GIOIE 보석경진대회

(with GANs)

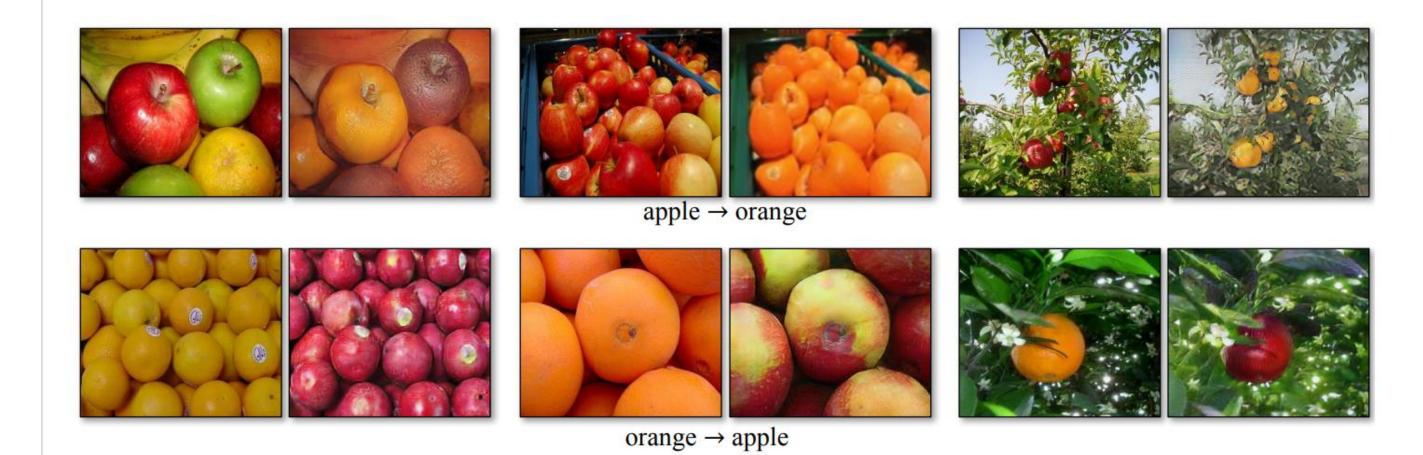
목大

- 01 해결하고자하는 과제
- 02 사용한 이미지 데이터
- 03 전처리방안
- 04 활용 기법
- 05 생성된 모형의 실생활 적용 방안
- 06프로그래밍 코드 및 결과

이 1 해결하고자 하는 과제

해결하고자하는 과제

해결하고자하는 과제



사용한 이미지 데이터

스용한에데에터 사용한이미지데이터

https://people.eecs.berkeley.edu/~taesung_park/CycleGAN/datasets /\$FILE.zip

Index of /~taesung_park/CycleGAN/datasets

<u>Name</u>	Last modifi	ed	<u>Size</u>	<u>Description</u>
Parent Directory			-	
NOTICE	2019-08-12 2	0:45	227	
ae photos.zip	2017-04-03 2	2:06	10M	
apple 2 orange. zip	2017-03-28 1	3:51	75M	
cezanne2photo.zip	2017-03-28 1	3:51	267M	
<u>cityscapes.zip</u>	2019-08-12 2	0:45	325	
facades.zip	2017-03-29 2	3:23	34M	
grumpifycat.zip	2020-08-03 2	0:58	19M	
horse2zebra.zip	2017-03-28 1	3:51	111M	
iphone2dslr flower.zip	2017-03-30 1	2:05	324M	
maps.zip	2017-03-26 1	9:17	1.4G	
mini.zip	2018-06-07 1	6:05	1.8M	
mini colorization.ta>	2019-01-01 1	6:38	303K	
mini colorization.zip	2019-01-01 1	6:44	304K	
mini pix2pix.zip	2018-06-07 1	6:08	1.5M	
monet2photo.zip	2017-03-26 1	9:17	291M	
<u>summer2winter_yosemi></u>	2017-03-26 1	9:17	126M	
ukiyoe2photo.zip	2017-03-26 1	9:17	279M	
vangogh2photo.zip	2017-03-26 1	9:17	292M	

