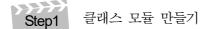
# 인공지능 머신러닝 응용 프레임워크

	2	
_		-

# 머신러닝 응용 프레임워크



결과적으로 클래스로 구현한 결과는 다음과 같습니다. MyDataFrame, MyModel 등의 클래스로 구현하였습니다.

import numpy as np # 수학 연산 수행을 위한 모듈 import pandas as pd # 데이터 처리를 위한 모듈 import seaborn as sns # 데이터 시각화 모듈 import matplotlib.pyplot as plt # 데이터 시각화 모듈

# 다양한 분류 알고리즘 패키지를 임포트함.

from sklearn.linear\_model import LogisticRegression # Logistic Regression 알고리즘

#from sklearn.cross\_validation import train\_test\_split # 데이타 쪼개주는 모듈

from sklearn.model\_selection import train\_test\_split

from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier # for K nearest neighbours

from sklearn import svm #for Support Vector Machine (SVM) Algorithm from sklearn import metrics #for checking the model accuracy from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier #for using Decision Tree Algoithm

class MyDataFrame: #gildong

```
data_frame = 0
def load_csv(self, f):
    # CSV 파일 읽어오기
    self.data_frame = pd.read_csv(f)
def file_info(self):
    self.data_frame.info()
def show_head(self):
    print(self.data frame.head())
def show_col_name(self):
    for col in self.data_frame.columns:
         print(col)
def show cols(self):
    print(self.data_frame.columns)
def show hist(self):
    self.data_frame.hist(edgecolor='black', linewidth=1.2)
    fig = plt.gcf()
    fig.set_size_inches(12, 10)
    plt.show()
def plot(self, a, b, c):
    # 읽어온 데이터 표시하기
```

```
cl = self.data_frame[c].unique()
          col = ['orange', 'blue', 'red', 'yellow', 'black', 'brown']
          fig = self.data_frame[self.data_frame[c] == cl[0]].plot(kind='scatter',
x=a, y=b, color=col[0], label=cl[0])
          for i in range(len(cl) - 1):
               self.data_frame[self.data_frame[c] == cl[i +
1]].plot(kind='scatter', x=a, y=b, color=col[i + 1], label=cl[i + 1], ax=fig)
          fig.set_xlabel(a)
          fig.set_ylabel(b)
          fig.set_title(a + " vs. " + b)
          fig = plt.gcf()
          fig.set size inches(10, 6)
          plt.show()
     def show_boxplot(self, a, b):
          f, sub = plt.subplots(1, 1, figsize=(8, 6))
          sns.boxplot(x=self.data frame[a], y=self.data frame[b], ax=sub)
          sub.set(xlabel=a, ylabel=b)
     def show_violenplot(self, a, b):
          plt.figure(figsize=(8, 6))
          plt.subplot(1, 1, 1)
          sns.violinplot(x=a, y=b, data=self.data frame)
```

```
def show_heatmap(self):
        plt.figure(figsize=(12, 8))
        sns.heatmap(self.data_frame.corr(), annot=True,
cmap='cubehelix_r')
        plt.show()
    def prepare_data(self, q, target, r):
        train, test = train_test_split(self.data_frame, test_size=r)
        # train=70% and test=30%
        print(train.shape)
        print(test.shape)
        # 학습용 문제, 학습용 정답
        train_X = train[q] # 키와 발크기만 선택
        train_y = train[target] # 정답 선택
        # 테스트용 문제, 테스트용 정답
        test_X = test[q] # taking test data features
        test_y = test[target] # output value of test data
        return train X, train y, test X, test y
    def drop(self, col):
        self.data_frame.drop(col, axis=1, inplace=True)
    def show_unique(self, col):
        print(self.data frame[col].unique())
```

```
self.data_frame[new_col] = self.data_frame[col].map(m)
class MyModel: #youngja
    train X = []
    train_y = []
    test_X = []
    test y = []
    def __init__(self, i, j, k, l):
         self.train_X = i
         self.train_y = j
         self.test_X = k
         self.test y = 1
    def run_SVM(self):
         gildong = svm.SVC()
         gildong.fit(self.train X, self.train y) # 가르친 후
         prediction = gildong.predict(self.test X) # 얼마나 맞히는지
테스트
         rate1 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate1))
```

def to\_numeric(self, col, m, new\_col):

```
def run LR(self):
         cheolsu = LogisticRegression()
         cheolsu.fit(self.train_X, self.train_y)
         prediction = cheolsu.predict(self.test_X)
         rate2 = metrics.accuracy score(prediction, self.test y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate2))
    def run DT(self):
         youngja = DecisionTreeClassifier()
         youngja.fit(self.train_X, self.train_y)
         prediction = youngja.predict(self.test_X)
         rate3 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate3))
    def run_NN(self):
         minsu = KNeighborsClassifier(n_neighbors=3) # this examines 3
neighbours for putting the new data into a class
         minsu.fit(self.train X, self.train y)
         prediction = minsu.predict(self.test X)
         rate4 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate4))
```

```
class MyML: # minsu
    file_name = 0
    test_data_ratio = 0
    q_cols = 0
    target = 0
    heatmap_flag = 0
    def set_heatmap(self, flag):
         self.heatmap_flag = flag;
    def set_file(self, f):
         self.file_name = f
    def set_data_ratio(self, v):
         self.test_data_ratio = v
    def set_q_cols(self, i):
         self.q_cols = i
    def set_target(self, t):
         self.target = t
    def doML(self):
         gildong = MyDataFrame()
         gildong.load_csv(self.file_name);
         gildong.file_info()
```



#### 클래스 라이브러리를 이용한 붓꽃 인식

다음은 위의 클래스를 라이브러리로 이용하여 붓꽃을 인식하는 코드를 작성한 예입니다. 먼저 아래와 같이 두 클래스를 임포트합니다.

from myai import MyDataFrame from myai import MyModel

그런 다음 MyDataFrame 클래스로 gildong 객체를 생성합니다.

#### gildong = MyDataFrame()

Iris.csv 파일을 읽어 들인 후 몇 가지 정보를 출력해봅니다.

gildong.load\_csv('Iris.csv');

gildong.file\_info()

그 결과 다음과 같은 결과가 표시됩니다.

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

RangeIndex: 150 entries, 0 to 149

Data columns (total 6 columns):

# Column Non-Null Count Dtype
--- ----0 Id 150 non-null int64

- 1 SepalLengthCm 150 non-null float64
- 2 SepalWidthCm 150 non-null float64
- 3 PetalLengthCm 150 non-null float64
- 4 PetalWidthCm 150 non-null float64
- 5 Species 150 non-null object

dtypes: float64(4), int64(1), object(1)

memory usage: 7.2+ KB

이제, 데이터 프레임에 어떤 컬럼이 있는지 확인해 봅니다.

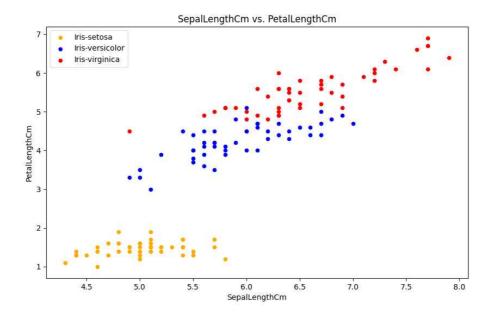
#### gildong.show cols()

실행 결과 다음과 같이 6가지 컬럼이 있음을 보여줍니다.

X축을 'SepalLengthCm'으로, Y 축을 'PetalLengthCm'으로, 그리고 'Species' 종류에 따라 다른 색으로 표시하도록 해봅니다.

gildong.plot('SepalLengthCm', 'PetalLengthCm', 'Species')

그 결과 다음과 같이 표시됩니다.



Setosa의 경우 상대적으로 꽃받침의 길이(SepalLengthCm)와 꽃잎의 길이(PetalLengthCm)가 짧습니다. 이에 비해 Virginica는 꽃받침과 꽃잎의 길이가 깁니다. Versicolor는 그 중간에 위치하는 것을 볼 수 있습니다.

이번에는 이러한 데이터를 이용하여 학습과 테스트를 수행해보겠습니다. 먼저 데이터를 나눕니다. 이때, 입력은 꽃받침 길이와 너비, 꽃잎의 길이와 너비를 모두 사용하고, 맞출 값은 꽃의 유형입니다. 학습데이터는 80%, 테스트 데이터는 20%로 지정하였습니다.

a, b, c, d = gildong.prepare\_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm', 'PetalWidthCm'], 'Species', 0.2)

나눈 데이터를 이용할 모델을 생성하고, 학습 및 테스트를 수행한 후 인

식률을 확인합니다.

youngja = MyModel(a, b, c, d)
youngja.run\_SVM()
youngja.run\_LR()
youngja.run\_DT()
youngja.run\_NN()

다음은 실행 결과입니다. 나눈 데이터의 크기와 4가지 모델에 따른 인식률이 표시되었습니다.

(120, 6)

(30, 6)

인식률: 100.0 인식률: 100.0 인식률: 100.0 인식률: 100.0

이어서 히트맵을 표시해봅니다. 하지만 다음과 같은 오류가 발생하였습니다.

ValueError: could not convert string to float: 'Iris-setosa'

아마도 문자열을 실수(숫자)로 바꿀 수 없다고 합니다. Species 컬럼에 숫자가 아닌 문자열이 있는 것 같습니다. 그래서 Species 컬럼에 어떤 값 이 있는지 확인해봅니다. 이때 동작하지 않은 히트맵 출력 코드는 주석처리합니다.

