Kaggle 입문하기 - 데이터 분석 입문

학습 내용

- 캐글에 대해 이해하기
- 기본 모델과 정규화를 적용해 보기
- URL: https://www.kaggle.com/ (https://www.kaggle.com/)
- Competitions 선택하면 다양한 대회 확인 가능.
- 대회 주제 : Bike Sharing Demand
- https://www.kaggle.com/c/bike-sharing-demand)

Data Fields

필드명 설명

```
datetime hourly date + timestamp
   season 1 = spring, 2 = summer, 3 = fall, 4 = winter
   holiday whether the day is considered a holiday
workingday whether the day is neither a weekend nor holiday
            1: Clear, Few clouds, Partly cloudy, Partly cloudy
  weather
            2: Mist + Cloudy, Mist + Broken clouds, Mist + Few clouds, Mist
            3: Light Snow, Light Rain + Thunderstorm + Scattered clouds, Light Rain + Scattered clouds
            4: Heavy Rain + Ice Pallets + Thunderstorm + Mist, Snow + Fog
     temp temperature in Celsius (온도)
            "feels like" temperature in Celsius (체감온도)
    atemp
  humidity
            relative humidity (습도)
windspeed wind speed (바람속도)
    casual number of non-registered user rentals initiated (비가입자 사용유저)
 registered number of registered user rentals initiated (가입자 사용유저)
     count number of total rentals (전체 렌탈 대수)
```

```
In [1]: ▶
```

```
import pandas as pd
```

```
In [2]:

train = pd.read_csv("bike/train.csv", parse_dates=['datetime'])
test = pd.read_csv("bike/test.csv", parse_dates=['datetime'])
```

입력 데이터 선택

In [3]:

f_names = ['temp', 'atemp']
X_tr_all = train[f_names] # 학습용 데이터의 변수 선택
last_X_test = test[f_names] # 테스트 데이터의 변수 선택

출력 데이터 선택

```
In [4]:

y_tr_all = train['count']
```

데이터 나누기

```
In [5]:

from sklearn.model_selection import train_test_split

In [6]:

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_tr_all, y_tr_all, test_size=0.3, random_state=77)
```

모델 만들기 및 제출

모델 만들기 및 예측 순서

- 모델을 생성한다. model = 모델명()
- 모델을 학습한다. model.fit(입력값, 출력값)
- 모델을 이용하여 예측 model.predict(입력값)

In [7]: ▶

from sklearn.linear_model import LinearRegression

In [8]:
▶

```
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)
# 결정계수 확인
print("학습용 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_train, y_train)))
print("테스트 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_test, y_test)))
model.predict(X_test) # 예측(새로운 데이터로)
```

학습용 데이터 결정계수: 0.159 테스트 데이터 결정계수: 0.146

Out[8]:

```
array([235.46986679, 151.05560946, 218.26182702, ..., 133.09294136, 151.05560946, 82.34013525])
```

In [9]: ▶

```
print( model.coef_ ) # 모델(선형회귀의 계수)
print( model.intercept_) # 모델(선형 회귀의 교차점)
```

[8.18286924 0.99950771] 3.8812023741951975

학습된 모델로 예측 후, 이값으로 제출하기

In [10]:

```
sub = pd.read_csv("bike/sampleSubmission.csv")
sub.head()
```

Out[10]:

	datetime	count
0	2011-01-20 00:00:00	0
1	2011-01-20 01:00:00	0
2	2011-01-20 02:00:00	0
3	2011-01-20 03:00:00	0
4	2011-01-20 04:00:00	0

In [11]:

```
pred = model.predict(last_X_test) # 예측
sub['count'] = pred
sub
```

Out[11]:

	datetime	count
0	2011-01-20 00:00:00	102.469994
1	2011-01-20 01:00:00	104.738876
2	2011-01-20 02:00:00	104.738876
3	2011-01-20 03:00:00	103.984248
4	2011-01-20 04:00:00	103.984248
6488	2012-12-31 19:00:00	103.984248
6489	2012-12-31 20:00:00	103.984248
6490	2012-12-31 21:00:00	103.984248
6491	2012-12-31 22:00:00	104.738876
6492	2012-12-31 23:00:00	104.738876

6493 rows × 2 columns

제출하기

In [12]:

```
# 처음 만는 제출용 csv 파일, 행번호를 없애기
sub.to_csv("firstsubmission.csv", index=False)
```

