数字内容安全 实验报告



 姓
 名
 <u>詹冲</u>

 学
 号
 2023211616

 指导教师
 杨震

 学
 院
 网络空间安全学院

实验名称_GAN 的生成器产生图片及换脸检测_实验日期: _4月13日_指导老师_杨震_得分_ 学院_网络空间安全学院_专业_信息安全_班次_2023211801_姓名_詹冲_学号_2023211616_

一、实验目的

- 1. 掌握在 WINDOWS 下安装和使用 GAN 图片生成系统、换脸检测系统
- 2. 掌握 GAN 图片生成系统主要功能模块、换脸检测系统主要功能模块
- 3. GAN 图片生成系统的原理、换脸检测系统的原理

二、实验内容

1. GAN 生成图片:

- (1) 调试 GAN 图片生成系统程序 (DCGAN 6858) 主要功能模块
- (2) 选取 DCGAN 6858. zip 中实验数据集
- (3) 运行 WINDOWS 下的 GAN 图片生成系统
- (4) 用 GAN 图片生成系统对实验数据集进行图片生成实验

2. 换脸检测:

- (1) 选取实验数据集(用实验二: CNN-dection 补充数据集. zip 替换 dataset 路径下下载数据集代码)
 - (2) 调试换脸检测系统程序(DeepfakesCNN-Detection)主要功能模块
 - (3) 加载 DeepfakesCNN 换脸检测模型权重(CNN-Detection-modelweights.rar)
 - (4) 运行 WINDOWS 下的 GAN 换脸检测系统
 - (5) 用换脸检测系统对实验数据集进行换脸检测实验

三、系统整体描述和分功能描述

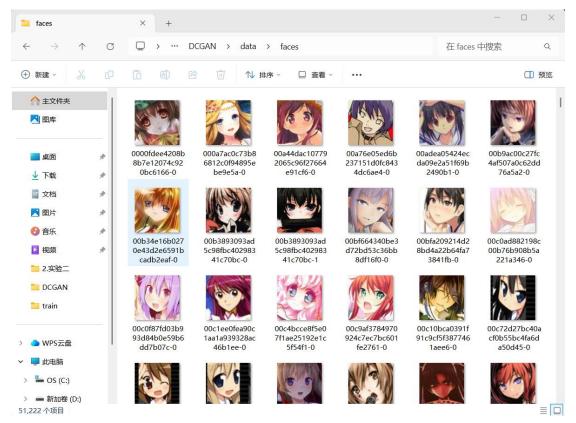
1. 系统整体描述

- (1) DCGAN 系统: 通过 GAN 来生成图片
- (2) CNN-Detection 系统:通过 CNN 算法对图像进行鉴别,辨别是否是伪造信息。

2. 分功能描述

(1) 分功能 1: 训练生成图片模型

为了完成次训练,我们需要先建立一个动漫人物头像数据库,可以通过爬虫获取大量原始动漫人物形象素材,使用 opencv 工具将图片进行剪裁,仅留出动漫人物面部图像,按照1:1 随机划分为训练集和测试集,并给每个图片唯一的 ID。(此次实验直接使用老师给出的数据集)。



为了证明各参数设置对网络训练效果的影响,在不同的对照组中按照比例设置参数。通过改变生成器训练次数,判别器训练次数,生成器学习率,判别器学习率,总训练周期,一次迭代时输入的样本数量,经过多次实验与测试,得出尽可能好的超参数。(本实验使用预设的超参数进行训练)。

python main.py train --gpu --vis=False

(2) 分功能 2: 生成图片

通过已经训练好的模型,对指定数据库进行图片生成。

python main.py generate —nogpu —vis=False —netd-path=checkpoints/netd_200.pth —netg-path=checkpoints/netg_200.pth —gen-img=result.png —gen-num=64

(3) 分功能 3: 检测一张图片的真伪 读取一张图片,对它们进行真伪检测。

python demo.py -f examples/real.png -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth python demo.py -f examples/fake.png -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth

(4) 分功能 4: 批量检测图片的真伪

批量读取图片,对它们进行真伪检测。

python demo_dir.py -d examples/realfakedir -m weights/blur_jpg_prob0.5.
pth

四、实验步骤、结果及分析

1. 实验步骤

(1) 查看自己的 CUDA 版本,以便下载适配的 pytorch, win+R 打开终端,输入 nvcc -V,发现自己的 CUDA 版本为 12.4。

```
Microsoft Windows [版本 10.0.26100.3775]
(c) Microsoft Corporation。保留所有权利。

C:\Users\asus>nvcc -V
nvcc: NVIDIA (R) Cuda compiler driver
Copyright (c) 2005-2024 NVIDIA Corporation
Built on Tue_Feb_27_16:28:36_Pacific_Standard_Time_2024
Cuda compilation tools, release 12.4, V12.4.99
Build cuda_12.4.r12.4/compiler.33961263_0
```

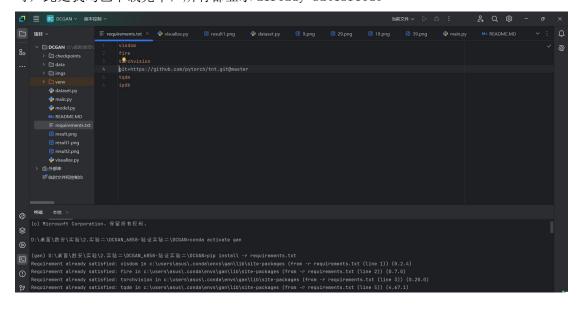
(2) 打开 pytorch 官网,找到适配 CUDA 12.4 的 pytorch,并复制其 pip 命令至终端在相应环境中安装如图所示,此处我均已下载完毕,所有都显示 already satisfied。

```
Microsoft Windows [版本 10.0.26100.3775]
(c) Microsoft Corporation。保留所有权利。

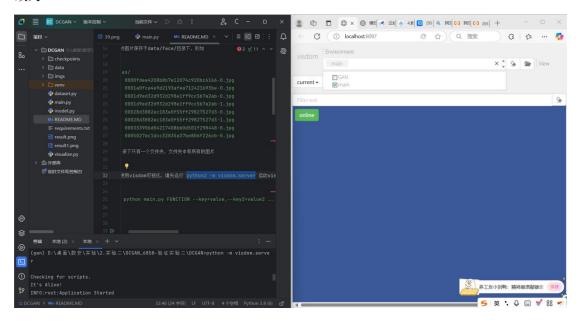
C:\Users\asus>conda activate gan

(gan) C:\Users\asus>pip3 install torch torchvision torchaudio --index-url https://download.pytorch.org/whl/cu124 -i http://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/simple/
Looking in indexes: http://mirrors.cloud.aliyuncs.com/pypi/simple/
Requirement already satisfied: torch in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (2.4.1)
Requirement already satisfied: torchvision in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (0.20.0)
Requirement already satisfied: torchaudio in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (2.4.1)
Requirement already satisfied: torchaudio in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (2.4.1)
Requirement already satisfied: typing-extensions>=4.8.0 in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) (3.13.1)
Requirement already satisfied: sympy in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) (4.11.0)
Requirement already satisfied: sympy in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) (3.1.4)
Requirement already satisfied: inetworkx in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) (3.1.4)
Requirement already satisfied: fsspec in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) (2025.3.0)
Requirement already satisfied: mumpy in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) (1.24.3)
Requirement already satisfied: MarkupSafe>=2.0 in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from torch) inja2->torch) (2.1.3)
Requirement already satisfied: MarkupSafe>=2.0 in c:\users\asus\.conda\envs\gan\lib\site-packages (from sympy->torch) (2.1.3)
```

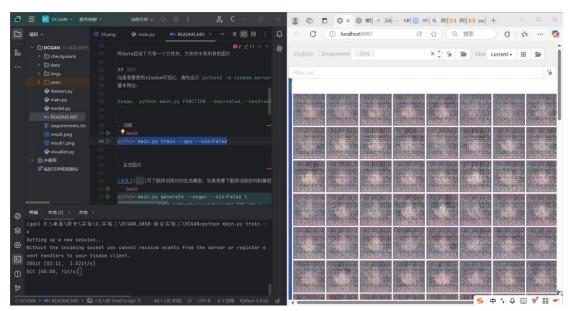
(3)下载系统所需要的第三方库,在终端输入 pip install ¬r requirements. txt 即可,此处我均已下载完毕,所有都显示 already satisfied。