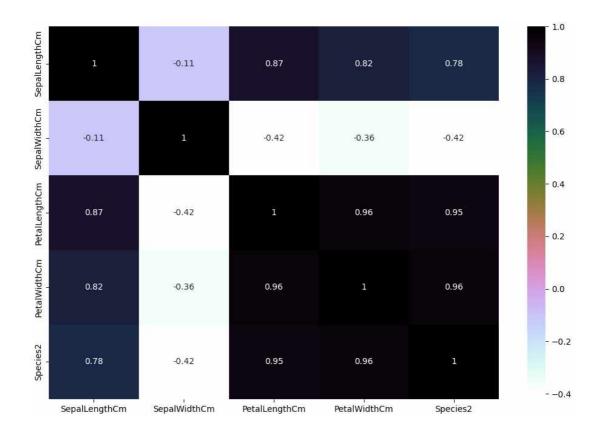
```
gildong.show_unique('Species')
#gildong.show_heatmap()
```

결과를 보니 다음과 같이 3가지가 있네요.

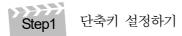
['Iris-setosa' 'Iris-versicolor' 'Iris-virginica']

각각의 문자열에 대해 다음과 같이 0, 1, 2로 대치하도록 합니다. 그리고 Id, Species 컬럼을 삭제합니다. 마지막으로 히트맵을 다시 출력하도록 합니다.

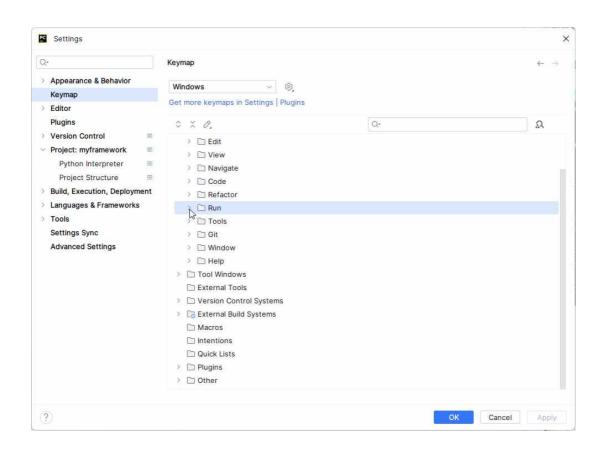
```
gildong.to_numeric('Species', {'Iris-setosa':0, 'Iris-versicolor':1,
    'Iris-virginica':2}, 'Species2')
gildong.drop('Id')
gildong.drop('Species')
gildong.show_heatmap()
```



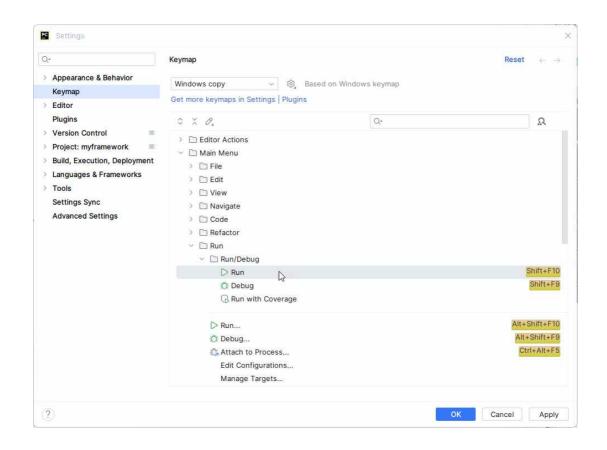
결과를 보면, 0.96으로 꽃잎의 길이와 너비가 상관관계가 가장 큽니다. 그리고 꽃의 종류(Species2)와 상관관계가 가장 큰 것은 꽃잎의 너비로 0.96임을 알 수 있습니다. 꽃잎의 길이도 0.95로 상당히 큽니다. 꽃받침 길이도 0.78로 비교적 크나 상대적으로 꽃받침 길이는 -0.42로 작습니다. 음수의 경우에는 음의 상관관계를 갖고 있음을 뜻합니다.



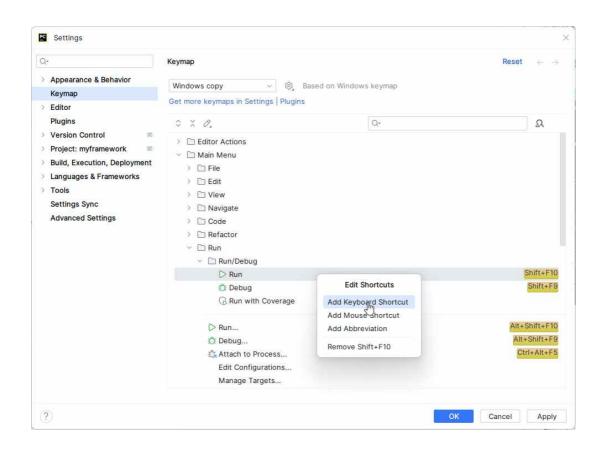
File | Settings 메뉴 선택 후 아래와 같이 왼쪽에서 Keymap을 선택합니다.



그런 다음, 위 그림에서 오른쪽의 Run 아이콘을 클릭하면 다음과 같이 표시됩니다.



여기에서 Run/Debug에 있는 Run 메뉴 항목을 두 번 클릭하면 단축키를 편집할 수 있는 메뉴가 표시됩니다.



Add Keyboard Shortcut을 선택한 후 아래와 같이 단축키로 Alt + X를 클릭하여 OK 버튼을 누르면, 향후 프로그램을 실행하고자 할 때는 단순히 Alt + X키를 누르기만 하면 됩니다. 아주 편리해지는 것이지요.





### 라이브러리 사용 연습하기

현재 작성되어 있는 MyDataFrame 클래스와 MyModel 클래스를 이용하면 얼마나 손쉽게 머신러닝 코드를 작성할 수 있는지 알아보겠습니다. 먼저 라이브러리를 임포트합니다.

#### from myai import \*

데이터 프레임 객체 df와 머신러닝 모델 객체 model을 생성합니다.

df = MyDataFrame()
model = MyModel()

df 객체로 파일을 로드합니다.

#### df.load\_csv("Iris.csv")

파일에 대한 부가 정보를 표시해 봅니다.

df.show\_file\_info()
df.show\_cols()

다음은 실행결과입니다.

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

RangeIndex: 150 entries, 0 to 149

#### Data columns (total 6 columns):

Column	Non-Null Count	Dtype
Id	150 non-null	int64
SepalLengthCm	150 non-null	float64
SepalWidthCm	150 non-null	float64
PetalLengthCm	150 non-null	float64
PetalWidthCm	150 non-null	float64
Species	150 non-null	object
	Id SepalLengthCm SepalWidthCm PetalLengthCm PetalWidthCm	Id 150 non-null SepalLengthCm 150 non-null SepalWidthCm 150 non-null PetalLengthCm 150 non-null PetalWidthCm 150 non-null

dtypes: float64(4), int64(1), object(1)

memory usage: 7.2+ KB

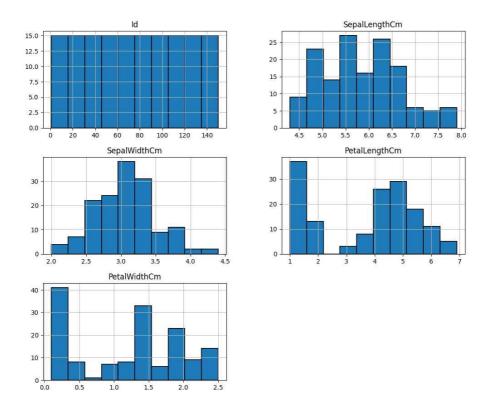
Index(['Id', 'SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm',

'PetalWidthCm', 'Species'], dtype='object')

Process finished with exit code 0

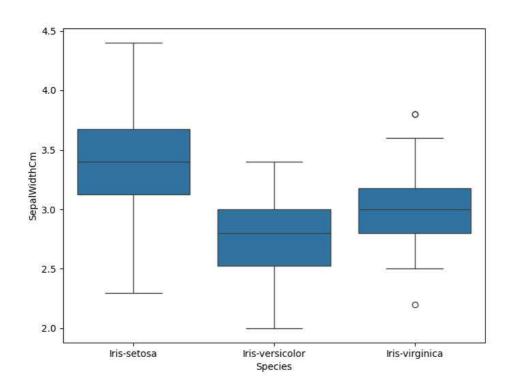
이제 csv 데이터 시각화를 해봅니다.

df.show\_hist()



다음은 박스 플롯을 출력한 결과입니다.

df.show\_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')



이처럼 준비된 멤버 함수를 호출하여 시각화를 할 수 있습니다. 계속하기 위하여 일단 시각화 코드는 주석처리하여 코딩을 하는 과정에서 번거롭 게 표시되지 않도록 하겠습니다.

# #df.show\_hist() #df.show\_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')

이제 모델 학습 및 테스트를 위한 데이터를 준비하도록 하겠습니다. 다음 은 이를 위한 코드입니다.

```
a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)

model.set_data(a, b, c, d)
```

입력을 꽃받침(sepal) 길이와 너비, 꽃잎 길이로 하고, 그에 따라 인식해야 할 타겟으로 꽃의 유형(species)을 설정하여 학습 데이터 입력(a), 학습데이터 타겟(b), 테스트 데이터 입력(c), 테스트 데이터 타겟(d)을 구한 후 인공지능 모델로 보냅니다.

이제 마지막으로 4가지 머신러닝 모델을 이용하여 학습과 테스트를 수행합니다.

```
model.run_LR()
model.run_DT()
model.run_NN()
model.run_SVM()
```

다음은 실행 결과입니다.

