## Heart Beat

Signal object detection

### **INDEX**

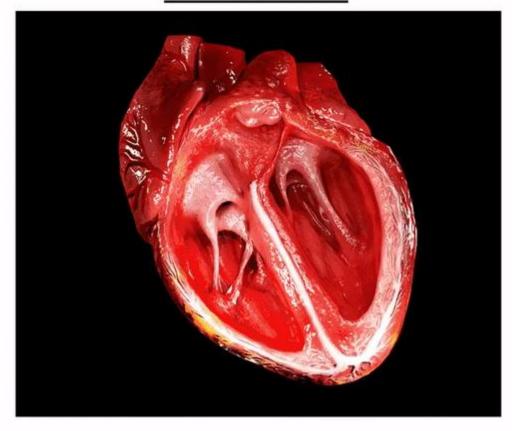
| 프로젝트 주제    | 성능 결과 및 시각화 |
|------------|-------------|
| 데이터셋 선정    | 후속 연구       |
| 프로젝트 수행 과정 | Q&A         |

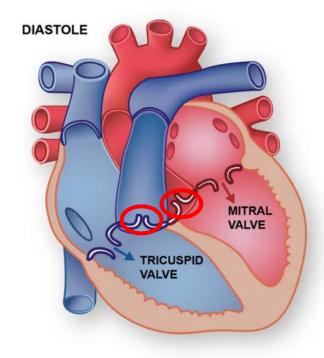


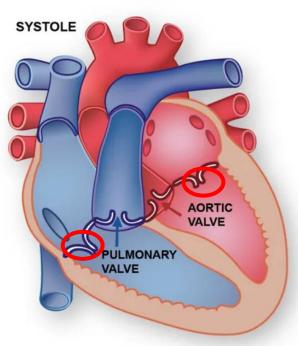
### 심음의 신호 내에서 s1, s2 Detection

### ᠰ

#### CARDIAC CYCLE









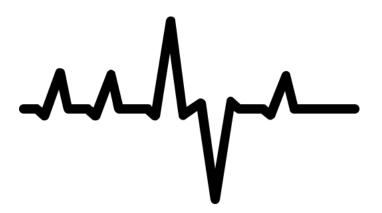
### Cicor-heart-sound dataset

- ✔ Physionet의 circor-heart-sound dataset
- ✔ Data 저장 경로

training\_data

- PatientNum.txt
- PatientNum\_local.wav
- PatientNum\_local.tsv
- PatientNum\_local.hea

.wav file



Sample rate = 4000

.tsv file

S E class

0.00 5.31 0

5.31 5.42 1

5.42 5.88 2

•

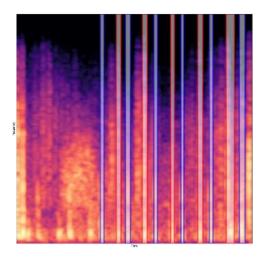
22.31 24.42 2

24.42 24.88 3

24.88 28.57 0

Overview

Waveform ---- Mel spectrogram ----- CNN Objectdetection



--

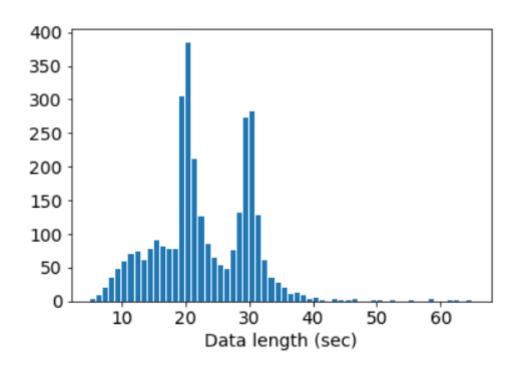
평균: 22.87030121719886

최대값: 64.512 최소값: 5.152

\_\_\_\_

총 데이터 개수: 3163

5~28초 사이의 데이터 개수: 2545



5sec(0.6) 5sec(0.2)

