## CHEST X-RAY

Object Detection

김수현 김현나 이봉학 이소정

01.

주제 소개

- 아이디어 선정 이유
- 기대효과

02.

모델 소개

- 모델 선정 이유
- 모델 소개 Faster R-CNN YOLOX EfficientDet

03.

데이터 / 전처리

- 데이터 소개
- 데이터 이슈
- 데이터 이슈 해결방안 양 : augmentation 불균형 : up-sampling down-sampling
- workflow

04.

결과

- Inference
- Kaggle 점수 및 Insight

# 01

## 주제 소개 I-I. 아이디어 선정 이유

「삼성서울병원\_기본건강검진\_공통검사항목」

#### 공통 검사항목

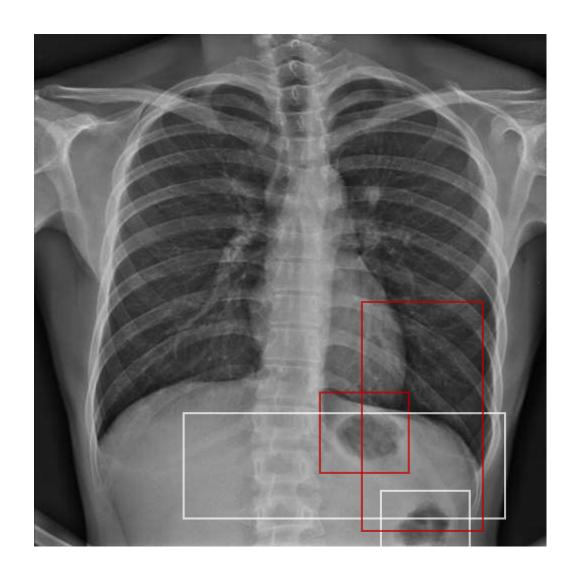
- 신체측정 (신장, 체중, 비만도, 혈압)
- 상복부초음파
- 심전도 흥부촬영 (정면)
- 식생활평가/영양상담

- 소변, 대변검사
- 안과 (시력, 안압, 안저 촬영)
- 위내시경

■ 혈액검사 (일반혈액, 혈액응고, 간기능, 신장기능, 요산, 갑상선기능, 전해질, 고지혈, 당뇨, 혈액형, 간염, CRP, 매독, 에이즈, 류마티스인자, 비타민D, 종양표지자(간,대장,췌장,담도))

에이즈, 류마티스인자, 비타민D, 종양표지자(간,대장,췌장,담도))

• 혈액검사 (일반혈액, 혈액응고, 긴기능, 신경기능, 요산, 김상선기능, 전해질, 고지혈, 당뇨, 혈액명, 간염, CRP, 매독



프로젝트 목표 : \*CXR을 object detection을 통해 폐 관련 14가지 질병을 detection.

**학습 목표** : Data augmentation, 모델에 따른 성능 비교.

# 02

## 모델 소개 2-1.모델선정이유

## YOLOX

One-Stage model (dense prediction)

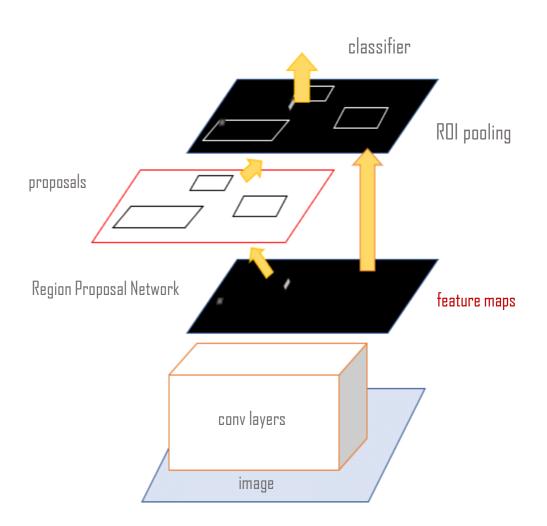
## Faster R-CNN

Two-Stage model (sparse prediction)

