TIPO TRACCIA: riconoscimento immagini

NOME GRUPPO: segnIA

COMPONENTI: Aldo, Martina, Maurizio, Nicola

DATA: 17/09/2024

DESCRIZIONE: l'obiettivo è quello di riconoscere il linguaggio dei segni;

PASSI DA SEGUIRE:

- 1. Studio librerie e metodi: si prevede l'utilizzo di Pandas, numpy, Keras, TensorFlow, matplotlib, Scikit-Learn
- Trovare i dataset necessari: https://www.kaggle.com/datasets/datamunge/sign-language-mnist
- 3. Trovare repository funzionanti da studiare in modo approfondito:

https://github.com/MaSTERmIKK/AulaMLandAl/blob/main/Day2/riconoscimento/Riconoscimento.py

https://github.com/MaSTERmIKK/riconoscimento_immagini/blob/main/modello_updated.ipynb

https://www.kaggle.com/code/sayakdasgupta/sign-language-classification-cnn-99-40-accuracy

- 4. Pre-processing dei dati
- 5. Scelta del modello da addestrare
- 6. Addestramento
- 7. Test
- 8. Implementazione
- 9. Lavorare sulla presentazione dei risultati ottenuti

INPUT RICHIESTI: per l'addestramento usiamo un dataset di immagini codificate in file .csv; per l'utilizzo finale cercheremo di dare come input immagini vere e proprie e codificarle in file.csv per effettuare le predictions

OUTPUT ATTESO: riconoscimento del segno dato in input

NOTE AGGIUNTIVE: durante le fasi di lavoro ci proponiamo di impegnarci a tenere traccia dei progressi attraverso una documentazione dettagliata

Fase 1: Pre-processing e Gestione dei Dati

- 1. Ricerca e Raccolta dei Dati
- 2. Pre-elaborazione dei Dati (Dataset dei Pixel)
 - Normalizzare i pixel, ridimensionare e preparare i dati per l'input al modello

.Fase 2: Sviluppo del Modello

- 3. Studio del modello da addestrare
 - Consultare documentazioni relative ai modelli da utilizzare
- 4. Prototipo del modello CNN
 - Implementare e addestrare il modello CNN di base
- 5. Ottimizzazione del modello
 - Migliorare l'architettura del modello (ad esempio, aggiungendo più layer o ottimizzando l'ipertuning dei parametri) per aumentare l'accuratezza e ridurre l'overfitting

Fase 3: Testing e Validazione

- 6. Valutazione del Modello sui Dati Sintetici
 - Testare il modello sui dati di test sintetici (dataset dei pixel) e creare rapporti di performance (matrice di confusione, accuratezza, precisione, richiamo).
- 7. Trasformazione delle Immagini Reali e Testing
 - Trasformare le immagini reali nel formato compatibile con il modello basato sui pixel e testare l'efficacia del modello su queste immagini.
- 8. Report e Analisi degli Errori
 - Analizzare gli errori commessi dal modello e identificare le aree di miglioramento (ad esempio, immagini mal classificate, errori comuni).

Fase 4: Sperimentazioni Aggiuntive

- 9. Data Augmentation
 - Implementare tecniche di data augmentation (rotazioni, variazioni di luminosità, scaling, ecc.) per migliorare la robustezza del modello e gestire meglio le immagini reali.

Fase 5: Applicazioni e Output

- 10. Riconoscimento in Tempo Reale: passare un'immagine reale o un video in tempo reale per il riconoscimento del linguaggio dei segni
- 11. Preparazione del Report Finale e Presentazione: redigere un rapporto finale che includa il processo, i risultati, le sfide affrontate e i possibili sviluppi futuri. Preparare una presentazione per mostrare i risultati.

_