Statystyczne metody rozpoznawania obrazu

Zadanie 4

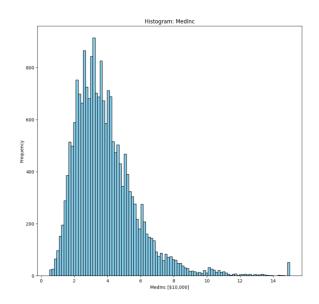
Bartłomiej Gorzela

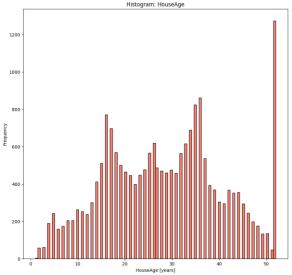
1. Zidentyfikować wartości odstające w wybranym zbiorze danych.

W celu wykonania zadania posłużyłem się przykładowym zbiorem danych 'California Housing Dataset' możliwym do zaimportowania bezpośrednio z biblioteki scikit-learn dostępnej w Python. Do identyfikacji wartości odstających zdecydowałem się na wybór dwóch atrybutów:

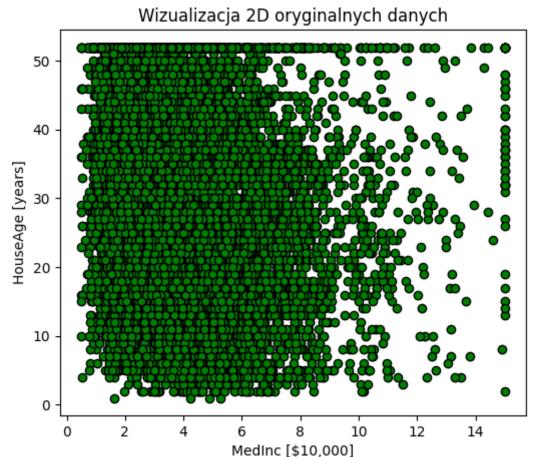
- MedInc (Median Income): przedstawia medianę dochodu gospodarstwa domowego.
- HouseAge (Median Age of Housing Units): średnia wieku wszystkich budynków mieszkalnych.

Wartości wybranych atrybutów zwizualizowałem za pomocą histogramów (argument 'bins' ustawiłem na wartość 100 w celu poprawy czytelności wizualizacji):





Oryginalne dane zwizualizowałem za pomocą wykresu 2D:

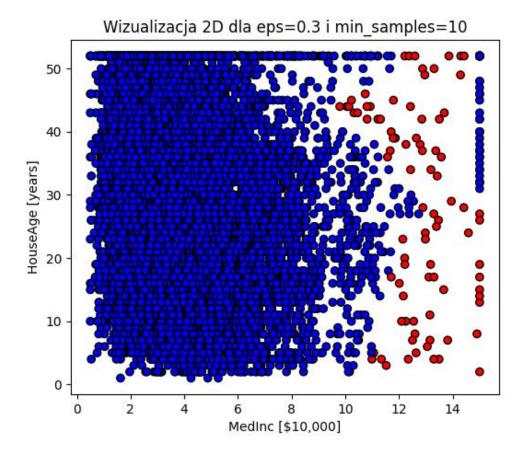


Kolejnym krokiem jaki wyknałem było zidentyfikowanie wartości odstających. Posłużyłem się w tym celu algorytmem DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise), który umożliwia wykrywanie skupisk danych oraz jednoczesne oznaczanie punktów, które można uznać za wartości odstające. Algorytm jest dostępny w bibliotece scikit-learn.

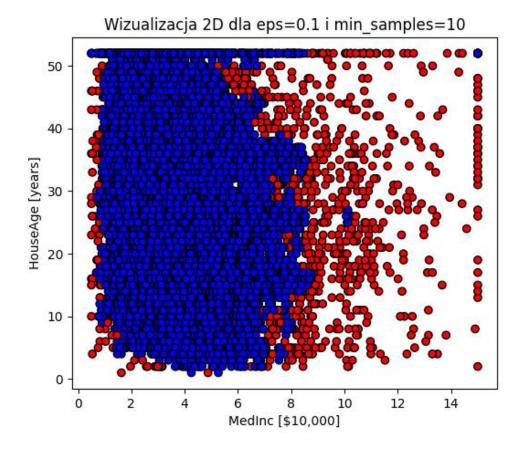
Algorytm wymagał przeprowadzenia standaryzacji danych, czego dokonałem przy użyciu obiektu StandardScaler(). Po przeskalowaniu danych, zastosowałem algorytm DBSCAN z parametrami: eps=0.3 oraz min_samples=10. Oznacza to, że punkt jest uznany za rdzeniowy jeśli ma co najmniej 10 sąsiadów w promieniu 0.3 jednostki (w przestrzeni standaryzowanej).

