



MENAMPILKAN DATASET MILK.CSV



Analisis: Kode ini mengimpor library pandas dan numpy untuk analisis data. Data set dari file CSV 'milk.csv' dibaca menggunakan pandas, kemudian dibagi menjadi train_data (fitur) dan train_label (label) dari 0 hingga -1 menggunakan numpy. Hasilnya ditampilkan dengan mencetak train_data dan train_label.

```
import pandas as pd
import numpy as np

dataset = pd.read_csv('milk.csv')
train_data = np.array(dataset)[:,0:-1]
train_label = np.array(dataset)[:,-1]

print(train_data)
print(train_label)

[[6.6 35 1 ... 1 0 254]
[6.6 36 0 ... 0 1 253]
[8.5 70 1 ... 1 1 246]
...
[3.0 40 1 ... 1 1 255]
[6.8 43 1 ... 1 0 250]
[8.6 55 0 ... 1 1 255]]
['high' 'high' 'low' ... 'low' 'high' 'low']
```



02. KLASIFIKASI DENGAN K-NN

MENAMPILKAN DATATRAINING

ART

Analisis: Dilakukan percobaan serupa dengan sebelumnya, tetapi terdapat baris tambahan yang mengimpor kelas KNeighborsClassifier dari pustaka scikit-learn. Setelah membaca dataset dari file 'milk.csv' menggunakan pandas, kode ini mengambil fitur dari dataset dan memisahkan labelnya. Kemudian, kedua array ini dicetak untuk ditampilkan. Kode ini kemungkinan akan diikuti dengan penggunaan model KNeighborsClassifier untuk melakukan klasifikasi berdasarkan fitur dan label yang disediakan.

```
import pandas as pd
import numpy as np
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier

dataset = pd.read_csv('milk.csv')
train_data = np.array(dataset)[:,o:-1]
train_label = np.array(dataset)[:,-1]

print(train_data)
print(train_label)

[[6.6 35 1 ... 1 0 254]
[6.6 36 0 ... 0 1 253]
[8.5 70 1 ... 1 1 246]
...
[3.0 40 1 ... 1 1 255]
[6.8 43 1 ... 1 0 259]
[8.6 55 0 ... 1 1 255]]
[8.6 55 0 ... 1 1 255]]
[high' 'high' 'low' ... 'low' 'high' 'low']
```



NORMALISASI TERHADAP TRAIN_DATA DENGAN METODE MIN-MAX(0-1)

ARTI

Analisis: penambahan library MinMaxScaler dari scikit-learn. Setelah dataset dibaca menggunakan pandas, MinMaxScaler digunakan untuk menormalkan fitur-fitur dalam train_data ke dalam rentang antara 0 dan 1. Kemudian, hasil normalisasi disimpan dalam variabel data. Hasil normalisasi ini adalah fitur-fitur yang telah dinormalisasi. Dalam kasus ini, normalisasi ini berguna untuk memastikan bahwa semua fitur memiliki skala yang serupa, yang biasanya diinginkan dalam banyak algoritma pembelajaran mesin.

```
mport pandas as pd
     from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
    from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
    dataset = pd.read_csv('milk.csv')
    sc = MinMaxScaler(feature_range=(0,1))
    train data = np.array(dataset)[:,0:-1]
    data = sc.fit transform(train data)
    print(data)
[ [[0.55384615 0.01785714 1.
     [0.55384615 0.03571429 0.
                                                                0.866666671
      0.84615385 0.64285714 1.
                0.10714286 1.
      [0.58461538 0.16071429 1.
                                                                0.666666671
      0.86153846 0.375 0.
```



KLASIFIKASI MENGGUNAKAN K-NN UNTUK 1 INPUT DATA TEST

ARTI

Kode ini melakukan klasifikasi menggunakan algoritma k-NN (k-Nearest Neighbors) untuk satu data uji. Langkah-langkahnya adalah sebagai berikut:

- 1. Dataset dibaca dari file 'milk.csv' menggunakan pandas.
- 2. Fitur dan label dipisahkan dari dataset.
- 3. Fitur-fitur dinormalisasi menggunakan MinMaxScaler dari scikit-learn.
- 4. Model k-NN diinisialisasi dan dilatih dengan data latih yang telah dinormalisasi.
- 5. Satu contoh data uji disediakan.
- 6. Data uji dinormalisasi menggunakan MinMaxScaler yang sama.
- 7. Klasifikasi dilakukan pada data uji menggunakan model k-NN yang telah dilatih.
- 8. Hasil klasifikasi (label yang diprediksi) ditampilkan.

```
import pandas as pd
import nampy as np
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler

dataset = pd.read_csv('milk.csv')
train_data = np.array(dataset)[:, :1]
train_label = np.array(dataset)[:, :1]
scaler = MinMaxScaler(feature_range=(0, 1))
scaled_train_data = scaler.fit_transform(train_data)

MNM = KNeighborsClassifier(n_neighbors-3, weights='distance', metric='euclidean')
MNM.fit(scaled_train_data, train_label)

test_data = np.array([[0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5, 0.6, 0.7]])
scaled_test_data = scaler.transform(test_data)
predicted_label = MNM.predict(scaled_test_data)

print("Predicted label:", predicted_label)

Predicted_label: ['medium']
```

MENAMPILKAN DATASET MILK_TRAINING.CSV



Analisis:

train_data: Array 2D yang berisi fitur-fitur dari dataset latih. Setiap baris mewakili satu sampel, dan setiap kolom mewakili satu fitur.

train_label: Array 1D yang berisi label dari dataset latih. Setiap elemen mewakili label dari satu sampel yang sesuai dalam train_data.



NORMALISASI TERHADAP TRAIN_DATA DENGAN METODE MIN-MAX(0-1)

ARTI

Analisis:

Nilai-nilai dalam output telah dinormalisasi ke dalam rentang antara 0 dan 1, sesuai dengan parameter feature_range=(0, 1) yang diberikan saat inisialisasi MinMaxScaler. Hal ini dilakukan untuk memastikan bahwa semua fitur memiliki skala yang serupa, yang bisa meningkatkan performa algoritma pembelajaran mesin seperti k-NN.

```
import pandas as pd
import numpy as no
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
dataset = pd.read_csv('milk_training.csv')
sc = MinMaxScaler(feature range=(0,1))
train data = np.array(dataset)[:,0:-1]
data = sc.fit transform(train data)
print(data)
[[0.55384615 0.01785714 1.
 [0.55384615 0.03571429 0.
 [0.55384615 0.05357143 1.
 [0.56923077 0.125
                                                             0.46666671
 0.58461538 0.125
 [0.58461538 0.07142857 0.
```



MENAMPILKAN DATASET MILK_TESTING.CSV



Analisis:

train_data: Array 2D yang berisi fitur-fitur dari dataset latih. Setiap baris mewakili satu sampel, dan setiap kolom mewakili satu fitur.

train_label: Array 1D yang berisi label dari dataset latih. Setiap elemen mewakili label dari satu sampel yang sesuai dalam train_data.

```
import pandas as pd
 import numpy as np
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
dataset = pd.read_csv('milk_testing.csv')
train_data = np.array(dataset)[:,0:-1]
train_label = np.array(dataset)[:,-1]
print(train_data)
print(train label)
 [6.7 45 1 ... 0 0 247]]
          'medium' 'medium' 'medium' 'medium' 'medium' 'medium' 'medium
          'medium' 'medium' 'medium'
```



KLASIFIKASI MENGGUNAKAN K-NN

ART

Analisis:

Hasil akurasi yang diperoleh adalah sekitar 99.37%, yang menunjukkan tingkat keberhasilan yang tinggi dalam klasifikasi menggunakan model k-NN dengan parameter yang telah ditentukan. Akurasi ini mengindikasikan bahwa model dengan baik dapat memprediksi label kategori untuk data uji yang belum pernah dilihat sebelumnya, berdasarkan pada data latih yang diberikan

```
import pandas as pd
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from sklearn.metrics import accuracy score
train dataset = pd.read csv('milk training.csv')
train_data = np.array(train_dataset)[:, 0:-1]
train label = np.array(train dataset)[:, -1]
test_dataset = pd.read_csv('milk_testing.csv')
test_data = np.array(test_dataset)[:, 0:-1]
test_label = np.array(test_dataset)[:, -1]
scaler = MinMaxScaler(feature_range=(0,1))
scaled train data = scaler.fit transform(train data)
scaled_test_data = scaler.transform(test_data)
kNN = KNeighborsClassifier(n_neighbors=3, weights='distance', metric='euclidean')
kNN.fit(scaled train data, train label)
predicted label = kNN.predict(scaled test data)
accuracy = accuracy score(test label, predicted label)
print("Accuracy Classifications:", accuracy)
Accuracy Classifications: 0.9936908517350158
```