data: 5421 data: 1841

|abe|: 5421 | labe|: 1841

s1 길이 평균 : 0.119164496582365

s1 길이 최대값 : 0.7291699999999999

s1 길이 최소값 : 0.008209000000000799

s1 표준편차 : 0.02380322459624547

\_\_\_\_\_

s2 길이 평균 : 0.1053391844957107

s2 길이 최대값 : 0.679749999999985

s2 길이 최소값 : 0.0008700000000008146

s2 표준편자 : 0.023438662372884743

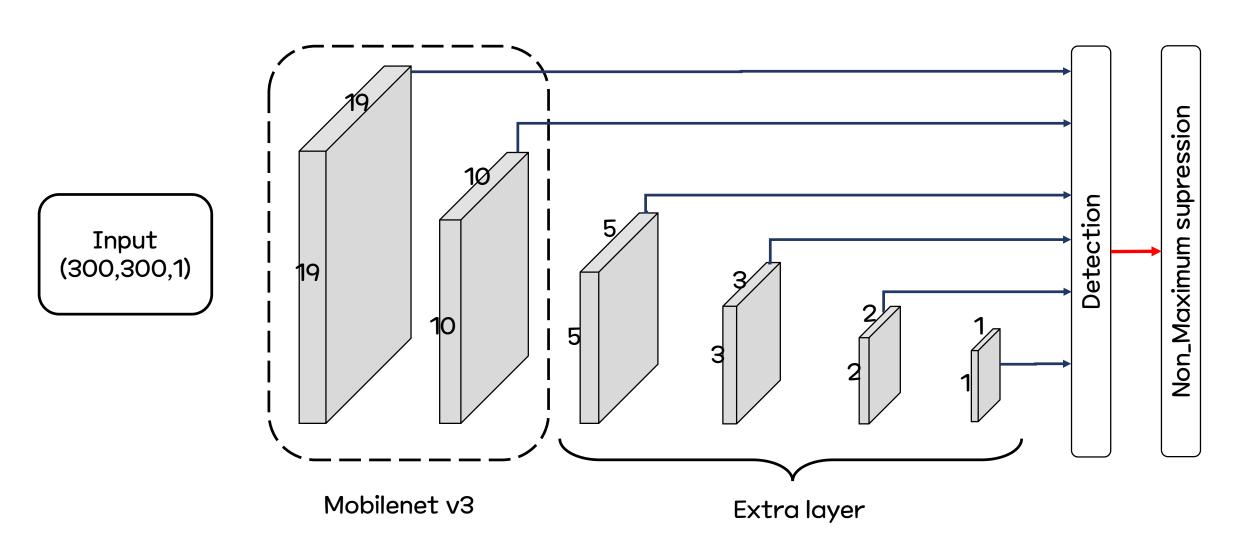
\_\_\_\_\_

s1 라벨 개수 : 64372 s2 라벨 개수 : 63763



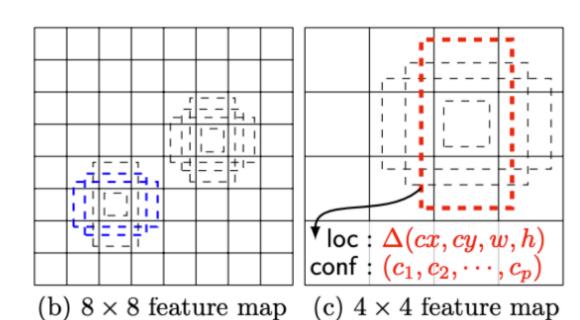
Model Architecture





#### **Default Box**





W, H 계산방식

- ① featuremap 1대 1 비율로 area 크 기설정
- ② 이후 다음 스텝의 비율 area 맞게 너비 조절
- ③ ratio 값을 줘서 추가적인 default box에 대해 같은 넓이를 공유하도로 w, h 설정
- ④ 이후 모든 h에대해 0.7로 고정





#### {Batch, box\_n, class\_n}

$$L_{conf}(x,c) = -\sum_{i \in Pos}^{N} x_{ij}^p log(\hat{c_i^p}) - \sum_{i \in Neg} log(\hat{c_i^0}) \ where \ \hat{c_i^p} = rac{exp(c_i^p)}{\sum_{p} exp(c_i^p)}$$

