Rozpoznawanie rysunków grafów Praca magisterska

Gabriel Lichacz kierunek studiów: inżynieria i analiza danych Promotor: dr Paweł Bednarz

Politechnika Rzeszowska im. Ignacego Łukasiewicza Wydział Matematyki i Fizyki Stosowanej

Rzeszów 2024



Wstęp

Rozdziały pracy:

- 1. Podstawowe definicje teorii grafów
- 2. Uczenie maszynowe
- 3. Wykorzystywane technologie
- 4. Opis modelu podstawowego
- 5. Testy

Wstęp



Rysunek: Wizualizacja konceptu uczenia maszynowego. Źródło: https://bluemetrica.com/czym-jest-machine-learning



Wykorzystywane technologie



Rysunek: Logo R Źródło: https://www.r-project.org

1. igraph - tworzenie grafów



Rysunek: Logo Python Źródło: https://www.python.org

- 1. Tensorflow (Keras) rozpoznawanie rysunków
- 2. Sklearn przygotowanie zbiorów danych
- 3. Matplotlib wizualizacja danych
- 4. PIL konwersja obrazów





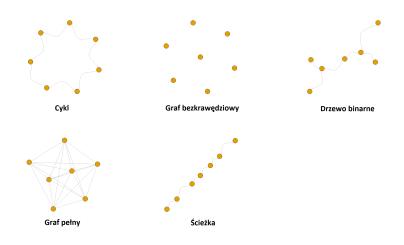
Generator grafów

- 1. Podstawa to biblioteka igraph
- 2. Funkcyjna i modularna budowa
- 3. Rysunki grafów
 - 3.1 Rozmiar 800x600 pikseli
 - 3.2 Białe tło
 - 3.3 Pomarańczowe i nieoznaczone wierzchołki
 - 3.4 Zapisane w odpowiednich katalogach, odpowiadających klasie grafu
- Funkcje
 - 4.1 Typ grafu ścieżka, cykl, graf pełny, graf bezkrawędziowy, drzewo binarne
 - 4.2 Liczba grafów do wygenerowania
 - 4.3 Liczba wierchołków grafów
 - 4.4 Współczynnik odpowiadający za zakrzywienie krawędzi





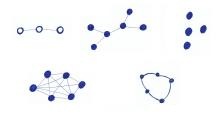
Generator grafów



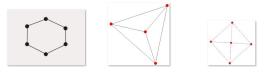
Rysunek: Przykładowe wygenerowane rysunki grafów z każdej klasy



Dane zewnętrzne



Rysunek: Przykładowe zewnętrzne rysunki grafów narysowane odręcznie



Rysunek: Przykładowe zewnętrzne rysunki grafów pobrane z internetu



Model

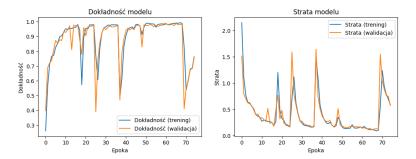
Listing 1: Listing skryptu tworzącego model z walidacją krzyżową oraz uczonym na wszystkich wariantach liczby wierzchołków grafów

```
model = tf.keras.models.Sequential([
tf.keras.layers.Rescaling(1./255),
tf.keras.layers.Conv2D(32, 3, activation='relu'),
tf.keras.layers.MaxPooling2D(),
tf.keras.layers.Conv2D(32, 3, activation='relu'),
tf.keras.layers.MaxPooling2D(),
tf.keras.layers.Conv2D(32, 3, activation='relu'),
tf.keras.layers.MaxPooling2D(),
tf.keras.layers.Flatten(),
tf.keras.layers.Dense(128, activation='relu',
    kernel regularizer=tf.keras.regularizers.12(0.01)),
tf.keras.layers.Dropout(0.2),
tf.keras.layers.Dense(len(class_names))
1)
```

Model

Dokładność na zbiorze treningowym: [0.23068182178391083, 0.3693181872367859, 0.7579545378664998, 0.824999988079071, 0.866227286815643, 0.897727251 Dokładność na zbiorze walidacyjnym: [0.22727273404598236, 0.7477272748947144, 0.86590909975788574, 0.875, 0.9090909361839294, 0.9159091114997864, 0.

