





## Task 소개

# 군정찰 자산 활용성 극[庇음 위한 Al Computer Vision

<u>લ</u>



- 공중(드론촬영)에서 본건물 이미지
- 일정시간이지난전/후이미지마기로로 concat
- 위사진을통해 이 대의 gray scale된 target 예측
- Target은 배경, 소멸, 변화, 생성 471인 class
- 결국본 task는 sementic segmentation!!

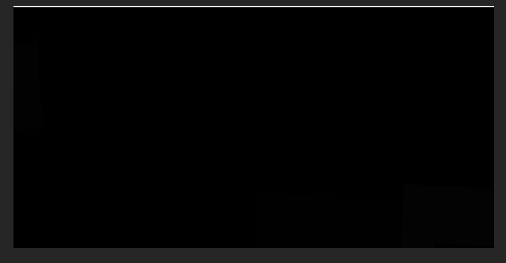


## Task 소개 - Data 소개

### [ Mask 인코딩 설명 ]

- Pixel 별로 Backgroun = 0, 신축 = 1, 소멸 = 2, 갱신 = 3
  - 신축 (1): 왼쪽 대비 오른쪽 사진에 건물이 생성된 경우
  - 소멸 (2) : 왼쪽 대비 오른쪽 사진에서 건물이 붕괴되어 없는 경우
  - 갱신 (3) : 양쪽 같은 위치에 건물이 있으면서 한쪽에 변화가 있는 경우





원본데OI터

라벨링데이터



# Task 소개 - Data 소개



신축(1)예시



소멸(2)예시



갱신(3)예시



## Task 소개 - Data 소개

Train: test = 12000: 2338

#### Raw Data

라벨값	개수	비율
(0,3)	9640장	80.3%
(0,1)	955장	7.9%
(0,1,3)	580장	4.8%
(0,2)	392장	3.2%
(0,2, 3)	355장	2.9%
(0,1,2)	44장	0.3%
(0,1,2,3)	30장	0.25%
(0)	4장	0.03%

## Train: val = 2013:1343

•		
	<b>T</b>	
 an		V.

# ValData

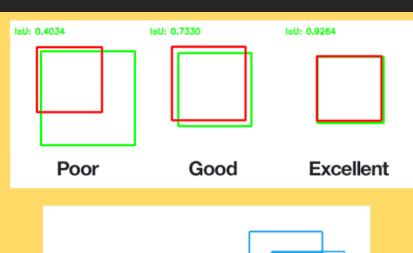
라벨값	개수	비율	라벨값	개수	비율
(0,3)	600장	17,8%	(0,3)	400장	17,8%
(0,1)	573장	17.0%	(0,1)	382장	17.0%
(0,1,3)	348장	10.3%	(0,1,3)	232장	10.3%
(0,2)	235장	7.0%	(0,2)	157장	7.0%
(0,2, 3)	213장	6.3%	(0,2, 3)	142장	6.3%
(0,1,2)	26장	0.6%	(0,1,2)	18장	0.6%
(0,1,2,3)	18장	0.5%	(0,1,2,3)	12장	0.5%
(0)	2장	0.05%	(0)	2장	0.05%

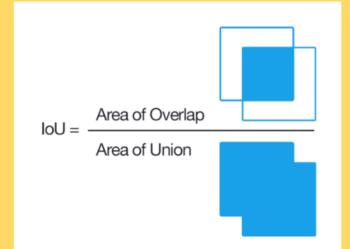
전체타겟비율을 6:4로 조정하여 train/valsplit



## Task 소개 - mloU

$$loU = \frac{area of Overlap}{area of union}$$





## 대회 평가지표

: mloU (Mean Intersection over Union)