#### {Batch, box\_n, 4}

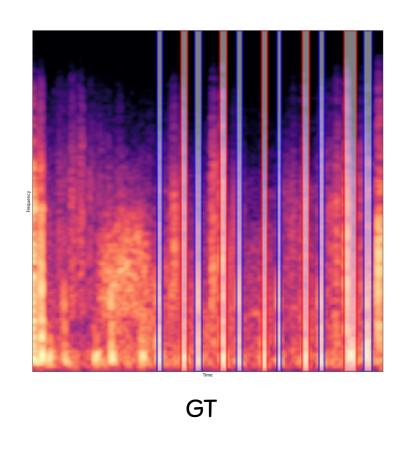
$$L_{loc}(x,l,g) = \sum_{i \in Pos}^{N} \sum_{m \in cx, cy, w, h} x_{ij}^{k} smooth_{L1}(l_{i}^{m} - \hat{g_{j}^{m}})$$

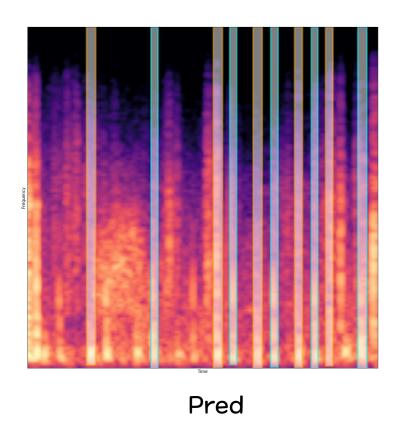
$$L(x,c,l,g) = \frac{1}{N} (L_{conf}(x,c) + \alpha L_{loc}(x,l,g))$$



#### Base Model Result

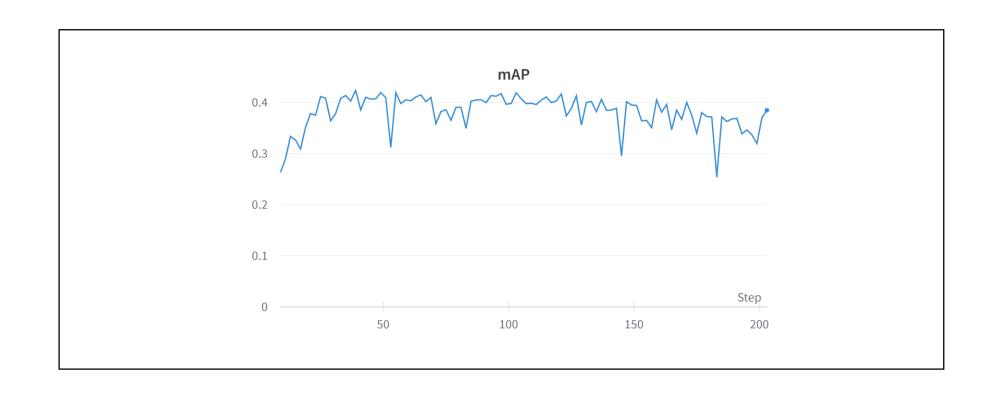






mRecall 61%, mPrecison 72%, mAP 0.528 (iou 0.5 기준)

