

# Analiza Obrazów Projekt Rozpoznawanie tekstu

Julia Bała  
Tomasz Madej  
Dawid Wojdylak

27 stycznia 2022



## Spis treści

1	Opis realizowanego tematu	2
2	Instrukcja instalacji programu i uruchomienia	2
3	Instrukcja obsługi programu	2
4	Przykładowe dane	3
5	Uczenie maszynowe	5
6	Co nie działa?	6
7	Podział obowiązków	7

# 1 Opis realizowanego tematu

Temat realizowanego przez nas projektu to transkrypcja na zapis tekstowy tekstu drukowanego z wczytywanego przez użytkownika obrazu.

Przy wstępnych założeniach aplikacja miała odseparowywać od siebie kolejne znaki (litery oraz cyfry) oraz je rozpoznawać. Wyodrębnienia poszczególnych znaków dokonaliśmy przy użyciu operacji morfologicznych, natomiast za pomocą technologii uczenia maszynowego nauczyliśmy program rozpoznawać te znaki.

## 2 Instrukcja instalacji programu i uruchomienia

W celu instalacji programu wymagany jest Python3 oraz pip. Z poziomu głównego katalogu instalację przeprowadzamy następująco:

```
1 $ pip install .
2 $ export PATH="/home/<NAZWA_UZYTEKOWNIKA>/local/bin:$PATH"
3 $ text-reader
```

Alternatywnie można

`python3 setup.py`

lub uruchomić z folderu `src`

`python3 main.py`

lub

`./main.py`

(ta opcja wymaga ręcznej instalacji pakietów).

## 3 Instrukcja obsługi programu

Po uruchomieniu programu pojawia się główne okno. Podstawowe menu stanowi górny pasek z opcjami Exit; Load; Image; Save Text; Reset; Train Model.

Aby wczytać obraz wybieramy przycisk Load Image. Otworzy się okno wyboru pliku. W projekcie zawarty jest folder *tmp\_data*, a w nim przykładowe obrazy.

Następnym krokiem jest wybór wyuczonego modelu za pomocą przycisku Load Model. Ponownie otwiera się okno wyboru pliku. Wybieramy folder *model* oraz odpowiedni plik.

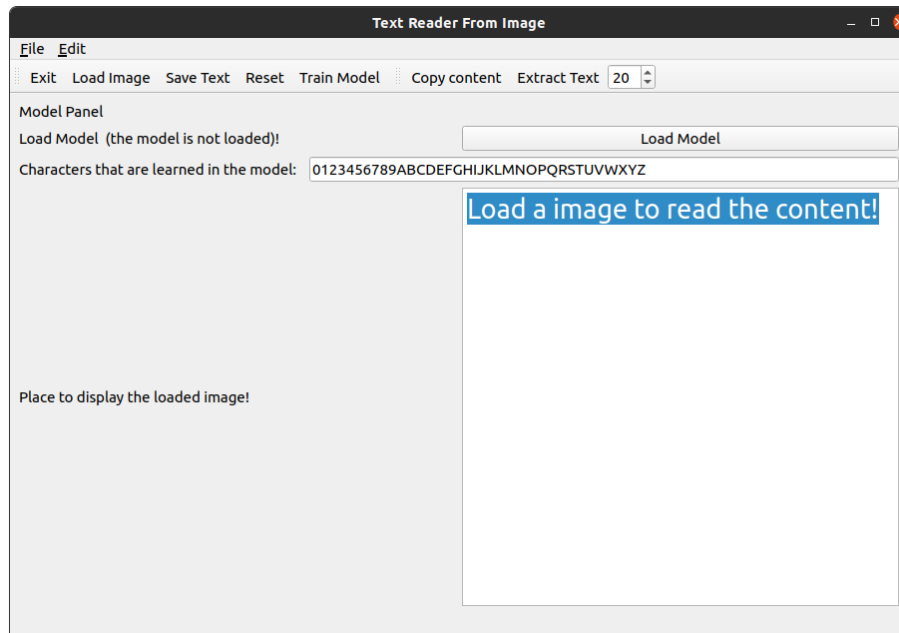
Z dostępnych wyszkolonych przez nas modeli dostępne są:

- CapitalLettersAndNumbersBlackChars.h5
- modelNum[1...9]whitedigitals.h5

Pierwszy służy do rozpoznawania wielkich czarnych liter oraz cyfr na białym tle, drugi do rozpoznawania białych cyfr na czarnym tle. Do każdego obrazu należy odpowiednio dobrać model. W dodatku pole **Characters that are learned in the model** musi odpowiadać wyuczonym znakom.

Istnieje możliwość wyszkolenia dodatkowych modeli przy użyciu okna Train Model, co jest opisane w sekcji 5.

Po kliknięciu w przycisk Extract Text wykonują się odpowiednie algorytmy odpowiedzialne za wyodrębnienie znaków oraz ich rozpoznanie. Po ukończeniu tego procesu rozpoznany tekst pokazuje się w prawym polu aplikacji. Wielkość czcionki możemy dostrajać ostatnim polem w głównym menu.



Rysunek 1: Okno główne programu

## 4 Przykładowe dane

Poniżej przedstawiono przykładowe zdjęcia, na których przeprowadzono testy aplikacji. Zgodnie z instrukcją obsługi programu, należy wybrać odpowiedni model rozpoznawania tekstu. Testy przebiegły pomyślnie, z wyjątkiem Rysunku 5: cyfra 8 mylona jest z 0. Wynika to najprawdopodobniej z niewystarczającego przeszkolenia modelu.