## mloU

: 전체 데이터에 대한 IoU 값에 대한 <del>평균값</del>

5	0	0	0	0	0
1	2	0	0	0	0
0	0	1	0	0	0
0	0	0	2	0	0
0	1	0	0	2	0
0	0	0	0	0	3

intersection 5

	u	-=	6		
5	0	0	0	0	0
1	2	0	0	0	0
0	0	1	0	0	0
0	0	0	2	0	0
0	1	0	0	2	0
0	0	0	0	0	3

$$\frac{intersection}{union} = \frac{2}{2}$$

5	0	0	0	0	0
1	2	0	0	0	0
0	0	1	0	0	0
0	0	0	2	0	0
0	1	0	0	2	0
0	0	0	0	0	3
0	0	0	2	0	0

intersection 2

$\frac{monorm}{union} = \frac{2}{4}$								
union =								
5	0	0	0	0	0			
1	2	0	0	0	0			
0	0	1	0	0	0			
0	0	0	2	0	0			
0	1	0	0	2	0			
0	0	0	0	0	3			

$$\frac{intersection}{union} = \frac{2}{3}$$

5	0	0	0	0	0
1	2	0	0	0	0
0	0	1	0	0	0
0	0	0	2	0	0
0	1	0	0	2	0
0	0	0	0	0	3

$\frac{intersection}{1}$								
${union} = {1}$								
5	0	0	0	0	0			
1	2	0	0	0	0			
0	0	1	0	0	0			
0	0	0	2	0	0			
0	1	0	0	2	0			
0	0	0	0	0	3			

$$\frac{intersection}{union} = \frac{3}{3}$$

		1
- 1	•	Intersection
		1111013001101

5	2	1	2	2	3

#### U : Union

$$IoU = I / U$$

5	2	1	2	2	3
/	/	/	/	/	/
6	4	1	2	3	3





# Segmentation Models Pytorch

- Segmentation Models Pytorch 사용
- 패키지를 불러와 Import 가능
- 모델의 Architecture와 Encoder를 불러와 모델 학습에 사용 가능

#### 从图片Architecture

#### **Architectures**

- Unet [paper] [docs]
- Unet++ [paper] [docs]
- MAnet [paper] [docs]
- Linknet [paper] [docs]
- FPN [paper] [docs]
- PSPNet [paper] [docs]
- PAN [paper] [docs]
- DeepLabV3 [paper] [docs]
- DeepLabV3+ [paper] [docs]

#### 从图片 Encoder

ResNet ResNeXt ResNeSt	GERNET SE-NET SK-ResNet	EffiecientNet MobileNet DPN
Res2Net RegNet	DenseNET Inception	VGG







# Segmentation Models Pytorch

아카이브.zip

200339 🧪

♣ 방공작전통제병

Public Score:

0.595494669952007

Private Score:

0.573555870068696

Final Score:

0.580137510033689

Architecture: DeepLabV3Plus

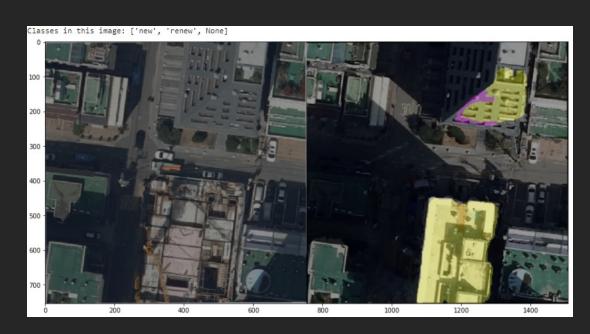
Backbone: ResNet50

Encoder Weight: ssl

Batch\_size: 2

Public Score: 0.5973

Private Score: 0.5640



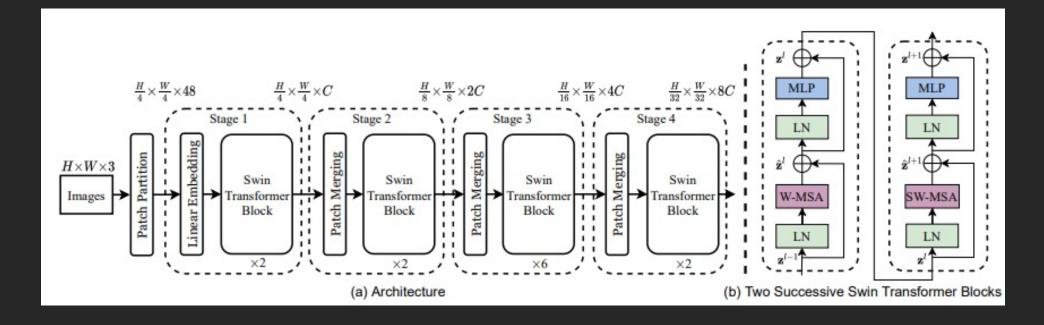






## mmsegmentation - Swin Transformer

# M Segmentation







## mmsegmentation - Swin Transformer

# < Main Hyper Parameter >

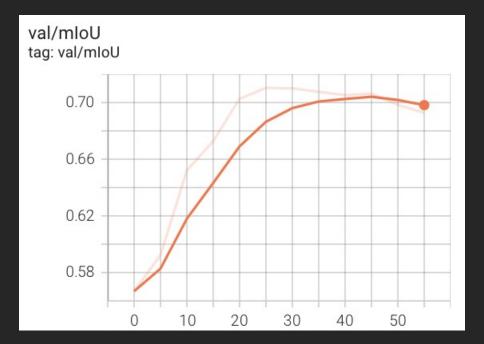
Input Size : 480 x 256

Batch Size: 16

**Epoch**: 100

Augmentation: X

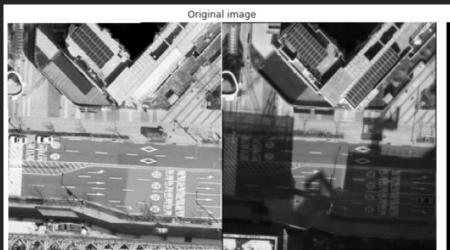
#### Validation mloU

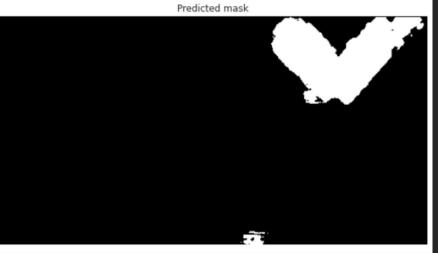


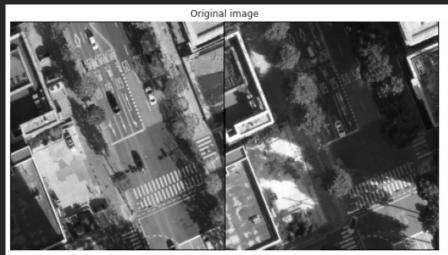


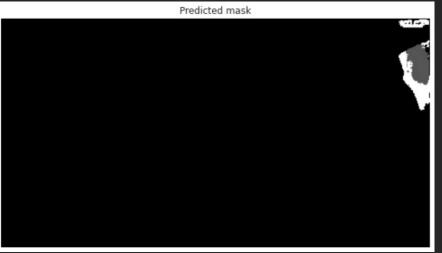


# Mmsegmentation - 잘 된 분류





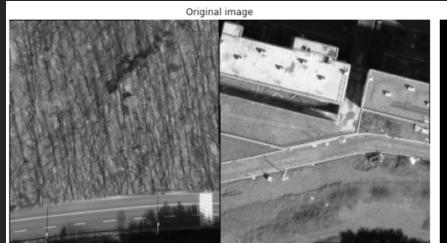


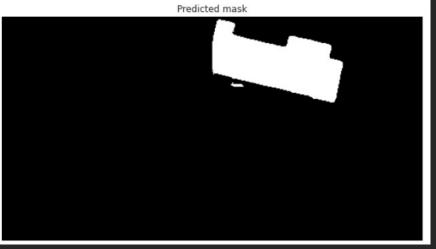


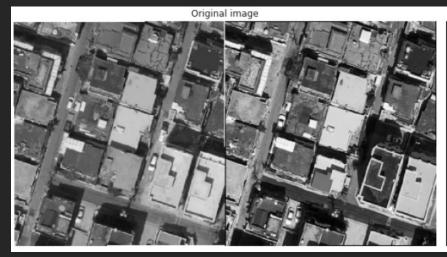


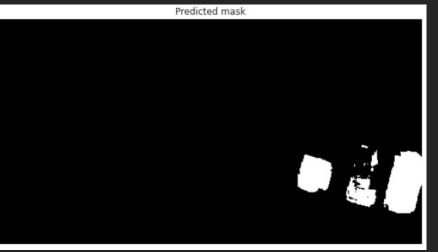


# Mmsegmentation - 잘 안된 분류



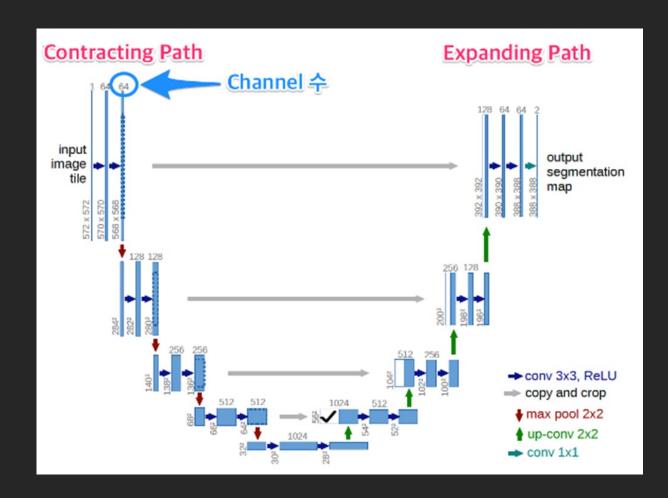












< U-Net>

- **Contracting Path**
- **Expanding Path**
- **BottleNeck**

Image Segmentation을 위한 합성곱 신경망

Augmentation 으로 더 좋은 성능 기대