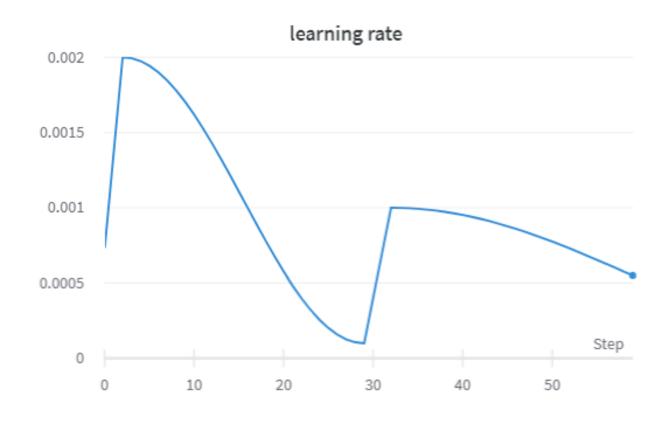




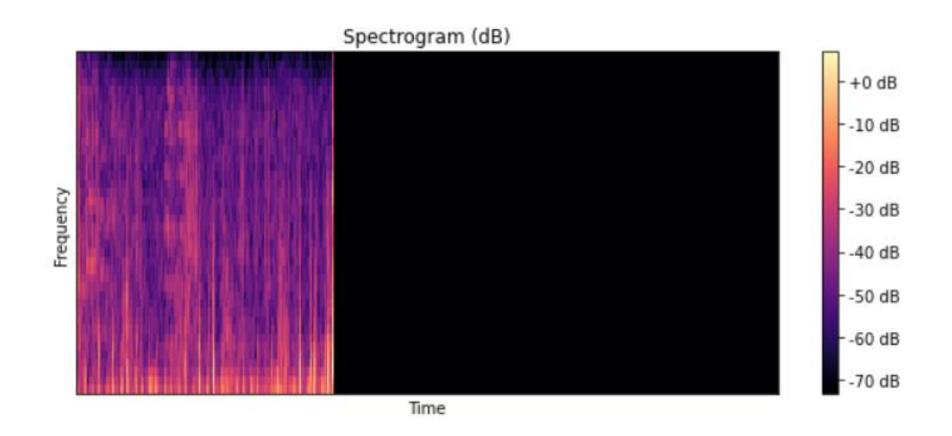
### (CosAnneling Scheduler, Adam)

### --

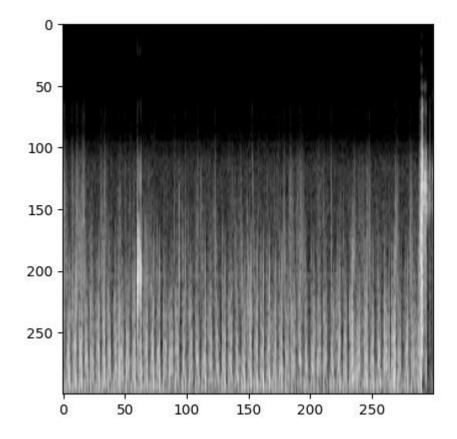
#### Improvements





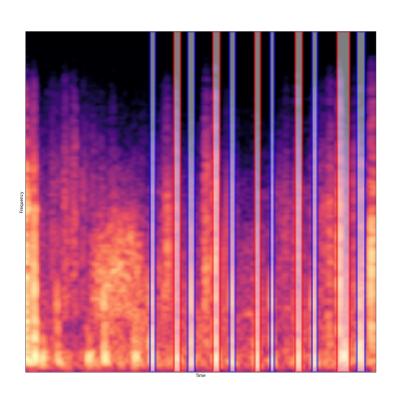


✔ 1채널 이미지 시각화







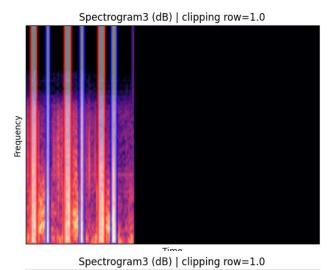


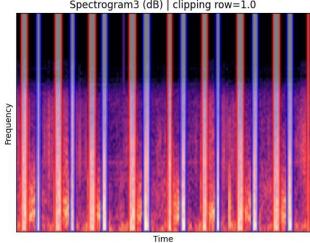
#### .tsv file

S E class 0.00 5.31 0 5.31 5.42 1 5.42 5.88 2

22.31 24.42 2 24.42 24.88 3

24.88 28.57 0







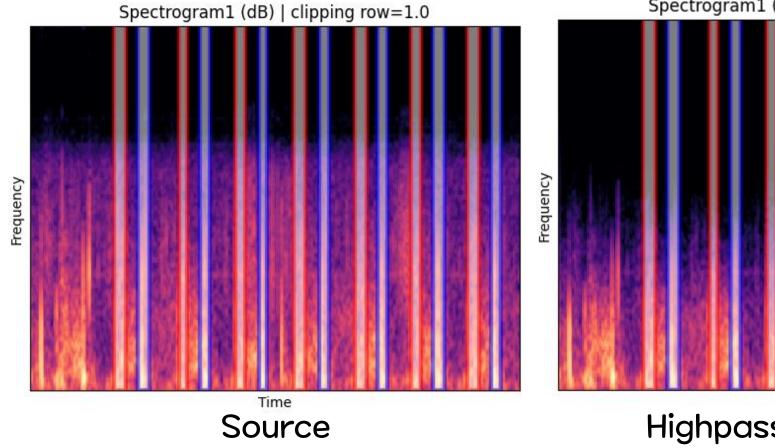
- ✓ LowPass
- **것오프 주파수 이하의 신호를 통과, 그 이상의** 주파수 차단
- ✔ HighPass
- ✔ BandPass
- 특정 주파수 범위 내 신호만을 통과, 그 외의 신 호는 차단

