

HƯỚNG DẪN CÀI ĐẶT, SỬ DỤNG SOURCE CODE

1. Cấu trúc thư mục

```

.
├── AppDemo.py                // Ứng dụng demo
├── common                    // Hằng số của ứng dụng demo
│   └── consts.py
├── cross_evaluate            // Kết quả đánh giá chéo mô hình
│   └── README.md
├── data_labels                // Thư mục chứa nhãn khung hình của
các tập dữ liệu
│   ├── frame_labels_avenue.npy
│   ├── frame_labels_ped1.npy
│   ├── frame_labels_ped1_rebuild.npy
│   ├── frame_labels_ped2.npy
│   └── frame_labels_shanghai.npy
├── dataset                    // Thư mục chứa tập dữ liệu (huấn
luyện/kiểm thử/chạy demo)
│   ├── ped1
│   │   └── output            // Thư mục chứa khung hình tái
tạo/dự đoán
│   │   └── anomaly_score.npy // File đánh giá điểm bất thường
của khung hình
│   │   └──                  // sau khi chạy đánh giá với tập dữ
liệu tương ứng
│   │   └── optimal_threshold.npy // File lưu trữ threshold tối ưu
sau khi đánh giá
│   │   └── frames
│   └── training              // Thư mục chứa khung hình huấn
luyện
│   ├── frames
│   ├── testing              // Thư mục chứa khung hình đánh giá
│   └── frames
│   ├── ped2
│   └── avenue
├── EvaluateCombine.py        // Mô-đun đánh giá mô hình (không
bỏ qua những khung hình đầu tiên)
├── EvaluatePixelLevel.py     // Mô-đun đánh giá mô hình với mức
điểm ảnh
├── EvaluatePredFullFrame.py  // Mô-đun đánh giá mô hình (dự đoán
ngẫu nhiên những khung hình đầu tiên)
├── Evaluate.py               // Mô-đun đánh giá mô hình (bỏ qua
những khung hình đầu tiên)
├── EvaluateWithSSIMLoss.py   // Mô-đun đánh giá mô hình với hàm
lỗi SSIM
├── fully_pred_anomal_score   // Kết quả đánh giá mô hình kết hợp
(không bỏ qua những khung hình đầu tiên)
└── README.md

```

```

├── guild
│   └── README.md
├── helpers                                // Hỗ trợ gắn nhãn
│   ├── get_avenue_pixel_labels.py
│   └── get_ped1_frame_labes.py
├── image_similarity                      // Mô-đun đánh giá khung hình tái
tạo, dự đoán so với khung hình gốc
│   ├── CompareFeatures.py
│   ├── CompareHistogram.py
│   └── ImageDifference.py
├── model                                // Cài đặt chính của mô hình, mô-
đun bộ nhớ
│   └──
final_future_prediction_with_memory_spatial_sumonly_weight_ranking_top1.py
│   ├── memory_final_spatial_sumonly_weight_ranking_top1.py
│   ├── Memory.py
│   ├── Reconstruction.py
│   └── utils.py
├── pre_trained_model                    // Thư mục chứa mô hình do nhóm
huấn luyện
│   └── defaults                          // Mô hình với tham số mặc định và
cmd chạy
│   ├── README.md
│   ├── inframes-and-msize_changed        // Mô hình với thay đổi phần tử bộ
nhớ và khung hình đầu vào và cmd chạy
│   ├── 03-and-09
│   │   └── README.md
│   ├── 03-and-11
│   │   └── README.md
│   ├── 05-and-09
│   │   └── README.md
│   ├── 05-and-11
│   │   └── README.md
│   ├── inframes_changed                  // Mô hình với thay đổi phần tử bộ
nhớ và cmd chạy
│   ├── 03
│   │   └── README.md
│   ├── 05
│   │   └── README.md
│   ├── msize_changed                    // Mô hình với khung hình đầu vào
và cmd chạy
│   ├── 09
│   │   └── README.md
│   ├── 11
│   │   └── README.md
│   ├── papers                            // Mô hình gốc của bài báo và cmd
chạy
│   ├── README.md
│   ├── README.md
│   └── SSIM
│       └── README.md
├── README.md
├── Train.py                             // Mô-đun huấn luyện mô hình
└── TrainWithSSIMLoss.py

