B Používateľská príručka

B.1 Úvod

Praktická časť tejto práce je implementovaná v jazyku Python s využitím knižníc TensorFlow, matplotlib, numpy, pandas, Pillow.

B.2 Predpoklady

Na spustenie tohto projektu je potrebné mať nainštalovaný Python a Git.

- Python
- Git (na klonovanie repozitára)

B.3 Príprava projektu

Pred samotným spustením projektu je nutné projekt naklonovať z GitHubu na lokálny počítač.

```
git clone https://github.com/VeronikaGalcikova/retinal-segmentation
cd retinal-segmentation/
```

Pre správne fungovanie projektu je vhodné vytvoriť a aktivovať virtuálne prostredie, aby sme zabezpečili, že neskôr nainštalované knižnice budú mať správne verzie, vyhovujúce účelom tohto projektu.

```
python -m venv venv
source venv/bin/activate # Na Windowse: venv\Scripts\activate
```

Po aktivácii virtuálneho prostredia je potrebné nainštalovať potrebné Python knižnice, ktoré sú spoločne s požadovanými verziami uložené v requirements.txt súbore.

```
pip install -r requirements.txt
```

Po vykonaní týchto krokov je projekt pripravený na použitie.

B.4 Použitie natrénovaného modelu

Pre použitie natrénovaného modelu je potrebné upraviť a spustiť súbor predict.py v adresári unet. Do súboru je potrebné doplniť cesty k modelu MODEL_PATH na ktorom sa bude predikovať, cestu k datasetu BASE_DIR a cestu k vzorovej maske MASK_PATH z datasetu, aby bolo možné namapovať farby masky na vrstvy sietnice.

Ak v datasete nie je testovacia množina pomenovaná test, je potrebné zmeniť aj konštantu TEST_DIR na správnu cestu.

Pre správne fungovanie predikovania je potrebné aby TEST_DIR obsahoval dve zložky img a mask v ktorých bude obrázok a maska pomenovaná rovnako.

V prípade potreby je možné upraviť ostatné konštanty na začiatku súboru, ktoré ovplyvňujú správanie modelu.

Príklad nastavenia konštánt:

```
MODEL_PATH = 'model/checkpoints/model.h5'
MASK_PATH = 'dataset/sanghai_dataset/train/mask/10_R_02_left.bmp'
BASE_DIR = 'dataset/sanghai_dataset'
TEST_DIR = os.path.join(BASE_DIR, 'test')
IMG_HEIGHT, IMG_WIDTH = 256, 256
BATCH_SIZE = 16
NUM_PREDICTIONS = 8
```

Po úprave súboru je možné spustiť predikcie pomocou príkazu:

```
python unet/predict.py
```

Výsledky predikcie budú zobrazené v konzole.

B.5 Trénovanie nového modelu

Pre trénovanie nového modelu je potrebné upraviť a spustiť súbor train.py v adresári unet.

Do súboru je potrebné doplniť cesty k datasetu, kde sa nachádzajú trénovacie TRAIN_DIR, validačné EVAL_DIR a testovacie dáta TEST_DIR (ak sú iné ako je v súbore preddefinované). Rovnako je potrebné doplniť cestu MODEL_PATH, kde sa bude model ukladať počas trénovania a cestu MASK_PATH k vzorovej maske z datasetu, aby bolo možné namapovať farby masky na vrstvy sietnice.

V prípade potreby je možné upraviť ostatné konštanty na začiatku súboru, ktoré ovplyvňujú správanie modelu.

Príklad nastavenia konštánt:

```
MODEL_PATH = 'models/model.h5'

MASK_PATH = 'dataset/sanghai_dataset/train/mask/10_R_02_left.bmp'
BASE_DIR = 'dataset/sanghai_dataset'

TEST_DIR = os.path.join(BASE_DIR, 'test')

TRAIN_DIR = os.path.join(BASE_DIR, 'test')

EVAL_DIR = os.path.join(BASE_DIR, 'eval')

IMG_HEIGHT, IMG_WIDTH = 256, 256

BATCH_SIZE = 16

NUM_CLASSES = 10

BUFFER_SIZE = 100

EPOCHS = 20

ES_PATIENCE = 3
```

Po úprave súboru je možné spustiť trénovanie modelu pomocou príkazu:

```
python unet/train.py
```

Výsledný model ako aj priebežné checkpointy trénovania budú uložené v MODEL PATH.

