Systemy Sztucznej Inteligencji $_{\scriptscriptstyle \rm Dokumentacja\ Projektu}$

Porównanie algorytmu KNN oraz Naiwnego Klasyfikatora Bayesa przy klasyfikacji odręcznie $pis anych\ cyfr.$

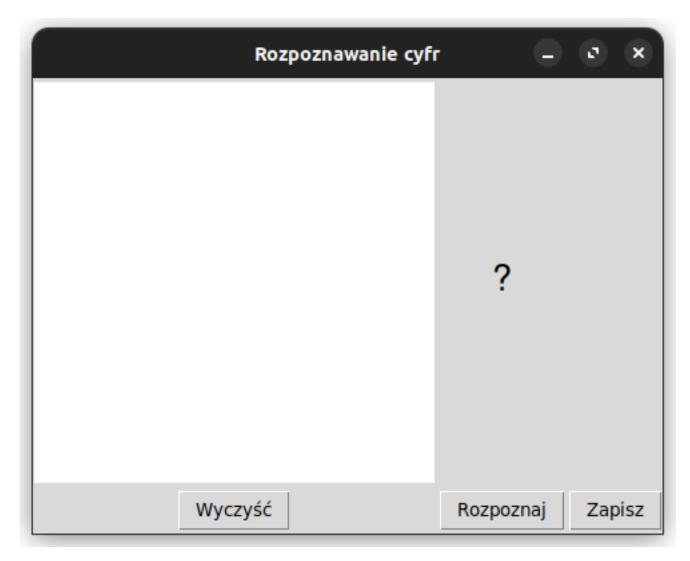
> Piotr Skowroński gr. 3/6 Krzysztof Czuba gr. 4/7Jakub Poreda gr. 3/6

> > 26 czerwca 2023

1 Wstęp

1.1 Opis programu

Celem programu jest klasyfikowanie odręcznie pisanych cyfr przez użytkownika. Aplikacja zawiera proste GUI, które pozwala użytkownikowi narysować cyfrę na płótnie, a następnie po wciśnięciu przycisku 'Rozpoznaj' program klasyfikuje cyfrę za pomocą jednego z klasyfikatorów w celu rozpoznania narysowanej cyfry. Otrzymane wyniki klasyfikacji są wyświetlane w bloku po prawej stronie interfejsu użytkownika.



Rysunek 1: Wygląd aplikacji



Rysunek 2: Rozpoznawanie

1.2 Użyte biblioteki

Program korzysta z następujacych zewnętrznych bibliotek:

- Pillow
 - Do transformacji zapisanych cyfr na macierz
 - Do transformacji narysowanej cyfry na macierz
- numpy
- seaborn

1.3 Baza danych

Baza danych składa się z 1000 obrazów cyfr narysowanych przez nas (100 dla każdej cyfry). Każdy piksel obrazu jest reprezentowany w skali szarości (ma wartość od 0 do 255, gdzie 0 to biały, a 255 to czarny kolor). Obrazy są przechowywane w formacie png.



Rysunek 3: Przykładowy obraz z bazy danych



Rysunek 4: Ten sam obraz po zmianie rozdzielczości na $28\mathrm{x}28$ pikseli

2 Opis działania

2.1 Normalizacja danych

Piksele wczytanego obrazu są konwertowane na skalę szarości tj. 0 - kolor biały, 255 - kolor czarny oraz są normalizowane do przedziału od 0 do 1 co ułatwia modelowi dopasowanie cyfr. Wzór na normalizację pojedyńczego piksela:

$$z_i = \frac{x_i - min(x)}{max(x) - min(x)}$$

gdzie:

 z_i - znormalizowany piksel

 x_i - piksel

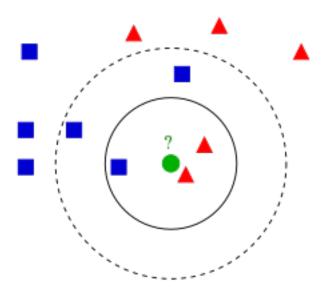
x - zbiór wszystkich pikseli

Ostatecznie wzór ma postać:

$$z_i = \frac{x_i}{255}$$

2.2 Algorytm k najbliższych sąsiadów

Klasyfikator kNN to jedna z ważniejszych nieparametrycznych metod klasyfikacji. W tej metodzie klasyfikowany obiekt przydzielamy do tej klasy, do której należy większość z k sąsiadów.



