과제 #4: Capture motion and facial expressions from a single image in a video

전자공학과 120220117 박준호

- 1. 목적
 - ✓ 자신만의 비디오 데이터를 이용하여 단일 이미지로부터 사람의 모션과 얼굴 표정을 SMPL로 렌더링하는 과제
- 2. 코드 분석

A. SMPLpix_training.ipynb

i. 위 파일 내에는 smplpix/train.py 코드를 실행시키는 셀만 존재하므로, 이 py 파일 위주로 분석

1. 학습 시작 전 log 및 data 경로 먼저 설정

```
train_dataset = SMPLPixDataset(data_dir=train_dir,
                         perform_augmentation=True;
                         augmentation_probability=args.aug_prob,
                         downsample_factor=args.downsample_factor,
                         n_input_channels=args.n_input_channels,
                         n_output_channels=args.n_output_channels)
train_dataloader = DataLoader(train_dataset, batch_size=args.batch_size)
if os.path.exists(val_dir):
   val_dataset = SMPLPixDataset(data_dir=val_dir,
                                   perform_augmentation=False,
                                    augmentation_probability=args.aug_prob,
                                   downsample_factor=args.downsample_factor,
                                   n_input_channels=args.n_input_channels,
                                    n_output_channels=args.n_output_channels)
   val_dataloader = DataLoader(val_dataset, batch_size=args.batch_size)
   print("no validation data was provided, will use train data for validation...")
val_dataloader = train_dataloader
```

2. SMPLPixDataset 클래스를 통해 train_dataset, train_dataloader 및

val_dataset, val_dataloader를 정의

A. 정의 과정에서 데이터셋 디렉토리(train_dir, val_dir), augmentation 수행 여부(perform_augmentation), input 채널 수(args.n_input_channels), output 채널 수(args.n_output_channels), 배치 사이즈(args.batch_size) 등과 같은 hyper-parameter 설정

- 3. UNet 네트워크 정의 및 weight 파일 load
 - A. 학습에 쓰이는 네트워크인 UNet에 대한 hyper-parameter(e.g. args.n_input_channels, args.n_output_channels, args.n_unet_blocks 등)를 설정하여 모델을 정의
 - B. 그 후, 저장되어 있는 weight(h5 파일)가 있으면 그 파일을 불러오고, 없으면 따로 불러오지 않고 weight를 저장할 경로만 설정

- 4. 미리 정의한 여러 variable을 train 함수에 넣고 학습 시작
 - A. train 함수는 아래와 같이 정의되어 있음

```
train(model, train_dataloader, val_dataloader, log_dir, ckpt_path, device
      n_epochs=1000, eval_every_nth_epoch=50, sched_patience=5, init_lr=1.0e-4):
vgg = Vgg16Features(layers_weights = [1, 1/16, 1/8, 1/4, 1]).to(device)
criterion_l1 = nn.L1Loss().to(device)
optimizer = torch.optim.Adam(model.parameters(), lr=init_lr)
sched = torch.optim.lr_scheduler.ReduceLROnPlateau(optimizer,
                                                    patience=sched_patience,
                                                    verbose=True)
for epoch_id in tqdm(range(0, n_epochs)):
    model.train()
    torch.save(model.state_dict(), ckpt_path)
    for batch_idx, (x, ytrue, img_names) in enumerate(train_dataloader):
        x, ytrue = x.to(device), ytrue.to(device)
        ypred = model(x)
        vgg_loss = criterion_l1(vgg(ypred), vgg(ytrue))
       optimizer.zero_grad()
        vgg_loss.backward()
       optimizer.step()
       print("\ncurrent epoch: %d" % epoch_id)
eval_dir = os.path.join(log_dir, 'val_preds_%04d' % epoch_id)
        val_loss = evaluate(model, val_dataloader, eval_dir, device, vgg, show_progress=False)
        sched.step(val_loss)
```