3 전처리방안

3전처리방안

전처리방안



이미지의 차원을 256 X 256으로 변환



이미지를 -1에서 1 까지의 값으로 정규화

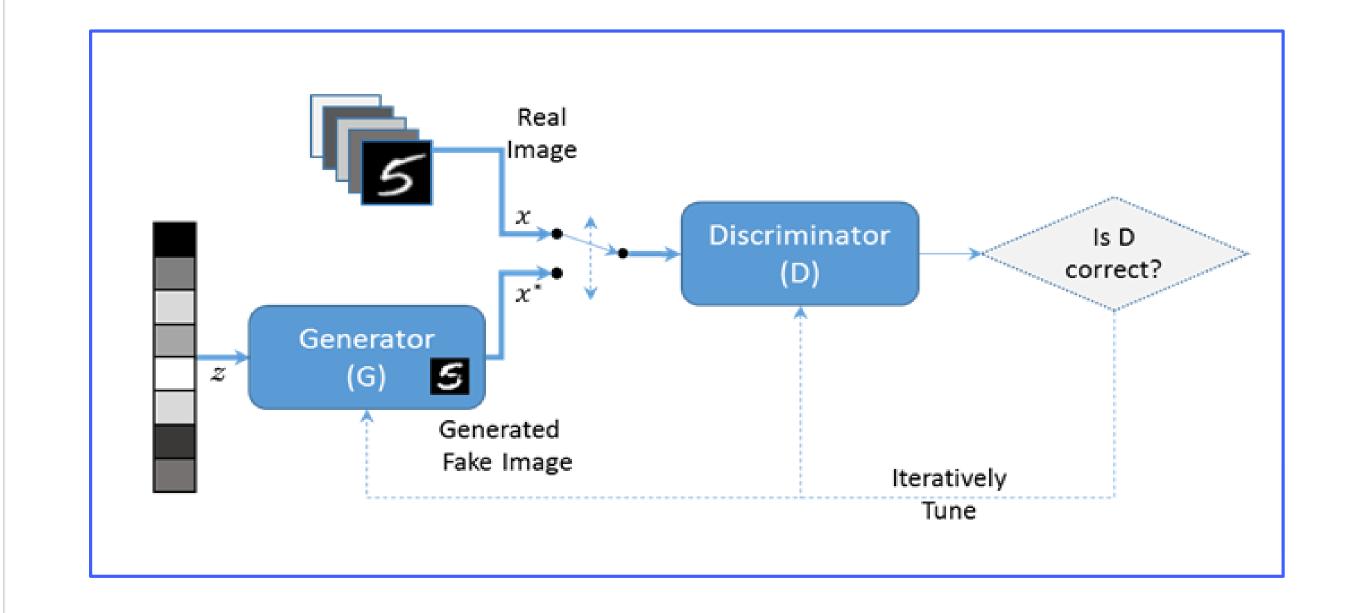
94 활용 기법

4 활용기법

01. GAN

02. CycleGAN

GAN

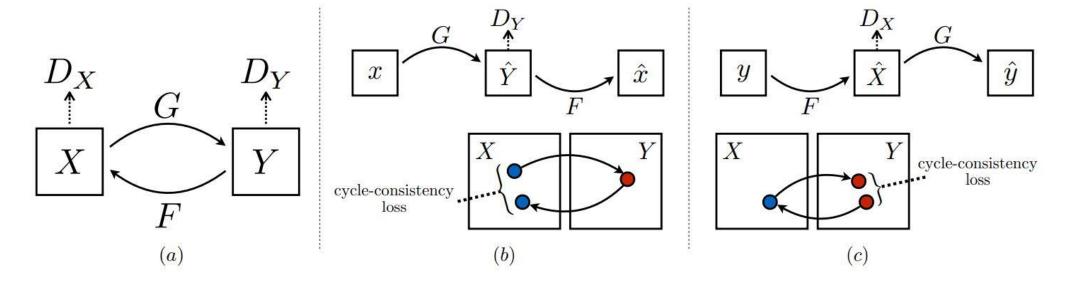


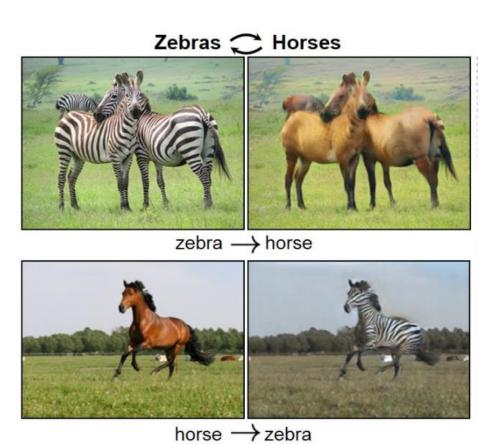
04 활용기법

01. GAN

02. CycleGAN

CycleGAN



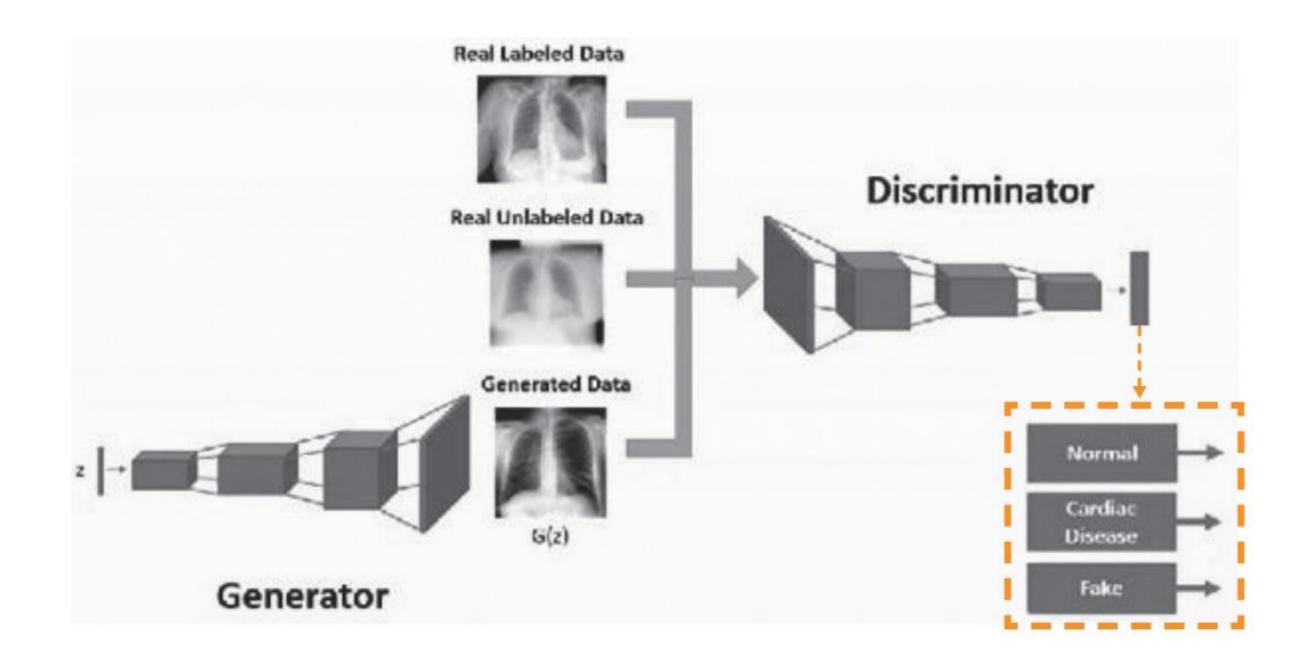


의료데이터에서의데이터 부족해결

01. 의료데이터

02. 금융데이터

03. 자율주행

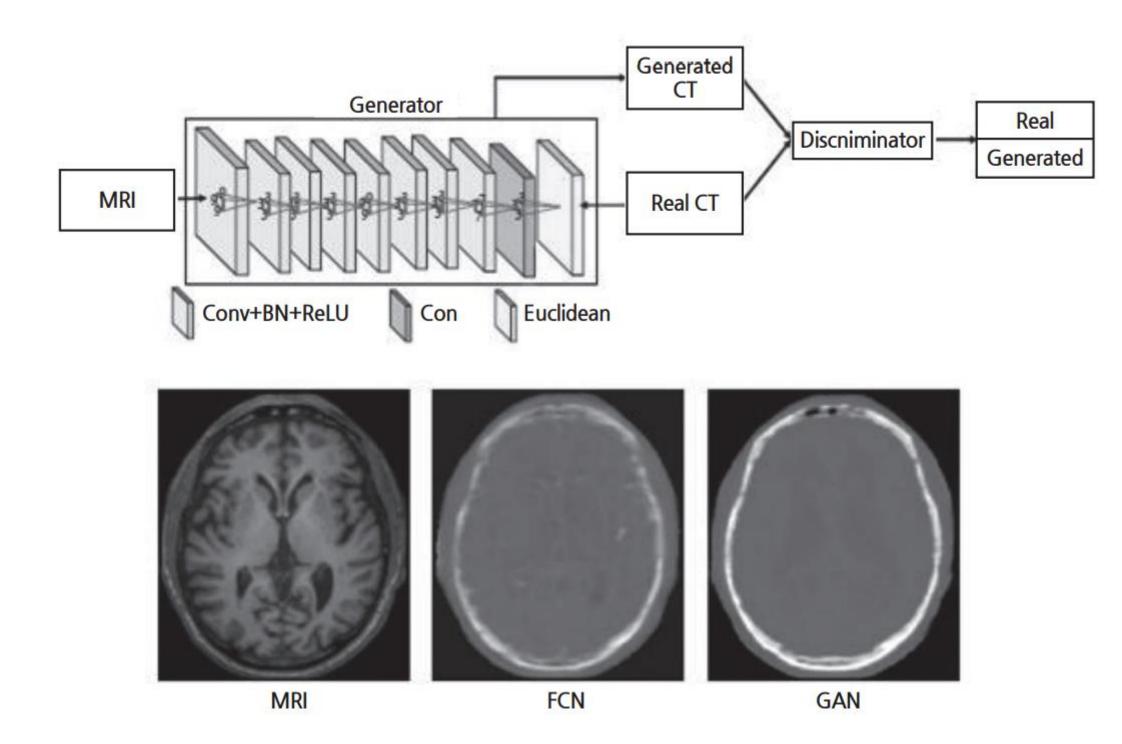


01. 의료데이터

02. 금융데이터

03. 자율주행

의료데이터에서의데이터 부족해결

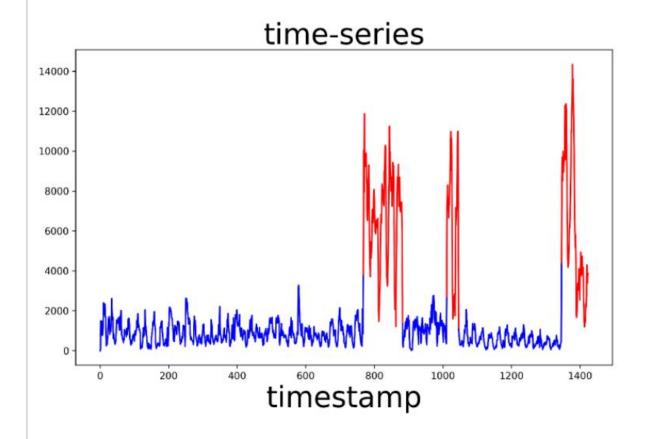