여러개의 변수를 사용하기

```
In [13]:
```

train.columns

Out[13]:

```
In [14]:
f_names = ['season', 'holiday', 'workingday', 'weather', 'temp', 'atemp', 'humidity', 'windspeed']
                             # 학습용 데이터의 변수 선택
X_tr_all = train[f_names]
last_X_test = test[f_names]
                             # 테스트 데이터의 변수 선택
y_tr_all = train['count']
데이터 나누기
In [15]:
                                                                                         H
from sklearn.model_selection import train_test_split
In [16]:
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_tr_all,
                                               test_size=0.3,
                                               random_state=77)
In [17]:
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)
# 결정계수 확인
print("학습용 세트 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_train, y_train)))
print("테스트 세트 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_test, y_test)))
학습용 세트 결정계수: 0.262
테스트 세트 결정계수: 0.257
정규화 - MinMaxScaler
In [18]:
                                                                                         H
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
In [19]:
f_names = ['season', 'holiday', 'workingday', 'weather', 'temp', 'atemp', 'humidity', 'windspeed']
                             # 학습용 데이터의 변수 선택
X_tr_all = train[f_names]
In [20]:
                                                                                         H
scaler = MinMaxScaler().fit(X_tr_all)
nor_X_tr_all = scaler.transform(X_tr_all)
last_X_test = test[f_names] # 테스트 데이터의 변수 선택
y_tr_all = train['count']
```

```
In [21]:
                                                                                       H
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(nor_X_tr_all,
                                              y_tr_all,
                                              test_size=0.3,
                                              random_state=77)
In [22]:
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)
# 결정 계수 확인
print("학습용 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_train, y_train)))
print("테스트 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_test, y_test)))
학습용 데이터 결정계수: 0.262
테스트 데이터 결정계수: 0.257
Ridge, Lasso
In [23]:
                                                                                       M
from sklearn.linear_model import Ridge, Lasso
In [24]:
model = Ridge()
model.fit(X_train, y_train)
# 결정계수 확인
print("학습용 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_train, y_train)))
print("테스트 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_test, y_test)))
학습용 데이터 결정계수: 0.262
테스트 데이터 결정계수: 0.257
In [25]:
                                                                                       H
model = Lasso()
model.fit(X_train, y_train)
# 결정계수 확인
print("학습용 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_train, v_train)))
```

print("테스트 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_test, y_test)))

학습용 데이터 결정계수: 0.258 테스트 데이터 결정계수: 0.254

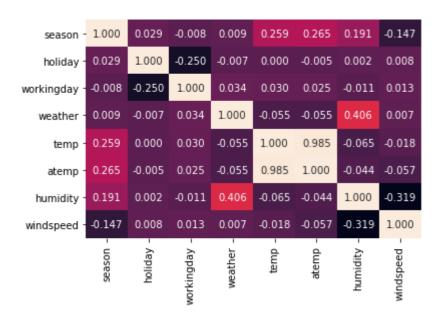
특징 추출 및 생성

In [26]:

```
import seaborn as sns
sns.heatmap(X_tr_all.corr(), annot=True, fmt=".3f", cbar=False)
```

Out [26]:

<AxesSubplot:>



```
In [27]: ▶
```

```
print("원래 데이터 : ", X_tr_all.shape)

nor_X = MinMaxScaler().fit_transform(X_tr_all) # 입력 데이터 정규화
ex_X = PolynomialFeatures(degree=2, include_bias=False).fit_transform(nor_X) # 데이터 feature 추가
print("정규화, 특징 추출 : ", ex_X.shape, y_tr_all.shape)
print(type(X_tr_all), type(ex_X))
```

```
원래 데이터 : (10886, 8)
```

정규화, 특징 추출 : (10886, 44) (10886,)

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> <class 'numpy.ndarray'>

```
In [28]: ▶
```

In [29]: model_list = [LinearRegression(), Ridge(), Lasso()] In [34]: M for model in model_list: model.fit(X_train, y_train) pred = model.predict(X_test) print("모델 : ", model) # 결정계수 확인 print("학습용 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_train, y_train))) print("테스트 데이터 결정계수: {:.3f}".format(model.score(X_test, y_test))) # MSE(mean squared error) 확인 $mse_val = ((pred - y_test) ** 2).sum() / len(pred)$ print("mse value : {:.3f}".format(mse_val)) 모델: LinearRegression() 학습용 데이터 결정계수: 0.307 테스트 데이터 결정계수: 0.306 mse value : 22424.079 모델: Ridge() 학습용 데이터 결정계수: 0.302 테스트 데이터 결정계수: 0.304 mse value : 22474.878 모델: Lasso() 학습용 데이터 결정계수: 0.264 테스트 데이터 결정계수: 0.260 mse value : 23899.791 In [35]: M model = LinearRegression() model.fit(X_train, y_train) Out[35]: LinearRegression()

ex_X = PolynomialFeatures(degree=2, include_bias=False).fit_transform(nor_X_test_all)

H

In [36]:

scaler = MinMaxScaler().fit(X_tr_all)

nor_X_test_all = scaler.transform(last_X_test)

In [37]:

```
pred = model.predict(ex_X) # 예측
sub['count'] = pred
sub.loc[sub['count'] < 0, 'count'] = 0
sub.head(3)
```

Out[37]:

	datetime	count
0	2011-01-20 00:00:00	119.850899
1	2011-01-20 01:00:00	117.100899
2	2011-01-20 02:00:00	117.100899

In [38]: ▶

```
# 처음 만는 제출용 csv 파일, 행번호를 없애기
sub.to_csv("second_sub.csv", index=False)
```

제출 결과 : 1.37583

교육용으로 작성된 것으로 배포 및 복제시에 사전 허가가 필요합니다.
Copyright 2021 LIM Co. all rights reserved.