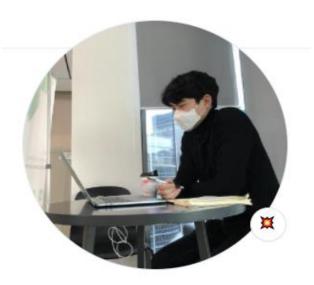
### 인공지능 온라인 경진대회

[이미지] 한국인 헤어 세그멘테이션 2등 솔루션



kimhyeonwoo choco9966



Jaehee Kim JaeHeee



**skier** dean-kg

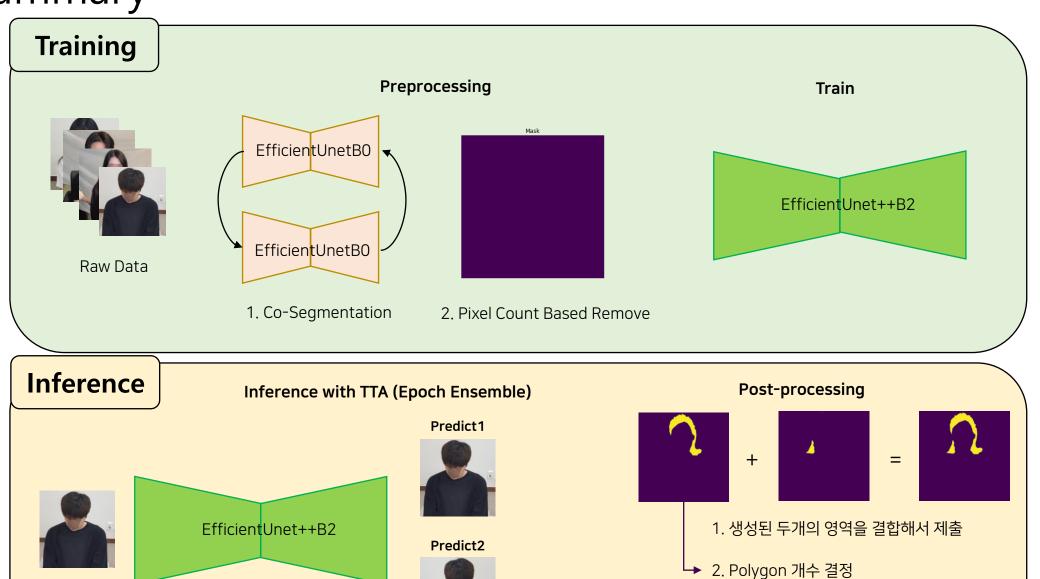


Hoonjae



hihunjin

#### Summary



Total 6 predictions

Epoch: 10, 11, 12 Ensemble

## EDA



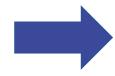
- 1. 학습 테스크
- 2. 데이터 탐색

#### **1 EDA** • (1) 학습 테스크

학습 이미지의 수 : 약 20만장

크기:512x512







한국인 헤어스타일 이미지 약 20만장에 대해서 세그멘테이션을 수행하는 테스크

※ 단, 타겟과 제출 형식이 Polygon 형식으로 구성되어있음

#### **1** EDA • (1) 학습 테스크

학습 이미지의 수 : 약 20만장

크기:512x512



Polygon 형식으로 된 타겟을 Json으로 제공하고, 실제 제출의 경우도 Polygon 형태로 제출을 해야함

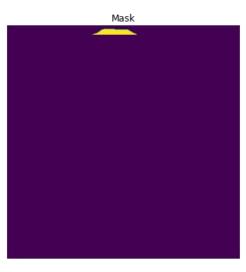
#### [문제 상황1] 레이블이 없는 혹은 적게 된 유형





Mask





이후 모든 이미지는 대회 이미지와는 다른 이미지입니다. (경진대회의 경우 데이터 셋 저작권에 의해서 AI Hub에서 제공하는 저작권 문제가 없는 데이터로 생성한 예시 이미지입니다.)