```

```
|— utils.py
|— video_capture // Mô-đun đọc khung hình và hỗ trợ
chạy demo, đánh giá điểm ảnh
|— VideoCapture.py
```

2. Yêu cầu về phần cứng, môi trường và thư viện liên quan

Khóa luận chạy tốt nhất trên hệ điều hành Linux (Ubuntu 20.04)

- Hệ điều hành: Windows 10, Linux (Ubuntu 20.04)
- Card đồ họa rời, có hỗ trợ CUDA
- Python: phiên bản **Python 3.8.10**, link cài đặt (<https://www.python.org/downloads/release/python-3810>)
- Pip: trình quản lý gói (package) cho python
 - Windows: <https://www.geeksforgeeks.org/how-to-install-pip-on-windows>
 - Linux: **sudo apt install python3-pip** (<https://www.geeksforgeeks.org/how-to-install-pip-in-linux>)
- Các thư viện liên quan và lệnh cài đặt thông qua **pip3**:

```
# numpy - Tính toán với mảng nhiều chiều
pip3 install numpy
```

```
# pytorch (hỗ trợ Deep Learning): Nhóm sử dụng phiên bản LTS (1.8.2) và
CUDA phiên bản 1.11 - https://pytorch.org/
# Cài đặt cho Windows
pip3 install torch==1.8.2 torchvision==0.9.2 torchaudio==0.8.2 \
--extra-index-url https://download.pytorch.org/whl/lts/1.8/cu111

# Cài đặt cho Linux
pip3 install torch==1.8.2 torchvision==0.9.2 torchaudio==0.8.2 \
--extra-index-url https://download.pytorch.org/whl/lts/1.8/cu111
```

```
# opencv-python (cv2) - Đọc/ghi hình ảnh
pip3 install opencv-python
```

```
# scikit-learn - Tính ROC, AUC
pip3 install scikit-learn
```

```
# matplotlib - Vẽ biểu đồ  
pip3 install matplotlib
```

```
# Pillow (PIL) - Xử lý hình ảnh  
pip3 install Pillow
```

```
# imutils  
pip3 install imutils
```

```
# tkinter - Vẽ giao diện ứng dụng demo  
pip3 install tk # Windows: https://www.geeksforgeeks.org/how-to-install-tkinter-in-windows/  
  
sudo apt-get install python-tk # Linux: https://www.geeksforgeeks.org/how-to-install-tkinter-on-linux/
```

```
# torchgeometry - Hỗ trợ tính toán cho hàm lỗi SSIM  
pip3 install torchgeometry
```

3. Huấn luyện, đánh giá mô hình và chạy mô phỏng

Trong mỗi file lưu mô hình đều có lệnh để chạy huấn luyện/đánh giá tương ứng. Ví dụ:

- File README.md trong thư mục `./pre_trained_model/inframes-and-msize_changed/03-and-09` sẽ chứa các lệnh (commands) chạy huấn luyện và đánh giá cho mô hình có điều chỉnh về phần tử bộ nhớ và khung hình đầu vào tương ứng là 9 và 3
- File README.md trong thư mục `./fully_pred_anomal_score` sẽ chứa các lệnh (commands) chạy huấn luyện và đánh giá khi kết hợp mô hình tái tạo khung hình cho những khung hình đầu tiên

Tiền xử lý:

- Cần copy thư mục chứa mô hình đã huấn luyện `pre_trained_model` vào thư mục gốc của khóa luận.
- Cần copy thư mục chứa tập dữ liệu `dataset` (bao gồm nhãn ở mức điểm ảnh do nhóm đã đánh lại) vào thư mục gốc của khóa luận.