- 13주차 수업자료 'Semantic\_Segmentation\_with\_U\_Net.ipynb' 파일 활용

- 파일의 U-Net 구조는 유지하되 파라미터를 변경해서 사용

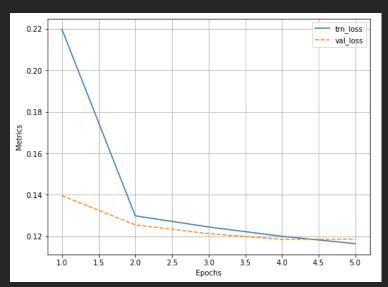
Input Size: 480 \* 256

Batch Size: 32

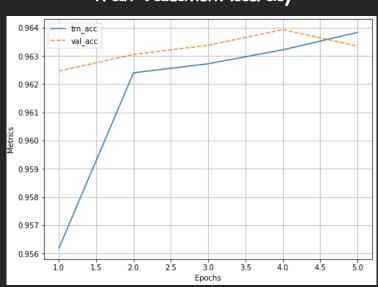
Epoch: 5

- 평가지표 : Accuracy 사용

#### Train-Validation Loss



#### Train-Validation Accuracy



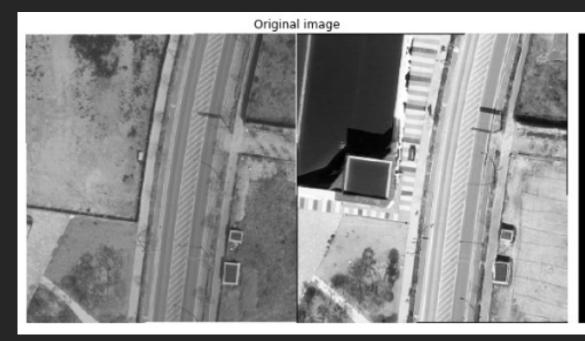


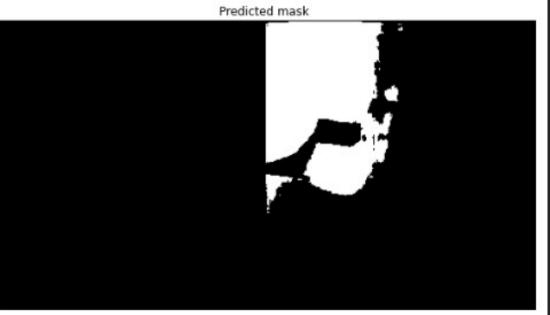


Loss가 낮고, Accuracy가 낮지만 mloU로 학습하지 않아 좋지 못한 validation 결과를 확인









Test Dataset에 대한 Label 확인



예측한 \_mask : 0 477802 3 13718 dtype: int64





# **개선할점**

ö	<b>아이폰14사주세요</b> 제출수 31회 최종제출 28일전	1111	0.787287213934626	2022-11-14 12:45:06
2	MLVC 제출수 57회 죄종제출 29일전	33E3	0.746448907136156	2022-11-13 23:28:41
3	BlockAl 제출 수 6회 최종제출 29일 전	H343	0.733765865711187	2022-11-14 16:57:47
4	<b>우마뾰이</b> 제출 수 3 회 최종제출 29일 전	6460	0.727435987071036	2022-11-14 16:19:34
5	<b>H3J1</b> 제출수 48회 죄종제출 29일전	13 <b>6</b> 3	0.72191255516454	2022-11-14 16:05:54
6	<b>한화이글스 많은 관심 부탁드립니다.</b> 제출수 24회 죄종제출 29일전	6668	0.716577620322346	2022-11-11 22:15:06
7	Deep Sleeping 제출수 12 회 최종제출 29일 전	1111	0.714165211978025	2022-11-14 14:48:11
