# 데인탄ᅺ경진법

(with GANs)

<훈밍정응> 201720014강민주 201820973김정태 201820995박은비

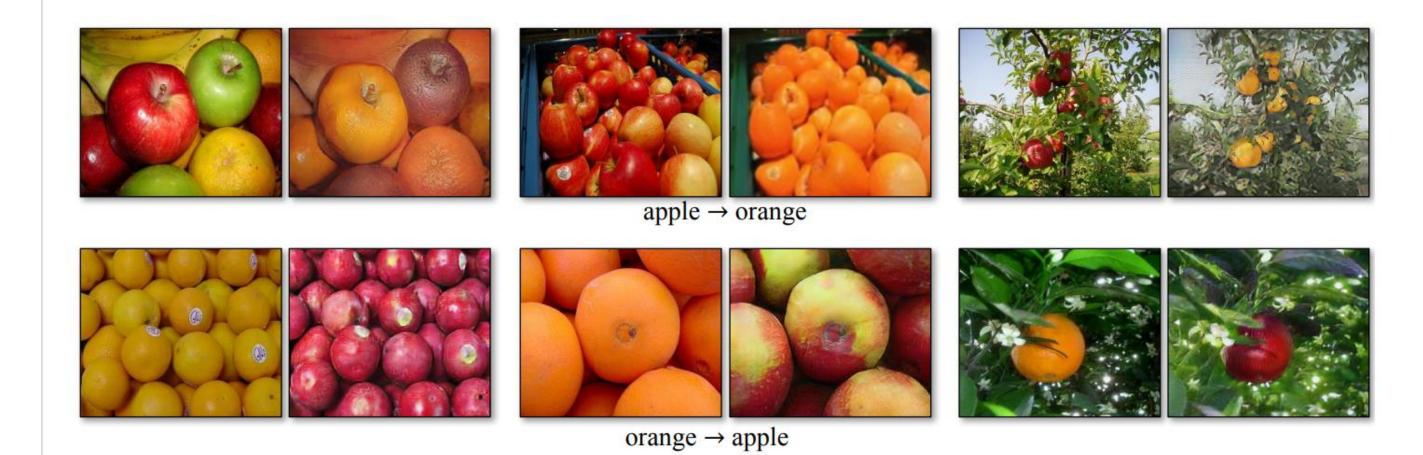
# 목大

- 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/

#### Index of /~taesung\_park/CycleGAN/datasets

	<u>Name</u>	<u>Last modified</u>	<u>Size</u>	<u>Description</u>
	Parent Directory		-	
?	<u>NOTICE</u>	2019-08-12 20:45	227	
D	ae photos.zip	2017-04-03 22:06	10M	
	<u>apple2orange.zip</u>	2017-03-28 13:51	75M	
IT.	<u>cezanne2photo.zip</u>	2017-03-28 13:51	267M	
	<u>cityscapes.zip</u>	2019-08-12 20:45	325	
IT\	<u>facades.zip</u>	2017-03-29 23:23	34M	
	<u>grumpifycat.zip</u>	2020-08-03 20:58	19M	
	horse2zebra.zip	2017-03-28 13:51	111M	
	<u>iphone2dslr_flower.zip</u>	2017-03-30 12:05	324M	
	maps.zip	2017-03-26 19:17	1.4G	
	<u>mini.zip</u>	2018-06-07 16:05	1.8M	
	mini colorization.ta>	2019-01-01 16:38	303K	
D	mini colorization.zip	2019-01-01 16:44	304K	
	mini pix2pix.zip	2018-06-07 16:08	1.5M	
	monet2photo.zip	2017-03-26 19:17	291M	
	summer2winter_yosemi>	2017-03-26 19:17	126M	
III\	<u>ukiyoe2photo.zip</u>	2017-03-26 19:17		
D	vangogh2photo.zip	2017-03-26 19:17	292M	