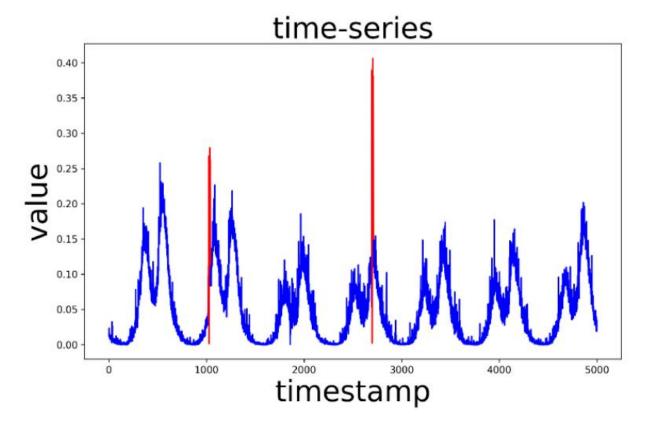
금융데이터에서의이상치탐지

01. 의료데이터

02. 금융데이터

03. 자율주행



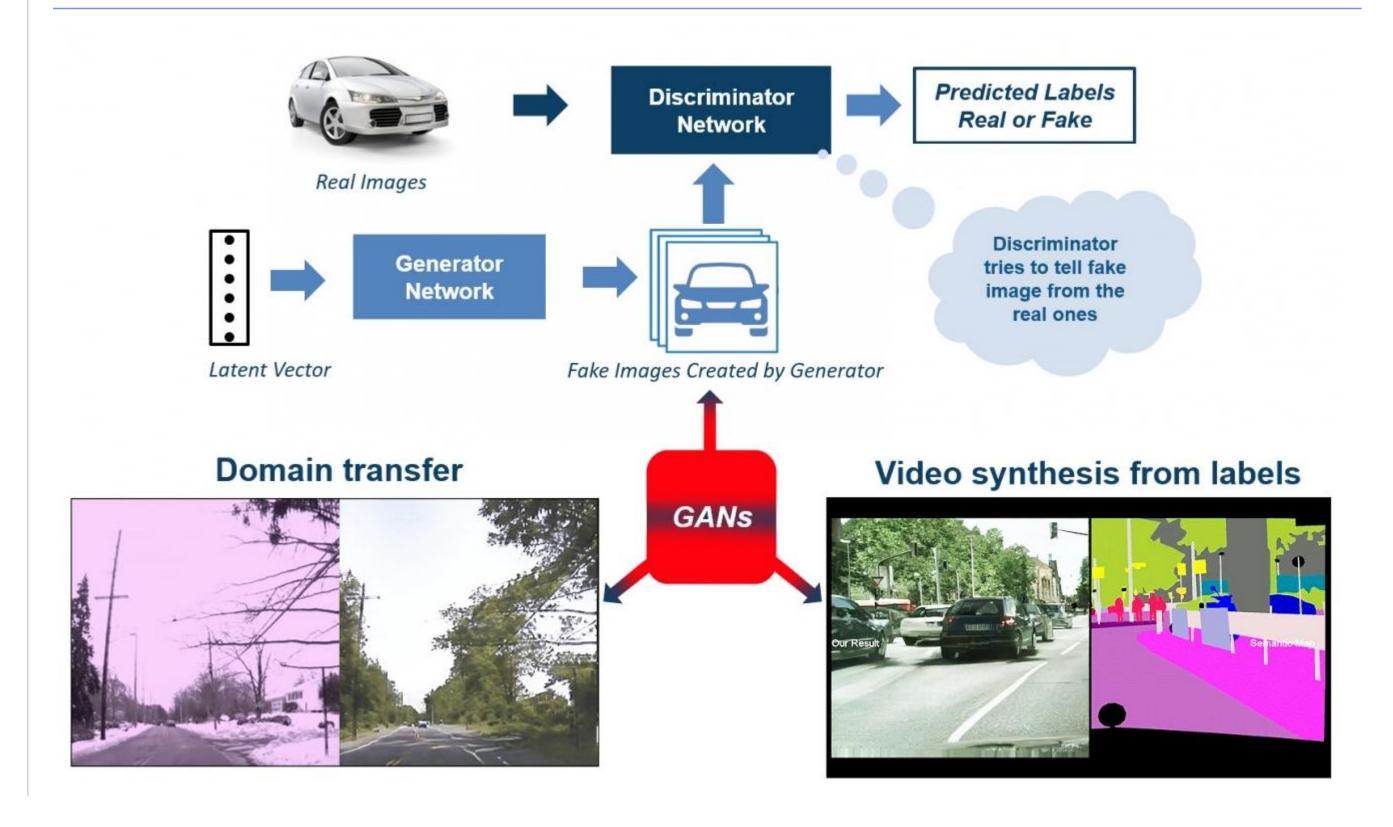


01. 의료데이터

02.금융데이터

03. 자율주행

자율주행을위한가상데이터생성



01. 구현 코드

02. 구현 결과

구현코드

```
class CycleGAN(CycleGAN):
    @staticmethod
   def conv2d(layer_input, filters, f_size=4, normalization=True):
        "다운샘플링하는 동안 사용되는 층"
       d = Conv2D(filters, kernel_size=f_size,
                  |strides=2, padding='<mark>same</mark>')(layer_input)
       d = LeakyReLU(alpha=0.2)(d)
       if normalization:
           d = InstanceNormalization()(d)
