

# 케라수요일 3시 프로젝트 발표

케라수요일3시

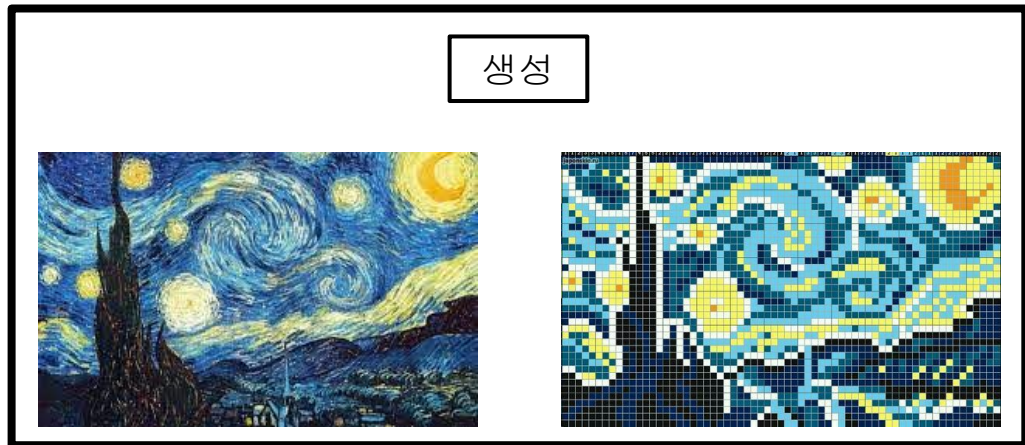
# 프로세스

- (완료) 데이터 구하기
- (완료) 데이터 전처리하기 (32, 32, 3)
- GAN 모델링
- 웹페이지 구현 (시간이 남을 경우에)

# 프로젝트에 대한 간략한 설명

## StyleGAN 모델 통해 이미지를 픽셀풍으로 변환하기

1. 데이터 수집  
픽셀풍으로 변환된 사진 수집
2. 알려진 **StyleGAN** 모델을 이용해 결과물 만들어 내기  
만족할 만한 결과물을 얻을 때까지 조정
3. 웹페이지 구현  
생성 버튼을 누르면 새로운 픽셀 사진 생성해주는 웹페이지 구현



<http://pixeljoint.com/> , <https://opengameart.org/>에서 크롤링하여 데이터 수집

<http://pixeljoint.com/> , <https://opengameart.org/>에서 크롤링하여 데이터 수집

[illegible]

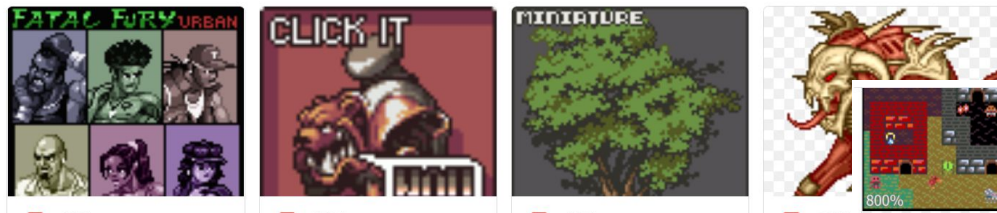
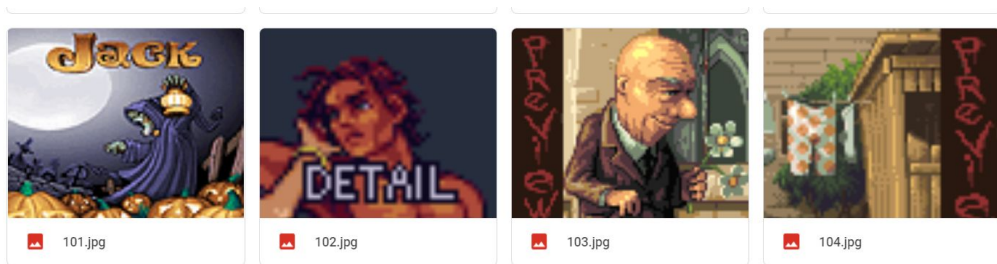
```

1 title=500
2 url_list = list()
3 html_list = list()
4
5 # 51개의 page
6 for i in range(51):
7     url = url+'&page='+str(i)
8
9     raw = requests.get(url)
10    html = BeautifulSoup(raw.text, 'html.parser')
11
12    # 한 페이지에 24개의 content
13    content_title = html.find_all(class_ = "art-preview-title") #각 content의 title
14
15    content_url_list = list() # 각 content의 url
16    basic_url = 'https://opengameart.org/'
17
18    for j in content_title:
19        href = j.find('a').attrs['href']
20
21        content_url = basic_url+href
22        raw = requests.get(content_url)
23        soup = BeautifulSoup(raw.text, 'html.parser') # 각 content 페이지로 이동.
24
25        ## 사진을 찾아냄
26        content = soup.find(id='maincontent').find(class_='field field-name-field-art-preview field-type-file field-label-above')
27        ## title은 url에서 가장 뒤에 있는 녀석으로
28        # title = content_url.split('/')[1]
29
30        ## title은 501부터 1000까지
31        title += 1
32        ## img url을 찾아냄
33        img = content.find('img')['src']
34        ## jpg파일로 저장하기
35        img_data = requests.get(img).content
36        with open(str(title) + '.jpg', 'wb') as handler:
37            handler.write(img_data)
38
39    print(i)
40

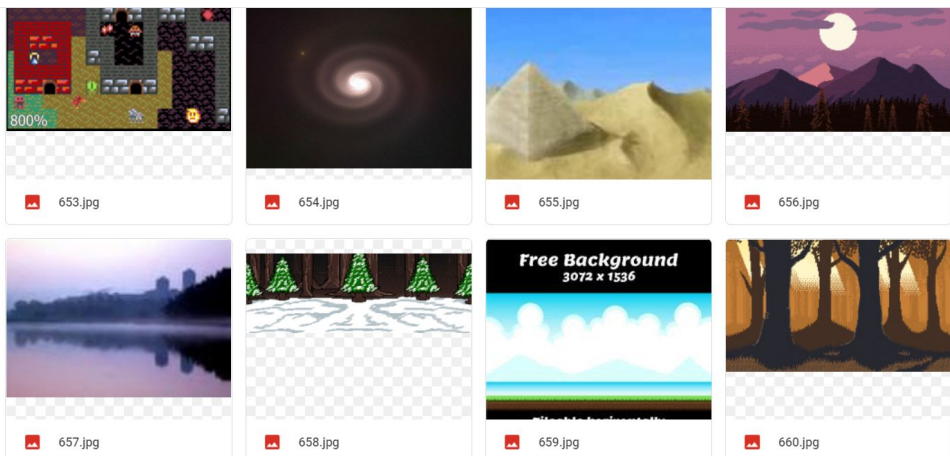
```