3.1. Huấn luyện

3.1.1. Các tham số:

- `gpus`: Số GPU dùng để huấn luyện

- **batch_size**: batch size trong quá trình huấn luyện, mặc định là 4
- **epochs**: Số epochs trong quá trình huấn luyện, mặc định là 60
- **loss_compact**: Giá trị cho hàm lỗi compactness
- **loss_separate**: Giá trị cho hàm lỗi separateness
- **h**: Chiều cao của ảnh đầu vào mô hình, mặc định là 256 pixel
- **w**: Chiều rộng của ảnh đầu vào mô hình, mặc định là 256 pixel
- **c**: Số kênh của ảnh đầu vào mô hình, mặc định là 3 kênh
- **method**: Phương thức huấn luyện mô hình (tái tạo/dự đoán) mặc định là dự đoán khung hình **pred**
- **lr**: Giá trị của tỷ lệ học (learning rate), mặc định là $2e-4$
- **t_length**: Chiều dài chuỗi khung hình đầu vào của mô hình, mặc định là 5
- **fdim**: Số kênh của mỗi đặc trưng - features, mặc định là 512
- **mdim**: Số kênh của mỗi phần tử bộ nhớ, mặc định là 512
- **msize**: Số lượng phần tử trong mô-đun bộ nhớ
- **num_workers**: Số lượng tiến trình con trong quá trình tải dữ liệu huấn luyện, mặc định là 2
- **dataset_type**: Loại dataset dùng để huấn luyện (ped1, ped2, avenue), mặc định là **ped2**
- **dataset_path**: Thư mục chứa tập dữ liệu huấn luyện, đánh giá, mặc định là **./dataset**
- **exp_dir**: Thư mục chứa đầu ra của mô hình đã huấn luyện, log trong quá trình huấn luyện, đánh giá **./exp** mặc định output của quá trình huấn luyện sẽ nằm ở thư mục **./exp/{dataset_type}/{method}/log**

3.1.2. Chạy huấn luyện mô hình:

3.1.2.1. Chạy huấn luyện mô hình mặc định, thay đổi phần tử bộ nhớ, khung hình đầu vào

- Mở **terminal**, **cd** vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận **anodetection-aemem**
- Chạy lệnh:

```
python3 Train.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

Các tham số có thể điều chỉnh theo thay đổi mong muốn

Ví dụ để huấn luyện mô hình cho tập dữ liệu **avenue**, phương thức dự đoán khung hình **pred**, 10 phần tử bộ nhớ và 5 khung hình đầu vào (4 khung hình để dự đoán khung hình cuối) vào ta chạy lệnh:

```
python3 Train.py --dataset_type avenue --method pred --t_length 5 --msize 10
```

Sau khi chạy xong lệnh trên cho tập dữ liệu **avenue** với các tham số tương ứng trên, output mặc định sẽ được lưu ở thư mục

- Mô hình đã huấn luyện: **./exp/avenue/pred/avenue/log/avenue_prediction_model.pth**
- Phần tử bộ nhớ: **./exp/avenue/pred/log/avenue_prediction_keys.pt**
- File log (giá trị hàm lỗi qua từng epochs): **./exp/avenue/pred/log/log.txt**

3.1.2.2. Chạy huấn luyện mô hình với hàm lỗi SSIM

- Mở **terminal**, **cd** vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận **anodetection-aemem**
- Chạy lệnh:

```
python3 TrainWithSSIMLoss.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

Ví dụ để huấn luyện mô hình với hàm lỗi SSIM cho tập dữ liệu **avenue** và phương thức dự đoán khung hình **pred** ta chạy lệnh:

```
python3 TrainWithSSIMLoss.py --method pred --dataset_type avenue
```

Sau khi chạy xong lệnh trên cho tập dữ liệu **avenue** với các tham số tương ứng trên, output mặc định sẽ được lưu ở thư mục

- Mô hình đã huấn luyện: **./exp/avenue/pred/avenue/log/avenue_prediction_model.pth**
- Phần tử bộ nhớ: **./exp/avenue/pred/log/avenue_prediction_keys.pt**
- File log (giá trị hàm lỗi qua từng epochs): **./exp/avenue/pred/log/log.txt**

