

컴퓨터공학과 17학번 김형근

코드 설명 모델 정확도 비교 느낀 점

사람의 체중(weight), 나이(age), 키(height)를 입력하여

옷의 사이즈(size)를 예측하는 코드를 분석합니다.

또한 여러 인공지능 모델의 정확도를 비교합니다.

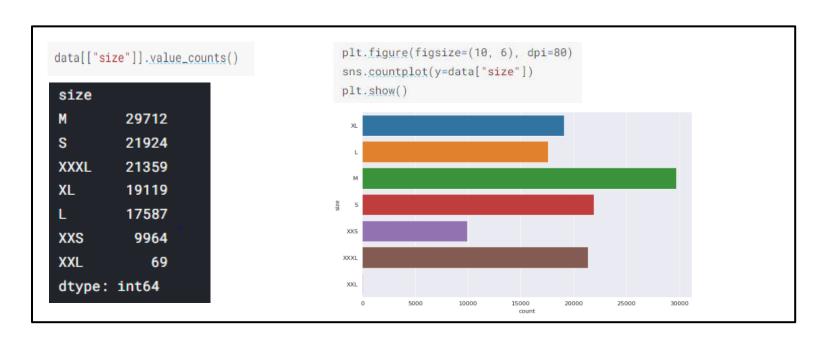
```
import numpy as np # linear algebra
 import pandas as pd # data processing, CSV file I/O (e.g. pd.read_csv)
import matplotlib.pyplot as plt
                                                             height size
import seaborn as sns
                                                             172.72
                                                      59 36.0 167.64
data = pd.read_csv(f)
                                                      61 34.0 165.10
                                                      65 27.0 175.26
print(data)
                                                        45.0 172.72
                                           119729
                                                      63 42.0 175.26
                                           119730
                                                      45 29.0 154.94
                                           119731
                                                             172.72
                                           119732
                                                      74 31.0 167.64
                                           119733
                                                      70 30.0 167.64
                                           [119734 rows x 4 columns]
```

csv 파일을 읽을 수 있도록 합니다.

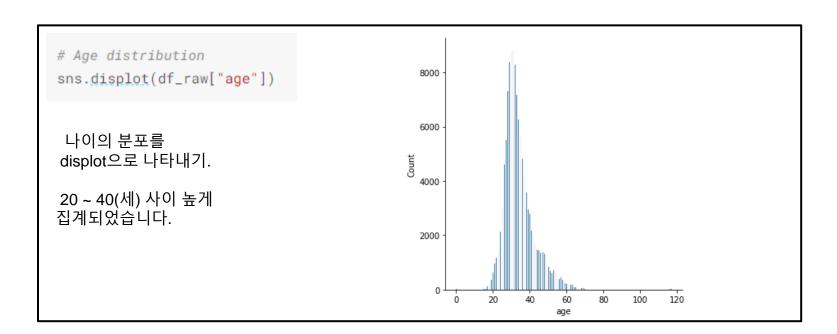
0 ~ 119734. 약 12만개의 데이터가 있습니다.

weight, age, height는 수치로. Size는 (XXS, S, M, L, XL, XXL, XXXL) 7종으로 분류됩니다.

#### 사이즈 분포 확인하기



나이 분포 확인하기

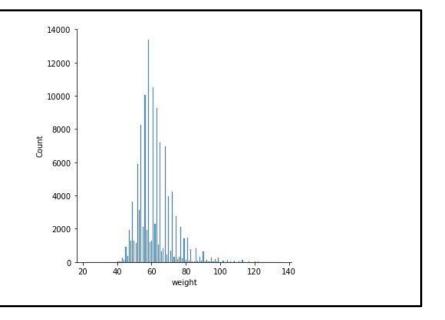


#### 몸 무게 분포 확인하기

# Weight distribution
sns.displot(df\_raw["weight"])

몸 무게의 분포를 displot으로 나타내기.

40 ~ 80 (KG) 사이에 높게 집계되었습니다.

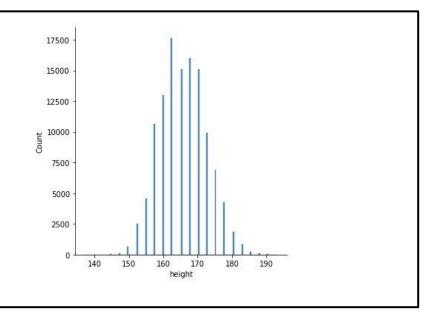


#### 키 분포 확인하기

# height distribution
sns.displot(df\_raw["height"])

키의 분포를 displot으로 나타내기.