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: 150 entries, 0 to 149

Data columns (total 6 columns):

# Column Non-Null Count Dtype
--- ----
0 Id 150 non-null int64

1 SepalLengthCm 150 non-null float64

```
150 non-null
                                  float64
 2
     SepalWidthCm
 3
                                  float64
    PetalLengthCm 150 non-null
    PetalWidthCm 150 non-null
                                  float64
 4
 5
                   150 non-null
    Species
                                  object
dtypes: float64(4), int64(1), object(1)
memory usage: 7.2+ KB
Index(['Id', 'SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm',
'PetalWidthCm',
       'Species'],
      dtype='object')
(90, 6)
(60, 6)
인식률: 91.7
인식률: 90.0
인식률: 95.0
인식률: 91.7
Process finished with exit code 0
결과적으로 우리가 작성한 코드는 다음과 같습니다.
from myai import *
df = MyDataFrame()
model = MyModel()
```

#(1) 데이터 로드

```
df.load_csv("Iris.csv")
#(2) 데이터 정보 표시
df.show_file_info()
df.show_cols()
#(3) 데이터 시각화
#df.show_hist()
#df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
#(4) 학습/테스트 데이터 준비하기
a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
model.set_data(a, b, c, d)
#(5) 머신러닝 모델 실행하기
model.run LR()
model.run_DT()
model.run_NN()
model.run SVM()
```

전체적으로 보면 다음과 같이 대략 5가지 단계로 실행됩니다.

- (1) 데이터 로드
- (2) 데이터 정보 표시
- (3) 데이터 시각화
- (4) 학습/테스트 데이터 준비하기

## (5) 머신러닝 모델 실행하기

지금부터를 이에 따라 한 단계 더 추상화하도록 하겠습니다.



## 한 단계 더 추상화하기

가장 먼저 아래 데이터 로드 부분을 추상화하겠습니다.

from myai import \*

df = MyDataFrame()

model = MyModel()

#(1) 데이터 로드

df.load\_csv("Iris.csv")

df.show\_file\_info()

df.show\_cols()

#df.show\_hist()

#df.show\_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')

a, b, c, d = df.prepare\_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',

'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)

model.set\_data(a, b, c, d)

```
model.run_LR()
model.run_DT()
model.run_NN()
model.run_SVM()
아래와 같이 할 수 있겠네요.
from myai import *
df = MyDataFrame()
model = MyModel()
def load_csv():
   df.load_csv("Iris.csv")
#(1) 데이터 로드
load_csv()
다음, 그 아래 부분에 있는 파일 정보를 보여주는 두 줄의 코드를
show_info 함수로 추상화합니다.
from myai import *
df = MyDataFrame()
model = MyModel()
def load_csv():
```

```
def show_info():
    df.show_file_info()
    df.show_cols()
#(1) 데이터 로드
load_csv()
#(2) 데이터 정보 표시
show info()
#(3) 데이터 시각화
#df.show_hist()
#df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
#(4) 학습/테스트 데이터 준비하기
a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
model.set_data(a, b, c, d)
#(5) 머신러닝 모델 실행하기
model.run_LR()
model.run_DT()
model.run_NN()
model.run SVM()
```

df.load\_csv("Iris.csv")

```
데이터 시각화 코드 두 줄을 추상화합니다.
from myai import *
df = MyDataFrame()
model = MyModel()
def load_csv():
    df.load_csv("Iris.csv")
def show_info():
    df.show_file_info()
    df.show_cols()
def visualize():
    # df.show_hist()
    # df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
    pass
#(1) 데이터 로드
load_csv()
#(2) 데이터 정보 표시
show_info()
#(3) 데이터 시각화
visualize()
```

```
#(4) 학습/테스트 데이터 준비하기
a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
model.set_data(a, b, c, d)
#(5) 머신러닝 모델 실행하기
model.run_LR()
model.run_DT()
model.run_NN()
model.run SVM()
학습과 테스트 데이터 셋을 준비하는 코드는 다음과 같이 prepare_data라는
함수로 추상화합니다.
from myai import *
df = MyDataFrame()
model = MyModel()
def load csv():
    df.load csv("Iris.csv")
def show_info():
    df.show_file_info()
    df.show_cols()
def visualize():
```

```
pass
def prepare_data():
    a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
    model.set_data(a, b, c, d)
#(1) 데이터 로드
load csv()
#(2) 데이터 정보 표시
show_info()
#(3) 데이터 시각화
visualize()
#(4) 학습/테스트 데이터 준비하기
prepare_data()
#(5) 머신러닝 모델 실행하기
model.run_LR()
model.run_DT()
model.run_NN()
model.run SVM()
```

# df.show\_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')

# df.show\_hist()

```
from myai import *
df = MyDataFrame()
model = MyModel()
def load_csv():
    df.load_csv("Iris.csv")
def show info():
    df.show_file_info()
    df.show_cols()
def visualize():
    # df.show hist()
    # df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
    pass
def prepare data():
    a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
    model.set_data(a, b, c, d)
def run_models():
    model.run LR()
    model.run_DT()
```

마지막으로 모델을 실행하는 부분을 추상화합니다.

model.run\_NN()
model.run\_SVM()

#(1) 데이터 로드 load\_csv()

#(2) 데이터 정보 표시 show\_info()

#(3) 데이터 시각화 visualize()

#(4) 학습/테스트 데이터 준비하기 prepare\_data()

#(5) 머신러닝 모델 실행하기

run\_models()

그런데, 사실상 (1), (2), (3), (4), (5)도 모두 묶어 run이라는 함수를 추상화하겠습니다.

from myai import \*

df = MyDataFrame()
model = MyModel()

```
df.load_csv("Iris.csv")
def show_info():
    df.show_file_info()
    df.show cols()
def visualize():
    # df.show_hist()
    # df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
    pass
def prepare_data():
    a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
    model.set_data(a, b, c, d)
def run_models():
    model.run_LR()
    model.run DT()
    model.run_NN()
    model.run_SVM()
def run():
    # (1) 데이터 로드
    load csv()
    # (2) 데이터 정보 표시
```

def load\_csv():

```
show_info()
# (3) 데이터 시각화
visualize()
# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
prepare_data()
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
run_models()
```

## run()

함수를 이용한 코드 추상화를 마쳤습니다. 결과적으로 6개의 함수가 만들어졌습니다. 이제 맨 뒤에 있는 df, model 객체와 6개의 함수를 묶어 MachineLearning 이라는 클래스로 작성해보겠습니다. 가장 먼저, 아래와 같이 클래스 선언합니다.

from myai import \*

### class MachineLearning:

```
df = MyDataFrame()
model = MyModel()

def load_csv():
    df.load_csv("Iris.csv")

def show_info():
    df.show file info()
```

```
df.show_cols()
    def visualize():
        # df.show_hist()
        # df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
        pass
    def prepare_data():
        a, b, c, d = df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
        model.set data(a, b, c, d)
    def run_models():
        model.run_LR()
        model.run_DT()
        model.run NN()
        model.run SVM()
    def run():
        # (1) 데이터 로드
        load_csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        show_info()
        # (3) 데이터 시각화
        visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        prepare_data()
```

```
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
        run_models()
run()
그러면 오류가 합니다. 오류를 고치기 위하여 다음과 같이 곳곳에 self
키워드 코드를 추가합니다.
from myai import *
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv("Iris.csv")
    def show_info(self):
        self.df.show_file_info()
        self.df.show_cols()
    def visualize(self):
        # self.df.show_hist()
        # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
        pass
    def prepare_data(self):
```

```
def run_models(self):
    self.model.run_LR()
    self.model.run_DT()
    self.model.run_NN()
    self.model.run_SVM()
```

```
def run(self):
# (1) 데이터 로드
self.load_csv()
# (2) 데이터 정보 표시
self.show_info()
# (3) 데이터 시각화
self.visualize()
# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
self.prepare_data()
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
self.run_models()
```

run()

클래스는 객체를 만들라고 있는 것이지요. 다음과 같이 클래스를 작성하여 코드를 완성합니다.

```
from myai import *
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    def load_csv(self):
         self.df.load_csv("Iris.csv")
    def show info(self):
         self.df.show file info()
         self.df.show_cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    def prepare_data(self):
         a, b, c, d = self.df.prepare data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
         self.model.set data(a, b, c, d)
    def run_models(self):
         self.model.run_LR()
         self.model.run DT()
         self.model.run NN()
```

```
def run(self):
# (1) 데이터 로드
self.load_csv()
# (2) 데이터 정보 표시
self.show_info()
# (3) 데이터 시각화
self.visualize()
# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
self.prepare_data()
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
```

self.model.run\_SVM()

ml = MachineLearning()
ml.run()

self.run\_models()



# MachineLearning 클래스, 라이브러리로 만들기

from myai import \*

pass

MachineLearning 클래스를 라이브러리 모듈로 만들어 보겠습니다. 현 단계에서 MachineLearning 클래스를 라이브러리로 쓸 수 있을까요? 그렇지 않다면 무엇이 문제일까요?

사실 이 클래스는 가만 보면 라이브러리로 사용할 수 없는 부분이 들어 있습니다. 바로 아래 강조된 부분 때문에 그렇습니다.

```
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()

def load_csv(self):
    self.df.load_csv("Iris.csv")

def show_info(self):
    self.df.show_file_info()
    self.df.show_cols()

def visualize(self):
    # self.df.show_hist()
# self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
```

```
def prepare_data(self):
        a, b, c, d = self.df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
        self.model.set_data(a, b, c, d)
    def run models(self):
        self.model.run_LR()
        self.model.run_DT()
        self.model.run_NN()
        self.model.run SVM()
    def run(self):
        # (1) 데이터 로드
        self.load_csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        self.show info()
        # (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare data()
        # (5) 머신러닝 모델 실행하기
        self.run models()
ml = MachineLearning()
```

ml.run()

강조된 코드는 현재 사용하는 데이터 Iris.csv 파일과 관련되어 있어서 혹 다른 데이터 파일로 바꿀 경우 우리가 무조건 수정해야 하는 코드입니다.