# 3 전처리방안

## 3전처리방안

## 전처리방안



이미지의 차원을 128 X 128으로 변환



이미지를 -1에서 1 까지의 값으로 정규화

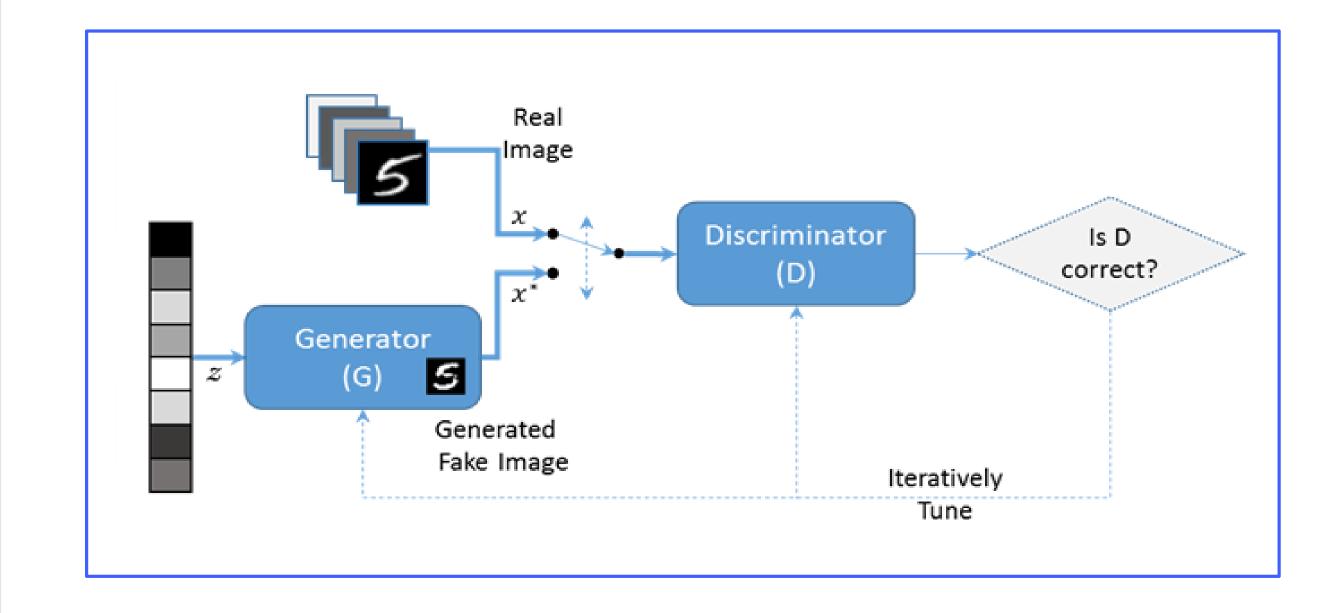
# 94 활용 기법

# 4 활용기법

#### 01. GAN

02. CycleGAN

### GAN

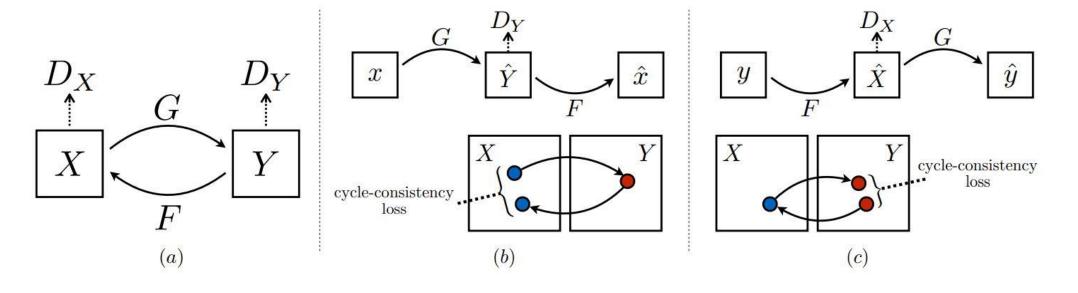


