나의 첫 모델 만들기

학습 내용

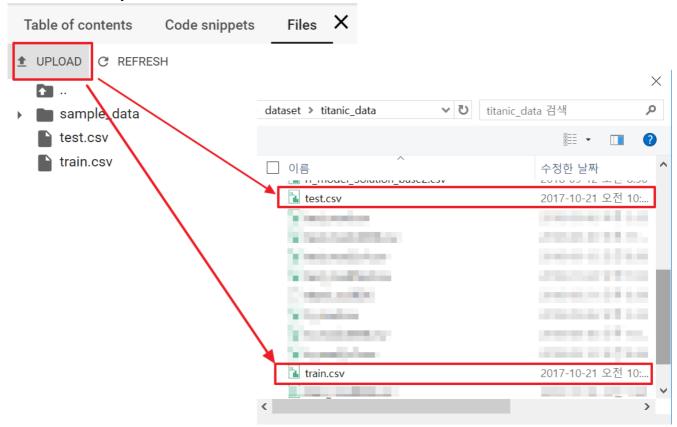
- 1-1 데이터 불러오기
- 1-2 데이터 탐색하기
- 1-3 모델 만들고 제출해 보기

준비

- 캐글 데이터 셋을 다운로드 받는다.(https://www.kaggle.com/c/2019-1st-ml-month-with-kakr/data (https://www.kaggle.com/c/2019-1st-ml-month-with-kakr/data))
- 구글 Coloaboratory 확인
- 구글 Coloaboratory에 데이터 올리기

1-1 데이터 불러오기

• 구글 Coloaboratory에 데이터를 올리고 불러온다.



Data Fields

구분 설명 값

Pclass	티켓의 클래스	Ticket class. 1 = 1st, 2 = 2nd, 3 = 3rd
Sex	성별(Sex)	남(male)/여(female)
Age	나이(Age in years.)	
SibSp	함께 탑승한 형제와 배우자의 수 /siblings, spouses aboard the Titanic.	
Parch	함께 탑승한 부모, 아이의 수	# of parents / children aboard the Titanic.
Ticket	티켓 번호(Ticket number)	(ex) CA 31352, A/5. 2151
Fare	탑승료(Passenger fare)	
Cabin	객실 번호(Cabin number)	
Embarked	탑승 항구(Port of Embarkation)	C = Cherbourg, Q = Queenstown, S = Southampton

• siblings : 형제, 자매, 형제, 의붓 형제

• spouses : 남편, 아내 (정부와 약혼자는 무시)

• Parch : Parent(mother, father), child(daughter, son, stepdaughter, stepson)

In [1]: ▶

import pandas as pd

In [2]:

```
train = pd.read_csv("train.csv")
test = pd.read_csv("test.csv")
```

1-2 데이터 탐색하기

- 데이터의 행과 열(shape)
- 컬럼명 확인
- 각 컬럼의 자료형
- 컬럼 결측치의 확인

In [3]: ▶

```
print(train.shape)
print(test.shape)
```

(891, 12) (418, 11) In [4]:
▶

```
print(train.columns)
print(test.columns)
```

• train에 Survived가 있고, test에는 없다.

In [5]: ▶

```
train.dtypes # int, object, float 형태의 자료형이 있다.
```

Out[5]:

Passenger Id int64 Survived int64 Pclass int64 Name object Sex object float64 Age SibSp int64 Parch int64 Ticket object Fare float64 Cabin object Embarked object dtype: object

In [6]: ▶

test.dtypes

Out[6]:

Passenger Id int64 Pclass int64 Name object Sex object float64 Age SibSp int64 Parch int64 Ticket object Fare float64 Cabin object Embarked object dtype: object

In [7]: ▶

train.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 12 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype	
0	Passenger I d	891 non-null	int64	
1	Survived	891 non-null	int64	
2	Pclass	891 non-null	int64	
3	Name	891 non-null	object	
4	Sex	891 non-null	object	
5	Age	714 non-null	float64	
6	SibSp	891 non-null	int64	
7	Parch	891 non-null	int64	
8	Ticket	891 non-null	object	
9	Fare	891 non-null	float64	
10	Cabin	204 non-null	object	
11	Embarked	889 non-null	object	
dtypes: float64(2), int64(5), object(5)				

memory usage: 83.7+ KB

• Age와 Cabin에 결측치가 있다.

