred)
matrix = confusion_matrix(y_test,pred)
report = classification_report(y_test,pred)

print(acc, matrix, report)

오분류율 => 1 - 정확도
print(round(1-acc, 2))

0.78260869565 [53 96]] pport	2174 [[210	32] precision	recall	f1-score	su
0 1	0.80 0.75	0.87 0.64	0.83 0.69	242 149	
accuracy macro avg weighted avg	0.77 0.78	0.76 0.78	0.78 0.76 0.78	391 391 391	
0.22					

```
# 문제 3-2
```

[#] 다음은 당뇨병 환자의 질병 진행정도 데이터셋이다.

[#] target을 종속변수(Y), 나머지를 독립변수(X)로 분석했을 때 아래 질문에 [

^{# (}단, 모든 답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)

^{# 1.} target 변수와 가장 큰 상관관계를 갖는 변수의 상관계수를 구하시오.

```
# 2. 다중선형회귀 모델링 후 결정계수(R2 score)를 구하시오.
 # 3. 문제 2에서 구한 회귀모델에서 p-value가 가장 큰 변수의 p-value값을
 # 데이터 불러오기
 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 = pd.DataFrame(diabetes.data, columns=diabetes.feature_name
 y = pd.DataFrame(diabetes.target)
 y.columns = ['target']
 df = pd.concat([x,y], axis=1)
 df.head()
 # (단, 모든 답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
 # 1. target 변수와 가장 큰 상관관계를 갖는 변수의 상관계수를 구하시오.
 corr = df.corr()
 corr
 corr1 = abs(corr['target'].sort_values(ascending=False))[1]
 print(round(corr1, 2))
0.59
 # 2. 다중선형회귀 모델링 후 결정계수(R2 score)를 구하시오.
 x = df.drop(columns='target')
 y = df['target']
 import statsmodels.api as sm
 x= sm.add_constant(x)
 model = sm.OLS(y,x).fit()
```

```
summary = model.summary()
 print(summary)
 r2 score = 0.518
 print(round(r2 score, 2))
 # 3. 문제 2에서 구한 회귀모델에서 p-value가 가장 큰 변수의 p-value값을
 p_value = 0.867
 print(round(p_value, 2))
0.87
#기출문제 8회- 3유형
 # 제 3유형
 # 예제문제 3유형-1번
 # survived 를 종속변수(Y), 'pclass', 'age', 'parch', 'sibsp', 'fare
 # (단, 모든 답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
 # 1-1. 전체 데이터를 모두 활용하여 로지스틱회귀분석 진행 후에 유의하지 않
 # 1-2. 1번 문제에서 유의한 변수만 사용하여 로지스틱회귀분석을 진행했을 때
 # 1-3. 만약 age변수가 5단위 증가하면 오즈비(Odds ratio)는 몇배로 변화하
 ####### 복사 영역 #######
 # 데이터 생성(수정금지)
 import pandas as pd
 import numpy as np
  # Seaborn의 내장 타이타닉 데이터셋을 불러옵니다.
 import seaborn as sns
 df = sns.load dataset('titanic')
 df = df[ ['survived', 'pclass', 'age', 'parch', 'sibsp', 'fare'] ]
 df = df.dropna()
 ####### 복사 영역 #######
 print(df.head())
```

```
survived pclass age parch sibsp
0
     0
       3 22.0 0 1 7.2500
       1 38.0 0 1 71.2833
1
    1
2
        3 26.0 0 0 7.9250
    1 1 35.0 0 1 53.1000
3
4
     0 3 35.0 0 0 8.0500
 x = df.drop(columns='survived')
 y = df['survived']
 x_train = df[ ['pclass', 'age', 'parch', 'sibsp', 'fare'] ]
 y_train = df['survived']
 import statsmodels.api as sm
 x_train = sm.add_constant(x_train)
 model_logit = sm.Logit(y_train, x_train).fit()
 summary = model_logit.summary()
 print(summary)
 x_train = df.drop(columns=['survived', 'fare'])
 y_train= df['survived']
 print(x_train.shape)
 print(y_train.shape)
(714, 4)
(714,)
 import statsmodels.api as sm
 x_train = sm.add_constant(x_train)
 model_logit = sm.Logit(y_train, x_train).fit()