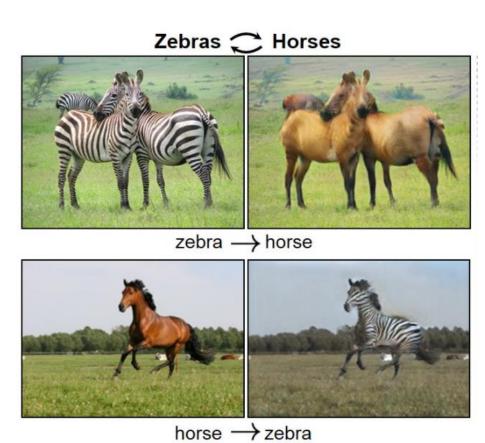
## **04** 활용기법

01. GAN

02. CycleGAN

## CycleGAN



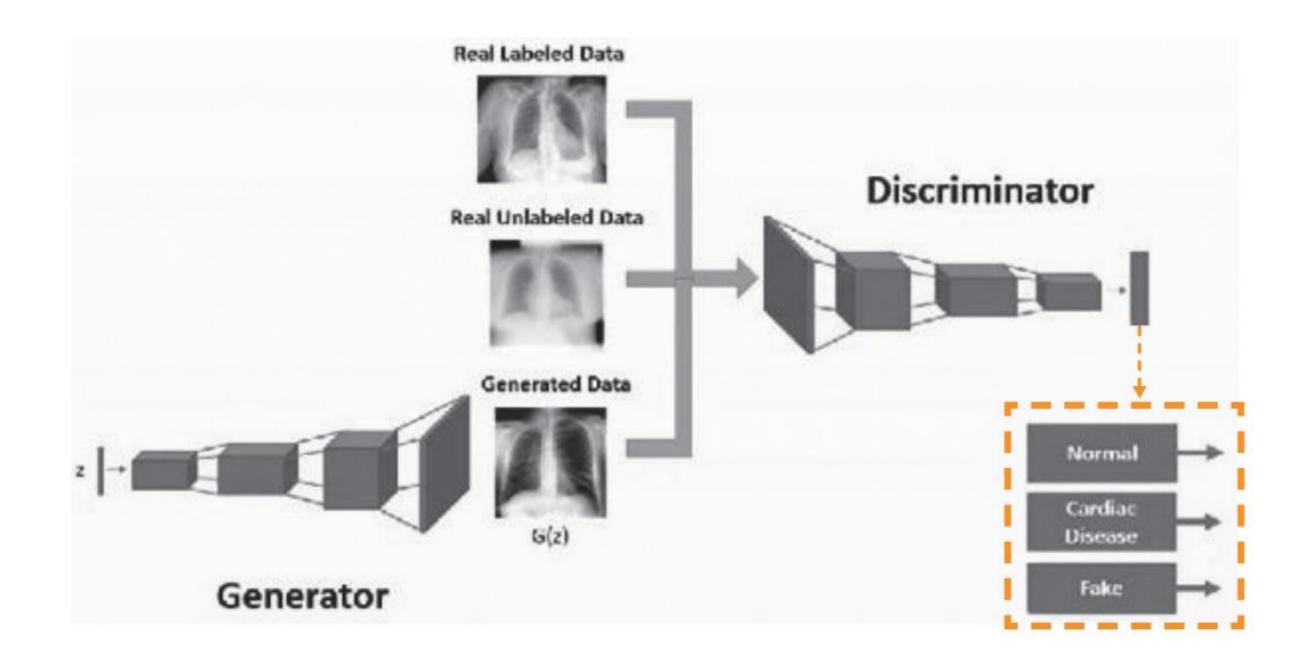


### 의료데이터에서의데이터 부족해결

01. 의료데이터

02. 금융데이터

03. 자율주행

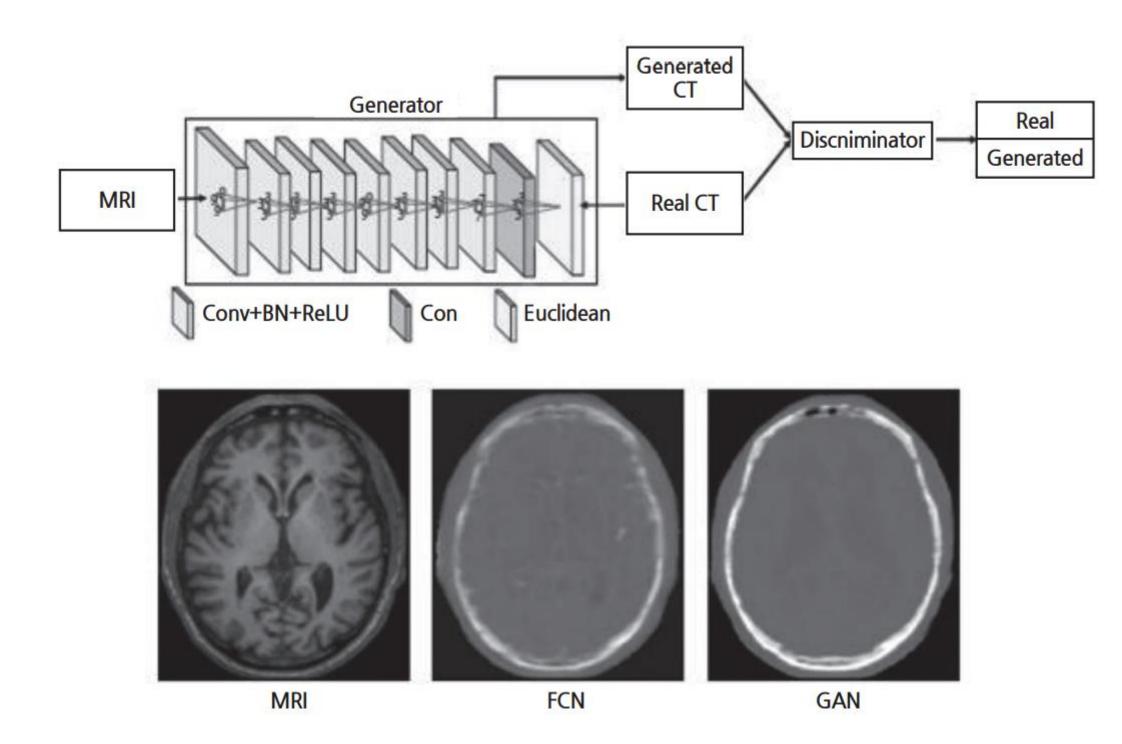