몇몇 데이터의 경우에는 실제 헤어스타일에 대해 레이블이 아예 없거나, 조금만 되어 있는 경우가 존재

#### [문제 상황2] 과한 마스킹



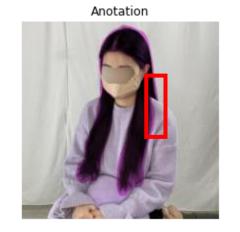




마스킹 모습을 보면 실제 헤어스타일 영역보다 훨씬 넓은 영역으로 마스킹되는 현상을 확인할 수 있음

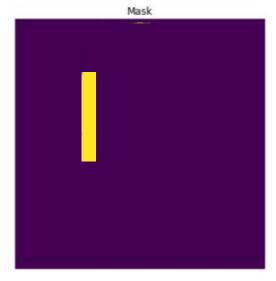




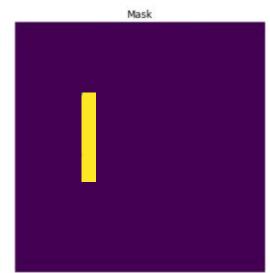


#### [문제 상황3] 마스킹이 아예 잘못된 경우

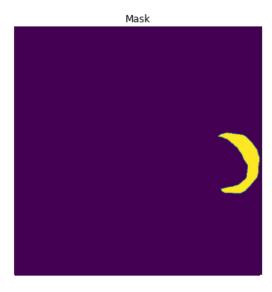








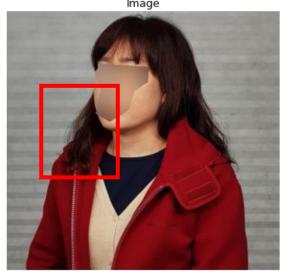




이유는 알수 없지만, 마스킹이 아예 잘못된 모습과 90 도 등으로 회전된 마스크가 존재

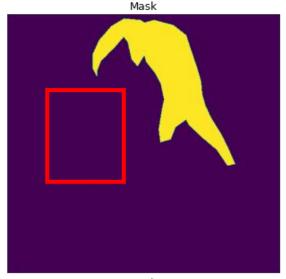
이때, 같은 사람의 경우 하나의 마스크가 잘못되면 전부다 잘못 나오는 현상 확인 (GAN 등을 통해서 같은 이미지와 레이블에 대해서 생성한 이미지로 추측)

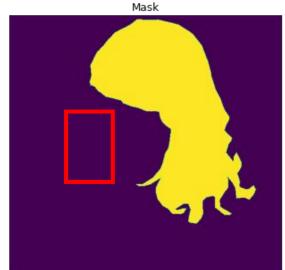
#### [문제 상황4] 양갈래의 머리











대회 주최측에서 제공된 Polygon의 경우, 모든 데이터 셋에 대해서 무조건 한개의 Polygon 들만 제공

즉, 양갈래 혹은 3개 이상의 Polygon으로 헤어스타일 이 구성되는 경우 3개 중에 랜덤하게 하나로 제공되는 형태

(※ 이미지에 따라서 작은 머리카락 부분이 레이블로 제공된 경우도 있었음)

#### [문제 상황5] 유사한 매우 많은 이미지

- 많은 데이터의 수: 196058 / (512, 512, 3)
- 유사한 이미지들이 많이 존재
- 하지만, 대회의 기간은 2주가 안되는 시간

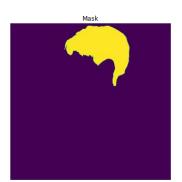








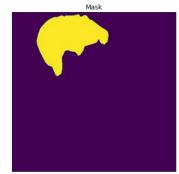






- V100 2대로 9:1로 HoldOut 한 경우 학 습을 완료하는데 24~30 시간 정도 걸림
- 2주도 안되는 시간 동안 실험을 총 10개 가까이 밖에 못하는 문제가 발생





## 학습 및 추론 📶

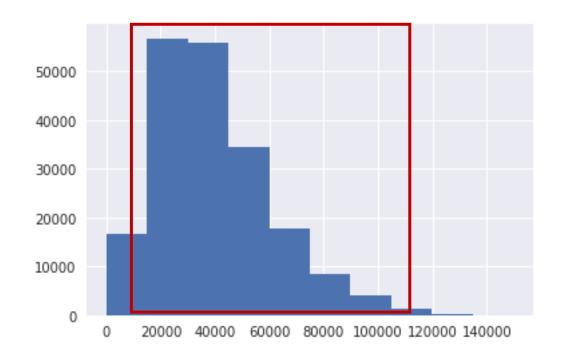
- 1. Preprocess
- 2. Train
- 3. Predict

### 2. 학습 및 추론 (1) Preprocess

#### [해결1, 2] Mask Pixel Count를 기반으로 제거

```
area_pd = pd.DataFrame(new_dic.values())
area_pd['zscore'] = stats.zscore(area_pd.area)
area_pd = area_pd[np.abs(area_pd.zscore)<1.2]</pre>
```