3.2. Đánh giá

3.2.1. Các tham số:

- **gpus**: Số GPU dùng để chạy đánh giá mô hình
- **batch_size_test**: batch size trong quá trình đánh giá, mặc định là **1**
- **h**: Chiều cao của ảnh đầu vào mô hình, mặc định là **256 pixel**
- **w**: Chiều rộng của ảnh đầu vào mô hình, mặc định là **256 pixel**
- **c**: Số kênh của ảnh đầu vào mô hình, mặc định là **3 kênh**
- **method**: Phương thức huấn luyện mô hình (tái tạo/dự đoán) mặc định là dự đoán khung hình **pred**
- **t_length**: Chiều dài chuỗi khung hình đầu vào của mô hình, mặc định là **5**
- **alpha**: Hệ số cân chỉnh, mặc định là **0.6**
- **th**: ngưỡng phân loại bất thường, mặc định là **0.01**
- **num_workers_test**: Số lượng workers trong quá trình tải dữ liệu đánh giá, mặc định là **8**
- **dataset_type**: Loại dataset dùng để huấn luyện (ped1, ped2, avenue), mặc định là **ped2**
- **dataset_path**: Thư mục chứa tập dữ liệu huấn luyện, đánh giá, mặc định là **./dataset**
- **model_dir**: Đường dẫn tới file mô hình đã huấn luyện, mặc định là **./pre_trained_model/defaults/ped2_prediction_model.pth**
- **m_items_dir**: Đường dẫn tới bộ nhớ lưu trữ đặc trưng đã huấn luyện, mặc định là **./pre_trained_model/defaults/ped2_prediction_keys.pt**
- **exp_dir**: Thư mục chứa đầu ra của mô hình đã huấn luyện, log trong quá trình huấn luyện, đánh giá **./exp** mặc định output của quá trình huấn luyện sẽ nằm ở thư mục **./exp/{dataset_type}/{method}/log**
- **is_save_output**: Cờ đánh dấu có lưu output của khung hình trong quá trình đánh giá hay không, mặc định là **false**

3.2.2. Các tham số khác:

3.2.2.1. Trường hợp cải tiến đánh giá cho những khung hình đầu tiên

Thay đổi 2 tham số: `model_dir`, `m_items_dir` thành các tham số sau:

- `pred_model_dir`: Đường dẫn tới file mô hình dự đoán đã huấn luyện, mặc định là `./pre_trained_model/defaults/ped2_prediction_model.pth`
- `pred_m_items_dir`: Đường dẫn tới bộ nhớ lưu trữ đặc trưng với khung hình dự đoán đã huấn luyện, mặc định là `./pre_trained_model/defaults/ped2_prediction_keys.pt`
- `recon_model_dir`: Đường dẫn tới file mô hình dự đoán đã huấn luyện, mặc định là `./pre_trained_model/recon/ped2_reconstruction_model.pth`
- `recon_m_items_dir`: Đường dẫn tới bộ nhớ lưu trữ đặc trưng với khung hình tái tạo đã huấn luyện, mặc định là `./pre_trained_model/recon/ped2_reconstruction_keys.pt`

3.2.2.2. Trường hợp cải tiến đánh giá ở mức điểm ảnh

- `type_run`: Với tham số này có 2 giá trị `evaluate` và `export_diff`, lần lượt mang ý nghĩa là đánh giá mô hình và xuất file ảnh dị biệt.

3.2.3. Chạy đánh giá mô hình:

3.2.3.1. Mặc định:

- Mở `terminal`, `cd` vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận `anodetection-aemem`
- Chạy lệnh:

```
python3 Evaluate.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

Ví dụ đánh giá mô hình với tập dữ liệu `avenue`, phương thức dự đoán khung hình `pred`, mô hình được lưu ở `./pre_trained_model/defaults/avenue_prediction_model.pth`, phần tử bộ nhớ được lưu ở `./pre_trained_model/defaults/avenue_prediction_keys.pt` ta chạy lệnh:

```
python3 Evaluate.py --method pred \
--dataset_type avenue \
--model_dir ./pre_trained_model/defaults/avenue_prediction_model.pth \
--m_items_dir ./pre_trained_model/defaults/avenue_prediction_keys.pt
```

Sau khi chạy xong lệnh trên cho tập dữ liệu `avenue` với các tham số tương ứng trên, output:

- Hiệu suất: In ra trên terminal chạy lệnh
- Khung hình dự đoán/tái tạo: mặc định được lưu ở `./dataset/avenue/output/frames` (trường hợp bật cờ `is_save_output` - mang giá trị `true`)

3.2.3.2. Đánh giá mô hình với hàm lỗi SSIM:

Lưu ý: Mô hình phải được huấn luyện với hàm lỗi SSIM

- Mở **terminal**, **cd** vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận **anodetection-aemem**
- Chạy lệnh:

```
python3 EvaluateWithSSIMLoss.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

3.2.3.3. Đánh giá mô hình dự đoán với tất cả khung hình:

Trường hợp này sẽ không bỏ sót những khung hình đầu tiên, thay vào đó sẽ dự đoán với tỉ lệ 50% đúng và 50% sai, từ đó đánh giá được mô hình gốc với tất cả khung hình.