- i. Feature extractor인 Vgg16, L1 loss인 criterion, Adam optimizer, scheduler 등을 정의하고, 지정한 epoch 수만큼 반복적으로 학습을 진행
- ii. 하나의 epoch에서 지정한 batch size만큼 train_loader가 input인 x 을 꺼내고 이를 앞서 정의한 UNet model에 target인 ytrue와 비교 하여 loss를 계산
 - 1. Back-propagation 연산이 진행되는 지점으로써 실질적인 학습 이 이루어지는 곳
- iii. 지정한 epoch 마다 evaluation을 함으로써 validation loss를 계산
 - 1. 이는 학습 진행이 잘 되고 있는지 주기적으로 확인하는 코드
- 5. 학습이 종료되면, evaluation 결과에 대한 video 생성

B. Convert_Video_to_SMPLpix_Dataset.ipynb

- i. SMPLpix 데이터셋을 만들기 위해 필요한 요소들을 준비하는 코드
- ii. 크게 다음과 같은 과정으로 진행
 - 1. 사용하려는 비디오 다운로드
 - 2. 비디오로부터 2D keypoints 추출
 - 3. 비디오로부터 3D human mesh 추출
 - 4. Input이 SMPL-X mesh render 이미지이고, output이 해당하는 ground-truth

video frame인 pair로 짝지어서 데이터셋을 생성

- 5. 데이터셋을 train/validation/test로 나누고 구글 드라이브에 복사
- iii. 세부 진행 코드
 - 1. 사용하려는 비디오 다운로드

```
import os
from google.colab import files
   def download_youtube_video(img_url, save_path, resolution_id=-3):
    print("downloading the video: %s" % img_url)
      print("downloading the video: %s" % img_url)
res_path = YouTube(img_url).streams.order_by('resolution')[resolution_id].download(save_path)
    def download_dropbox_url(url, filepath, chunk_size=1024):
               import requests
headers = {'user-agent': 'Wget/1.16 (linux-gnu)'}
r = requests.get(url, stream=True, headers=headers)
with open(filepath, 'wb') as f:
    for chunk in r.iter_content(chunk_size=chunk_size):
    if chunk.
                                                  if chunk:
               return filepath
    rm -rf /content/data
 from google.colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')
VIDEO_SOURCE = 'dropbox' #@param ["youtube", "upload", "google drive", "dropbox"]

if VIDEO_SOURCE == 'dropbox':

DROPBOX_URL = 'https://www.dropbox.com/s/rjqwf894ovso218/smplpix_test_video_na.mp4?dl=0' #@param
VIDEO_PATH = '/content/video.mp4'

Application of the content of 
        download_dropbox_url(DROPBOX_URL, VIDEO_PATH)
    elif VIDEO_SOURCE == 'upload':
print("Please upload the video: ")
uploaded = files.upload()
   VIDEO_FATH = os.path.join('/content', list(uploaded.keys())[0])
elif VIDEO_SOURCE == 'youtube':
       from pytube import YouTube
YOTUBE_VIDEO_URL = '' #@param
VIDEO_PATH = download_youtube_video(YOTUBE_VIDEO_URL, '/content/')
    elif VIDEO_SOURCE == 'google drive
from google.colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')
  GOOGLE_DRIVE_PATH = '' #@param
VIDEO_PATH = GOOGLE_DRIVE_PATH
print("video is uploaded to %s" % VIDEO_PATH)
```

```
RES_DIR = '/content/data'

FRAMES_DIR = os.path.join(RES_DIR, 'images')

!rm -rf $RES_DIR
!mkdir $RES_DIR
!mkdir $FRAMES_DIR
!mkdir $FRAMES_DIR
!ffmpeg -i "$VIDEO_PATH" -vf fps=$FPS -qscale:v 2 '$FRAMES_DIR/%05d.png'

from PIL import Image
import numpy as np
import numpy as np
import matplotlib.pyclot as plt

def load_img(img_path):

return np.asarray(Image.open(img_path))/255

test_img_path = os.path.join(FRAMES_DIR, os.listdir(FRAMES_DIR)[0])

test_img = load_img(test_img_path)

plt.figure(figsize=(5, 10))

plt.title("extracted image example")

plt.imshow(test_img)
```

2. 비디오로부터 2D keypoints 추출

```
# gitle Num OpenPose on the extracted frames

Kcd / Content

KCM /
```