- Object가 있는 픽셀이 몇개인지 area 영역을 계산
- Z\_score 기반으로 픽셀의 수가 너무 많 거나 너무 적은 경우는 삭제



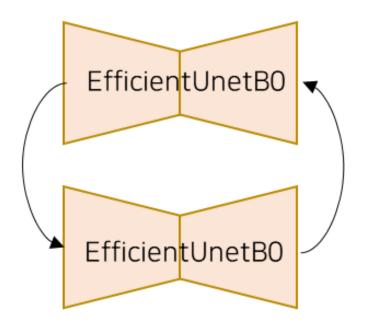
### data['npixels'].describe()

count	196058.000000
mean	39755.312698
std	21487.957550
min	6.000000
25%	24308.000000
50%	36016.000000
75%	51395.750000
max	149725.000000
h I =	

Name: npixels, dtype: float64

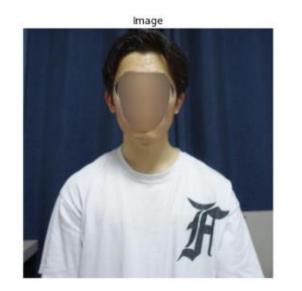
### 2. 학습 및 추론 (1) Preprocess

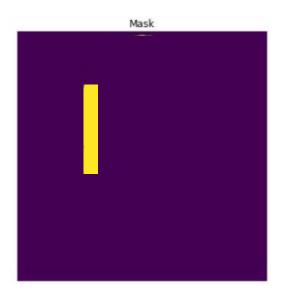
#### [해결3] Co-Segmentaton을 이용한 마스킹이 잘못된 문제 해결



Fold1 Fold2

- 학습시에 노이즈가 많은 레이블을 가지고 일관성있는 학습을 진행해야하 기에 Noise에 강건한 Co-Teaching을 응용한 Co-Segmentation 사용
- 학습시 배치마다 로스가 큰 이미지 몇개를 제거하고 학습하는 방법으로, 예를들어 32개 이미지 중 로스가 높은 2개를 제거하고 30개만 학습
- 단, 학습의 로버스트를 위해 서로의 배치 이미지를 다른 모델에 건네줘서 학습하는 Co-Teaching 모델





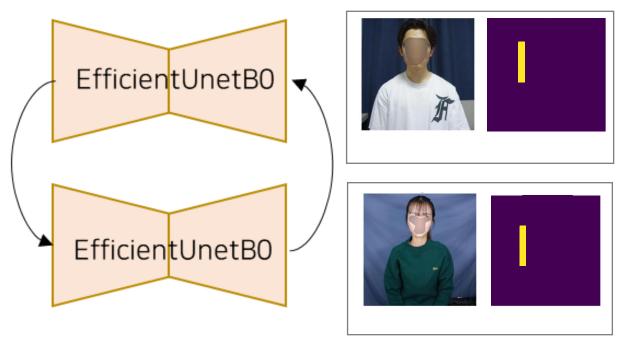
### 2. 학습 및 추론 (1) Preprocess

[해결3] Co-Segmentaton을 이용한 마스킹이 잘못된 문제 해결

Fold1

Fold2

[학습 데이터]



Co-Segmentation

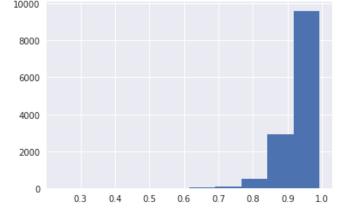
Co-Segmentation Fold1 (학습) Fold2 (검증)

Fold1 (검증) Fold2 (학습)

- Fold1로 학습한 모델의 경우 Fold2의 모든 이미지에 대해서 loU를 계산할 수 있고, Fold2로 학습한 모델의 경우 Fold1의 모든 이미지에 대해 loU를 계산함
- 이를 이용해서 모든 이미지에 대해서 loU를 계산하고 예측한 loU가 너무 낮은 이미지는 잘못 레이블링 된 경우로 판단하고 삭제