Rysunek 5: Przykład klasyfikacji metodą kNN

W przypadku k=3 (mniejszy okrąg), zielona kropka zostanie zakwalifikowana do czerwonych trójkątów. W przypadku k=5 (większy okrąg) - do niebieskich kwadratów.

2.3 Metryka odległości

Użyta została odległość Minkowskiego określona wzorem:

$$L_m(x,y) = \left(\sum_{i=1}^n |x_i - y_i|^p\right)^{\frac{1}{p}}$$

gdzie:

```
L_m - odległość między punktami x i y x, y - punkty w przestrzeni n wymiarowej x_i, y_i - i'ta współrzędna punktów x i y p - parametr określający rodzaj metryki
```

Przetestowaliśmy skuteczność klasyfikatora kNN dla liczby sąsiadów $k \in \{1, 3, 5, 7, 9, 11, 13, 15\}$ oraz dla wartości parametru $p \in \{1, 2, 3\}$.

2.4 Pseudokod algorytmu kNN

```
Data: Dane wejściowe: zbiór treningowy train_data zbiór testowy test_data liczba sąsiadów k metryka p

Result: Zbiór testowy z przewidzianymi etykietami

foreach test_instance in test_data do

| distances = [];
| foreach train_instance in train_data do
| distance = point_distance(test_instance, train_instance, p);
| distances.append((train_instance, distance));
| end
| sorted_distances = sort(distances, by = distance);
| k_nearest_neighbors = sorted_distances[: k];
| test_instance.set_predicted_label(predicted_label);
| end
| return test_data;
| Algorithm 1: Algorytm k najbliższych sąsiadów.
```

Implementacja

2.5

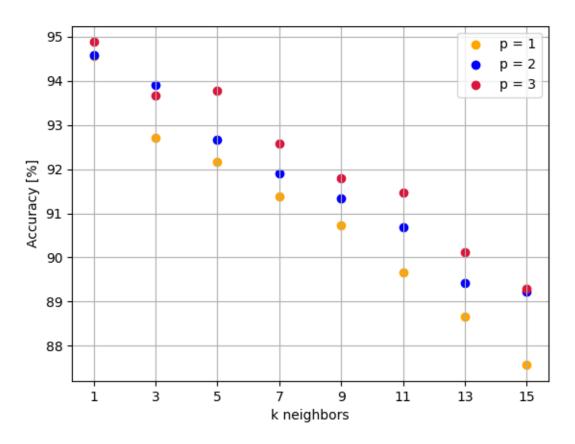
- 1. main.py główny plik programu
- 2. knn.py plik zawierający implementację algorytmu kNN
- 3. bayes.py plik zawierający implementację naiwnego klasyfikatora Bayesa
- 4. utils.py plik zawierający funkcje pomocnicze (np. wczytywanie danych)
- 5. test.py plik zawierający funkcje testujące klasyfikatory

```
print("Hello world!")
```

2.6 Testy

Tutaj powinna pojawić się analiza uzyskanych wyników oraz wykresy/pomiary.

2.7 Eksperymenty



Rysunek 6: Zależność dokładności klasyfikacji od liczby sąsiadów k i parametru p

Najlepsze wyniki klasyfikator k
NN uzyskuje dla k=1orazp=3,gdzie jego dokładność wynosi
94.9%.

3 Pełen kod aplikacji

1 Tutaj wklejamy pelen kod.