3. 비디오로부터 3D human mesh 추출

```
%cd /content
|pip install chumpy
|pip install smplx
|git clone https://github.com/vchoutas/smplx
%cd smplx
|python setup.py install

#vposer
|pip install git+https://github.com/nghorbani/configer
|pip install git+https://github.com/sergeyprokudin/human_body_prior
|pip install torch==1.1.0
%cd /content
|git clone https://github.com/sergeyprokudin/smplify-x
%cd /content/smplify-x
|pip install -r requirements.txt
```

```
%cd /content/
from google_colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')

SMPLX_ZIP_PATH = '/content/gdrive/MyDrive/datasets/models_smplx_v1_1.zip' # @param {type:"string"}

VPOSER_ZIP_PATH = '/content/gdrive/MyDrive/datasets/vposer_v1_0.zip' # @param {type:"string"}

SMPLX_MODEL_PATH = '/content/smplx'
!mkdir $SMPLX_MODEL_PATH
!unzip -n '$SMPLX_ZIP_PATH' -d $SMPLX_MODEL_PATH

VPOSER_MODEL_PATH = '/content/vposer'
!mkdir $VPOSER_MODEL_PATH
!unzip -n '$VPOSER_ZIP_PATH' -d $VPOSER_MODEL_PATH
!unzip -n '$VPOSER_ZIP_PATH' -d $VPOSER_MODEL_PATH
```

```
gender = 'male' #@param ["neutral", "female", "male"]

# @markdown Please keep in mind that estimating 3D body with SMPLify-X framewo

!rm -rf /content/data/smplifyx_results
%cd /content/smplify-x
igit pull origin
|python smplifyx/main.py --config cfg_files/fit_smplx.yaml \
    --data_folder /content/data \
    --output_folder /content/data/smplifyx_results \
    --visualize=True \
    --gender=$gender \
    --model_folder /content/smplx/models \
    --vposer_ckpt /content/yposer_vposer_v1_0 \
    --part_segm_fn smplx_parts_segm.pkl
```

4. Input이 SMPL-X mesh render 이미지이고, output이 해당하는 ground-truth video frame인 pair로 짝지어서 데이터셋을 생성 및 데이터셋을 train/validation/test로 나누고 구글 드라이브에 복사

```
import shutil
train_ratio = 0.9 #@param
final_zip_path = '/content/gdrive/MyDrive/datasets/smplpix_data_test.zip' # @param {type:"string"}
target_images_path = '/content/data/smplifyx_results/input_images'
smplifyx_renders = '/content/data/smplifyx_results/rendered_smplifyx_meshes'
 smplpix_data_path = '/content/smplpix_data'
train_input_dir = os.path.join(smplpix_data_path, 'train', 'input')
train_output_dir = os.path.join(smplpix_data_path, 'train', 'output')
val_input_dir = os.path.join(smplpix_data_path, 'validation', 'input')
val_output_dir = os.path.join(smplpix_data_path, 'validation', 'output')
test_input_dir = os.path.join(smplpix_data_path, 'test', 'input')
test_output_dir = os.path.join(smplpix_data_path, 'test', 'output')
!mkdir -p $train_input_dir
!mkdir -p $train_output_dir
!mkdir -p $val_input_dir
 !mkdir -p $val_output_dir
 !mkdir -p $test_input_dir
 !mkdir -p $test_output_dir
img_names = sorted(os.listdir(target_images_path))
n_images = len(img_names)
n_train_images = int(n_images * train_ratio)
n_val_images = int(n_images * (1-train_ratio) / 2)
train_images = img_names[0:n_train_images]
val_images = img_names[n_train_images:n_train_images+n_val_images]
test_images = img_names[n_train_images:]
 for img in train_images:
  shutil.copy(os.path.join(smplifyx_renders, img), train_input_dir)
   shutil.copy(os.path.join(target_images_path, img), train_output_dir)
 for img in val_images:
  shutil.copy(os.path.join(smplifyx_renders, img), val_input_dir)
   shutil.copy(os.path.join(target_images_path, img), val_output_dir)
 for img in test_images:
  shutil.copy(os.path.join(smplifyx_renders, img), test_input_dir)
  shutil.copy(os.path.join(target_images_path, img), test_output_dir)
%cd /content
 !zip -r $final_zip_path smplpix_data/
```