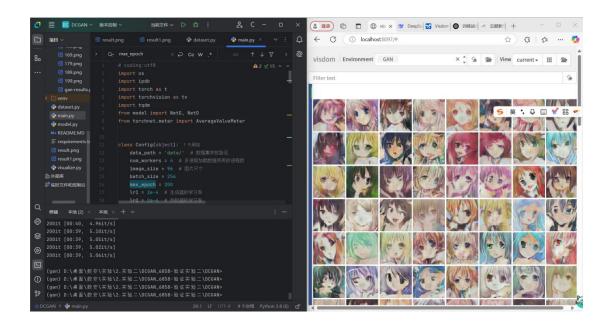
(4) 至此 GAN 生成图片的环境已经全部配置完毕,接下来进行模型训练,首先打开可视化窗口,在终端输入 python -m visdom. server,并在可视化窗口中,将环境从默认的 main 改为 GAN。



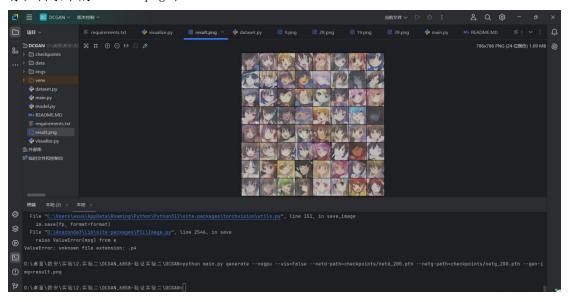
(5) 开始训练模型,在终端输入 python main. py train —gpu —vis=True(vis=True 为使用可视化,Flase 为不使用可视化)。

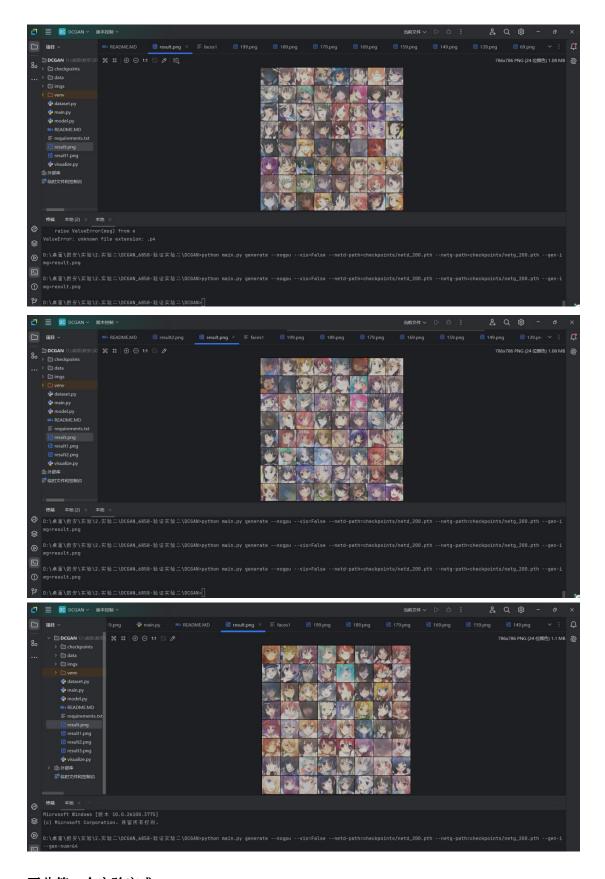


(6)经过一个漫长的时间,训练完成,其中各个 epoch 的参数,均已存储在了 checkpoints 文件夹中。



(7) 接下来通过已经训练好的参数进行多次的图片生成,使用语句 python main. py generate --nogpu --vis=False --netd-path=checkpoints/netd_200. pth --netg-path=checkpoints/netg_200. pth --gen-img=result. png 即可生成图片,并将其保存在目录下的 result.png 中。