## **EfficientDet**

width, depth, resolution에 따른 효율적인 모델

#### >>> Architecture

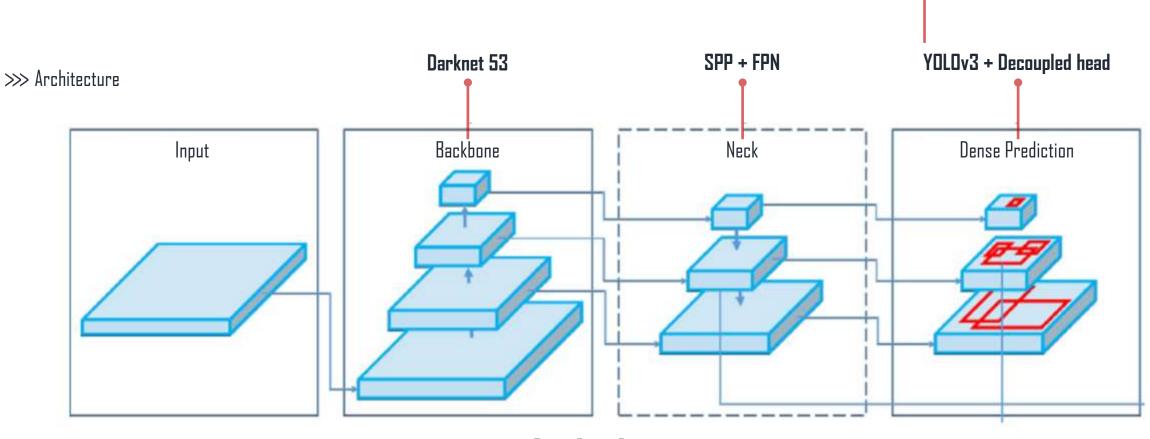


- RPN (Region Proposal Network) 도입 및 FM(Feature Map) 공유.
  - → 속도가 빨라지고 end-ta-end 학습 가능해짐.
- ROI-pooling
  - → FM 상에서 물체의 위치 예측하고 RDI-pooling을 통해 고정된 크기의 FM 출력.
- Classification & Bounding Box Regression
  - → Fast R-CNN과 동일.

**Backbone**: Darknet53

Neck : SPP (Spatial Pyramid Pooling)

**Head**: YOLOv3 + Decoupled head



Anchor-free

One – Stage Detector

#### 2-2. EfficientDet

- 최적의 depth, width, resolution
  - $\rightarrow$  그리드 서치를 통해 최적의  $\alpha$ ,  $\beta$ ,  $\gamma$ 의 연관성을 찾아냈고,

 $\alpha$ =1.2,  $\beta$ =1.1,  $\gamma$ =1.15의 값으로 고정한 뒤, 파이( $\Phi$ )를 키워주며 모델  $1.2^{\varphi}$ ,  $1.1^{\varphi}$ ,  $1.15^{\varphi}$ 

사이즈를 키웠다.

EfficientNet backbone

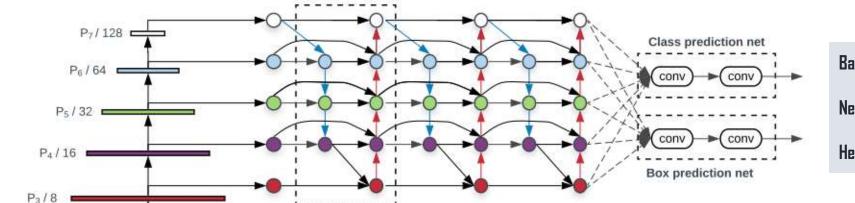
BiFPN

→ 기존의 FPN에서 top-down, battom-up 방식을 반복 사용하고, 레이어마다 가중치를 주어 각각의 층에 대한 해상도 정보가 잘 들어

갈 수 있도록 함.