In [8]:

test.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 418 entries, 0 to 417
Data columns (total 11 columns):

bata cordinio (total il cordinio)					
#	Column	Non-Null Count	Dtype		
0	Passenger I d	418 non-null	int64		
1	Pclass	418 non-null	int64		
2	Name	418 non-null	object		
3	Sex	418 non-null	object		
4	Age	332 non-null	float64		
5	SibSp	418 non-null	int64		
6	Parch	418 non-null	int64		
7	Ticket	418 non-null	object		
8	Fare	417 non-null	float64		
9	Cabin	91 non-null	object		
10	Embarked	418 non-null	object		
dtyp	dtypes: float64(2), int64(4), object(5)				
memory usage: 36.0+ KB					

• Age와 Cabin에 결측치가 있다.

In [9]: ▶

train.isnull().sum()

Out[9]:

Passenger Id 0 Survived 0 Pclass 0 0 Name Sex 0 177 Age SibSp 0 Parch 0 0 Ticket Fare 0 Cabin 687 Embarked 2 dtype: int64

In [10]:

test.isnull().sum()

Out[10]:

Passenger I d 0 Pclass 0 Name 0 0 Sex 86 Age SibSp 0 Parch 0 Ticket 0 Fare 1 327 Cabin Embarked 0 dtype: int64

In [11]:

train.describe()

Out[11]:

	Passengerld	Survived	Pclass	Age	SibSp	Parch	Fare
count	891.000000	891.000000	891.000000	714.000000	891.000000	891.000000	891.000000
mean	446.000000	0.383838	2.308642	29.699118	0.523008	0.381594	32.204208
std	257.353842	0.486592	0.836071	14.526497	1.102743	0.806057	49.693429
min	1.000000	0.000000	1.000000	0.420000	0.000000	0.000000	0.000000
25%	223.500000	0.000000	2.000000	20.125000	0.000000	0.000000	7.910400
50%	446.000000	0.000000	3.000000	28.000000	0.000000	0.000000	14.454200
75%	668.500000	1.000000	3.000000	38.000000	1.000000	0.000000	31.000000
max	891.000000	1.000000	3.000000	80.000000	8.000000	6.000000	512.329200

1-3 모델 만들고 제출해 보기

- 모듈을 import(불러오기)을 이용하여 sklearn(Scikit-Learn)
- 모델(로지스틱 회귀)을 생성 후, 학습(fit)
- 그리고 예측(predict)을 수행 후, 제출한다.

dtype='object')

```
In [12]:

from sklearn.linear_model import LogisticRegression

In [13]:

train.columns

Out[13]:

Index(['PassengerId', 'Survived', 'Pclass', 'Name', 'Sex', 'Age', 'SibSp', 'Parch', 'Ticket', 'Fare', 'Cabin', 'Embarked'],
```

```
In [14]:
```

```
# 데이터 준비 - 빠른 모델 생성을 위해 처리 없이 가능한 변수만 선택
# 'Survived'를 제외 ,
# 'Embarked', 'Sex'',Name', 'Ticket' =>문자포함
# 'Age',
sel = ['PassengerId', 'Pclass', 'SibSp', 'Parch']
# 학습에 사용될 데이터 준비 X_train, y_train
X_train = train[sel]
y_train = train['Survived']
X_test = test[sel]
```

```
In [16]:
                                                                                              H
# 모델 생성
model = LogisticRegression()
In [17]:
# 학습
model.fit(X_train, y_train)
Out[17]:
LogisticRegression()
예측하기
In [21]:
                                                                                              H
pred = model.predict(X_test)
pred[:15]
Out[21]:
array([0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 1], dtype=int64)
In [22]:
                                                                                              H
sub = pd.read_csv("sample_submission.csv")
sub.head(15)
```

Out[22]:

	Passengerld	Survived
0	892	0
1	893	1
2	894	0
3	895	0
4	896	1
5	897	0
6	898	1
7	899	0
8	900	1
9	901	0
10	902	0
11	903	0
12	904	1
13	905	0
14	906	1

```
In [24]:
sub['Survived'] = pred
sub.head(15)
```

Out [24]:

	Passengerld	Survived
0	892	0
1	893	0
2	894	0
3	895	0
4	896	0
5	897	0
6	898	0
7	899	0
8	900	0
9	901	0
10	902	0
11	903	1
12	904	1
13	905	0
14	906	1

```
In [25]:
sub.to_csv("logistic_first_model.csv", index=False)

In [26]:
# test_passengerId = test['PassengerId']
# pred = predictions.astype(int)
# df_pred = pd.DataFrame({'PassengerID':test_passengerId, 'Survived':pred})
# df_pred.to_csv("logistic_first_model.csv", index=False)
```

제출 절차

- https://www.kaggle.com/c/titanic/overview) 에 접속 및 가입
- 'Submit Predictions'을 선택 후, 해당 제출란에 생성된 *.csv 파일을 제출
- 해당 제출 답에 대한 정확도를 확인