#### 01. 의료데이터

02. 금융데이터

03. 자율주행

#### 의료데이터에서의데이터 부족해결

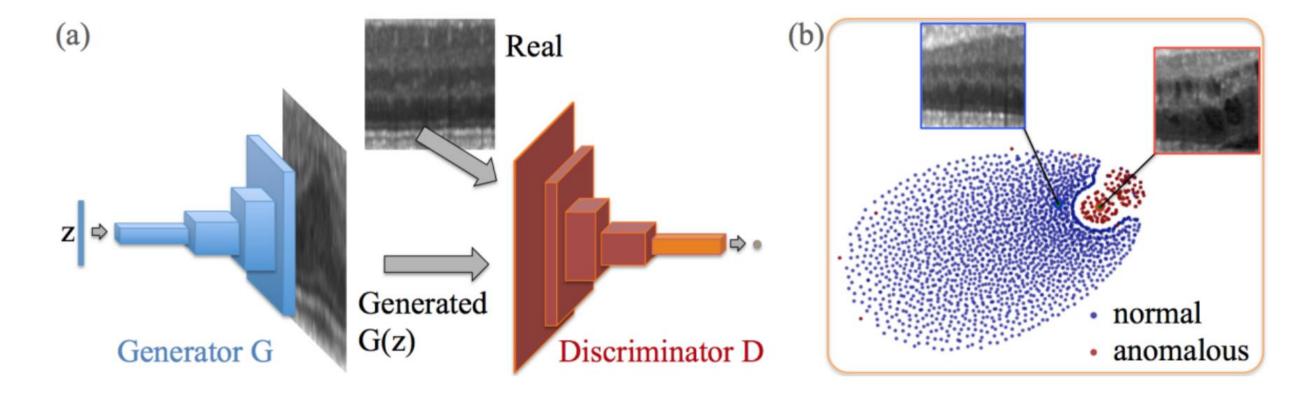


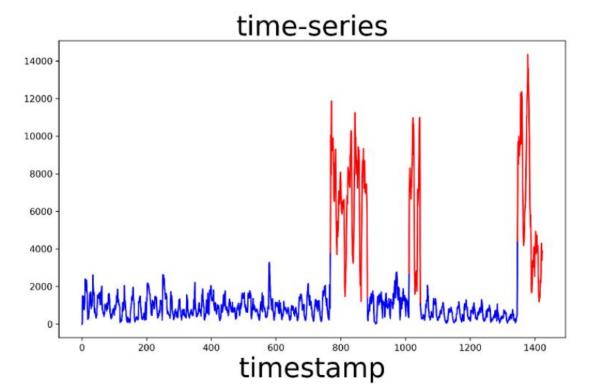
01. 의료데이터

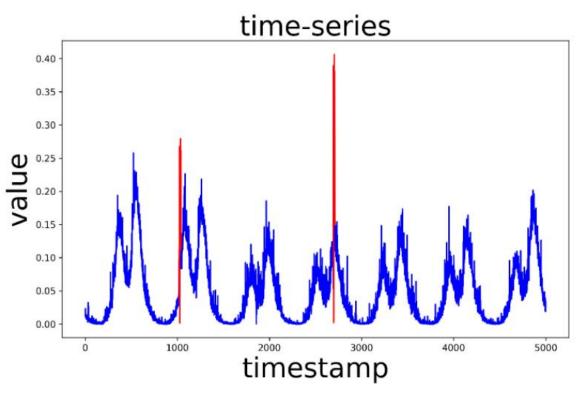
02. 금융데이터