방법은 다음과 같습니다. MachineLearning 클래스를 상속받는 새로운 클래스 IrisMachineLearning 클래스를 작성한 후 강조된 코드를 IrisMachineLearning으로 옮기는 방법으로 진행합니다. 그러면 자연스럽게 MachineLearning 클래스는 라이브러리 클래스로 사용할 수 있게 됩니다. 다음은 MachineLearning 클래스를 상속받아 IrisMachineLearning 클래스를 선언한 코드입니다.

```
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()

def load_csv(self):
        self.df.load_csv("Iris.csv")

def show_info(self):
        self.df.show_file_info()
        self.df.show_cols()

def visualize(self):
    # self.df.show_hist()
    # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
```

from myai import \*

```
pass
```

```
def prepare_data(self):
        a, b, c, d = self.df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
        self.model.set data(a, b, c, d)
    def run_models(self):
        self.model.run_LR()
        self.model.run DT()
        self.model.run NN()
        self.model.run_SVM()
    def run(self):
        # (1) 데이터 로드
        self.load csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        self.show_info()
        # (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare data()
        # (5) 머신러닝 모델 실행하기
        self.run_models()
```

class IrisMachineLearning (MachineLearning): pass

```
ml = MachineLearning()
ml.run()
```

자, 그런데 클래스는 뭐하라고 있는 것인가요? 객체를 만들라고 있는 것이지요. 따라서 IrisMachineLearning 클래스로 객체를 생성해야 합니다.

```
ml = IrisMachineLearning()
ml.run()
```

자, 그렇다면 이제 load\_csv 함수를 IrisMachineLearning 클래스로 옮깁니다. 전체를 옮기는 것은 아니고 껍데기는 남겨놓고, 대신 상속받은 클래스에서 재정의하도록 코드를 작성하는 것입니다.

```
from myai import *
```

```
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
```

```
def load_csv(self):
    pass
```

```
def show_info(self):
    self.df.show_file_info()
    self.df.show cols()
```

```
def visualize(self):
        # self.df.show_hist()
        # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
        pass
    def prepare data(self):
        a, b, c, d = self.df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
        self.model.set_data(a, b, c, d)
    def run models(self):
        self.model.run_LR()
        self.model.run_DT()
        self.model.run_NN()
        self.model.run_SVM()
    def run(self):
        # (1) 데이터 로드
        self.load_csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        self.show info()
        # (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare_data()
        # (5) 머신러닝 모델 실행하기
        self.run models()
```

```
class IrisMachineLearning (MachineLearning):
```

def load\_csv(self):
 self.df.load\_csv("Iris.csv")

ml = IrisMachineLearning()
ml.run()

프로그램을 실행하면 문제없이 실행되는 것을 볼 수 있습니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my03.py

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

RangeIndex: 150 entries, 0 to 149

Data columns (total 6 columns):

#	Column	Non-Null Coun	t Dtype	
0	Id	150 non-null	int64	
1	SepalLengthCm	150 non-null	float64	
2	SepalWidthCm	150 non-null	float64	
3	PetalLengthCm	150 non-null	float64	
4	PetalWidthCm	150 non-null	float64	
5	Species	150 non-null	object	
dtypes: float64(4) int64(1) object(1)				

dtypes: float64(4), int64(1), object(1)

memory usage: 7.2+ KB

Index(['Id', 'SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm',

'PetalWidthCm',

'Species'], dtype='object')

(90, 6)

(60, 6)

인식률: 98.3

인식률: 95.0

인식률: 96.7

인식률: 96.7

Process finished with exit code 0

그런데 여기서 한가지! 아래와 같이 load\_csv 멤버 함수를 재정의하고 있는데요, 여러분이 실수로 재정의하지 않으면 어떤 일이 일어날까요? 당연히 Iris.csv 파일을 로드하지 않기 때문에 이후 오류가 발생할 수 있겠지요.

class IrisMachineLearning (MachineLearning):

def load\_csv(self):

self.df.load\_csv("Iris.csv")

ml = IrisMachineLearning()

ml.run()

객체지향 프로그래밍 언어에서는 추상 함수를 선언하여 반드시 재정의하 도록 강제할 수 있는데요, 다음과 같이 코드를 작성합니다.

```
from myai import *
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    @abstractmethod
    def load_csv(self):
         pass
    def show info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show_cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show hist()
         # self.df.show boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    def prepare data(self):
         a, b, c, d = self.df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
         self.model.set_data(a, b, c, d)
    def run_models(self):
         self.model.run LR()
         self.model.run DT()
```

```
self.model.run_NN()
       self.model.run_SVM()
   def run(self):
       # (1) 데이터 로드
       self.load csv()
       # (2) 데이터 정보 표시
       self.show_info()
       # (3) 데이터 시각화
       self.visualize()
       # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
       self.prepare_data()
       # (5) 머신러닝 모델 실행하기
       self.run_models()
class IrisMachineLearning (MachineLearning):
   def load csv(self):
       self.df.load_csv("Iris.csv")
ml = IrisMachineLearning()
ml.run()
즉, load_csv 함수를 추상 함수를 선언함으로써 이후 상속받는 클래스에
서 무조건 재정의하도록, 재정의하지 않으면 오류가 발생하도록 강제할
수 있습니다.
```

이제 시각화하는 visualize 함수를 살펴보겠습니다.

시각화는 반드시 하는 것이 아니라 여러분이 원할 경우 하면 되는 것입니다. 따라서 visualize 함수는 그냥 두겠습니다.

데이터를 준비하는 prepare\_data 멤버 함수를 살펴보겠습니다. 이 코드를 보면 학습과 테스트에 사용할 데이터를 생성하는 코드가 들어 있습니다. 여러분이 csv 데이터 파일을 바꿀 때 이 부분도 같이 수정되어야 합니다. 머신러닝을 위한 데이터 생성은 반드시 해야 하므로 이 함수도 추상 함 수로 선언하여 껍데기를 남겨두고 상속받는 IrisMachineLearning 클래스 로 옮기겠습니다.

```
from myai import *

class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()

    @abstractmethod
    def load_csv(self):
        pass

    def show_info(self):
        self.df.show_file_info()
        self.df.show_cols()

    def visualize(self):
        # self.df.show_hist()
        # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
```

```
@abstractmethod
    def prepare_data(self):
        pass
    def run_models(self):
        self.model.run_LR()
        self.model.run_DT()
        self.model.run NN()
        self.model.run SVM()
    def run(self):
        # (1) 데이터 로드
        self.load_csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        self.show info()
        # (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare_data()
        # (5) 머신러닝 모델 실행하기
        self.run_models()
class IrisMachineLearning (MachineLearning):
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv("Iris.csv")
```

```
def prepare_data(self):
    a, b, c, d = self.df.prepare_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
    self.model.set_data(a, b, c, d)
```

ml = IrisMachineLearning()
ml.run()

자, 이제 코드가 제법 완성되었습니다. 다시 한번 MachineLearning 클래스를 살펴보기 바랍니다. 이제 이 클래스를 라이브러리로 활용할 수 있을까요? 네 그렇습니다. 라이브러리로 활용할 수 없는 부분을 IrisMachineLearning 클래스로 밀어 넣었기 때문에 이제 가능합니다. 여러분 수고 하셨습니다.

만일, 성별 분류하도록 코드를 수정하려면 어떻게 해야 할까요? 바로 아래와 같이 load\_csv 함수에서 male\_female.csv 파일을 로드하면 됩니다. 이때 클래스 이름도 IrisMachineLearning이 아닌 MaleFemaleMachineLearning으로 바꾸면 좋을 듯 합니다.

from myai import \*

class MachineLearning:
 df = MyDataFrame()
 model = MyModel()

@abstractmethod

```
def load_csv(self):
    pass
def show_info(self):
    self.df.show_file_info()
    self.df.show_cols()
def visualize(self):
    # self.df.show_hist()
    # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
    pass
@abstractmethod
def prepare_data(self):
    pass
def run_models(self):
    self.model.run_LR()
    self.model.run_DT()
    self.model.run_NN()
    self.model.run_SVM()
def run(self):
    # (1) 데이터 로드
    self.load_csv()
    # (2) 데이터 정보 표시
    self.show_info()
```

# (3) 데이터 시각화
self.visualize()
# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
self.prepare\_data()
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
self.run models()

class MaleFemaleMachineLearning (MachineLearning):

def load\_csv(self):

self.df.load csv("male female.csv")

def prepare\_data(self):

ml = MaleFemaleMachineLearning()

ml.run()

이전 Iris.csv 데이터 파일과 비교해볼 때 컬럼 이름이 바뀌었기 때문에 prepare\_data 멤버 함수도 수정해야 합니다. 참고로, male\_female.csv 파일의 컬럼 이름을 출력해보면 다음과 같습니다.

Index(['Id', 'Height', 'Weight', 'FeetSize', 'Year', 'Sex'], dtype='object')

따라서, 이러한 컬럼을 이용하여 우리가 원하는 학습 및 테스트 데이터를

```
from myai import *
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    @abstractmethod
    def load_csv(self):
         pass
    def show_info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show_cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    @abstractmethod
    def prepare_data(self):
         pass
    def run_models(self):
         self.model.run_LR()
```

생성하면 됩니다.

```
self.model.run_DT()
        self.model.run_NN()
        self.model.run_SVM()
    def run(self):
        # (1) 데이터 로드
        self.load_csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        self.show_info()
        # (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare_data()
        # (5) 머신러닝 모델 실행하기
        self.run_models()
class MaleFemaleMachineLearning (MachineLearning):
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv("male_female.csv")
    def prepare data(self):
        a, b, c, d = self.df.prepare data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
        self.model.set_data(a, b, c, d)
```

ml = MaleFemaleMachineLearning()

# ml.run()

실행 결과는 다음과 같습니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my03.py

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

RangeIndex: 43 entries, 0 to 42

Data columns (total 6 columns):

#	Column	Non-Null Cou	nt Dtype
0	Id	43 non-null	int64
1	Height	43 non-null	int64
2	Weight	43 non-null	int64
3	FeetSize	43 non-null	int64
4	Year	43 non-null	int64
5	Sex	43 non-null	int64

dtypes: int64(6)

memory usage: 2.1 KB

Index(['Id', 'Height', 'Weight', 'FeetSize', 'Year', 'Sex'], dtype='object')

(25, 6)

(18, 6)

인식률: 88.9

인식률: 77.8

인식률: 88.9

인식률: 83.3

#### Process finished with exit code 0

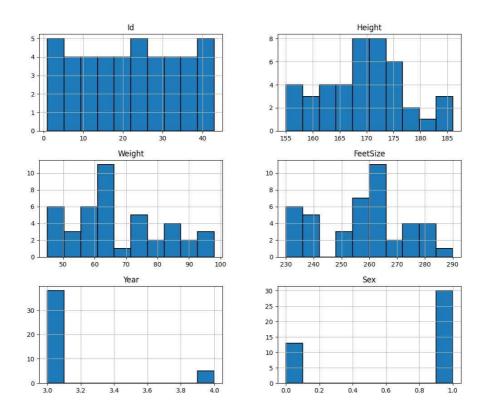
시각화를 하려면 어떻게 해야 할까요? 간단합니다. visualize 멤버 함수를 재정의하면 됩니다.

```
class MaleFemaleMachineLearning (MachineLearning):
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv("male_female.csv")
```

```
def visualize(self):
    self.df.show hist()
```

ml = MaleFemaleMachineLearning()
ml.run()

다음은 프로그램을 실행한 모습입니다.