- Mở **terminal**, **cd** vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận **anodetection-aemem**
- Chạy lệnh:

```
python3 EvaluatePredFullFrame.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

3.2.3.4. Đánh giá mô hình dự đoán với tất cả khung hình (kết hợp với mô hình tái tạo):

Lưu ý: Để thực hiện được phương thức này, trước tiên cần có mô hình tái tạo được huấn luyện. Cách huấn luyện tương tự như mục 3.1.2.1. ở trên, tuy nhiên thay tham số **--method recon** và **t_length 1** (1 khung hình đầu vào và dùng chính khung hình đó để tái tạo)

Đánh giá:

- Mở **terminal**, **cd** vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận **anodetection-aemem**
- Chạy lệnh:

```
python3 EvaluateCombine.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

Ví dụ cho **ped2**:

```
python3 EvaluateCombine.py \  
--dataset_type ped2 \  
--pred_model_dir ./pre_trained_model/defaults/ped2_prediction_model.pth \  
--pred_m_items_dir ./pre_trained_model/defaults/ped2_prediction_keys.pt \  
--recon_model_dir ./pre_trained_model/recon/ped2_reconstruction_model.pth \  
--recon_m_items_dir ./pre_trained_model/recon/ped2_reconstruction_keys.pt
```

3.2.3.5. Đánh giá mô hình dự đoán với tất cả khung hình ở mức điểm ảnh:

Lưu ý: Trước khi đánh giá mô hình ở mức điểm ảnh, cần chắc chắn rằng:

- Mô hình sử dụng là mô hình với tham số mặc định (có thể thay đổi phần tử bộ nhớ hoặc số khung hình đầu vào theo mong muốn)
- Có output của các khung hình dự đoán
- Có ảnh dị biệt khi so sánh giữa khung hình dự đoán và khung hình thực tế

a. Lấy output của khung hình dự đoán

Bật cờ `is_save_output` trong quá trình đánh giá (nên xóa thư mục `./dataset/<dataset_type>/output` trước khi chạy lưu khung hình dự đoán)

b. Lấy ảnh dị biệt khi so sánh giữa khung hình dự đoán và khung hình thực tế

- Mở `terminal`, `cd` vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận `anodetection-aemem`
- Chạy lệnh:

Ví dụ:

```
# Lấy cho ped2
python3 EvaluatePixelLevel.py --type_run export_diff --dataset_type ped2
```

c. Đánh giá

- Mở `terminal`, `cd` vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận `anodetection-aemem`
- Chạy lệnh:

Ví dụ:

```
# Đánh giá cho ped2
python3 EvaluatePixelLevel.py --type_run evaluate --dataset_type ped2
```

3.3. Chạy ứng dụng demo

3.3.1. Các tham số:

- `t_length`: Chiều dài chuỗi khung hình đầu vào của mô hình, mặc định là 5
- `dataset_type`: Loại dataset dùng để chạy demo (ped1, ped2, avenue), mặc định là `ped2`

3.3.1. Cách chạy demo:

Lưu ý:

- Cần phải có output khung hình dự đoán của quá trình đánh giá trước khi chạy demo, để có được khung hình này, tiến hành bật cờ `is_save_output` trong quá trình đánh giá (nên xóa thư mục `./dataset/output/<dataset_type>` trước khi chạy lưu khung hình dự đoán và mô hình dự đoán nên sử dụng là mô hình có tham số mặc định)

- Giá trị của tham số `t_length` phải trùng với mô hình huấn luyện dùng để xuất output của khung hình dự đoán.

Đánh giá:

- Mở `terminal`, `cd` vào thư mục gốc chứa source code của khóa luận `anodetection-aemem`
- Chạy lệnh:

```
python3 AppDemo.py --tham_so_1 gia_tri_1 --tham_so_2 gia_tri_2
```

Ví dụ để chạy demo cho tập dữ liệu `ped2`, phương thức dự đoán khung hình `pred` và các tham số còn lại mặc định, ta chạy lệnh:

```
python3 AppDemo.py --dataset_type avenue
```

Hình ảnh khi chạy demo:



4. Link github của khóa luận:

<https://github.com/anhhuu/anodetection-aemem>