#### >>> Architecture

Input



**BiFPN Layer** 

**Backbone** : EfficientNet

**Neck** : BiFPN

**Head**: Box Prediction Net

# 03

## 데이터 / 전처리 3-1. 데이터소개



## **Data Explorer**

205.96 GiB

- ▶ □ test
- ▶ □ train
  - sample\_submission.csv
  - train.csv

Kaggle의 'VinBigData Chest X-ray Abnormalites Detection' 대회에서 베트남의 두 병원에서 제공해준 환자들의 흉부 x-ray 데이터셋을 가져왔다. 데이터는 Dicom 파일의 test images 3000장, train images 15,000장, 그리고 train image의 image\_id, class\_id, x\_min, y\_min, x\_max, y\_max 정보가 들어있는 train.csv 파일로 이루어져있다.

## 01. 적은 양의 데이터

## 최종 데이터:

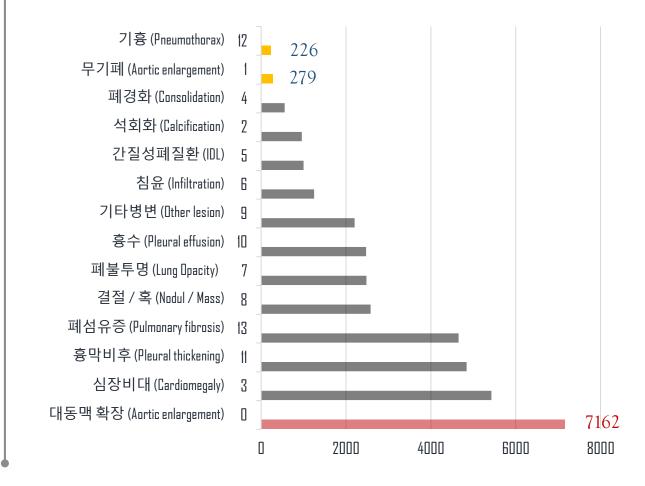
15000장 - 10606장 = 4394장

이미지 4394 장, 라벨 36096개

## 데이터 불균형 해결이 가장 어려웠던 이유:

- 라벨 간의 극단적인 양의 차이
- 단일이미지:다중라벨

## 02. 데이터 불균형



CATEGORY A