B.6 Augmentácia

Pre efektívnu augmentáciu celého datasetu je vytvorený modul utils/augmentation.py, ktorý poskytuje funkcie pre rôzne typy augmentácie obrázkov. Rovnako poskytuje možnosť vytvorenia nového datasetu s augmentovanými obrázkami a maskami z pôvodného datasetu pomocou funkcie generate_augmented_dataset. Táto funkcia vytvorí nový dataset v zadanom adresári, ktorý bude obsahovať obrázky a masky po aplikácií vybraných metód augumentácie.

Príklad použitia:

```
augmentation_lists = [
     [change_brightness, flip],
     [change_brightness],
     [change_contrast, scale]
]
```

```
# Set the output directory for the augmented dataset
output_dir = '../augmented_dataset'

# Directory containing the original images
img_dir = '../original_images'

# Directory containing the original masks
mask_dir = '../original_masks'

# Call the generate_augmented_dataset function
generate_augmented_dataset(augmentation_lists, output_dir, img_dir, mask_dir)
```

Vysvetlenie: - augmentation_lists - zoznam zoznamov funkcií, ktoré sa majú aplikovať na obrázky a masky. Každý zoznam obsahuje funkcie, ktoré sa majú aplikovať na obrázok a masku zároveň. - output_dir - cesta k výstupnému adresáru, kde sa uložia augmentované obrázky a masky. - img_dir - cesta k adresáru s pôvodnými obrázkami. - mask_dir - cesta k adresáru s pôvodnými maskami.

B.7 Vizualizácia výsledkov

Pre lepšiu vizualizáciu výsledkov je vytvorený modul utils/visualization.py, ktorý poskytuje funkcie na zobrazenie obrázkov a masiek. Modul poskytuje mnohé možnosti zobrazenia.

Príklad použitia:

```
display_image_with_mask(image, mask)

# or

CUSTOM_MAPPING = {

    (77, 77, 77): (255, 255, 255), # Layer 3 (white)
}

display_image_with_mask(image,

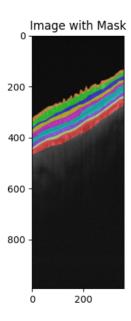
    mask,

    display_original=True,

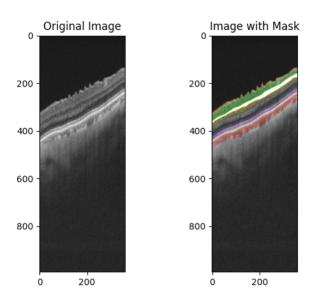
    alpha=0.25,

    color_mapping=CUSTOM_MAPPING,
```

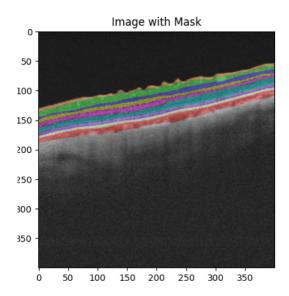
```
display_layers_mask=[0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 1])
```



Obr. B.1: Výstup z prvého spustenia vizualizácie



Obr. B.2: Výstup z druhého spustenia vizualizácie



Obr. B.3: Výstup z tretieho spustenia vizualizácie

Vysvetlenie display_image_with_mask() funkcie:

- image obrázok, ktorý sa má zobraziť.
- mask maska, ktorá sa má zobraziť.
- mask_to_compare maska, ktorá sa má zobraziť vedľa pôvodnej masky na porovnanie.
- alpha priehľadnosť masky.
- target_size veľkosť obrázku a masky.
- display_original zobraziť pôvodný obrázok.
- color_mapping mapovanie farieb pre zobrazenie masky.
- display_layers_mask zobraziť iba vybrané vrstvy masky.
- titles názvy obrázkov a masiek.