Rysunek: Przykładowe wartości dokładności dla zbioru treningowe i walidacyjnego



Rysunek: Przykładowa wizualizacja dokładności i straty wytrenowanego modelu



Rodzaje modeli

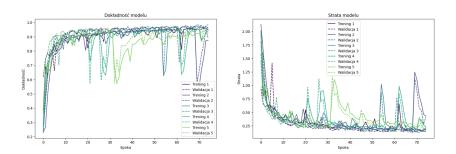
- 1. Model podstawowy
 - 1.1 uczony na grafach czterowierzchołkowych
 - 1.2 uczony na grafach pięciowierzchołkowych
 - 1.3 uczony na grafach sześciowierzchołkowych
 - 1.4 uczony na grafach siedmiowierzchołkowych
- 2. Model z walidacją krzyżową
 - 2.1 wersja podstawowa
 - 2.2 wersje z pojedynczymi modyfikacjami
 - 2.3 wersja zmodyfikowana
- 3. Model ze zmienną liczbą wierzchołków
 - 3.1 wersja podstawowa
 - 3.2 wersje z pojedynczymi modyfikacjami
 - 3.3 wersja zmodyfikowana
- 4. Model ze zmienną liczbą wierzchołków i walidacją krzyżową
 - 4.1 wersja podstawowa
 - 4.2 wersje z pojedynczymi modyfikacjami
 - 4.3 wersja zmodyfikowana





Rodzaje modyfikacji

- 1. Liczba filtrów w warstwach Conv2D oraz parametr Dropout.
- 2. Normalizacja wsadowa pomiędzy warstwami modelu.
- 3. Augmentacja danych przed budową modelu.
- 4. Zmniejszenie szybkości uczenia.



Rysunek: Wyniki testów dla modelu z walidacją krzyżową





```
../test graphs\drawn\path-6.png - | naiprawdopodobniei należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
- ../test graphs\drawn\path-7.png - | naiprawdopodobniei należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
|- ../test graphs\drawn\path-8.png - | naiprawdopodobniei należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 97.59 procent.
|- ../test graphs\drawn\path-9.png - | naiprawdopodobniei należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
|- ../test graphs\drawn\tree-binary-1.png - | naiprawdopodobniei należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
|- ../test_graphs\drawn\tree-binary-2.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
|- ../test graphs\drawn\tree-binary-3.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
|- ../test graphs\drawn\tree-binary-4.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent.
- ../test graphs\drawn\tree-binary-5.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 99.96 procent.
|- ../test graphs\generated\cycle-45.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 97.16 procent.
|- ../test graphs\generated\full-113.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 99.99 procent.
|- ../test graphs\generated\path-78.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- tree-binary - | z prawdopodobieństwem 51.15 procent.
|- ../test graphs\internet\internet-cycle-1.png - | najprawdopodobniej należy do klasy |- full - | z prawdopodobieństwem 100.00 procent
- ../test graphs\internet\internet-full-1.jpg -| najprawdopodobniej należy do klasy |- full -| z prawdopodobieństwem 92.25 procent
 - ../test graphs\internet\internet-full-2.jpg -| najprawdopodobniej należy do klasy |- full -| z prawdopodobieństwem 94.90 procent
```

Rysunek: Klasyfikacja obrazów zewnętrznych dla modelu z walidacją krzyżową







Rysunek: Wizualizacja klasyfikacji obrazów zewnętrznych dla modelu z walidacją krzyżową

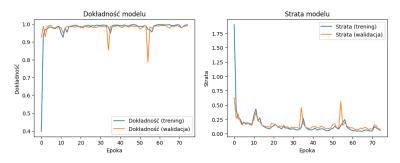


Rysunek: Klasyfikacja przykładowego grafu zewnętrznego przez model z walidacją krzyżową. Przypisana klasa to graf pełny z 99,62% pewnością.





Podsumowanie



Rysunek: Wyniki testów dla modelu podstawowego, liczba wierzchołków n=6



Rysunek: Wizualizacja klasyfikacji obrazów zewnętrznych dla modelu podstawowego, liczba wierzchołków n=6





Zakończenie

Dziękuję za uwagę.