155 ~ 175(CM) 사이에 높게 집계되었습니다.

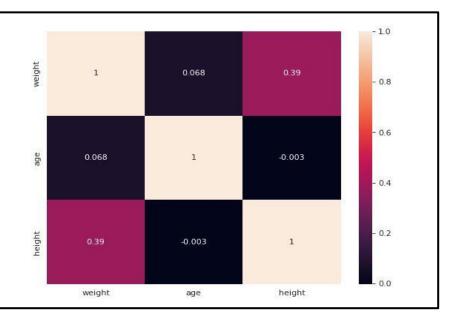


#### 히트맵 연관성 확인하기

plt.figure(figsize=(8, 6), dpi=80)
sns.heatmap(data.corr(), annot=True)
plt.show()

히트맵을 사용하여 두 개의 카테고리 값에 대한 값 변화를 알아보겠습니다.

weight와 height 사이에 높은 수치가 나왔으며, age와 height 사이에 가장 낮은 수치가 나왔습니다.



#### 결측 값 검색하기

print(data.isnull().sum())

weight 0
age 257
height 330
size 0
dtype: int64

결측 값을 검색하여 정수 형태로 나타냅니다.

#### X 에 데이터 입력하기

```
[[ 62.
                                                                      28.
                                                                            172.72]
from sklearn.impute import SimpleImputer
                                                             [ 59.
                                                                      36.
                                                                           167.64]
                                                             [ 61.
                                                                      34.
                                                                           165.1
imp = SimpleImputer(missing_values=np.nan, strategy='mean')
X = data[['weight', 'age', 'height']]
                                                             [ 61.
                                                                      31.
                                                                           172.72]
X = imp.fit_transform(X)
                                                                      31.
                                                                           167.64]
                                                             74.
print(X)
                                                             [ 70.
                                                                      30.
                                                                           167.64]]
평균을 통해 결측 값 채우기(결측 값은 숫자)
```

#### Y에 데이터 입력하기

```
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder, LabelEncoder
                                                              [3 0 1 ... 1 3 3]
y = np.array(data[['size']]).ravel()
le = LabelEncoder()
le_y = le.fit_transform(y)
print(le_y)
범주형 클래스를 숫자로 변환 - 레이블 인코더
```

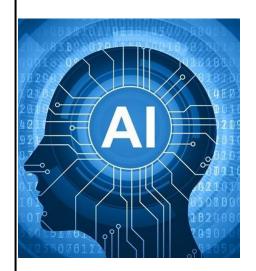
#### 분류하기

```
[[ 63.
                                                                                      25.
                                                                                            177.8]
from sklearn.model_selection import train_test_split
                                                                              [ 63.
                                                                                      33.
                                                                                            175.26]
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X,y, test_size=0.33, random_state=0)
                                                                              56.
                                                                                      49. 160.02]
print(X_train)
                                                                                      40. 175.26]
                                                                              [ 68.
print(y_train)
                                                                              [ 47.
                                                                                      29. 157.48]
                                                                              68.
                                                                                       30. 162.56]]
print(X_test)
                                                                                      'M' ... 'XXXL' 'XXS' 'XL']
print(y_test)
                                                                             [[ 63.
                                                                                           22.
                                                                                                      162.56
                                                                              [ 61.
                                                                                                      162.56
                                                                                           45.
                                                                              [ 50.
                                                                                           68.
                                                                                                      165.1
x, y 각각 훈련용, 테스트용으로 스플릿 후 표현.
                                                                              72.
                                                                                           34.0273107 170.18
                                                                              [ 72.
                                                                                           41.
                                                                                                      170.18
                                                                              54.
                                                                                           23.
                                                                                                      177.8
                                                                             ['L' 'L' 'M' ... 'L' 'XL' 'S']
```

# 옷 사이즈 예측하기 모델의 정확도 비교

#### 여러 인공지능 모델의 정확도를 비교합니다.

- 1. Logistic Regression 모델
- 2. Naïve Bayes 모델
- 3. Stoachastic Gradient Descent 모델
- 4. Decision Tree 모델
- 5. Random Forest 모델
- 6. Support Vector Machine 모델
- 7. 총 평가