CATEGORY B

CATEGORY D

이미지: 4394 장

이미지: 17576 장

이미지: 30758 장

CATEGORY C

이미지 : 돼뫄 장

전처리x

Rotation :  $90^{\circ}$ 

Flip: 수평

Zoom : 10%

 $Rotation: 90^{\underline{o}}$ 

Flip: 수평

Zoom : 10%

CutMix

CLAHE

Equalization

Mosaic

Cutmix + Mosaic

Rotation: 90º

Flip: 수평

Zoom : 10%

CutMix

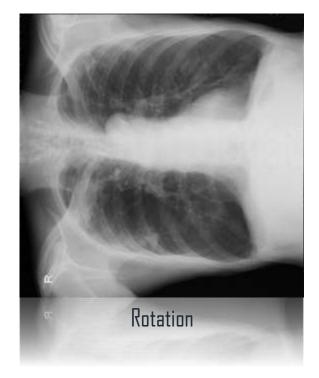
CLAHE

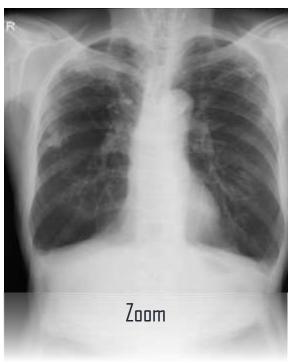
Equalization

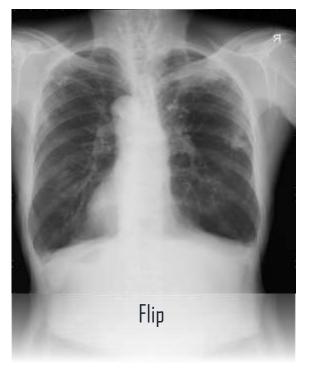
1

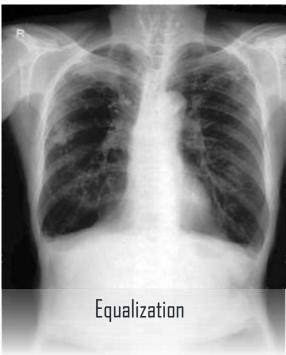
라벨 1과 12에만 적용

Category B Category C



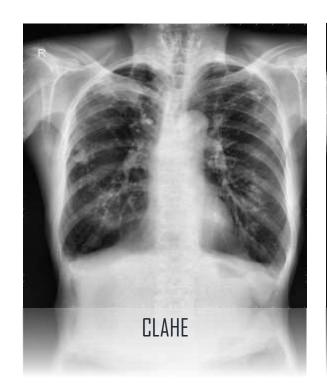




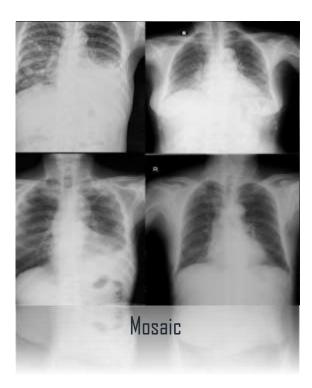


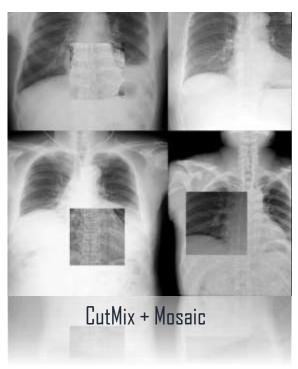
변경 후

## Category C



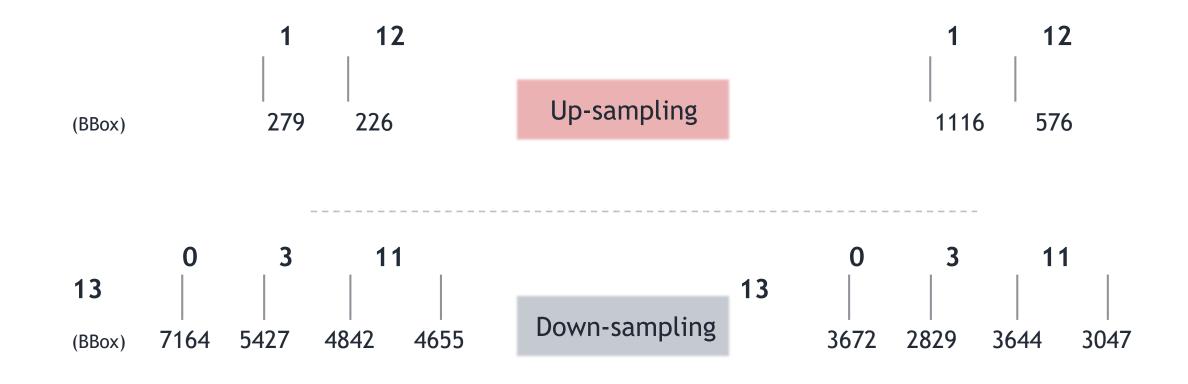