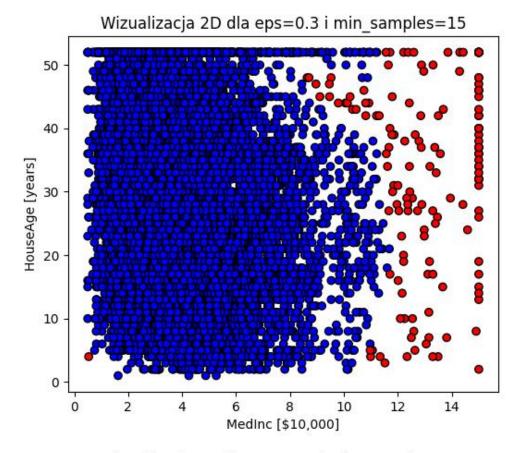
W wyniku działania DBSCAN każdemu punktowi została przypisana etykieta klastra (dbscan_label), przy czym wartość -1 oznacza punkt uznany za odstający.

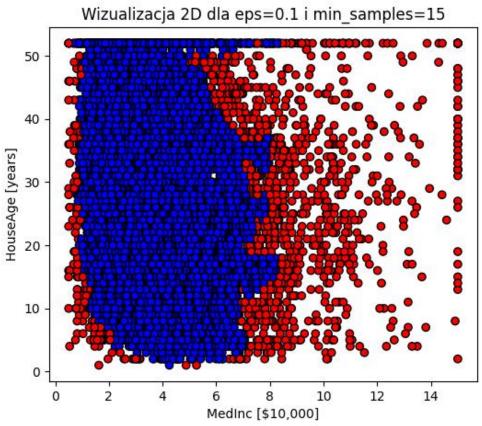
Poddane działaniu algorytmu atrybuty ponownie zwizualizowałem za pomocą wykresu 2D, zaznaczając kolorem czerwonym punkty uznane za wartości odstające.



Ten sam krok powtórzyłem dla modyfikując wartości 'eps' oraz 'min_samples'. Wyniki znajdują się poniżej:







Kod źródłowy:

```
🕏 Bartłomiej_Gorzela_Zadanie_4.py U 🌘
StatisticalPatternRecognitionMethods > Task4 > 🐡 Bartłomiej_Gorzela_Zadanie_4.py > ...
      import pandas as pd
      import matplotlib.pyplot as plt
      from sklearn import datasets
      from sklearn.preprocessing import StandardScaler
      from sklearn.cluster import DBSCAN
      california = datasets.fetch_california_housing()
      california_data = california.data
      california_df = pd.DataFrame(california_data, columns=california.feature_names)
      plt.figure(figsize=(12, 5))
      plt.subplot(1, 2, 1)
      plt.hist(california_df['MedInc'], bins=100, color='skyblue', edgecolor='black')
      plt.title(f'Histogram: MedInc')
      plt.xlabel('MedInc [$10,000]')
      plt.ylabel('Frequency')
      plt.subplot(1, 2, 2)
      plt.hist(california_df['HouseAge'], bins=100, color='salmon', edgecolor='black')
      plt.title(f'Histogram: HouseAge')
      plt.xlabel('HouseAge [years]')
      plt.ylabel('Frequency')
      plt.tight_layout()
      plt.show()
     # Wizualizacja 2D oryginalnych danych
      plt.figure(figsize=(6, 5))
      plt.scatter(california_df['MedInc'], california_df['HouseAge'], color='green', edgecolor='k')
      plt.xlabel('MedInc [$10,000]')
plt.ylabel('HouseAge [years]')
      plt.title('Wizualizacja 2D oryginalnych danych')
      plt.show()
      attributes_for_scaling = california_df[['MedInc', 'HouseAge']]
      scaler = StandardScaler()
      attributes_scaled = scaler.fit_transform(attributes_for_scaling)
      dbscan = DBSCAN(eps=0.3, min_samples=10)
      # dbscan = DBSCAN(eps=0.1, min_samples=15)
      labels = dbscan.fit_predict(attributes_scaled)
      california_df['dbscan_label'] = labels
      plt.figure(figsize=(6, 5))
      colors = ['red' if label == -1 else 'blue' for label in labels]
      plt.scatter(california_df['MedInc'], california_df['HouseAge'], c=colors, edgecolor='k')
      plt.xlabel('MedInc [$10,000]')
      plt.ylabel('HouseAge [years]')
      plt.title('Wizualizacja 2D dla eps=0.3 i min_samples=10')
      plt.show()
```