#### 1. Logisitic Regression

```
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import accuracy_score

lr = LogisticRegression(solver="liblinear").fit(X_train, y_train)
y_pred = lr.predict(X_test)
accuracy_lr = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy for Logistic Regression: %.2f" % accuracy_lr)

Accuracy for Logistic Regression: 0.47

Logisitic Regression 모델의 정확도를 계산합니다.
```

#### 2. Naïve Bayes

```
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
nb = GaussianNB()
nb.fit(X_train, y_train)
y_pred = nb.predict(X_test)
accuracy_nb = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy for Naive Bayes: %.2f" % accuracy_nb)
                                    Naïve Bayes 모델의 정확도를 계산합니다.
Accuracy for Naive Bayes: 0.48
```

#### 3. Stoachastic Gradient Descent

```
from sklearn.linear_model import SGDClassifier
sgd = SGDClassifier(loss='modified_huber', shuffle=True, random_state=0)
sgd.fit(X_train, y_train)
y_pred = sgd.predict(X_test)
accuracy_sgd = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy for Stochastic Gradient Descent: %.2f" % accuracy_sgd)
```

Accuracy for Stochastic Gradient Descent: 0.42

Stoachastic Gradient Descent 모델의 정확도를 계산합니다.

#### 4. Decision Tree

```
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
dtree = DecisionTreeClassifier(max_depth=5, random_state=0, max_features=None, min_samples_leaf=
5)
dtree.fit(X_train, y_train)
y_pred = dtree.predict(X_test)
accuracy_dt = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy for Decision Tree: %.2f" % accuracy_dt)
```

Accuracy for Decision Tree: 0.51

Decision Tree모델의 정확도를 계산합니다.

#### 5. Random Forest

```
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier

rfm = RandomForestClassifier(n_estimators=50, oob_score=True, n_jobs=3, random_state=0, max_feat
    ures=None, min_samples_leaf=15)

rfm.fit(X_train, y_train)

y_pred = rfm.predict(X_test)
    accuracy_rfm = accuracy_score(y_test, y_pred)

print("Accuracy for Random Forest: %.2f" % accuracy_rfm)
```

Accuracy for Random Forest: 0.52

Random Forest모델의 정확도를 계산합니다.

#### 6. Support Vector Machine

```
from sklearn.svm import SVC
svm = SVC(kernel="linear", C=1, random_state=0)
svm.fit(X_train,y_train)
y_pred=svm.predict(X_test)
accuracy_svm = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy for Support Vector Machine: %.2f" % accuracy_svm)
```

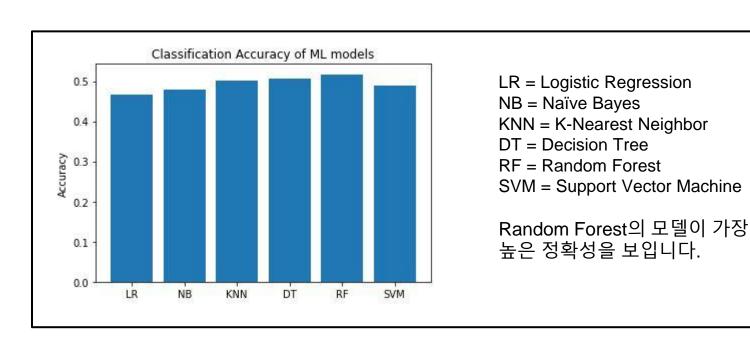
Accuracy for Support Vector Machine: 0.49

Support Vector Machine 모델의 정확도를 계산합니다.

#### 7.1 평가 (코드)

```
import matplotlib.pyplot as plt
labels = ['LR', 'NB', 'KNN', 'DT', 'RF', 'SVM']
accuracies = [accuracy_lr, accuracy_nb, accuracy_knn, accuracy_dt, accuracy_rfm, accuracy_svm]
x = [0, 1, 2, 3, 4, 5]
width=0.35
fig, ax = plt.subplots()
ax.bar(x=labels, height=accuracies)
ax.set_ylabel('Accuracy')
ax.set_title('Classification Accuracy of ML models')
ax.set_xticks(x)
ax.set_xticklabels(labels)
plt.show()
```

#### 7.2 평가 (결과)



#### 느낀점

이번 발표를 준비하면서 이 과제를 조사하며 코드의 겉의 큰 내용은 이해가 가능했지만, 세부적으로 코드를 조사하면서 어려운 점이 있었습니다. 70퍼센트 정도 코드를 이해한 것 같습니다.

수업 내용과 겹치는 내용이 있어서 복습하는 느낌으로 공부를 진행했던 것 같습니다.