       return d
    @staticmethod
    def deconv2d(layer_input, skip_input, filters, f_size=4, dropout_rate=0):
        "업샘플링하는 동안 사용되는 층"
       u = UpSampling2D(size=2)(layer_input)
       u = Conv2D(filters, kernel_size=f_size, strides=1,
                   -padding='same', activation='relu')(u)
        if dropout rate:
           u = Dropout(dropout_rate)(u)
       u = InstanceNormalization()(u)
       u = Concatenate()([u, skip_input])
       return u
```

01. 구현 코드

02. 구현 결과

구현코드

```
class CycleGAN(CycleGAN):
   def build_generator(self):
       """U-Net 생성자"""
       # 이미지 입력
       d0 = Input(shape=self.img_shape)
       # 다운샘플링
       d1 = self.conv2d(d0, self.gf)
       d2 = self.conv2d(d1, self.gf * 2)
       d3 = self.conv2d(d2, self.gf * 4)
       d4 = self.conv2d(d3, self.gf * 8)
       # 업샘플링
       u1 = self.deconv2d(d4, d3, self.gf * 4)
       u2 = self.deconv2d(u1, d2, self.gf * 2)
       u3 = self.deconv2d(u2, d1, self.gf)
       u4 = UpSampling2D(size=2)(u3)
       output_img = Conv2D(self.channels, kernel_size=4,
                           -strides=1, padding='same', activation='tanh')(u4)
       return Model(d0, output_img)
```

01. 구현 코드

02. 구현 결과

구현 코드

```
class CycleGAN(CycleGAN):
    def build_discriminator(self):
        img = Input(shape=self.img_shape)

        d1 = self.conv2d(img, self.df, normalization=False)
        d2 = self.conv2d(d1, self.df * 2)
        d3 = self.conv2d(d2, self.df * 4)
        d4 = self.conv2d(d3, self.df * 8)

        validity = Conv2D(1, kernel_size=4, strides=1, padding='same')(d4)
        return Model(img, validity)
```