8	<b>중요한건 꺾는 마음</b> 제출수 35회 최종제출 29일전	<b>6209</b>	0.714064267928704	2022-11-14 16:43:48
9	MMC_Lab 제출수 29회 죄종제출 29일전	2222	0.710563349401509	2022-11-14 17:56:39
10	wicd 제출수 43회 최종제출 29일전	2222	0.707516406079953	2022-11-14 12:25:58

1	Deep Sleeping 제출수 39 회 최종제출 12일 전	2222	29.028996859600056	2022-12-01 07:42:06
2	<b>아이폰14사주세요</b> 제출수 55회 최종제출 12일전	2222	28.56777943430754	2022-12-01 11:37:55
3	MLVC 제출수 56회 최종제출 12일전	2262	28.19710454354992	2022-12-01 11:23:36
4	<b>위대한감자들</b> 제출수 24회 최종제출 12일전	2260	27.375649550100558	2022-12-01 08:44:26
5	wicd 제출수 33회 최종제출 12일전	2222	26.653743005088263	2022-12-01 06:43:18
6	BlockAl 제출 수 40 회 최종제출 12일 전	<b>#848</b>	26.599443559864863	2022-12-01 08:22:34
7	<b>중요한건 꺾는 마음</b> 제출수 30 회 최종제출 12일 전	<b>6</b> 20%	26.312162893603766	2022-12-01 08:19:47
8	<b>우마뾰이</b> 제출수 59회 최종제출 12일전	6460	26.213687540490053	2022-12-0111:50:36
9	<b>H3J1</b> 제출수 29회 최종제출 12일전	+ 2 <b>4</b> 2	22.88100741480169	2022-12-01 03:44:19
10	MMC_Lab 제출수 29회 최종제출 12일 전	2222	22.27032223537234	2022-12-01 03:57:54





# **개선할점**

- 더 좋은 하드
- 더 좋은 **GPU**
- 원활한 환경의 서버
- 더 많은 시간
- 더 많은 <mark>실험</mark>