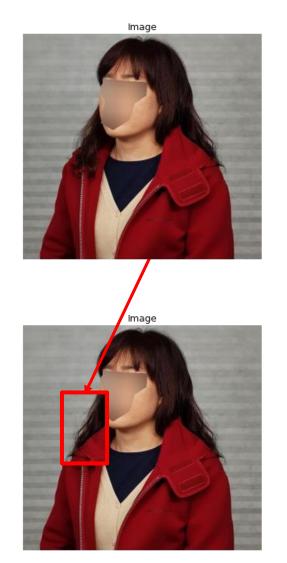
data['iou'].hist()
<matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x7f5812dcc748>

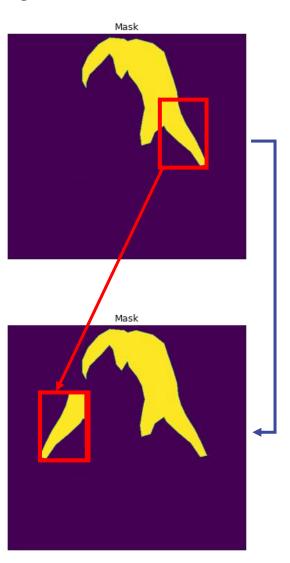
10000
8000



## 2. 학습 및 추론

#### [해결4] CutMix를 이용한 Augmentation (Self-Mix 적용)



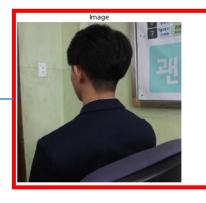


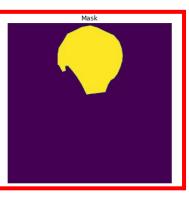
• Self-Mix 형식을 이용해서 이미지 내부의 특정영역을 잘라서 입력 이미지의 다른 부분에 붙임 -> 이러한 방식을 이용해서 2개의 Polygon으로 구성된 부분을 1개의 Polygon으로 생성

### 2 학습 및 추론

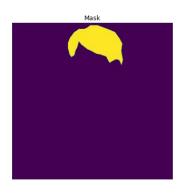
#### 같은 사람에서 임의로 1~2개의 이미지만 추출

#### [해결5] 샘플링을 통해서 빠른 학습을 진행

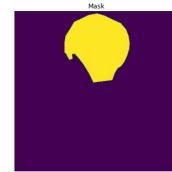




















• Sampling을 통해서 같은 사람에서 몇개의 샘플을 추출해서 학습을 진행 하고, Group KFold를 이용해서 학습과 검증을 진행

## 2. 학습 및 추론

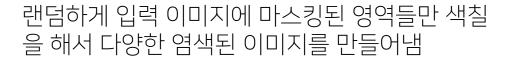
#### [그 외] 염색을 못맞추는 문제를 해결하기 위한 Coloring