01. 구현 코드

02. 구현 결과

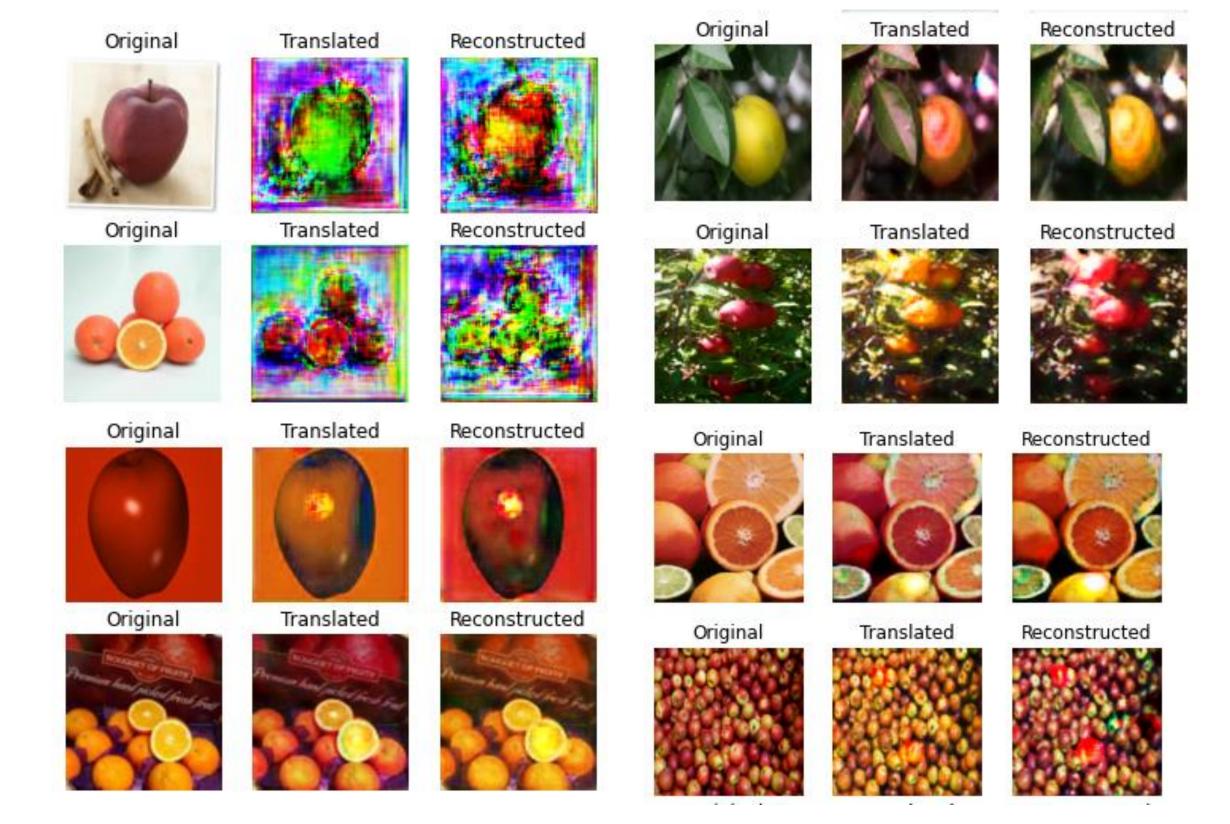
구현코드

```
class CycleGAN(CycleGAN):
      def train(self, epochs, batch_size=1, sample_interval=50):
       # 적대 손실에 대한 정답
       valid = np.ones((batch_size,) + self.disc_patch)
       fake = np.zeros((batch_size.) + self.disc_patch)
       for epoch in range(epochs):
           for batch_i, (imgs_A, imgs_B) in enumerate(self.data_loader.load_batch(batch_size)):
               # 이미지를 상대 도메인으로 변환합니다.
               fake_B = self.g_AB.predict(imgs_A)
               fake_A = self.g_BA.predict(imgs_B)
               # 판별자를 훈련합니다. (원본 이미지 = real / 변환된 이미지 = fake)
               dA_loss_real = self.d_A.train_on_batch(imgs_A, valid)
               dA_loss_fake = self.d_A.train_on_batch(fake_A, fake)
               dA_loss = 0.5 * np.add(dA_loss_real, dA_loss_fake)
               dB_loss_real = self.d_B.train_on_batch(imgs_B, valid)
               dB_loss_fake = self.d_B.train_on_batch(fake_B, fake)
               dB_loss = 0.5 * np.add(dB_loss_real, dB_loss_fake)
               # 판별자 전체 손실
               d_{loss} = 0.5 * np.add(dA_{loss}, dB_{loss})
               # 생성자를 훈련합니다.
               g_loss = self.combined.train_on_batch([imgs_A, imgs_B],
                                                   [valid, valid,
                                                   limgs_A, imgs_B,
                                                   imgs_A, imgs_B])
               # save_interval 마다 생성된 이미지 샘플을 저장합니다.
               if batch_i % sample_interval == 0:
                   self.sample_images(epoch, batch_i)
```