- ✔ Peak
- 특정 주파수 주변 신호를 강조하거나 약화
- ✓ Notch
- 특정 주파수 범위 신호 차단, 그 외의 신호는 통과
- ✓ Lowshelf
- ✓ HIGHSHELF
- 컷오프 주파수 이상의 모든 주파수에 대해 신호의 진폭을 증가시키 거나 감소

ଐ

---

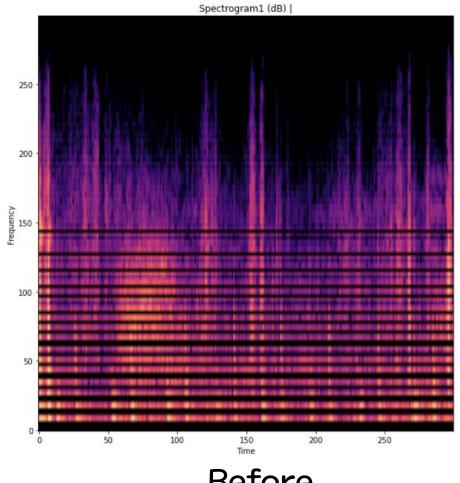
✔ 필터링 과정을 동해 주변 노이즈를 최대한 줄인다



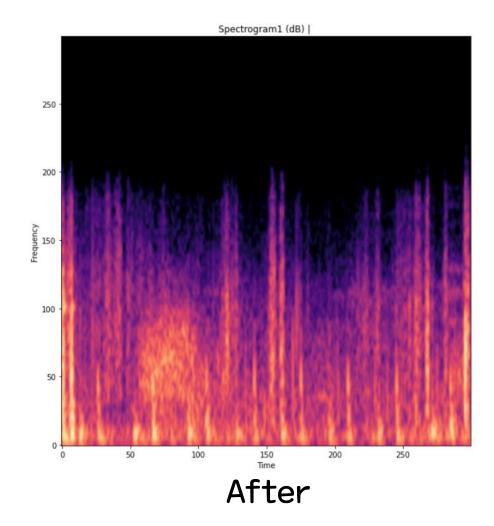
Spectrogram1 (dB) | clipping row=1.0 Time