03. 지율주행

## 금융데이터에서의 이상치탐지





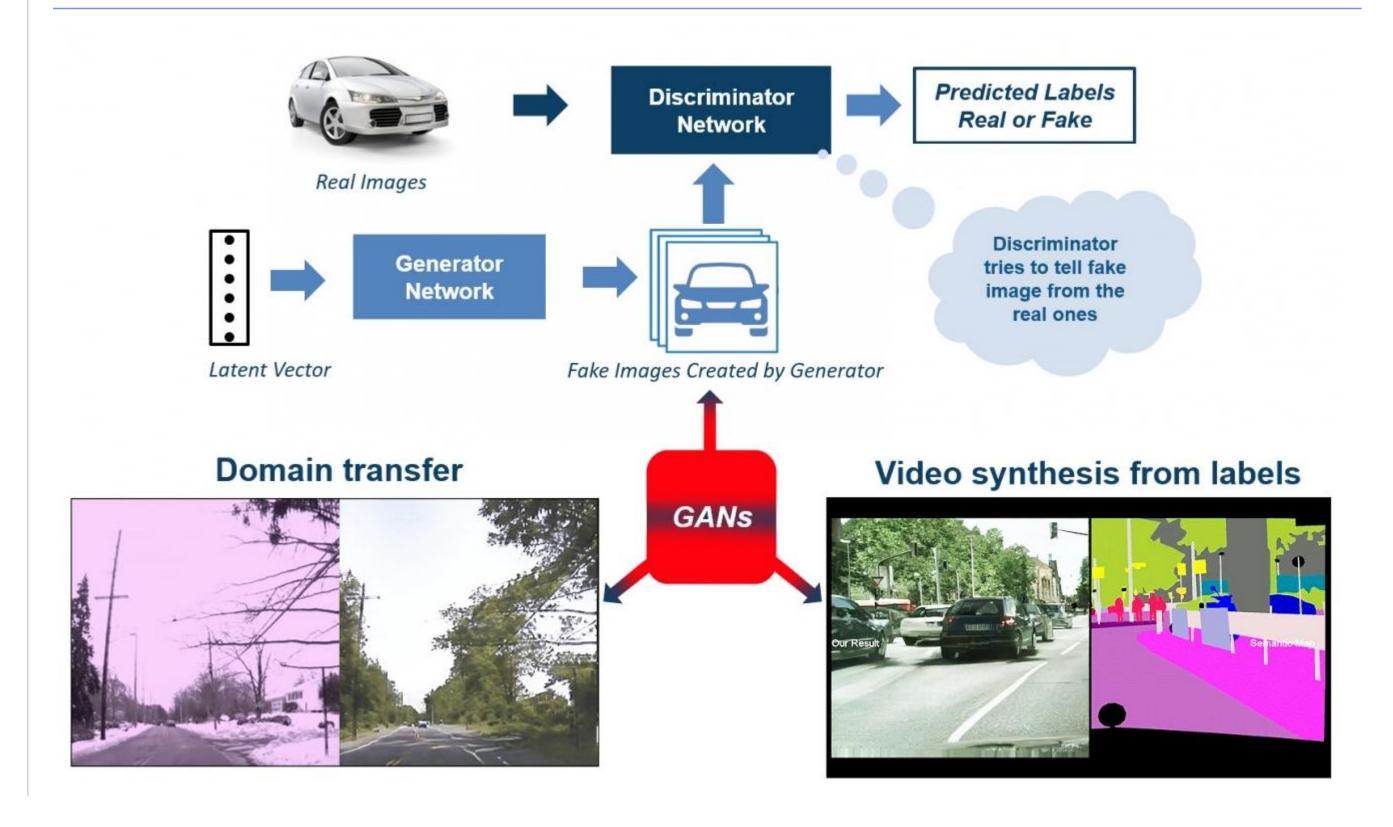


01. 의료데이터

02.금융데이터

03. 자율주행

### 자율주행을위한가상데이터생성



### 지율 주행을 위한 가상 데이터 생성

01. 의료데이터

02.금융데이터

03. 자율주행



#### 01. 구현 코드

02. 구현 결과