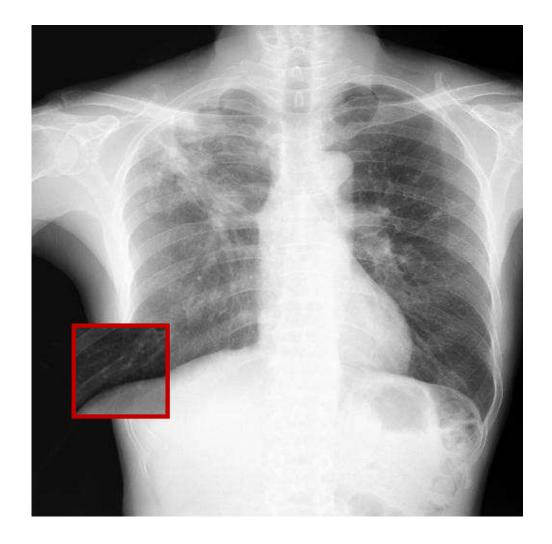


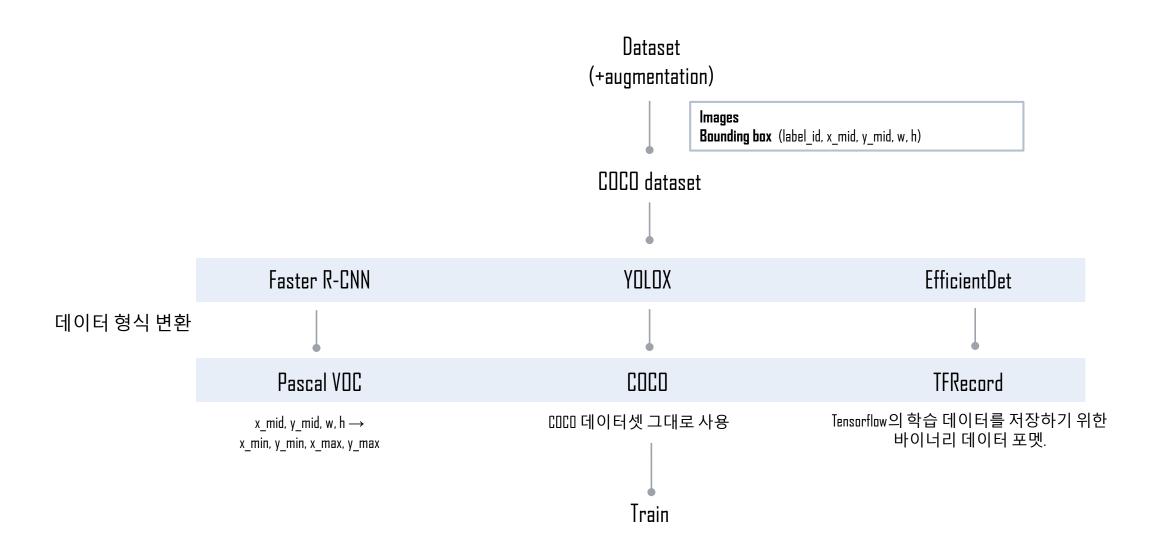
변경 후

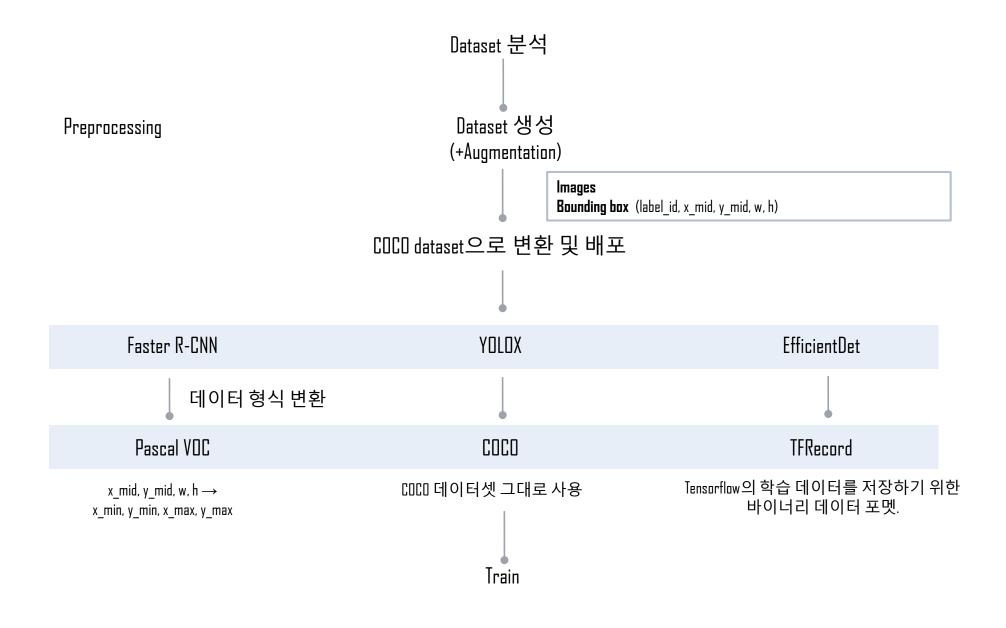
## Category D



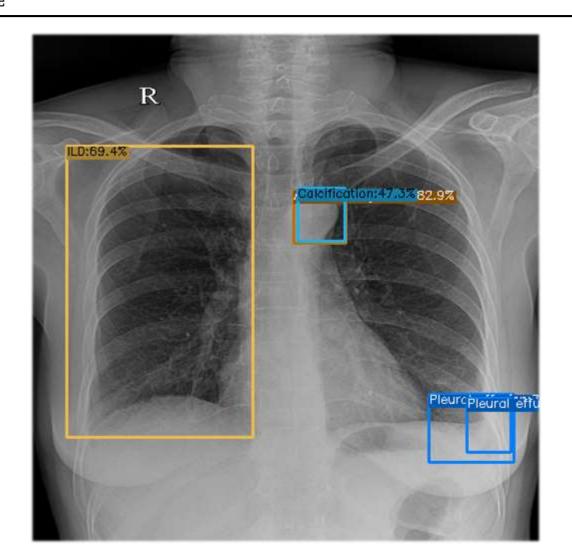








# 결과 4-1. inference



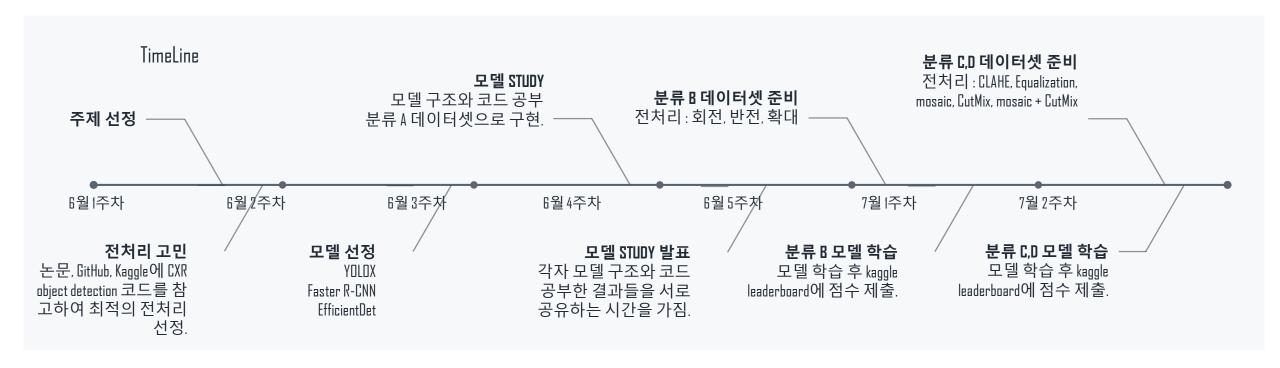
## • Kaggle 점수

	CATEGORY A	CATEGORY B	CATEGORY C	CATEGORY D
YOLOX	0.021	0.068	0.147	0.070
Faster R-CNN	0.012	0.098	0.013	
EfficientDet	0.038	0.046	0.052	

## Insight

- 데이터 augmentation에 따른 성능 향상 확인.
- 데이터 불균형 해소에 따른 성능 향상 확인.

## 타임라인 / 이슈사항 / 추후과제



#### Faster R-CNN

Inference시 입출력 이슈 학습할 때 저장한 파라미터가 들어있는 .pt파일로 테스트 이미지 inference중에 에러 발생.

```
RuntimeError: Error(s) in loading state_dict for FasterRCNN:
    size mismatch for roi_heads.box_predictor.cls_score.weight: copying a param with shape torch.Size([15, 1024]) from checkpoit, the shape in current model is torch.Size([91, 1024]).

size mismatch for roi_heads.box_predictor.cls_score.weight: copying a param with shape torch.Size([15, 1024]) from checkpoit, the shape in current model is torch.Size([91]).
```

→ solution : 훈련 시킬 때와 **같은 모델 구조를 갖도록** 모델의 일부층을 데이터에 맞게 수정시켜서 해결.

```
num_classes 15 #14classes + background

#get number of input features for the classifier
in_features = model.roi_heads.box_predictor.cls_score.in_features

#replace the pre-trained head with a new one
model.roi_head.box_predictor = FastRCNNPredictor(in_feature, num_classes)

model.load_state_dict(torch.load('/content/drive/MyDrive/dataset_B(20epoch)fasterrcnn_model_0.pt'))
```