Highpass & LowPass

✔ 주로 오디오 처리에 사용하는 기본인자를 사용 시 해상도와 심한 노이즈가 생기는 문제 발생



Before

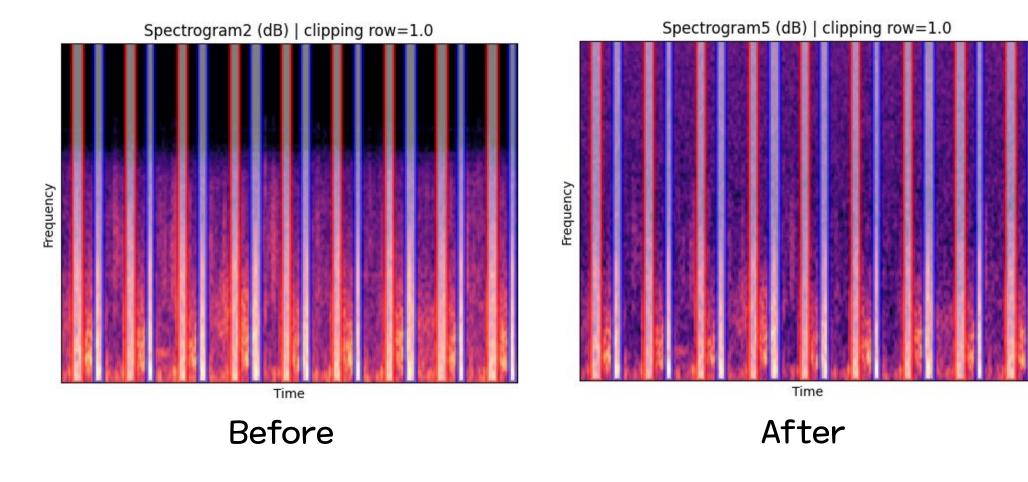


NoiseAug LoudnessAug PitchAug Freq\_mask Time\_mask

-₩-

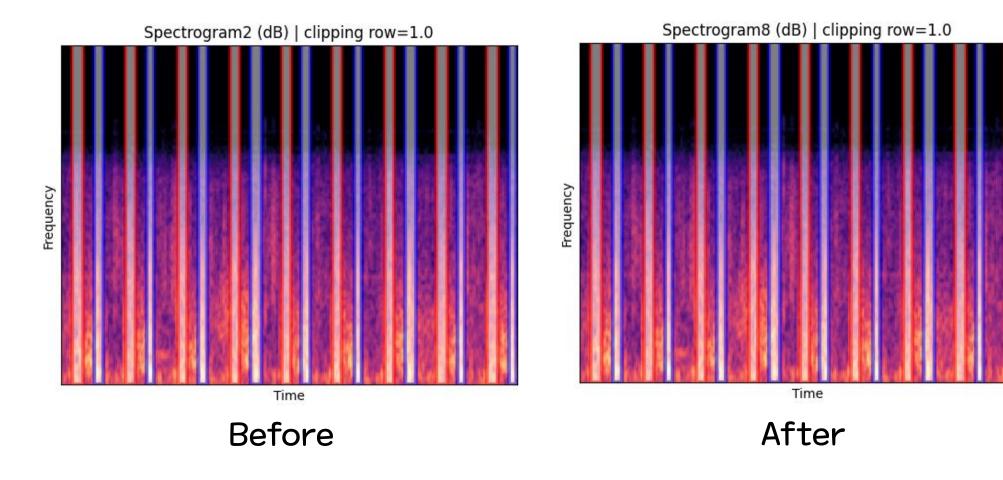
#### Data processing – NoiseAug

✔ NoiseAug 기법은 오디오 신호에 노이즈를 추가한다





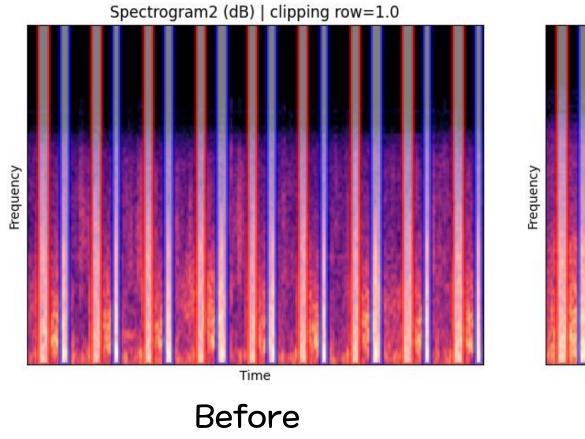
✔ LoudnessAug 기법은 오디오 신호에 음량을 조절합니다

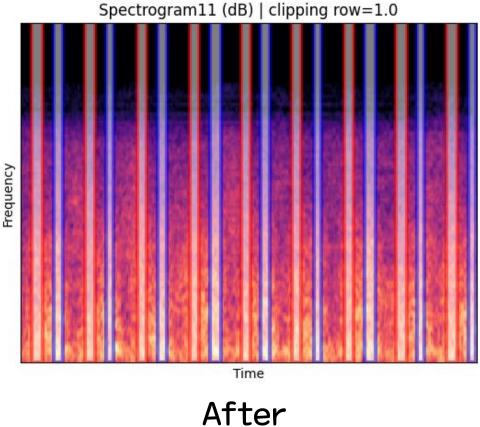




#### Data processing – NoiseAug

✔ PitchAug 기법은 오디오 신호의 음성의 높낮이를 변경합니다

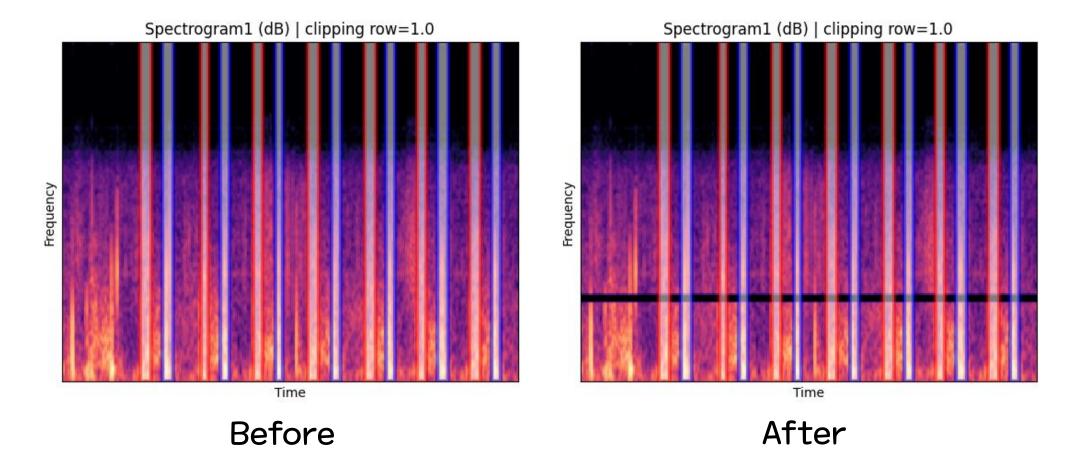