### 구현 코드

```
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

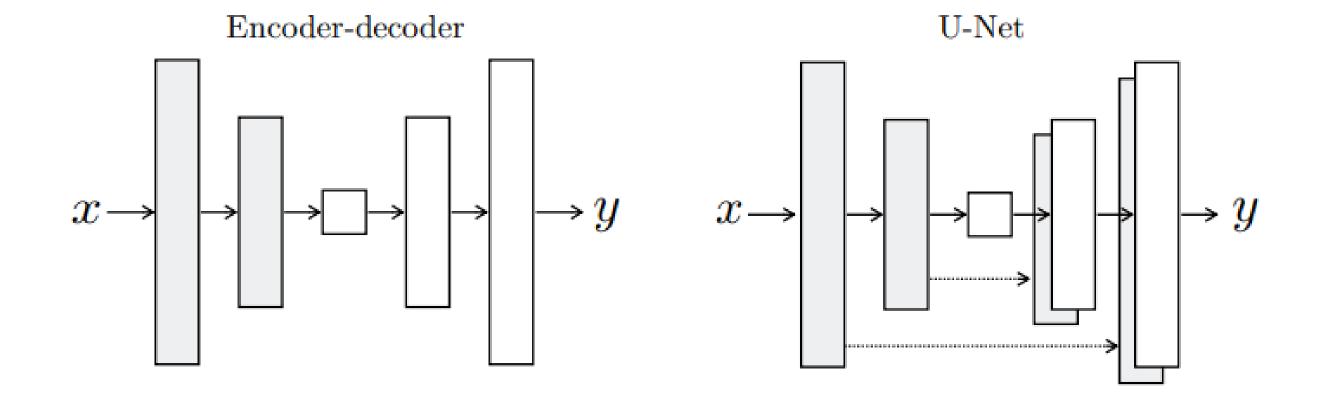
### 구현코드

```
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

### 구현코드



#### 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

