### 深度学习实践实验七

PB22151796-莫环欣

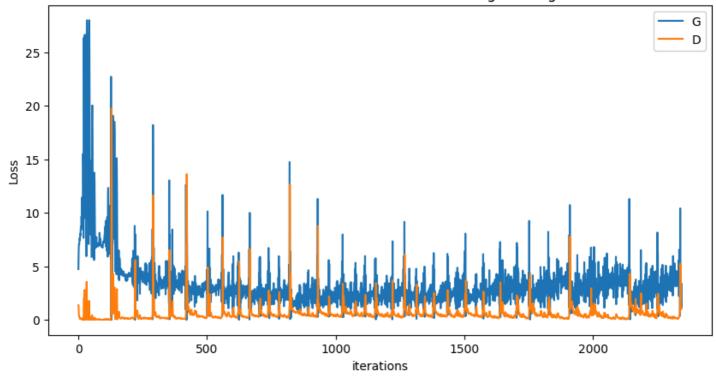
## 输入噪声的维度是多少?原始图像的维度是多少?生成图像的维度是 多少?

- 输入噪声的维度:
  - o Z\_DIM = 100
  - o (BATCH\_SIZE, Z\_DIM, 1, 1)
- 原始图像的维度:
  - 。 原始图像为 MNIST 数据集,尺寸为 28x28
- 生成图像的维度:
  - 。 在加载数据集时重新调整了维度
    - transforms.Resize(X\_DIM),
    - X\_DIM = 64
  - o IMAGE\_CHANNEL = 1
    - 单通道灰度图
  - 。 因此维度为 (BATCH\_SIZE, IMAGE\_CHANNEL, X\_DIM, X\_DIM)

# 通过查看 img\_list 观察生成效果是不是在不断地变好?

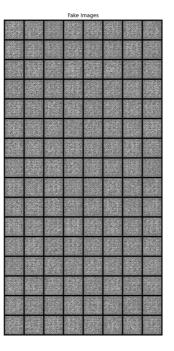
是的,并且从生成器与判别器的损失变化情况上也可以验证这一点,大致在 800 轮左右时损失就接近收敛了。

#### Generator and Discriminator Loss During Training



例如下面的两组图,一开始(左侧)生成的图片中全是噪点,最后(右侧)可以生成与原图极为相似的手写数字





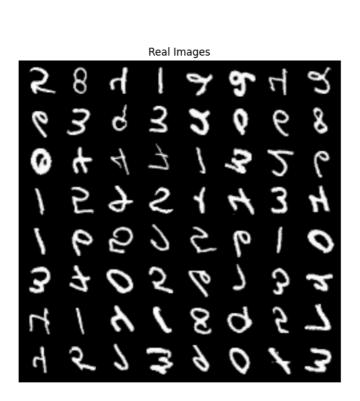




# 如果我们想生成倒立的 MNIST 数字,怎么办?

可以直接在预处理阶段对 MNIST 全部垂直翻转即可,这样生成器就会模仿翻转后的 MNIST

transforms.RandomVerticalFlip(p=1.0),



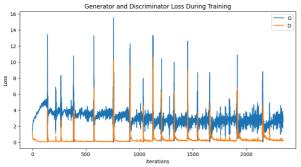


### 如果我们想直接生成 32\*32 的图像,那么代码要如何修改?

首先修改 X\_DIM 为 32 ,随后在生成器中减少一个上采样层( ConvTranspose2d ),并对应的在判别器中减少一个卷积层

同时还需要降低学习率,否则损失无法收敛(图片也多是噪点)

```
optimizerD = optim.Adam(netD.parameters(), lr=0.0001, betas=(0.5, 0.999))
optimizerG = optim.Adam(netG.parameters(), lr=0.0001, betas=(0.5, 0.999))
```





Fake Images							
34325170	0	3	9	0	3	1	ነ
4	ş	ላ	9	£	7	0	4
3	7	5	S	7	D	I	9
3	0	1		J	1	0	B
9	2	4	97	8		4	B
(	1	'n	2	9	d	É	9
2	9	6	21	1	0	4	j
Ġ	7	9	3	Ĵ	4	2	8
3	9	.5		3	1	9	3
5015	9	6	0		3	9	0
1	P	ડ	1	0	8	9	G
4	9	D	3	Δ	~	Q	1
0	9		5	4	-	6	Ś
5	i	5 <b>9</b>	7	9	Ż	Ī	8
00	6	S	E	4	V	3	9
	٧.						
3	r	Z	3	1	4	3	2

```
dataset = dset.MNIST(
    root=DATA_PATH,
   download=True,
   transform=transforms.Compose(
        transforms.Resize(32), # 调整为 32x32
           transforms.ToTensor(),
           transforms. Normalize ((0.5,), (0.5,)),
       1
   ),
)
dataloader = torch.utils.data.DataLoader(
   dataset, batch_size=BATCH_SIZE, shuffle=True, num_workers=2
)
class Generator32(nn.Module):
   def __init__(self):
        super(Generator32, self).__init__()
        self.main = nn.Sequential(
            nn.ConvTranspose2d(Z_DIM, G_HIDDEN * 4, 4, 1, 0, bias=False),
            nn.BatchNorm2d(G_HIDDEN * 4),
            nn.ReLU(True),
            nn.ConvTranspose2d(G_HIDDEN * 4, G_HIDDEN * 2, 4, 2, 1, bias=False),
            nn.BatchNorm2d(G_HIDDEN * 2),
            nn.ReLU(True),
            nn.ConvTranspose2d(G_HIDDEN * 2, G_HIDDEN, 4, 2, 1, bias=False),
            nn.BatchNorm2d(G_HIDDEN),
            nn.ReLU(True),
            nn.ConvTranspose2d(G_HIDDEN, IMAGE_CHANNEL, 4, 2, 1, bias=False),
            nn.Tanh(),
        )
   def forward(self, input):
        return self.main(input)
class Discriminator32(nn.Module):
   def __init__(self):
        super(Discriminator32, self).__init__()
        self.main = nn.Sequential(
            nn.Conv2d(IMAGE_CHANNEL, D_HIDDEN, 4, 2, 1, bias=False),
            nn.LeakyReLU(0.2, inplace=True),
            nn.Conv2d(D_HIDDEN, D_HIDDEN * 2, 4, 2, 1, bias=False),
            nn.BatchNorm2d(D_HIDDEN * 2),
            nn.LeakyReLU(0.2, inplace=True),
            nn.Conv2d(D_HIDDEN * 2, D_HIDDEN * 4, 4, 2, 1, bias=False),
            nn.BatchNorm2d(D_HIDDEN * 4),
            nn.LeakyReLU(0.2, inplace=True),
```