 summary2 = model_logit.summary()
 print(summary2)
```

```
# 1-2.
 # 1번 문제에서 유의한 변수만 사용하여 로지스틱회귀분석을 진행했을 때 회귀계
 print(round(model_logit.params.sum(),2))
 # (정답) 1-2. 회귀계수의 합계 : 2.45
2.45
 # 1-3. 만약 age변수가 5단위 증가하면 오즈비(Odds ratio)는 몇배로 변화하
 result = np.exp(5*model_logit.params)
 print(round(result,2))
 print(round(result[2], 2))
const 1.404122e+08
pclass 0.00000e+00
age 8.000000e-01
parch 4.070000e+00
sibsp 2.600000e-01
dtype: float64
8.0
 # 예제문제 3유형-2번
 # 다음은 당뇨병 환자의 질병 진행정도 데이터셋이다.
 # target을 종속변수(Y), s1~s5를 독립변수(X)로 분석했을 때 아래 질문에
 # (단, 모든 답은 반올림하여 소수점 둘째자리까지 구하시오)
 # 2-1. 다중선형회귀 모델링 후 p-value가 가장 작은 변수의 회귀계수 값을
 # 2-2. 위에서 구한 모델의 결정계수(Rsq) 값을 구하시오.
 # 2-3. 위에서 구한 모델에 s1=1, s2=2, s3=3, s4=4, s5=5 값을 대입하
 # 데이터 불러오기
 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 = pd.DataFrame(diabetes.data, columns=diabetes.feature_name
y = pd.DataFrame(diabetes.target)
y.columns = ['target']
df = pd.concat([x,y], axis=1)
print(df.head())
   age
             sex
                      bmi
                                bp
                                         s1
                                                   s2
s3 \\
0 0.038076 0.050680 0.061696 0.021872 -0.044223 -0.0348
21 -0.043401
1 -0.001882 -0.044642 -0.051474 -0.026328 -0.008449 -0.0191
63 0.074412
2 0.085299 0.050680 0.044451 -0.005670 -0.045599 -0.0341
94 -0.032356
3 -0.089063 -0.044642 -0.011595 -0.036656 0.012191 0.0249
91 -0.036038
4 0.005383 -0.044642 -0.036385 0.021872 0.003935 0.0155
96 0.008142
    s4
              s5
                       s6
                           target
0 -0.002592 0.019907 -0.017646
                              151.0
1 -0.039493 -0.068332 -0.092204
                                75.0
2 -0.002592 0.002861 -0.025930
                             141.0
3 0.034309 0.022688 -0.009362
                               206.0
4 -0.002592 -0.031988 -0.046641
                               135.0
```

```
# 독립변수와 종속변수 설정
 x = df[['s1', 's2', 's3', 's4', 's5']]
 v = df['target']
 # print(x.head())
 # print(y.head())
 # 모델링
 import statsmodels.api as sm
                       # 주의 : 상수항 추가해줘야 함
 x = sm.add constant(x)
 model = sm.OLS(y, x).fit() # 주의할 것 : y, x 순으로 입력해야 힏
 # y_pred = model.predict(x)
 summary = model.summary()
 print(summary)
 # p-value가 가장 작은 변수는 s5
 print(model.params) # s5 의 회귀계수 확인
 #(정답) 2-1 s5의 회귀계수 : 1163.74
const
      152.133484
   -937.016237
s1
    746.376765
s2
    32.455999
s3
    17.411725
s4
s5
    1163.736200
dtype: float64
 # 모델의 rsq값 구하기
 print(round(model.rsquared, 2))
 #(정답) 2-2. Rsq : 0.36
 # 새로운 데이터 적용
 # 주의사항 : 모델에 상수항이 추가되었다면
 # 새로운 데이터도 상수항을 추가해줘야 함(무조건 1 대입)
 # 리스트 형태
 new_data = [1, 1, 2, 3, 4, 5] # 상수항, s1, s2, ..., s5
  # 데이터프레임 형태
```

[1, 1, 2, 3, 4, 5] const s1 s2 s3 s4 s5 0 1 1 2 3 4 5 [6693.56667609] 0 6693.566676 dtype: float64