Strojové učení a rozpoznávání (2020/2021) Projekt

Ondrej Šajdík, Jozef Horvát, Miroslav Bulička 12. mája 2021

1 Rozpoznávanie tváre

Pre natrénovanie klasifikátora pre rozoznávanie tvárí sme použili predtrénovanú VGG16 sieť s vlastnou sekvenčnou časťou. Túto sieť sme implementovali pomocou nástroja Keras.

1.1 Implementácia

Obrázky sa načítavajú do trénovacích a validačných datasetov (z priečinkov train a dev), ktoré sú následne použité pri trénovaní.

Model sa skladá z predspracovacej vrstvy, zahŕňajúcej image rescaling a data augmentation. Následne sú takto predspracované obrázky vložené do predtrénovanej VGG16 ¹ siete (všetky vrstvy sú zmrazené). Časť modelu, ktorú trénujeme je naša sekvenčná vrstva, ktorá sa skladá z jednej Flatten vrstvy, z troch Dense vrstiev (s 1024 a 512 neurónmi) a z prekladaných Dropout vrstiev. V prvých dvoch Dense vrstvách sme použili regularizáciu L2.

Pre učenie používame SparseCategoricalCrossEntropy loss funkciu a optimalizátor Nadam. Model je natrénovaný v 50 epochách s batch size 8.

V kóde je možné odkomentovať funkciu *plot_training_results*, ktorá zobrazí výsledky trénovanie v grafoch.

Pre dotrénovanie modelu sme skúsili vymeniť trénovacie a validačné datasety (trénovali sme na validačných datasetoch a a validovali na testovacích) alebo tieto datasety navzájom premiešať. Dotrénovanie modelu je implementované v súbore second_learning.py. Používa sa ten istý (ale už predtrénovaný) model. Trénuje sa, len naša sekvenčná časť. Ostatné vrstvy sú zamrazené.

Časť kódu, kde trénujeme klasifikátor sa nachádza v súbore face_rec.py. Natrénovaný model je uložený v súbore face_predictions. Kód pre predikciu tvárí je implementovaný v súbore make_predict.py. Skripty pre rozoznávanie tvárí sú uložené v priečinku face_recognition.py

¹https://github.com/rcmalli/keras-vggface

ayer (type)	Output	Shape	Param #
rescaling (Rescaling)	(None,	80, 80, 3)	0
vggface_vgg16 (Functional)	(None,	2, 2, 512)	14714688
dropout (Dropout)	(None,	2, 2, 512)	0
flatten (Flatten)	(None,	2048)	0
fc6 (Dense)	(None,	1024)	2098176
dropout_1 (Dropout)	(None,	1024)	0
fc7 (Dense)	(None,	512)	524800
dropout_2 (Dropout)	(None,	512)	0
fc8 (Dense)	(None,	31)	15903

Obr. 1: Architektúra modelu

1.2 Úspešnosť modelu na validačných dátach

Úspešnosť modelu po prvom trénovaní sa pohybovala okolo 40%. Po dotrénovaní (spustili sme skript 3 až 5-krát) sme obdržali následovné výsledky:

Accuracy: 0.7678571343421936 Loss: 1.5052175521850586

1.3 Závislosti

Závislosti je možné nájsť v súbore *requiremets.txt*. Je ich možné nainštalovať pomocou príkazu (je potrebné byť v pracovnom priečinku):

pip install -r requirements.txt

1.4 Spustenie aplikácie

Trénovanie modelu a následná klasifikácia (je potrebné byť v pracovnom priečinku):

```
python face_rec.py
python second_learning.py
python make_predict.py
```

Priečinky s trénovacími, validačnými a testovacími dátami musia byť na rovnakej úrovni ako je pracovný priečinok. Predikcie tvárí a natrénovaný model sa ukladajú v rámci pracovného priečinku.

2 Rozpoznávanie hlasu

Klasifikátor sa skladá z množiny multivariačných Gaussových rozdelení, kde každé rozdelenie predstavuje jednu triedu.

2.1 Implementácia

Pre extrakciu príznakov bola použitá knižnica librosa. Z wav súborou boli získané MFCC príznaky. Sampling rate bol nastavený na 16kHz a u každého vzorku bolo extrahované 40 koeficientov. S týmito konštantami sa nám podarilo získať najlepšie výsledky. Vzorky rovnakej triedy zo všetkých súborov boli spojené do jedného.

Takto vytvorené dáta boli použité pre natrénovanie množiny multivariačných Gaussových rozdelení. **Gaussove rozdelenia** sú implementované pomocou *GaussianMixture* z knižnice *sklearn.mixture*. Jedná sa o zmes gausoviek ale počet komponent je nastavený na jedna. *GaussianMixture* bol vybraný pretože obsahuje implementované funkcie *fit* pre odhad most-likelyhood parametrov a funkciu *score* pre vyhodnotenie priemerného log-likelihoodu pre zadané data X.

Trieda nahrávky je získaná vypočítaním score nahrávky u každej gausovky. Výsledná trieda je tá , ktorá má najvyššie skóre.

2.2 Spôsob vyhodnotenia

Kvalita modelu je vyhodnotená ako pomer správne klasifikovaných nahrávok ku celkovému počtu nahrávok na dátach v priečinku dev.

2.3 Zavislosti a spustenie

Závislosti:

Python 3.6.0 librosa 0.8.0 numpy 1.19.5

Spustenie:

python3 audio.py

Výstup

Hits: 46 / 62

Accuracy: 0.7419354838709677

Výsledky klasifikácie nahrávok zo zložky eval je možné nájsť v súbore voice_predictions a sú vytvorené na konci behu programu.