이제까지 작성했던 것을 다시 한번 정리해보겠습니다. 우선 전체 코드는 다음과 같습니다.

from myai import \*

```
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
```

```
@abstractmethod
def load_csv(self):
    pass
def show_info(self):
    self.df.show_file_info()
    self.df.show_cols()
def visualize(self):
    # self.df.show_hist()
    # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
    pass
@abstractmethod
def prepare_data(self):
    pass
def run_models(self):
    self.model.run_LR()
    self.model.run_DT()
    self.model.run_NN()
    self.model.run_SVM()
def run(self):
    # (1) 데이터 로드
    self.load_csv()
    # (2) 데이터 정보 표시
```

```
self.show_info()
# (3) 데이터 시각화
self.visualize()
# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
self.prepare_data()
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
self.run_models()
```

```
class MaleFemaleMachineLearning (MachineLearning):
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv("male_female.csv")

def visualize(self):
        self.df.show_hist()

def prepare_data(self):
        a, b, c, d = self.df.prepare_data(['Height', 'Weight', 'FeetSize'],
        'Sex', 0.4)
        self.model.set_data(a, b, c, d)

ml = MaleFemaleMachineLearning()
ml.run()
```

우리가 이제까지 한 일은 무엇을까요? MachineLearning 클래스를 라이 브러리화하기 위하여 노력했던 것이지요? 어떻게 노력했을까요? MachineLearning 클래스를 라이브러리화할 수 없는 코드를 자식 클래스 인 IrisMachineLearning, MaleFemaleMachineLearnine로 밀어 내려서 이동하여 분리했습니다.

그 결과 이제는 아래에 강조한 IrisMachineLearning 클래스 모듈은 라이브 러리로 활용할 수가 있겠지요?

from myai import \*

```
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    @abstractmethod
    def load_csv(self):
         pass
    def show info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show_cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show hist()
         pass
    @abstractmethod
    def prepare data(self):
         pass
```

```
def run_models(self):
        self.model.run_LR()
        self.model.run_DT()
        self.model.run_NN()
        self.model.run_SVM()
    def run(self):
        # (1) 데이터 로드
        self.load_csv()
        # (2) 데이터 정보 표시
        self.show info()
        # (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare_data()
        # (5) 머신러닝 모델 실행하기
        self.run models()
class MaleFemaleMachineLearning (MachineLearning):
    def load csv(self):
        self.df.load csv("male female.csv")
    def visualize(self):
        self.df.show_hist()
    def prepare data(self):
        a, b, c, d = self.df.prepare_data(['Height', 'Weight', 'FeetSize'],
```

'Sex', 0.4)

self.model.set data(a, b, c, d)

ml = MaleFemaleMachineLearning()
ml.run()

따라서 IrisMachineLearning 클래스를 라이브러리 파일 myai.py로 옮기 겠습니다. 결과적으로 myai.py는 다음과 같이 모두 3개의 클래스로 구성 됩니다. 아래에 강조한 부분이 조금 전에 추가한 IrisMachineLearning 모듈입니다.

import numpy as np # 수학 연산 수행을 위한 모듈 import pandas as pd # 데이터 처리를 위한 모듈 import seaborn as sns # 데이터 시각화 모듈 import matplotlib.pyplot as plt # 데이터 시각화 모듈

# 다양한 분류 알고리즘 패키지를 임포트함.

from sklearn.linear\_model import LogisticRegression # Logistic Regression 알고리즘

#from sklearn.cross\_validation import train\_test\_split # 데이타 쪼개주는 모듈

from sklearn.model\_selection import train\_test\_split

from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier # for K nearest neighbours

from sklearn import svm #for Support Vector Machine (SVM) Algorithm

from sklearn import metrics #for checking the model accuracy from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier #for using Decision Tree Algoithm

```
class MyDataFrame: #gildong
    data frame = 0
    def load_csv(self, f):
         # CSV 파일 읽어오기
         self.data frame = pd.read csv(f)
    def show_file_info(self):
         self.data_frame.info()
    def show_head(self):
         print(self.data frame.head())
    def show_col_name(self):
         for col in self.data_frame.columns:
              print(col)
    def show cols(self):
         print(self.data_frame.columns)
    def show_hist(self):
         self.data frame.hist(edgecolor='black', linewidth=1.2)
         fig = plt.gcf()
```

```
fig.set_size_inches(12, 10)
         plt.show()
     def plot(self, a, b, c):
         # 읽어온 데이터 표시하기
         cl = self.data frame[c].unique()
         col = ['orange', 'blue', 'red', 'yellow', 'black', 'brown']
         fig = self.data frame[self.data frame[c] == cl[0]].plot(kind='scatter',
x=a, y=b, color=col[0], label=cl[0])
         for i in range(len(cl) - 1):
              self.data_frame[self.data_frame[c] == cl[i +
1]].plot(kind='scatter', x=a, y=b, color=col[i + 1], label=cl[i + 1],
                                                                    ax=fig)
         fig.set xlabel(a)
         fig.set_ylabel(b)
         fig.set_title(a + " vs. " + b)
         fig = plt.gcf()
         fig.set size inches(10, 6)
         plt.show()
     def show_boxplot(self, a, b):
         f, sub = plt.subplots(1, 1, figsize=(8, 6))
         sns.boxplot(x=self.data frame[a], y=self.data frame[b], ax=sub)
         sub.set(xlabel=a, ylabel=b)
```

```
plt.show()
    def show_violenplot(self, a, b):
         plt.figure(figsize=(8, 6))
         plt.subplot(1, 1, 1)
         sns.violinplot(x=a, y=b, data=self.data frame)
         plt.show()
    def show_heatmap(self):
         plt.figure(figsize=(12, 8))
         sns.heatmap(self.data frame.corr(), annot=True,
cmap='cubehelix_r')
         plt.show()
    def prepare_data(self, input_cols, target_col, ratio):
         train, test = train test split(self.data frame, test size=ratio)
         # train=70% and test=30%
         print(train.shape)
         print(test.shape)
        # 학습용 문제, 학습용 정답
        train X = train[input cols] # 키와 발크기만 선택
        train_y = train[target_col] # 정답 선택
        # 테스트용 문제, 테스트용 정답
        test X = test[input cols] # taking test data features
         test y = test[target col] # output value of test data
```

```
return train_X, train_y, test_X, test_y
    def drop(self, col):
         self.data_frame.drop(col, axis=1, inplace=True)
    def show unique(self, col):
         print(self.data_frame[col].unique())
    def to_numeric(self, col, m, new_col):
         self.data frame[new col] = self.data frame[col].map(m)
class MyModel: #youngja
    train_X = []
    train_y = []
    test X = []
    test_y = []
    def set_data(self, i, j, k, l):
         self.train X = i
         self.train y = j
         self.test_X = k
         self.test_y = I
    def run SVM(self):
         gildong = svm.SVC()
```

```
gildong.fit(self.train X, self.train y) # 가르친 후
         prediction = gildong.predict(self.test X) # 얼마나 맞히는지
테스트
         rate1 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate1))
    def run_LR(self):
         cheolsu = LogisticRegression()
         cheolsu.fit(self.train X, self.train y)
         prediction = cheolsu.predict(self.test X)
         rate2 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate2))
    def run_DT(self):
         youngja = DecisionTreeClassifier()
         youngja.fit(self.train X, self.train y)
         prediction = youngja.predict(self.test X)
         rate3 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
         print('인식률: {0:.1f}'.format(rate3))
    def run NN(self):
         minsu = KNeighborsClassifier(n neighbors=3) # this examines 3
```

```
neighbours for putting the new data into a class
minsu.fit(self.train_X, self.train_y)
prediction = minsu.predict(self.test_X)

rate4 = metrics.accuracy_score(prediction, self.test_y) * 100
print('인식률: {0:.1f}'.format(rate4))
```

```
from abc import *
class MachineLearning:
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    @abstractmethod
    def load_csv(self):
         pass
    def show_info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    @abstractmethod
```

```
def prepare_data(self):
    pass
def run_models(self):
    self.model.run_LR()
    self.model.run DT()
    self.model.run_NN()
    self.model.run_SVM()
def run(self):
    # (1) 데이터 로드
   self.load_csv()
   # (2) 데이터 정보 표시
   self.show_info()
   # (3) 데이터 시각화
   self.visualize()
   # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
   self.prepare_data()
   # (5) 머신러닝 모델 실행하기
    self.run models()
```

자 그러면 다시 처음부터 새로운 프로그램을 작성해보겠습니다. 새로운 파이 썬 파일을 만들고 라이브러리를 사용할 수 있도록 임포트 합니다. 그리고 다 음과 같이 가장 간단한 프로그램 코드를 작성합니다.

from myai import \*

```
ml = MachineLearning()
ml.run()
```

이 프로그램을 실행하면 어떻게 될까요? 아래와 같이 오류가 발생합니다. 사실 머신러닝 객체 ml을 생성한 후 csv 파일을 로드해야 하는데 그것을 하지 않아서 생기는 문제입니다.