# 크롤링을 통해 수집한 데이터

keyword - 사람

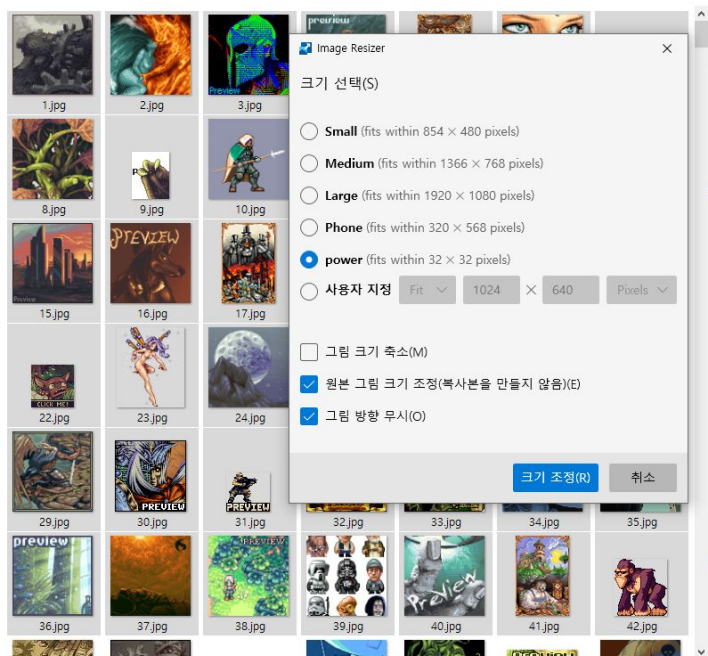


keyword - background



# 데이터 전처리

resize 후 RGB 채널로 변경



```
1 for i in lst:  
2     if i[-3:]=='jpg':  
3         img_lst.append(i)
```

```
1 for i in img_lst:  
2     x = Image.open(i)  
3     x.convert('RGB').save('./new/'+i, 'JPEG', quality=100)
```

# GAN 모델링

```
[ ] from google.colab import drive  
drive.mount('/content/gdrive')
```

Mounted at /content/gdrive

```
[ ] from PIL import Image  
class Data():  
    def __init__(self):  
        img_data_list = []  
        images = os.listdir("/content/gdrive/My Drive/datasets/images/testImg")  
        for path in images:  
            img = Image.open("/content/gdrive/My Drive/datasets/images/testImg/" + path)  
            img_data_list.append([np.array(img).astype('float32')])  
            self.x_train = np.vstack(img_data_list) / 255.0  
            print(self.x_train.shape)  
  
        # Load dataset.  
dataset = Data()  
x_train = dataset.x_train  
y_train = dataset.x_train
```

```
import keras
from keras import layers
import numpy as np
```

```
latent_dim = 32
height = 32
width = 32
channels = 3
```

