Systém rozpoznávania emócii pre humanoidného robota NICO

PROJEKTOVÝ SEMINÁR 1

MENO: ŠIMON STRIEŠKA

ŠKOLITEĽKA: KRISTÍNA MALINOVSKÁ

Rozpoznávanie Emócií

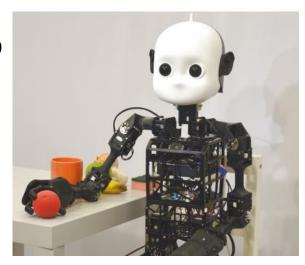
- ■Zaoberá sa určovaním emócie človeka na základe dát ako obraz, reč
- Pri práci s vizuálnymi dátami analyzujeme výrazy tváre, so snahou určiť diskrétnu emóciu

Využitie v oblastiach ako interakcia človeka a robota, medicína, bezpečnosť

 Prístupy založené na hlbokom učení, využívajúce rozsiahle datasety ako AffectNet

Ciele práce

- ■Preskúmať modely pre rozpoznávanie emócií z výrazu tváre
- ■Využiť dataset AffectNet a analyzovať jeho slabé stránky
- Zlepšiť klasifikáciu podreprezentovaných triedy pomocou augmentácie dát
- Analyzovať a vizualizovať vnútorné reprezentácie modelu
- ■Vytvorenie a kalibrácia systému pre robota NICO



AffectNet

- ■Dataset obsahuje približne 284 000 obrázkov tvárí s manuálne anotovanými emóciami
- ■Obsahuje 7 hlavných tried: Neutral, Happy, Sad, Surprise, Fear, Disgust, Anger
- ■Vyznačuje sa nevyváženosťou tried

Architektúra

- ■Použitý ResNet50 pretrénovaný na ImageNetV1.
- ■Finetuning celého modelu na AffectNet.
- ■Weighted CrossEntropy loss pre triedy s nerovnomerným výskytom
- Augmentácie dát

Tréning a prostredie

- ■Tréning prebiehal v prostredí Google Colab s GPU (T4)
- ■Implementácia v jazyku Python s využitím knižníc Pytoch, torchvision, scikit-learn, matplotlib, tqdm
- Výsledný model vyhodnotený na testovacej množine AffectNetu

Prechod na Pytorch

Dôvody zmeny:

- Migrácia prostredia z TensorFlow a Keras do PyToch
- Lepší výkon
- Väčšia kontrola nad procesom trénovania
- Jednoduchší prístup k pokročilým metódam a nástrojom
- Kompabilita s trénovacím prostredím

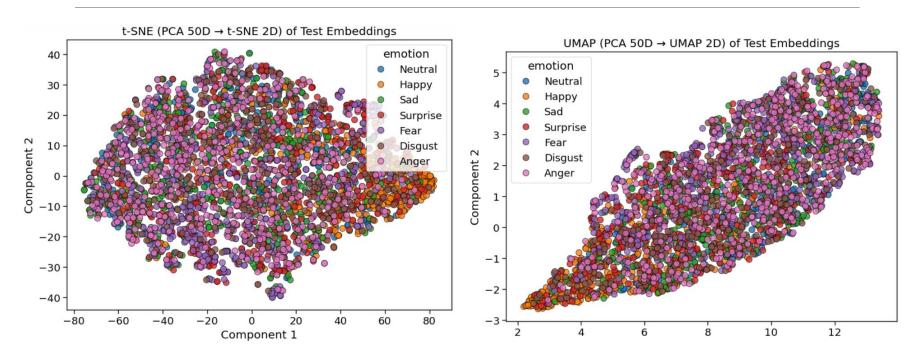
Dôsledky:

- Strata priameho prístupu k resnet50 modelu predtrénovanému na vggface2
- Namiesto toho pracujeme s resnet50 predtrénovaným na ImageNet V1
- Výsledkom je čiastočná strata presnosti modelu(približne 1.5 %)

Analýza feature vektorov

- Vizualizačné techniky: PCA + t-SNE, PCA + UMAP
- Doterajšie výsledky neviedli k jednoznačným záverom
- Plánované pokračovanie analýzy pomocou pokročilejších metód ako SOM siete

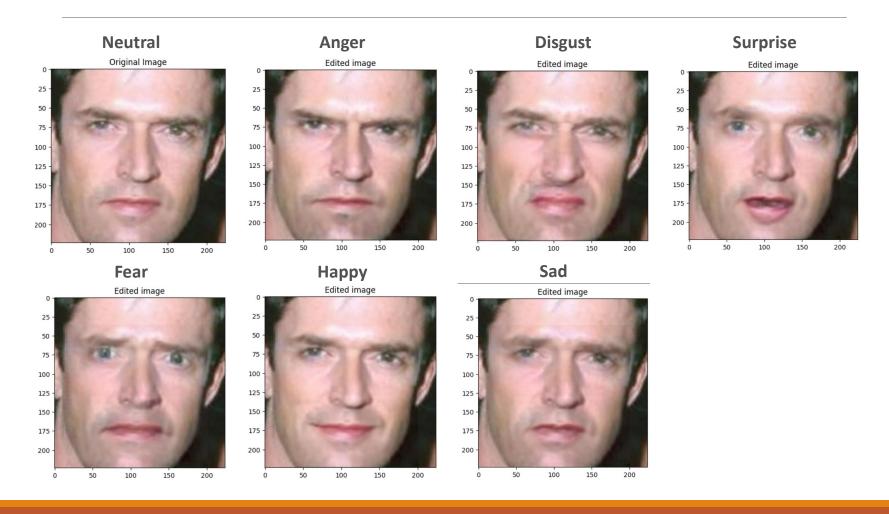
Analýza feature vektorov



GANmut

- Generatívny model na úpravu výrazov tváre
- Úprava čŕt tváre podľa cieľovej emócie
- Vizuálna augmentácia pre emočné triedy s nízkou reprezentáciou
- Generovanie rôznych emócií z tej istej vzorky tváre

GANmut



StarGANv2

- Pokročilá alternatíva GANmut
- Možnosť meniť nielen emócie ale aj atribúty ako vek, farba pleti, pohlavie a ďalšie

Plán na ďalší semester

- Zvýšenie presnosti modelu
- Augmentácia datasetu AffectNet s použítím GANmut a iných netriviálnych metód
- Analýza feature vektorov pomocou SOM
- ■Integrácia s humanoidným robotom NICO

Ďakujem za pozornosť