#### Traceback (most recent call last):

File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my04.py", line 4, in <module>

ml.run()

File "C:\aiLib\myai.py", line 183, in run self.show\_info()

File "C:\aiLib\myai.py", line 161, in show\_info self.df.show\_file\_info()

File "C:\aiLib\myai.py", line 25, in show\_file\_info self.data frame.info()

AttributeError: 'int' object has no attribute 'info'

MachineLearning 클래스는 load\_csv, prepare\_data 추상 함수를 가지고 있어서 반드시 재정의해야 하는데 재정의하지 않고 있습니다. load\_csv 함수를 재정의하여 csv 파일을 로드해야 하고, prepare\_data 함수에서 학습과 테스트시 어떤 컬럼 데이터를 이용할지 지정해 주어야 합니다. 그렇지 않아서 생기는 문제입니다.

추상 함수를 재정의하지 않으면 무조건 오류가 발생하도록 해서 이러한 오류를 사전에 막을 수 있는데요, 바로 MachineLearning 클래스를 추상

```
from abc import *
class MachineLearning(metaclass = ABCMeta):
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    @abstractmethod
    def load_csv(self):
         pass
    def show_info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show_cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    @abstractmethod
    def prepare_data(self):
         pass
    def run_models(self):
         self.model.run_LR()
         self.model.run_DT()
```

```
self.model.run_NN()
self.model.run_SVM()

def run(self):
# (1) 데이터 로드
self.load_csv()
# (2) 데이터 정보 표시
self.show_info()
# (3) 데이터 시각화
self.visualize()
# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
self.prepare_data()
# (5) 머신러닝 모델 실행하기
self.run_models()
```

그러면 다시 컴파일을 수행해 봅니다. MachineLearning 클래스를 추상 클래스로 선언하였기 때문에 아래와 같이 추상 함수를 재정의하도록 오 류를 냅니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my04.py

File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my04.py", line 3, in <module>

ml = MachineLearning()

Traceback (most recent call last):

TypeError: Can't instantiate abstract class MachineLearning with abstract methods load\_csv, prepare\_data

```
Process finished with exit code 1
```

따라서 아래와 같이 두 개의 가상함수를 재정의하도록 코드를 변경해야합니다.

from myai import \*

class IrisMachineLearning (MachineLearning):

def load\_csv(self):
 self.df.load\_csv('Iris.csv')

def prepare\_data(self):

a, b, c, d = self.df.prepare\_data(['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm'], 'Species', 0.4)
self.model.set\_data(a, b, c, d)

ml = IrisMachineLearning()
ml.run()



## 1년 후에 이 코드를 다시 작성한다면?

실행하면 결과가 잘 출력됩니다. 그런데 한 가지 아쉬운 점은 추상 함수 prepare\_data 함수를 재정의할 때 그 내부에 있는 코드를 쉽게 암기하여 작성할 수 없다는 것입니다. 6개월, 1년 후 다시 작성하려면 아마 그 내용이 거의 생각이 나지 않을 것 같습니다. 그래서 이 부분을 잊어버려도 손쉽게 작성할 수 있도록 코드를 수정하면 좋을 듯 합니다.

여기에서는 단순히 입력 컬럼과 타켓 컬럼을 설정만 하고, 그걸 가지고 데이 터를 만드는 코드는 라이브러리 안에 숨겨 버리는 것입니다. 어떤가요, 이해 가 되었나요?

from myai import \*

```
class IrisMachineLearning (MachineLearning):
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv('Iris.csv')
```

```
def set_target_col(self):
    self.target_col = 'Species'
```

```
ml = IrisMachineLearning()
ml.run()
```

앞서 있었던 prepare\_data 함수를 추상 함수가 아닌 일반 함수로 바꾸고, 여기에 있는 set\_input\_cols와 set\_target\_col을 추상 함수로 작성하는 것이지요. 재정의하지 않으면 오류가 나도록요.

MachineLearning 클래스에 가서 새로운 추상 함수 2개를 만들고, 원래 우리 가 재정의했었던 process\_data 함수로 MachineLearning 클래스로 옮긴 후 일반 함수로 수정합니다.

```
from abc import *
class MachineLearning(metaclass = ABCMeta):
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()

input_cols = 0
    target_col = 0

@abstractmethod
    def load_csv(self):
        pass

def show_info(self):
        self.df.show_file_info()
        self.df.show cols()
```

```
def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    @abstractmethod
    def set_input_cols(self):
         pass
    @abstractmethod
    def set_target_col(self):
         pass
    def prepare_data(self):
         a, b, c, d = self.df.prepare_data(self.input_cols, self.target_col,
0.4)
         self.model.set_data(a, b, c, d)
    def run_models(self):
         self.model.run LR()
         self.model.run_DT()
         self.model.run NN()
         self.model.run_SVM()
    def run(self):
         # (1) 데이터 로드
         self.load csv()
```

# (2) 데이터 정보 표시 self.show\_info() # (3) 데이터 시각화 self.visualize()

self.set\_input\_cols()
self.set\_target\_col()

# (4) 학습/테스트 데이터 준비하기 self.prepare\_data() # (5) 머신러닝 모델 실행하기 self.run models()

자, 이제 6개월 혹은 1년 후에 이 코드를 기억이 나지 않은 상태에서 작성한다고 가정하고 코드를 작성해보세요. 새로운 파이썬 파일을 작성하고 MachineLearning 객체를 생성한 후 run 멤버 함수를 호출하겠지요.

from myai import \*

ml = MachineLearning()
ml.run()

코드를 실행하면 추상 클래스여서 객체를 만들 수 없다는 오류 메시지와 함께 재정의해야 할 추상화 함수로 아래에 load\_csv, set\_input\_cols, set\_target\_col 추상 멤버 함수가 있다는 것도 보여줍니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe

```
C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my05.py
Traceback (most recent call last):
  File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my05.py", line 3, in
<module>
    ml = MachineLearning()
TypeError: Can't instantiate abstract class MachineLearning with abstract
Process finished with exit code 1
그래서 아래와 같이 추상 함수 재정의를 하겠지요. 일단 재빠르게 다음과
같이 작성하겠습니다.
from myai import *
class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
    def load csv(self):
       pass
    def set input cols(self):
       pass
    def set_target_col(self):
       pass
```

#### ml = MaleFemaleMachineLearning()

# ml.run()

로드 할 데이터로 male\_female.csv 파일을 로드하도록 코드를 수정 하도록 하겠습니다. 아래와 같습니다.

from myai import \*

class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
 def load\_csv(self):

self.df.load\_csv('male\_female.csv')

def set\_input\_cols(self):
 pass

def set\_target\_col(self):
 pass

ml = MaleFemaleMachineLearning()
ml.run()

다행인 것은 일단 실행해 보면 오류가 나긴 나지만 아래 강조한 부분과 같이 컬럼 이름들이 출력되도록 라이브러리가 만들어져 있습니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe
C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my05.py
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

RangeIndex: 43 entries, 0 to 42 Data columns (total 6 columns): # Column

Non-Null Count Dtype 43 non-null 0 Id int64 43 non-null 1 Height int64 2 Weight 43 non-null int64 3 FeetSize 43 non-null int64 4 Year 43 non-null int64 5 Sex 43 non-null int64

dtypes: int64(6)

memory usage: 2.1 KB

Index(['Id', 'Height', 'Weight', 'FeetSize', 'Year', 'Sex'], dtype='object')

(25, 6)

(18, 6)

Traceback (most recent call last):

File

"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda s\core\indexes\base.py", line 3790, in get\_loc

return self. engine.get loc(casted key)

File "index.pyx", line 152, in pandas. libs.index.IndexEngine.get loc

File "index.pyx", line 181, in pandas. libs.index.IndexEngine.get loc

File "pandas\\_libs\hashtable\_class\_helper.pxi", line 7080, in

pandas.\_libs.hashtable.PyObjectHashTable.get\_item

File "pandas\\_libs\hashtable\_class\_helper.pxi", line 7088, in pandas. libs.hashtable.PyObjectHashTable.get item

KeyError: 0

The above exception was the direct cause of the following exception:

```
Traceback (most recent call last):
  File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my05.py", line 15, in
<module>
    ml.run()
  File "C:\aiLib\myai.py", line 202, in run
    self.prepare_data()
  File "C:\aiLib\myai.py", line 181, in prepare_data
    a, b, c, d = self.df.prepare data(self.input cols, self.target col, 0.4)
  File "C:\aiLib\myai.py", line 85, in prepare data
    train X = train[input cols] # 키와 발크기만 선택
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\frame.py", line 3896, in __getitem__
    indexer = self.columns.get loc(key)
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\indexes\base.py", line 3797, in get_loc
    raise KeyError(key) from err
KeyError: 0
Process finished with exit code 1
```

따라서 이를 참고하여 입력 컬럼과 타켓 컬럼을 아래와 같이 설정합니다.

```
class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
    def load_csv(self):
        self.df.load_csv('male_female.csv')

    def set_input_cols(self):
        self.input_cols = 'Height', 'Weight', 'FeetSize'
```

def set\_target\_col(self):

from myai import \*

 $self.target\_col = 'Sex'$ 

ml = MaleFemaleMachineLearning()
ml.run()

자, 어떤가요.? 이제 한참 시간이 지난 후에도 이런 코드를 작성하는 것이 가능할까요?