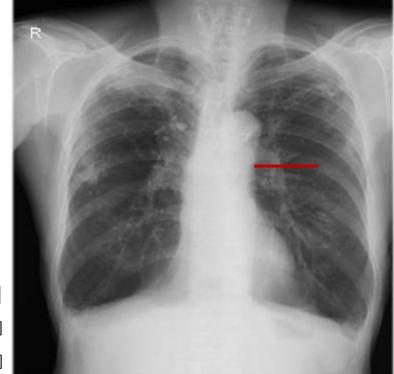
## 5-2. 이슈사항

### Faster R-CNN

훈련 중에 멈추는 문제 이미지 사이즈는 5/2x5/2인데 바운딩박스 좌표가 이미지 크기를 벗어남.

"All bounding boxes should have positive height and width. Found invalid box [459.375, 593.75, 500.0, 593,75] for target at index2"

⇔ solution : 데이터의 y\_min과 y\_max값이 같은 데이터 삭제.

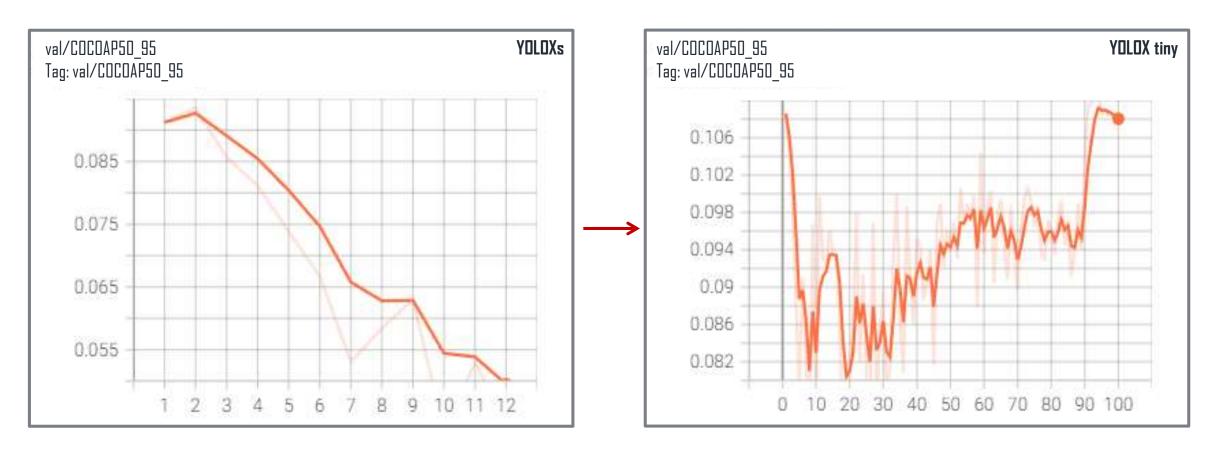


바운딩박스 오류 예시 x\_min = 342.0, x\_max = 348.0

 $y_min = 270.0, y_max = 270.0$ 

## YOLOX

## 정상적인 학습이 안되는 문제



↔ solution : YOLOX s → YOLOX tiny 로 변경.

### 5-2. 이슈사항

#### YOLOX

재학습 문제 학습이 후 best 체크포인트 (best.ckpt)로 이어서 학습시켰더니, 전부 재학습이 됨.

→ solution : 모델 파라미터 중 start epoch 값을 줌.

#### **EfficientDet**

배치사이즈 : B이상의 값을 주면 "falied to allocate memory" 에러 발생

#### ERROR:

(0) RESOURCE\_EXHAUSTED: failed to allocate memory

[[{{node EfficientDet-D0/model/stack\_4/block\_1/expand\_activation/Sigmoid}}]]

→ solution : GPU의 VRAM 용량이 크지 않아서 computing 비용을 고려해 배치사이즈를 B로 고정시키고 학습.

# QGA