01. 구현 코드

02. 구현 결과

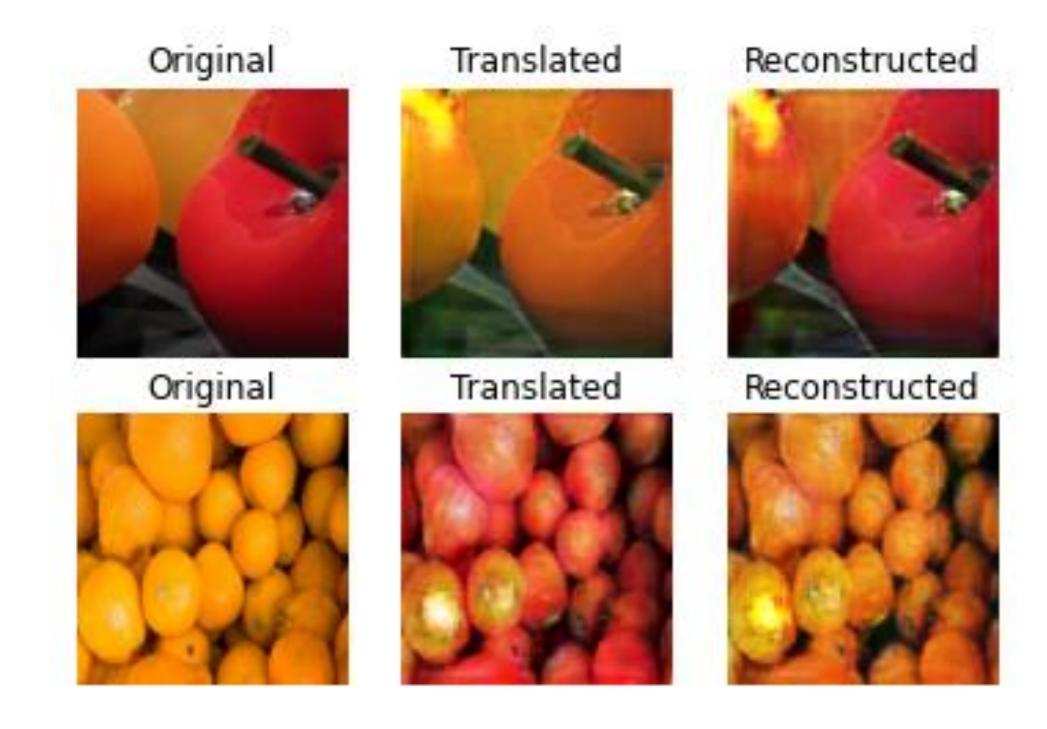
구현결과



01. 구현 코드

02. 구현 결과

구현결과



出地に