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9

Rysunek 2: Przykładowy plik *num2.png*

R O M A N

Rysunek 3: Przykładowy plik *RO\_.png*

S E R I F

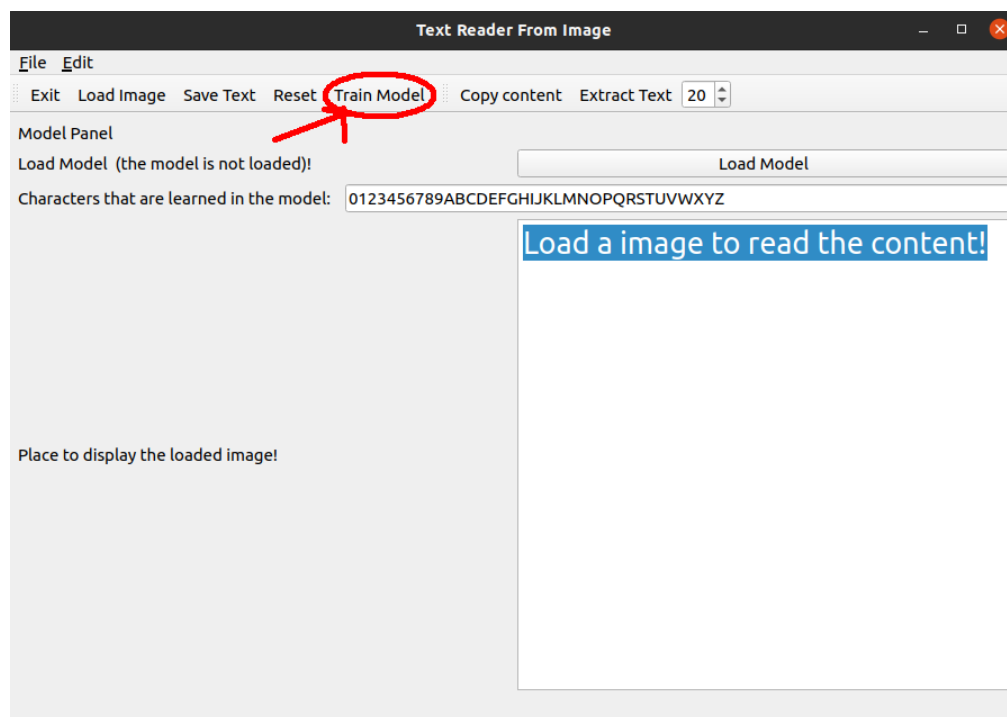
Rysunek 4: Przykładowy plik *testSerif.png*

1 2 3 4 5 6 7 8 9

Rysunek 5: Przykładowy plik *tmpNum.png*

## 5 Uczenie maszynowe

Aby wyszkolić model do odczytywania znaków należy przygotować zdjęcia znaków nas literujących i umieścić je w folderach training i validation, a dla każdego znaku utworzyć folder z nazwą tego znaku. W aplikacji wchodzi w okno uczenia maszynowego przedstawionego na Rysunek 6.



Rysunek 6: Wskazanie przycisku otwierającego panel uczenia maszynowego.

W odtworzonym oknie należy podać następujące dane:

- wczytać dane do uczenia/walidacji,
- suma znaków jaki się będzie uczyć,
- ilość epok uczenia maszynowego,
- łączna ilość elementów w folderze training and validation,
- batch size - wpływa na ilość elementów które będą propagowane

Po wprowadzeniu tych danych można rozpocząć uczenie, które chwilę może potrwać w zależności od tego jak dużą bazę przygotowaliśmy. Po skończonym algorytmie należy zapisać model. Przykładowe uczenie można zobaczyć na Rysunek 7.

Train Model

Training Data Directory (Directory Loaded):
Load Training Data

Validation Data Directory (Directory Loaded):
Load Validation Data

Number of characters that will be learned:
9

Number of epochs in neuron network:
6

Number of elements in training dataset:
720

Number of elements in validation dataset:
180

Batch Size:
18

Start Train Model

0.9722  
23/40 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 0.1061 - accuracy: 0.9710  
0.9710  
26/40 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 0.1077 - accuracy: 0.9722  
0.9722  
28/40 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 0.1069 - accuracy: 0.9722  
0.9722  
31/40 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 0.1099 - accuracy: 0.9677  
33/40 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 0.1150 - accuracy: 0.9630  
36/40 [=====>...] - ETA: 0s - loss: 0.1079 - accuracy: 0.9660  
39/40 [=====>.] - ETA: 0s - loss: 0.103 - accuracy: 0.9672  
40/40 [=====] - 1s 27ms/step - loss: 0.1046 - accuracy: 0.9667 - val loss: 0.0154 - val accuracy: 0.9944

Save Model

Rysunek 7: Przykładowy wynik przeprowadzonego uczenia.

## 6 Co nie działa?

- Program działa jedynie dla pojedynczych linii tekstu składających się z wielkich liter oraz cyfr

6

- Odstępy pomiędzy słowami nie są rozpoznawane (po transkrypcji tekstu powstaje zwarty ciąg znaków)
- Małe litery są błędnie rozpoznawane jako inne znaki.
- Pomiedzy poszczególnymi znakami w słowie musi zostać zachowany odpowiedni odstęp, aby zostały poprawnie odseparowane

Przedstawione powyżej niedoskonałości aplikacji występują dla wyszkolonego przez naszych model. Projekt umożliwia wyszkolenie kolejnych modeli na podstawie większej ilości danych. I

## 7 Podział obowiązków

- opracowanie algorytmu uczenia maszynowego  
uczenie modelu  
dokumentacja  
*Tomasz Madej*
- opracowanie algorytmu separacji poszczególnych znaków  
dodanie przykładowych danych  
dokumentacja  
*Dawid Wojdyła*
- GUI  
testowanie danych  
dokumentacja  
*Julia Bała*