#### Data processing – NoiseAug

✔ Frequency Masking 기법은 시간 축에 평행한 마스크를 덮어 씌웁니다

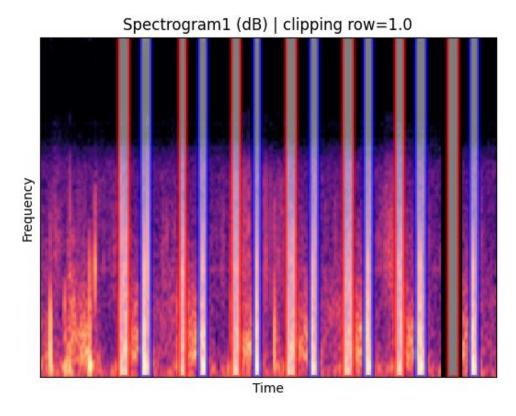




#### Data processing – NoiseAug

---

✔ Time Masking 기법은 Frequency축에 평행한 마스크를 덮어 씌웁니다



Spectrogram1 (dB) | clipping row=1.0 Frequency

Type 1

Type 2



#### Before

mPrecison 72%, mRecall 61%, mAP 0.528 (iou 0.5 기준, 1채널)

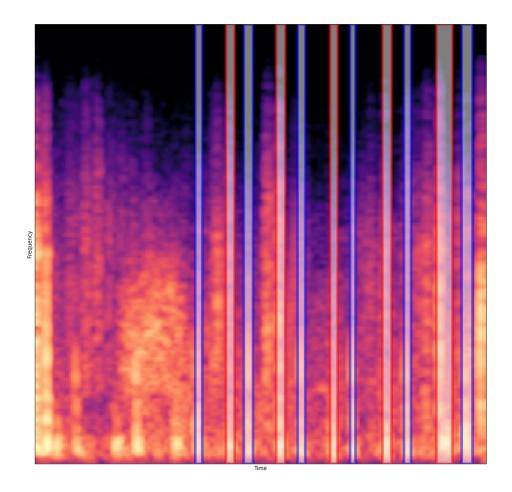
#### After

mPrecison 87.29%, mRecall 81.8%, mAP 0.79 S1 Precison 82.3%, S2 Recall 81.3% S1 Precison 86.5%, S2 Recall 82.3% (iou 0.5 기준, 1채널)