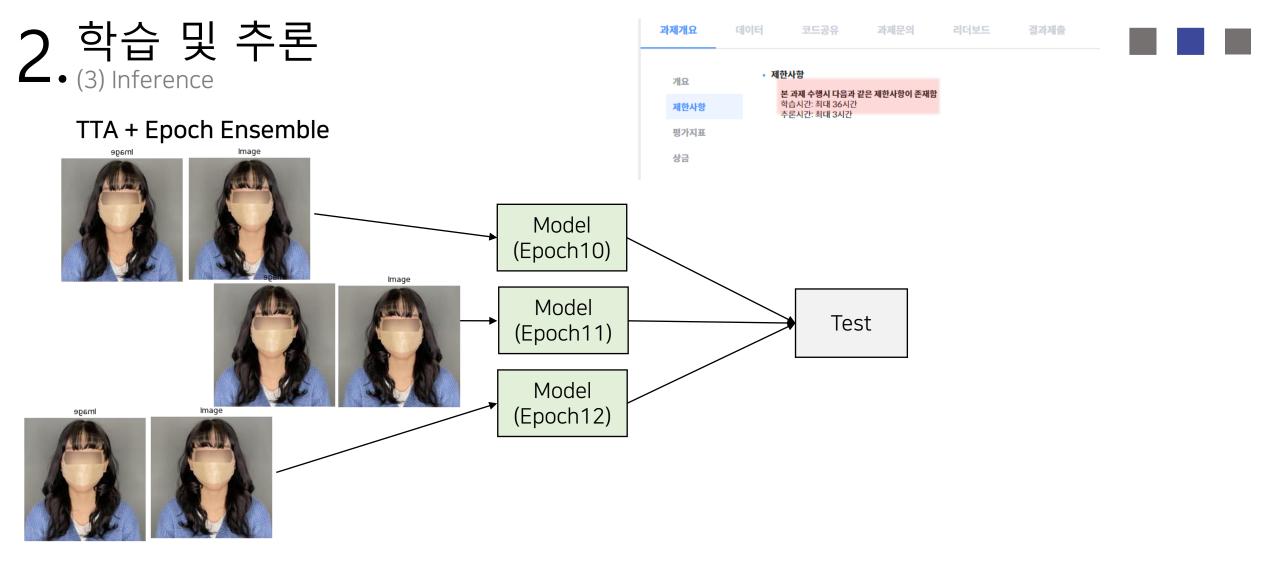










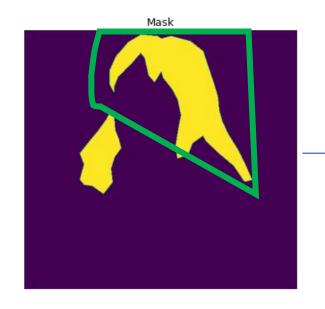


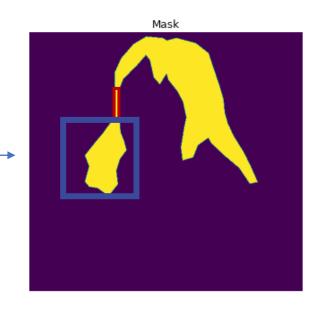
- 학습 및 추론의 규정시간이 존재해서 여러 모델을 학습하기가 어려움이 존재
- 하나의 모델을 학습하면서 얻은 여러개의 가중치 파일을 이용해서 Epoch Ensemble과 TTA를 함께 적용
- 특히, TTA의 경우에는 입력 이미지의 변형이 가장 덜한 Horizontal Flip만 사용 (대신 가중치를 다르게해서 원본 이미 지에 가중치를 크게주고 TTA 적용)

### ) 학습 및 추론 -•(3) Inference

#### **Post-Processing**







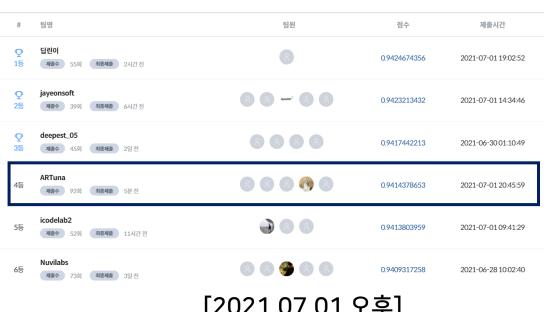
- 제출 규정이 1개의 Polygon만 제출 가능해서 가장 큰 영역의 Polygon 만 제출을 했음 (초록 박스)
   후처리를 통해서 2개의 Polygon을 잇는 짧은 선을 만들어서 오차를 최소화 하면서 성능을 높이는 Post-Processing 적용 (빨간색 박스 영역만큼은 오차가 발생하지만, 대신 아래의 파란색 박스만큼 맞추면서 성능 향상)

#	팀명	팀원	점수	제출시간
오 1등	<b>답란이</b> 제출수 47회 (최종제출 2일전	8	0.9420605483	2021-06-29 22:37:10
<b>₽</b> 2등	jayeonsoft 제출수 36회 <b>최종제출</b> 2일전	00-80	0.9418752067	2021-06-29 14:51:31
<b>₽</b> 3등	deepest_05 제품수 41회 최종제출 하무건	0000	0.9417442213	2021-06-30 01:10:49
4등	icodelab2 제출수 48의 최종제출 2시간전	<b>→</b> ◎ ◎	0.9413803959	2021-07-01 09:41:29
5등	Nuvilabs 제출수 69의 최종제출 3일전	0 0 0 0	0.9409317258	2021-06-28 10:02:40
6등	ARTuna       제출수     88회       최종제출     7시간전	8 8 8 9 8	0.9407646448	2021-07-01 04:39:17

[2021.07.01 오전]



[2021.07.02 새벽]



[2021.07.01 오후]



[2021.07.02 오후]

# 감사합니다