세 개의 추상 함수를 재정의하면서 조금 더 개선할 점도 있을 수 있습니다. 데이터 로드 함수 load\_csv도 아래 set\_input\_cols, set\_target\_col 추상 함수 처럼 file\_name 이라는 멤버 변수에 로드할 csv 파일 이름을 지정하고, 실제 파일을 로드하는 코드는 라이브러리에서 하도록 하는 것입니다. 말이 나온 김에 그렇게 한 번 해보도록 하겠습니다.

```
class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
    def set_file(self):
        self.file_name = 'male_female.csv'
    def set_input_cols(self):
        self.input_cols = 'Height', 'Weight', 'FeetSize'
    def set_target_col(self):
        self.target col = 'Sex'
ml = MaleFemaleMachineLearning()
ml.run()
load_csv 파일 대신에 set_file을 호출하도록 합니다. 이를 위하여
MachineLearning 모듈을 다음과 같이 수정합니다.
from abc import *
class MachineLearning(metaclass = ABCMeta):
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    input_cols = 0
    target col = 0
    file name = 0
```

from myai import \*

```
@abstractmethod
    def set_file(self):
         pass
    def load_csv(self):
         self.df.load csv(self.file name)
    def show_info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show_cols()
     def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
     @abstractmethod
     def set_input_cols(self):
         pass
     @abstractmethod
    def set_target_col(self):
         pass
    def prepare_data(self):
         a, b, c, d = self.df.prepare_data(self.input_cols, self.target_col,
0.4)
```

```
self.model.set_data(a, b, c, d)
def run_models(self):
    self.model.run_LR()
    self.model.run_DT()
    self.model.run_NN()
    self.model.run_SVM()
def run(self):
    self.set_file()
    # (1) 데이터 로드
    self.load_csv()
    # (2) 데이터 정보 표시
    self.show_info()
    # (3) 데이터 시각화
    self.visualize()
    self.set_input_cols()
    self.set_target_col()
    # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
    self.prepare_data()
    # (5) 머신러닝 모델 실행하기
    self.run_models()
```

자 이제 마지막으로 몇 가지 코드를 정리해보겠습니다. 현재 레벨 0에 있는 두 줄의 코드를 run이라는 함수로 추상화를 해보겠습니다. 아래와 같습니다.

```
from myai import *
class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
    def set_file(self):
        self.file_name = 'male_female.csv'
    def set input cols(self):
        self.input cols = 'Height', 'Weight', 'FeetSize'
    def set_target_col(self):
        self.target_col = 'Sex'
def run():
    ml = MaleFemaleMachineLearning()
    ml.run()
run()
그리고 run 함수를 Application 이라는 이름의 클래스의 멤버 함수로 작성을
하겠습니다.
```

from myai import \*

```
class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
    def set_file(self):
        self.file_name = 'male_female.csv'
    def set_input_cols(self):
        self.input cols = 'Height', 'Weight', 'FeetSize'
    def set_target_col(self):
        self.target_col = 'Sex'
class Application:
    def run():
        ml = MaleFemaleMachineLearning()
        ml.run()
run()
그리고 run 멤버 함수를 정적 멤버 함수로 선언하겠습니다. 정적 멤버
함수는 개체를 만들지 않아도 바로 호출할 수 있는 함수입니다. 다음과
같습니다.
from myai import *
class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
    def set file(self):
        self.file name = 'male female.csv'
```

```
def set_input_cols(self):
    self.input_cols = 'Height', 'Weight', 'FeetSize'

def set_target_col(self):
    self.target_col = 'Sex'
```

#### class Application:

```
@staticmethod

def run():
    ml = MaleFemaleMachineLearning()
    ml.run()
```

## Application.run()

Application 클래스를 라이브러리로 사용하려면 무엇이 문제일까요. 다름이 아니라 라이브러리로 사용할 수 없는 클래스가 있기 때문입니다.
MaleFemaleMachineLearning 클래스 안에는 데이터에 따라 달라지는 코드가들어 있습니다. 따라서 MaleFemaleMachineLearning 클래스를 Application클래스 밖으로 꺼내면 됩니다. 다음과 같이 run 함수 호출할 때 파라미터로 넘겨주면 됩니다.

from myai import \*

class MaleFemaleMachineLearning(MachineLearning):
 def set\_file(self):
 self.file\_name = 'male\_female.csv'

```
def set_input_cols(self):
    self.input_cols = 'Height', 'Weight', 'FeetSize'

def set_target_col(self):
    self.target_col = 'Sex'
```

class Application:

@staticmethod

def run(ml):

ml.run()

#### Application.run(MaleFemaleMachineLearning())

이로써 응용 프레임워크를 만드는 과정이 어느 정도 완성 되었습니다. 그러면 이 코드를 이용해서 다시 처음부터 프로그램을 작성 해 보겠습니다. 먼저 가장 간단한 프로그램을 작성해보겠습니다.

from myai import \*

Application.run(MachineLearning())

그러면 다음과 같은 오류 메시지가 표시됩니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe
C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py
Traceback (most recent call last):

File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py", line 3, in <module>

Application.run(MachineLearning())

TypeError: Can't instantiate abstract class MachineLearning with abstract methods set\_file, set\_input\_cols, set\_target\_col

Process finished with exit code 1

MachineLearning 클래스는 추상 클래스이므로 인스턴스를 만들 수 없다는 오류 메시지와 함께 재정의해야 하는 추상 함수 3개를 보여줍니다. 따라서 이 3개의 멤버 함수를 재정의 해야 겠지요.

from myai import \*

```
class IrisML (MachineLearning):
    def set_file(self):
        self.file_name = 'Iris.csv'

    def set_input_cols(self):
        pass

    def set_target_col(self):
        pass
```

#### Application.run(IrisML())

오류 메시지를 보면 위쪽에 데이터 파일에 있는 컬럼 이름들을 볼 수 있습니다. 이를 입력 컬럼과 타겟 컬럼에 적절히 복사하여 설정합니다.

from myai import \*

class IrisML (MachineLearning):
 def set\_file(self):
 self.file\_name = 'Iris.csv'

def set\_target\_col(self):
 self.target\_col = 'Species'

Application.run(IrisML())

컴파일한 후 실행하면 결과가 잘 표시되는 것을 볼 수 있습니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py

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

RangeIndex: 150 entries, 0 to 149

Data columns (total 6 columns):

# Column Non-Null Count Dtype

0	Id	150 non-nul	l int64			
1	SepalLengthCm	150 non-nul	l float64			
2	SepalWidthCm	150 non-nu	ll float64			
3	PetalLengthCm	150 non-null	float64			
4	PetalWidthCm	150 non-nul	l float64			
5	Species	150 non-null	object			
dtypes: float64(4), int64(1), object(1)						
memory usage: 7.2+ KB						
Index(['Id', 'SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm',						
'PetalWidthCm', 'Species'], dtype='object')						
(90, 6)						
(60, 6)						
인식률: 91.7						
인식률: 91.7						
인식률: 90.0						

## Process finished with exit code 0

인식률: 90.0

4개의 머신러닝 알고리즘을 이용해서 학습 후 테스트한 결과 인식 결과 가 90% 이상 나오는 걸 볼 수 있습니다.

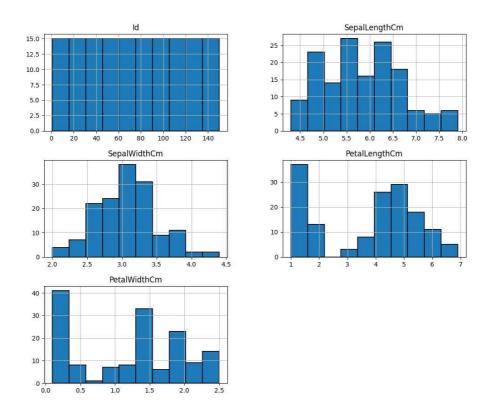


## 데이터 시각화와 전처리

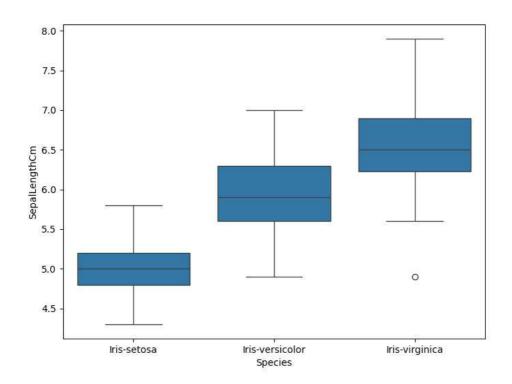
데이터 시각화를 하려면 다음과 같이 코드를 작성 할 수 있습니다. 히스토그램을 출력할 수도 있고, 박스 플랏을 출력할 수도 있습니다.

#### Application.run(IrisML())

다음은 프로그램을 실행한 결과입니다.



붓꽃 유형별로 꽃 받침대 길이가 어떻게 분포되어 있는지 박스 형태로 시각화한 결과입니다.



컬럼 간에 상관관계를 보여주는 히트 맵을 표시해 봅니다. 하지만 문제가 생 겼습니다. 아래 메시지의 맨 마지막에 강조한 부분처럼, 히트 맵을 보여주려 면 모든 데이터가 숫자로 되어 있어야 하는데, 컬럼 중 붓꽃 유형을 표현하 는 Species 칼럼이 숫자가 아닌 문자열이 들어가 있어서 발생하는 오류입니 다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe
C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

RangeIndex: 150 entries, 0 to 149 Data columns (total 6 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype			
0	Id	150 non-null	int64			
1	SepalLengthCm	150 non-null	float64			
2	SepalWidthCm	150 non-null	float64			
3	PetalLengthCm	150 non-null	float64			
4	PetalWidthCm	150 non-null	float64			
5	Species	150 non-null	object			
dtypes: float64(4), int64(1), object(1)						
memo	ory usage: 7.2+	КВ				
Index	(['Id', 'SepalLeng	thCm', 'SepalWidt	hCm', 'PetalLengthCm',			
'PetalWidthCm',						
'Species'],						
	dtype='object')					
Traceback (most recent call last):						
File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py", line 19, in						
<module></module>						
Application.run(IrisML())						
File "C:\aiLib\myai.py", line 216, in run						
ml.run()						
File	File "C:\aiLib\myai.py", line 202, in run					
S	self.visualize()					

