Algorytmy sztucznej inteligencji w Przemyśle 4.0

"Identyfikacja i kategoryzacja emocji w dźwieku"

Gracjan Sadkowski 256100 Jan Dworczak 256232

Poniedziałek 13:15 – 15:00, semestr zimowy 23/24

1 Zakres projektu

- 1. Przygotowanie danych zebranie nagrań dźwiekowych około 5 osób wyrażajacych różne emocje (np. radość, smutek, gniew, strach, zaskoczenie). Nagrania beda odpowiednio przygotowane do dalszej analizy pod wzgledem długości i standaryzacji. Beda istniały różne typy wypowiadanych słów. W razie potrzeby zastosowane bedzie filtr dolnoprzepustowy, który tłumi sygnały o czestotliwościach wyższych od czestotliwości granicznej
- 2. **Wgranie danych** skorzystanie z bibliotek w jezyku python do przetworzenia nagrań na dane numeryczne (np. tablice numpy).
- 3. **Ekstrakcja cech** wydobycie z nagrań takich parametrów, jak tempo mowy, ton dźwieku, amplituda oraz czestotliwość fundamentalna i eksperymentowanie z różnymi zestawami cech lub technikami ekstrakcji cech.
- Przygotowanie danych do uczenia podzielenie danych na zbiór treningowy i testowy oraz przypisanie etykiet emocji do odpowiednich próbek.
- 5. **Wybór modelu uczenia maszynowego** Wybór spomiedzy algorytmów takich, jak SVM, sieci neuronowe, las losowy lub uczenie głebokie oraz optymalizacja hiperparametrów używanych w modelu.
- 6. Wytrenowanie modelu
- 7. **Przetestowanie modelu na danych testowych** Skorzystanie z metryk ewaluacyjnych, takich jak dokładność, precyzja itd., aby ocenić wydajność modelu.

8. Ocena rzeczywistej skuteczności algorytmu w praktycznych warunkach – Po wytrenowaniu algorytmu na zbiorze treningowym i przetestowaniu na zbiorze testowym, badanie skuteczności algorytmu na nowych nagraniach wgranych do środowiska lub na żywo z dźwiekiem pobieranym przez mikrofon.

2 Wstep Teoretyczny

Analiza emocji w dźwieku jest obszarem badań, który ma na celu rozpoznawanie emocji wyrażanych w nagraniach dźwiekowych. Celem tego kodu jest zbudowanie modelu uczenia maszynowego, który jest w stanie przewidywać emocje na podstawie cech ekstrahowanych z plików dźwiekowych.

Etap 3 - przygotowanie

W trzecim etapie projektu skupiono sie na przygotowaniu środowiska pracy oraz zbioru uczacego dla badanego problemu, którym jest rozpoznawanie emocji. Projekt ten bedzie realizowany w środowisku Python, a dane uczace beda zawierały cztery kategorie emocji: 'calm', 'angry', 'fearful', 'happy'.

Przygotowanie środowiska pracy

Do realizacji projektu wybrano środowisko Python ze wzgledu na jego popularność, elastyczność i dostepność wielu bibliotek wspierajacych uczenie maszynowe. W ramach przygotowania środowiska pracy wykonano następujace kroki:

- Zainstalowano niezbedne biblioteki, takie jak numpy, pandas, matplotlib, oraz biblioteki dedykowane do uczenia maszynowego, takie jak scikit-learn i tensorflow.
- Skonfigurowano środowisko pracy w narzedziu Jupyter Notebook, umożliwiajac interaktywny rozwój i eksperymentowanie z kodem.

Zbiór uczacy

Dane uczace składaja sie z czterech kategorii emocji: 'calm', 'angry', 'fearful', 'happy'. Zbiór ten został pozyskany z wiarygodnych źródeł zawierajacych nagrania głosowe reprezentujace różne emocje. W celu utrzymania równowagi pomiedzy kategoriami, przeprowadzono odpowiednia analize i przekształcenia danych.

Etap 4: Implementacja pierwszej metody

W tym etapie projektu skupiono sie na implementacji pierwszej metody bazujacej na sztucznej inteligencji w celu rozpoznawania emocji zwiazanych z dźwiekiem. Poniżej znajduje sie opis implementacji oraz kluczowe fragmenty kodu.

Implementacja metody

Do implementacji metody wykorzystano jezyk programowania Python oraz popularne biblioteki takie jak librosa, scikit-learn, i tensorflow. Poniżej przedstawiamy kluczowe aspekty implementacji:

- Wczytywanie danych: Dane dźwiekowe zostały wczytane z folderu, gdzie każda emocja jest reprezentowana przez pliki dźwiekowe w formacie .wav. Funkcja wczytaj_dane odpowiada za ekstrakcje cech z plików dźwiekowych oraz przygotowanie danych do uczenia.
- Model sieci neuronowej: Zaimplementowano model sieci neuronowej przy użyciu biblioteki tensorflow.keras. Model ten składa sie z warstw Dense z funkcja aktywacji relu, warstw Dropout w celu zapobiegania przeuczeniu, oraz warstwy wyjściowej z funkcja aktywacji softmax.
- Trenowanie modelu: Model został skompilowany z funkcja straty categorical_crossentropy i optymalizatorem adam. Nastepnie przeprowadzono trenowanie modelu na danych treningowych przez 100 epok.
- Ocena modelu: Po zakończeniu trenowania, oceniono skuteczność modelu na danych testowych, wyświetlajac dokładność i strate.
- Przewidywanie emocji: Zaimplementowano funkcje przewidz_emocje, która przyjmuje ścieżke do nowego pliku dźwiekowego, normalizuje dane na podstawie wcześniej obliczonych średnich i odchyleń standardowych, a nastepnie przewiduje emocje za pomoca wytrenowanego modelu.

Wizualizacja wyników

W celu wizualizacji wyników, przygotowano funkcje do generowania wykresów. Funkcja historia_uczenia prezentuje wykresy dokładności i straty w trakcie uczenia modelu. Dodatkowo, funkcja zwizualizuj_emocje wyświetla fale dźwiekowe dla różnych emocji na podstawie wybranych plików dźwiekowych.

Przykład użycia dla nowego pliku

Na zakończenie implementacji, przetestowano metode na nowym pliku dźwiekowym. Wczytano dane, przewidziano emocje, a nastepnie zwizualizowano fale dźwiekowe dla tego pliku.

W kolejnych etapach projektu planujemy dalsze dostrojenie modelu oraz ewentualne wprowadzenie kolejnych metod w celu poprawy skuteczności rozpoznawania emocji.