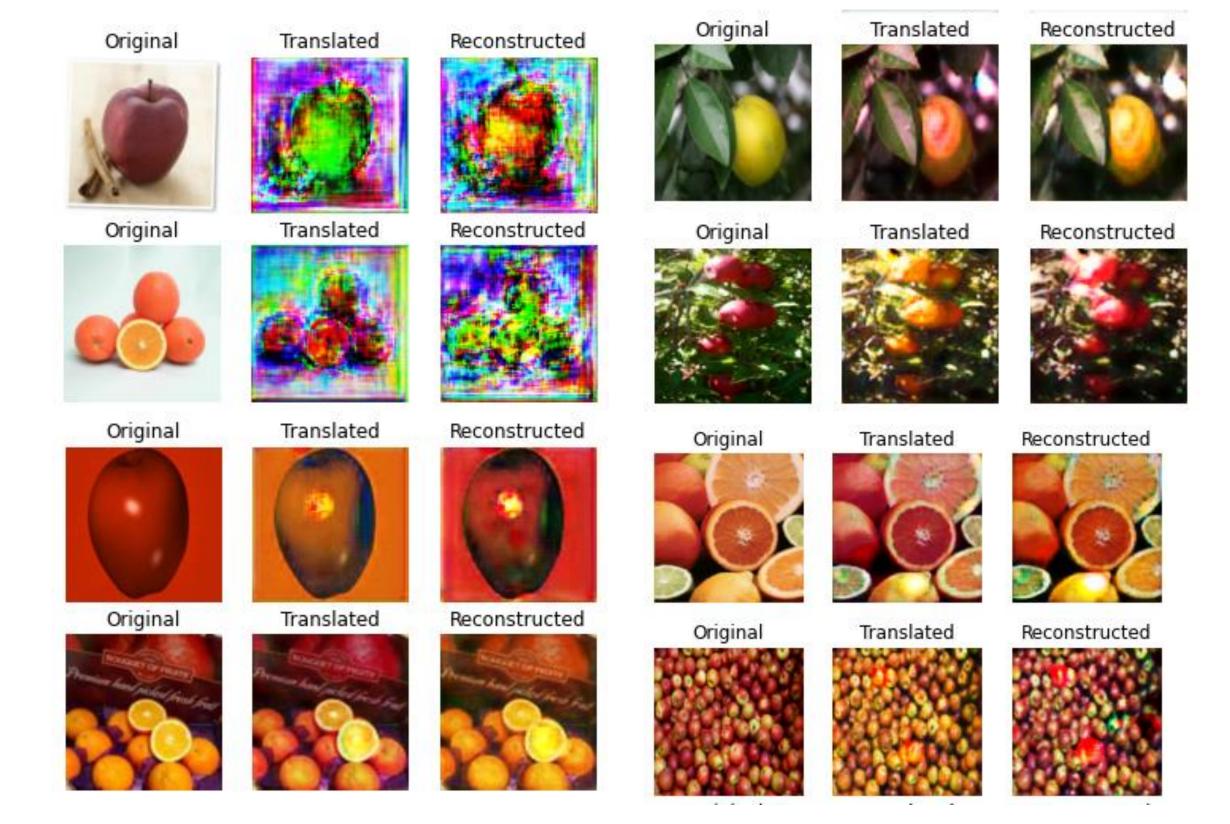
### 구현코드

```
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

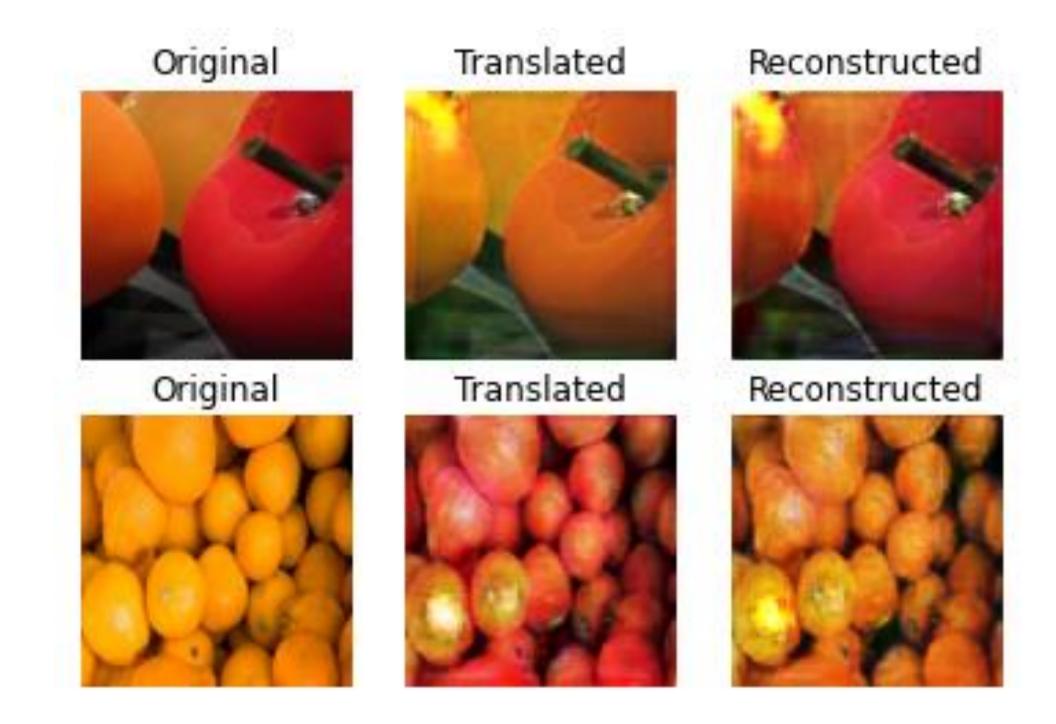
## 구현결과



01. 구현 코드

02. 구현 결과

## 구현결과



# 出地に