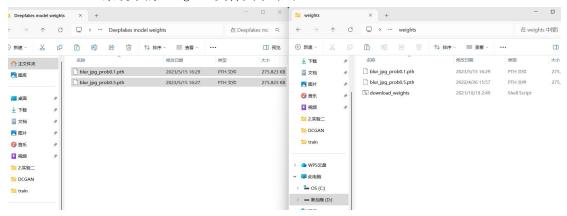


至此第一个实验完成。

(8) 配置换脸检测系统环境,首先需要安装必要的库,由于换脸检测系统

requirements.txt 文件丢失,所以需要手动检查,各个库是否已经下载,所有库均下载完毕后,环境搭建成功。

(9) 加载 DeepfakesCNN 换脸检测模型权重,将下载的权重压缩包解压后复制至CNN-Detection 系统下的 weights 文件夹下即可。



(10) 验证一张假图片的真假, 在终端运行 python demo. py -f examples/real. png -m weights/blur jpg prob0.5. pth 即可。

```
(gan) D:\桌面\数安\实验\2.实验二\Deepfakes CNN-Detection验证实验二>python demo.py -f examples/real.png -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth
Not cropping
probability of being synthetic: 0.00%
```

(11) 验证一张真图片的真假,在终端运行 python demo. py -f examples/fake. png -m weights/blur jpg prob0. 5. pth 即可。

```
(gan) D:\桌面\数安\实验\2.实验二\Deepfakes CNN-Detection验证实验二>python demo.py -f examples/fake.png -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth
Not cropping
probability of being synthetic: 99.86%
```

(12) 验证数据集的真假,在终端运行 python demo_dir.py -d examples/realfakedir -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth 即可。(此处以 person 数据集为例)

至此第二个实验完成。

2. 实验结果及分析

(1) GAN 图片生成系统

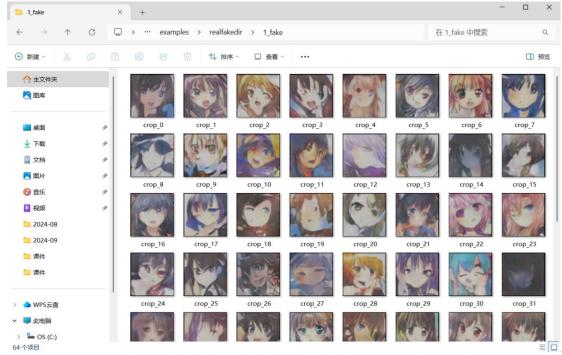
使用训练好的参数,对数据集进行图片生成,进行了四次生成,结果如下图所示。发现 生成结果并不如预期的好,许多动漫人物的五官不齐全,或者五官太过扭曲与夸张。



(2) 换脸检测系统

1)对实验一中图片生成系统中的图片进行换脸检测。

对图片生成系统生成的第一张结果图运行 python 脚本进行剪裁,得到如下图所示结果,并将其放入 1 fake 文件夹中。



并且随机在生成图片的数据集中选取 64 张真图片放入 0_real 文件夹中。 对这些图片进行换脸检测,结果如下图所示,发现对于真图片的检测效果很好,正确率

可以到达 100%,但是对于假图片的检测效果有所下降,只能达到 73.44%,说明图片生成系统中,仍有些图片可以足够真到骗过换脸检测系统,而换脸检测系统仍有改进的空间。

2)对单个图片进行换脸检测时,能够很好的识别给定的两张图片。 对于真实的图片,发现识别它为生成图片的概率为0%。



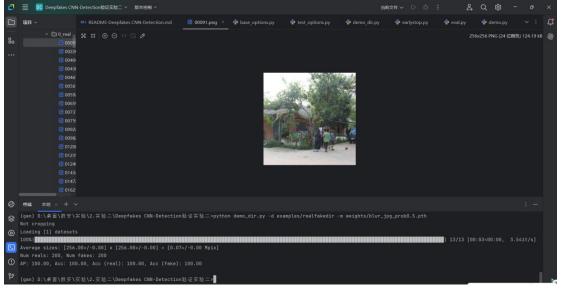
(gan) D:\桌面\数安\实验\2.实验二\Deepfakes CNN-Detection验证实验二>python demo.py -f examples/real.png -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth Not cropping probability of being synthetic: 0.00%

