

# 캡스톤 디자인 ‘딥페이크 탐지’

#11. Noise(Gaussian + Sharpening + JPEG)

김지수, 김민지, 민지민

# 지난 캡스톤 회의 내용

## <코드 수정 및 실험>

- 전처리 단계에서 왜곡이 반영되도록 코드 수정 → 하나의 이미지에 여러 개의 공격을 가하도록 (공격의 세기 및 공격의 순서가 **random** 하게 적용될 수 있도록)
- 학습할 때는 PSNR 30 이상인 공격 파라미터를 랜덤으로 선택하도록 하고, **test** 시에는 공격 파라미터 **weak ~ strong**까지 10개 레벨로 구성해서 실험 진행

## <'한국정보처리학회 춘계학술대회' 논문 작성>

- 3p로 논문 작성(저번주까지 진행한 내용으로)

※ 논문 및 코드에 들어갈 공격 : **gaussian noise, sharpening, jpeg**

# 공격 함수 · 클래스

```
def get_attack_params(attack_name):  
    attack_dict = {  
        'gaussian_noise': {'noise_std': (0, 300)},  
        'sharpening' : {'center' : (1, 5)},  
        'jpeg' : {'quality' : (5, 95)}  
        # 'sp_noise': {'noise_amount': (0.0, 0.01)},  
    }  
  
    return attack_dict[attack_name.lower()]
```

PSNR 30 이상이 되도록 공격범위 설정

```
def fetch_attack():  
    attacks = [GaussianNoise.apply, Sharpening.apply]  
    random.shuffle(attacks)  
  
    return attacks
```

공격 순서가 랜덤하게 적용되도록 설정

# 공격 함수 · 클래스

```
class Sharpening(Function):  
  
    def forward(ctx, image):  
        (start, end) = get_attack_params('sharpening')['center']  
        i = np.random.uniform(start, end)  
        sharpening_arr = np.array([[0, -i, 0],  
                                   [-i, 4*i+1, -i],  
                                   [0, -i, 0]])  
        output = cv2.filter2D(image, -1, sharpening_arr)  
        return output
```

sharpening class 정의

```
class GaussianNoise(Function):  
  
    def forward(ctx, image):  
        (start, end) = get_attack_params('gaussian_noise')['noise_std']  
        noise_std = np.random.uniform(start, end)  
        mean = 0  
        sigma = noise_std ** 0.5  
        gauss = np.random.normal(mean, sigma, image.shape)  
        res = image + gauss  
        noisy = np.clip(res, 0, 255).astype(np.uint8)  
        return noisy
```

gaussian noise class 정의

## 공격 함수 · 클래스

```
for attack in attacks:
    train_fakenoise = attack(train_fakenoise)
# JPEG 적용
(start, end) = get_attack_params('jpeg')['quality']
noise_amount = np.random.uniform(start, end)
save_path = save_fakenoise_train_path + fake_img
cv2.imwrite(save_path, train_fakenoise, [cv2.IMWRITE_JPEG_QUALITY, noise_amount])
```

sharpening과 gaussian noise가 랜덤하게 적용된 이미지에 마지막으로 jpeg 적용

# noise 이미지 test

```
1 print('-' * 50)
2 acc = validate(valid_loader, model, criterion)

-----
Valid: 100%|██████████| 1800/1800 [08:14<00:00, 3.64it/s, loss - 5.3672, acc - 0.502]
```

valid list : realnoise valid(900), fakenoise valid(900)에 대해서 test

# adversarial train

```
-----  
Epoch 1/3  
Train: 0%|          | 0/313 [00:00<?, ?it/s]/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/  
cpuset_checked))  
Train: 100%|██████████| 313/313 [11:07<00:00, 2.13s/it, loss - 0.1489, acc - 0.939]  
Valid: 100%|██████████| 113/113 [01:36<00:00, 1.17it/s, loss - 0.6761, acc - 0.804]  
Epoch 2/3  
Train: 100%|██████████| 313/313 [10:34<00:00, 2.03s/it, loss - 0.0437, acc - 0.985]  
Valid: 100%|██████████| 113/113 [01:22<00:00, 1.37it/s, loss - 0.1739, acc - 0.941]  
Epoch 3/3  
Train: 100%|██████████| 313/313 [10:33<00:00, 2.02s/it, loss - 0.0319, acc - 0.989]  
Valid: 100%|██████████| 113/113 [01:22<00:00, 1.36it/s, loss - 0.3671, acc - 0.907]
```

train list : 원본 real train(2500), 원본 fake train(2500), realnoise train(2500), fakenoise train(2500)

valid list : 원본 real valid(900), 원본 fake valid(900), realnoise valid(900), fakenoise valid(900)

<실험 세팅>	gaussian noise	sharpening	jpeg
LV1(weak)	30	3	90
LV2	60	5	85
LV3	90	7	75
LV4	120	9	65
LV5	150	11	55
LV6	180	13	45
LV7	210	15	35
LV8	240	17	25
LV9	270	19	15
LV10(strong)	300	21	5



## test 이미지 noise 적용



**Lv1**



**Lv2**

## test 이미지 noise 적용



**Lv3**



**Lv4**



## test 이미지 noise 적용



**Lv5**



**Lv6**

## test 이미지 noise 적용



**Lv7**



**Lv8**



## test 이미지 noise 적용



**Lv8**

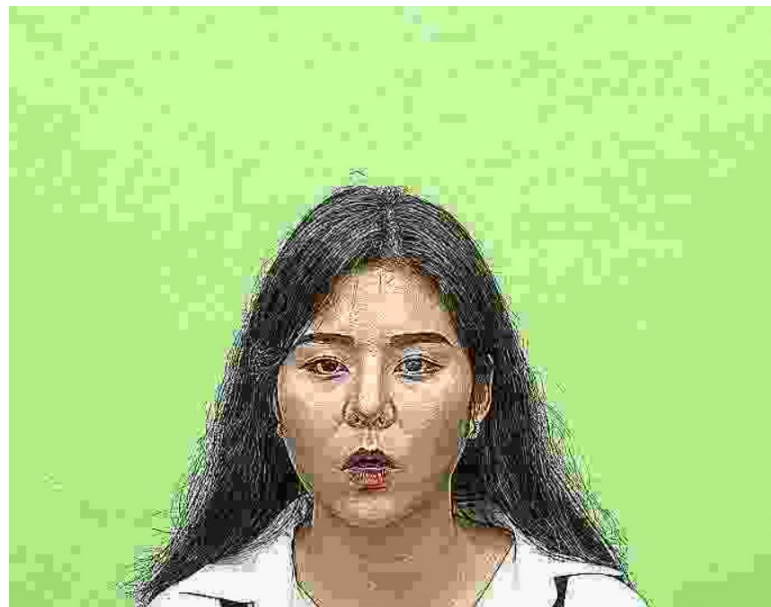


**Lv8**

## test 이미지 noise 적용



**Lv9**



**Lv10**

## noise test : real noise test + fake noise test

	loss	acc
원본 test 이미지	0.0243	<b>0.988</b>
LV1(weak)	0.3342	<b>0.926</b>
LV2	0.2384	<b>0.938</b>
LV3	0.1938	<b>0.945</b>
LV4	0.2510	<b>0.923</b>
LV5	0.3331	<b>0.901</b>
LV6	0.5952	<b>0.866</b>
LV7	0.5447	<b>0.866</b>
LV8	0.5269/0.3436	<b>0.863/0.890</b>
LV9	0.3219	<b>0.897</b>
LV10(strong)	0.2820	<b>0.922</b>