File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py", line 16, in visualize

self.df.show\_heatmap()

```
File "C:\aiLib\myai.py", line 75, in show heatmap
    sns.heatmap(self.data frame.corr(), annot=True, cmap='cubehelix r')
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\frame.py", line 10707, in corr
    mat = data.to numpy(dtype=float, na value=np.nan, copy=False)
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\frame.py", line 1892, in to_numpy
    result = self. mgr.as array(dtype=dtype, copy=copy, na value=na value)
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\internals\managers.py", line 1656, in as_array
    arr = self._interleave(dtype=dtype, na_value=na_value)
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\internals\managers.py", line 1715, in interleave
    result[rl.indexer] = arr
ValueError: could not convert string to float: 'Iris-setosa'
```

Process finished with exit code 1

따라서 Species 컬럼에 있는 문자열 값을 정수로 바꿔 줘야 합니다. 이와 같이 데이터를 전처리하기 위하여 preprocess라는 멤버 함수를 추가로 정의하면 좋을 듯 합니다.

```
from abc import *
class MachineLearning(metaclass = ABCMeta):
    df = MyDataFrame()
    model = MyModel()
    input cols = 0
    target_col = 0
    file_name = 0
    @abstractmethod
    def set_file(self):
         pass
    def load_csv(self):
         self.df.load_csv(self.file_name)
    def show_info(self):
         self.df.show_file_info()
         self.df.show_cols()
    def visualize(self):
         # self.df.show_hist()
         # self.df.show_boxplot('Species', 'SepalWidthCm')
         pass
    @abstractmethod
    def set_input_cols(self):
```

```
pass

@abstractmethod
def set_target_col(self):
    pass

def prepare_data(self):
    a, b, c, d = self.df.prepare_data(self.input_cols, self.target_col,
0.4)
    self.model.set_data(a, b, c, d)

def run_models(self):
    self.model.run_LR()
    self.model.run_DT()
    self.model.run_NN()
    self.model.run_SVM()
```

```
def run(self):
self.set_file()

# (1) 데이터 로드
self.load_csv()

# (2) 데이터 정보 표시
self.show_info()
```

pass

```
self.preprocess()
```

```
# (3) 데이터 시각화
        self.visualize()
        self.set_input_cols()
       self.set_target_col()
       # (4) 학습/테스트 데이터 준비하기
        self.prepare data()
       # (5) 머신러닝 모델 실행하기
       self.run_models()
위와 같이 라이브러리를 수정하였고, 이제 우리가 작성하는 코드에서 다
음과 같이 재정의합니다.
from myai import *
class IrisML (MachineLearning):
   def set_file(self):
       self.file_name = 'Iris.csv'
   def set_input_cols(self):
        self.input cols = ['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm']
```

```
def set_target_col(self):
    self.target_col = 'Species'

def visualize(self):
    #self.df.show_hist()
    #self.df.show_boxplot('Species','SepalLengthCm')
    self.df.show_heatmap()
```

def preprocess(self):

self.df.show\_unique('Species')

#### Application.run(IrisML())

붓꽃 종류로 어떤 것이 있는지 먼저 알아보고자 위와 같이 코드를 작성한 것입니다. 아직 데이터를 전처리하지 않았기 때문에 실행할 경우 오류는 여전히 발생합니다. 붓꽃 유형을 확인한 결과 3가지 유형이 존재함을알 수 있습니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py

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

RangeIndex: 150 entries, 0 to 149

Data columns (total 6 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Id	150 non-null	int64
1	SepalLengthCm	150 non-null	float64

```
2
     SepalWidthCm
                       150 non-null
                                         float64
 3
                                        float64
     PetalLengthCm 150 non-null
     PetalWidthCm
                       150 non-null
                                        float64
 4
 5
     Species
                      150 non-null
                                       object
dtypes: float64(4), int64(1), object(1)
memory usage: 7.2+ KB
Index(['Id', 'SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm',
'PetalWidthCm',
        'Species'],
       dtype='object')
['Iris-setosa' 'Iris-versicolor' 'Iris-virginica']
Traceback (most recent call last):
  File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py", line 21, in
<module>
    Application.run(IrisML())
  File "C:\aiLib\myai.py", line 223, in run
    ml.run()
  File "C:\aiLib\myai.py", line 209, in run
    self.visualize()
  File "C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py", line 16, in
visualize
    self.df.show heatmap()
  File "C:\aiLib\myai.py", line 75, in show_heatmap
    sns.heatmap(self.data_frame.corr(), annot=True, cmap='cubehelix_r')
  File
"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda
s\core\frame.py", line 10707, in corr
```

```
mat = data.to_numpy(dtype=float, na_value=np.nan, copy=False)
File
```

"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda s\core\frame.py", line 1892, in to\_numpy

```
result = self._mgr.as_array(dtype=dtype, copy=copy, na_value=na_value)
File
```

"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda s\core\internals\managers.py", line 1656, in as\_array

```
arr = self._interleave(dtype=dtype, na_value=na_value)
```

File

"C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\lib\site-packages\panda s\core\internals\managers.py", line 1715, in \_interleave

```
result[rl.indexer] = arr
```

ValueError: could not convert string to float: 'Iris-setosa'

Process finished with exit code 1

대치해야 할 꽃에 종류 문자열을 확인하고 각 유형에 대하여 어떤 숫자로 대치할지 설정합니다. 대치한 후 새롭게 생성할 컬럼 이름 Species2를 지정하고, 기존에 있는 붓꽃 컬럼 Species는 drop하여 삭제하도록 하였습니다.

from myai import \*

```
class IrisML (MachineLearning):
    def set_file(self):
        self.file name = 'Iris.csv'
```

```
def set_input_cols(self):
    self.input_cols = ['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
    'PetalLengthCm']

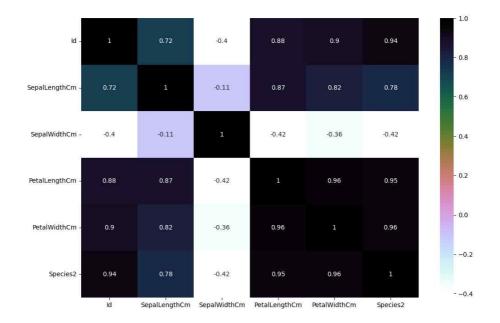
def set_target_col(self):
    self.target_col = 'Species'

def visualize(self):
    #self.df.show_hist()
    #self.df.show_boxplot('Species', 'SepalLengthCm')
    self.df.show_heatmap()

def preprocess(self):
    self.df.show_unique('Species')
    self.df.to_numeric('Species', {'Iris-setosa':0, 'Iris-versicolor':1,
    'Iris-virginica':2}, 'Species2')
    self.df.drop('Species')
```

## Application.run(IrisML())

프로그램을 실행 하였더니 특정 맵이 잘 표시 되고 있습니다.



이 중에서 가장 숫자를 큰 숫자를 찾아보면 96인데, 96 숫자가 가리키는 두 개의 컬럼 이름을 보면 꽃잎 길이와 꽃잎 너비입니다. 즉, 꽃잎 길이가 길수록 꽃님 너비도 길다라는 의미입니다. 그리고 95도 있는데, 이는 붓꽃의 종류와 꽃잎의 길이 상관관계입니다.

데이터를 성별 데이터(male\_female.csv)로 바꾸기만 하면 최소한의 코딩으로 동일한 결과를 얻을 수 있습니다. 일단 다음 두 곳의 코드만 수정합니다.

## from myai import \*

```
class IrisML (MachineLearning):
     def set_file(self):
          self.file_name = 'male_female.csv'
     def set_input_cols(self):
          self.input cols = ['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm',
'PetalLengthCm']
     def set_target_col(self):
          self.target col = 'Species'
     def visualize(self):
          #self.df.show_hist()
          #self.df.show_boxplot('Species','SepalLengthCm')
          self.df.show_heatmap()
     def preprocess(self):
          self.df.show_unique('Species')
          self.df.to_numeric('Species', {'Iris-setosa':0,
'Iris-versicolor':1,'Iris-virginica':2}, 'Species2')
          self.df.drop('Species')
```

## Application.run(IrisML())

컴파일 후 실행하면 오류 메시지가 뜨지만, 다음과 같이 데이터 컬럼 이름들을 볼 수가 있습니다. 이를 이용하여 나머지 부분을 작성합니다.

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\venv\Scripts\python.exe

C:\Users\USER\PycharmProjects\pythonProject3\my06.py

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

RangeIndex: 43 entries, 0 to 42

Data columns (total 6 columns):

#	Column	Non-Null Cou	nt Dtype		
0	Id	43 non-null	int64		
1	Height	43 non-null	int64		
2	Weight	43 non-null	int64		
3	FeetSize	43 non-null	int64		
4	Year	43 non-null	int64		
5	Sex	43 non-null	int64		
-lt					

dtypes: int64(6)

memory usage: 2.1 KB

Index(['Id', 'Height', 'Weight', 'FeetSize', 'Year', 'Sex'], dtype='object')

(25, 6)

(18, 6)

입력 데이터로 키와 몸무게 그리고 발 사이즈를 설정하고, 타겟 데이터로 남 너 성별을 설정합니다. 그리고 데이터 전처리는 필요 없으며, 따라서 아래와 같이 pass 키워드만 작성합니다. 물론 preprocess 함수 자체를 삭제하여도 됩 니다.

from myai import \*

class IrisML (MachineLearning):

```
def set_file(self):
    self.file_name = 'male_female.csv'

def set_input_cols(self):
    self.input_cols = ['Height', 'Weight', 'FeetSize']

def set_target_col(self):
    self.target_col = 'Sex'

def visualize(self):
    #self.df.show_hist()
    #self.df.show_boxplot('Species','SepalLengthCm')
    self.df.show_heatmap()

def preprocess(self):
    pass
```

# Application.run(IrisML())

다음은 프로그램을 실행한 결과입니다. 특징 맵이 표시되었으며, 이로부터 키(Height)와 발크기(FeetSize)의 상관관계가 0.83으로 가장 큰 것을 알 수 있습니다.