对于虚假的图片,发现识别它为生成图片的概率为99.86%。

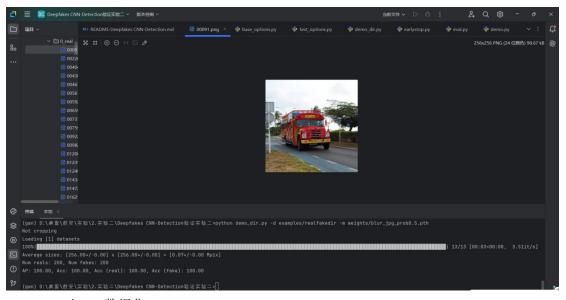


(gan) D:\桌面\数安\实验\2.实验二\Deepfakes CNN-Detection验证实验二>python demo.py -f examples/fake.png -m weights/blur_jpg_prob0.5.pth Not cropping probability of being synthetic: 99.86%

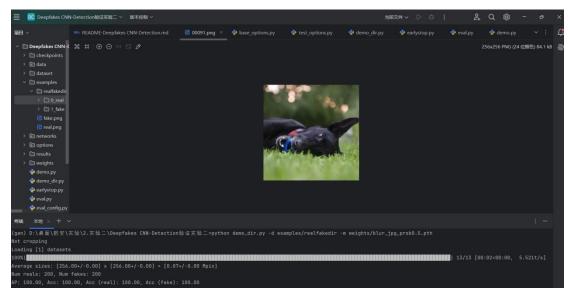
3) 对数据集进行检测时,发现结果仍旧很好,对于虚假和真实的图片识别率均达 100%。 对 person 数据集



对 bus 数据集



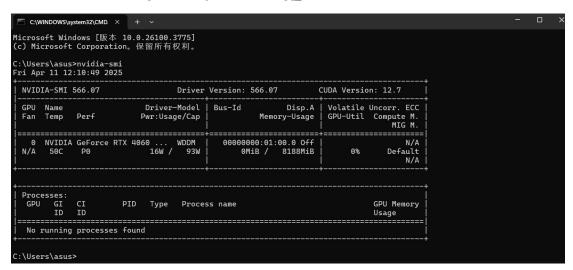
对 dog 数据集



五、实验中遇到的问题及改正的方法

1. CUDA 版本太高(一开始为 12.7)导致没有与之适配的 pytorch 版本,只能将 CUDA 卸载之后,重新下载低版本的 CUDA,并下载相关适配版本的 pytorch。

具体操作主要参考 https://blog.csdn.net/qq 43308156/article/details/127479544



2. 在安装必要库时,发现如下报错,原因是开了 VPN 之后,代理中断了 SSL 连接,所以需要关闭 VPN,但是不使用 VPN 下载速度又太慢了,所以使用阿里 pip 镜像源进行下载。

```
(gan) D:入着省人数安人来验之.实验二入Deepfakes CNN-Detection验证实验二>pip install tqdm
MARRING: Retrying (Retry(total=4, connect=None, read=None, redirect=None, status=None)) after connection broken by 'SSLError(SSLZeroReturnError(6, 'TLS/SSL connection has been clos
ed (EDF) (_ssl.c:1149)'))': /simple/tqdm/
MARRING: Retrying (Retry(total=3, connect=None, read=None, redirect=None, status=None)) after connection broken by 'SSLError(SSLZeroReturnError(6, 'TLS/SSL connection has been clos
ed (EDF) (_ssl.c:1149)')': /simple/tqdm/
MARRING: Retrying (Retry(total=2, connect=None, read=None, redirect=None, status=None)) after connection broken by 'SSLError(SSLZeroReturnError(6, 'TLS/SSL connection has been clos
ed (EDF) (_ssl.c:1149)')': /simple/tqdm/
MARRING: Retrying (Retry(total=1, connect=None, read=None, redirect=None, status=None)) after connection broken by 'SSLError(SSLZeroReturnError(6, 'TLS/SSL connection has been clos
ed (EDF) (_ssl.c:1149)')': /simple/tqdm/
```

3. 训练生成图片模型时,在尝试打开可视化界面时,在很长一段时间内都无法打开,后面发现是 VPN 的原因,后续将 VPN 关闭,再次尝试打开,由于"墙"的原因,需要较久的时间才能加载完毕。