#### #생성자

```
generator_input = keras.Input(shape=(latent_dim,))
```

#### # 입력을 16 × 16 크기의 128개 채널을 가진 특성 맵으로 변환

```
x = layers.Dense(128 * 16 * 16)(generator_input)
x = layers.LeakyReLU()(x)
x = layers.Reshape((16, 16, 128))(x)
```

#### # 합성곱 층 추가

```
x = layers.Conv2D(256, 5, padding='same')(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
```

#### # 32 × 32 크기로 업샘플링

```
x = layers.Conv2DTranspose(256, 4, strides=2, padding='same')(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
```

#### # 합성곱 층을 더 추가

```
x = layers.Conv2D(256, 5, padding='same')(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
x = layers.Conv2D(256, 5, padding='same')(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
```

#### # 32 × 32 크기의 1개 채널을 가진 특성 맵 생성

```
x = layers.Conv2D(channels, 7, activation='tanh', padding='same')(x)
generator = keras.models.Model(generator_input, x)
generator.summary()
```

#### #판별자

```
discriminator_input = layers.Input(shape=(height, width, channels))
x = layers.Conv2D(128, 3)(discriminator_input)
x = layers.LeakyReLU()(x)
x = layers.Conv2D(128, 4, strides=2)(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
x = layers.Conv2D(128, 4, strides=2)(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
x = layers.Conv2D(128, 4, strides=2)(x)
x = layers.LeakyReLU()(x)
x = layers.Flatten()(x)
```

#### # 드롭아웃 층을 넣는 것이 아주 중요함!

```
x = layers.Dropout(0.4)(x)
```

#### # 분류 층

```
x = layers.Dense(1, activation='sigmoid')(x)
```

```
discriminator = keras.models.Model(discriminator_input, x)
discriminator.summary()
```

#### # 오토마타에서 (값을 지정하여) 그래디언트 클리핑 사용

#### # 안정된 훈련을 위해서 학습률 감쇠를 사용

```
discriminator_optimizer = keras.optimizers.RMSprop(lr=0.0008, clipvalue=1.0, decay=1e-8)
discriminator.compile(optimizer=discriminator_optimizer, loss='binary_crossentropy')
```



```

#훈련 시작
import os
from keras.preprocessing import image

# 데이터를 정규화
x_train = x_train.reshape(
    (x_train.shape[0],) + (height, width, channels)).astype('float32') / 255.

iterations = 100
batch_size = 20
save_dir = '/content/gdrive/My_Drive/datasets/gan_images/'
if not os.path.exists(save_dir):
    os.mkdir(save_dir)

# 훈련 반복 시작
start = 0
for step in range(iterations):
    # 잠재 공간에서 무작위로 포인트를 샘플링
    random_latent_vectors = np.random.normal(size=(batch_size, latent_dim))

    # 가짜 이미지를 디코딩함
    generated_images = generator.predict(random_latent_vectors)

    # 진짜 이미지와 연결
    stop = start + batch_size
    real_images = x_train[start: stop]
    combined_images = np.concatenate([generated_images, real_images])

    # 진짜와 가짜 이미지를 구분하여 레이블을 합침
    labels = np.concatenate([np.ones((batch_size, 1)),
                              np.zeros((batch_size, 1))])

    # 레이블에 랜덤 노이즈를 추가 아주 중요함!
    labels += 0.05 * np.random.random(labels.shape)

    # discriminator를 훈련
    d_loss = discriminator.train_on_batch(combined_images, labels)

    # 잠재 공간에서 무작위로 포인트를 샘플링
    random_latent_vectors = np.random.normal(size=(batch_size, latent_dim))

    # 모두 "진짜 이미지"라고 레이블을 만들
    misleading_targets = np.zeros((batch_size, 1))

    # generator를 훈련(gan 모델에서 discriminator의 가중치는 동결)
    a_loss = gan.train_on_batch(random_latent_vectors, misleading_targets)

```

```

start += batch_size
if start > len(x_train) - batch_size:
    start = 0

```

# 중간 중간 저장하고 그래프를 그림

```

if step % 10 == 0:
    # 모델 가중치를 저장
    gan.save_weights('gan.h5')

```

# 측정 지표를 출력

```

print('스텝 %s에서 판별자 손실: %s' % (step, d_loss))
print('스텝 %s에서 적대적 손실: %s' % (step, a_loss))

```

# 생성된 이미지 하나를 저장

```

img = image.array_to_img(generated_images[0] * 255., scale=False)
img.save(os.path.join(save_dir, 'generated' + str(step) + '.png'))

```

# 비교를 위해 진짜 이미지 하나를 저장

```

img = image.array_to_img(real_images[0] * 255., scale=False)
img.save(os.path.join(save_dir, 'real' + str(step) + '.png'))

```

real data



generated data



# 해야 할 일

- 다른 GAN 모델(style GAN, cycel GAN, ...) 시도
- 웹 사이트 구현 (시간 남으면)