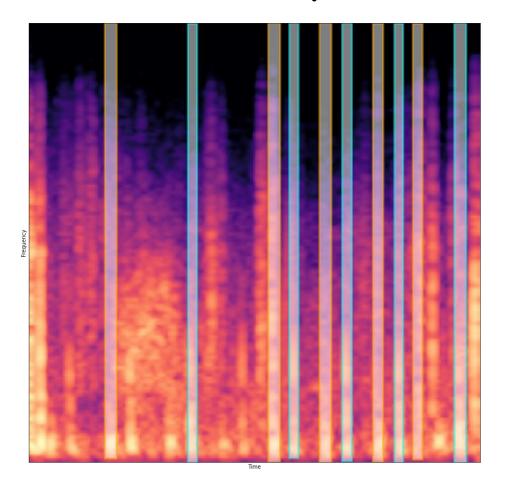




#### source



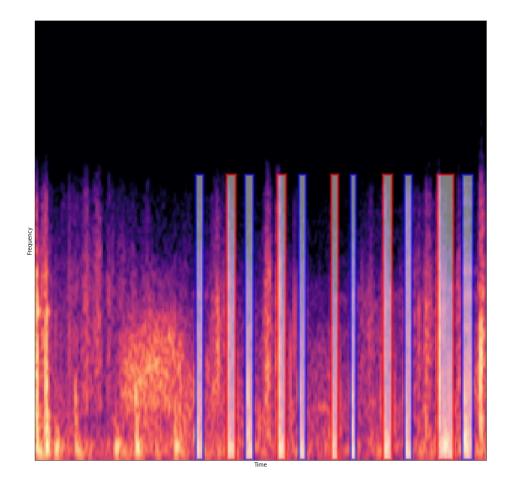
### Early



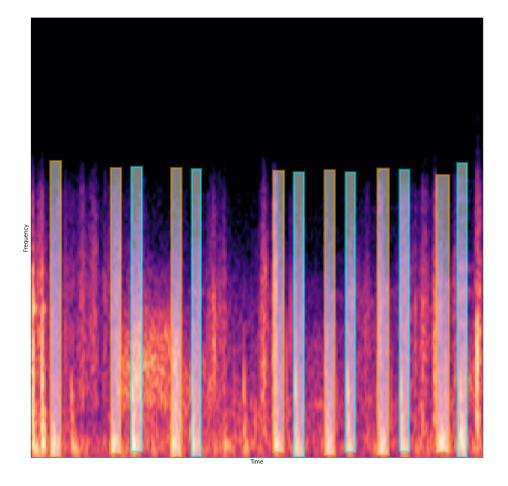




#### source

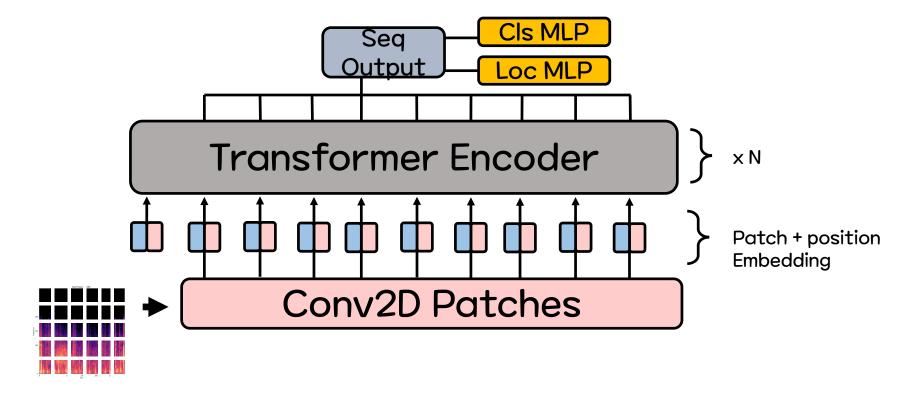


### **Final**



ଐ

- ① 오디오 이미지를 Conv2D layer를 통해 여러 개의 patch embedding과정을 진행합니다.
- ② 임베딩된 패치에 position 값을 더하고 transformer Encoder Layer를 통과합니다.
- ③ 최종적으로는 layer를 최종적인 output에 대하여 class token를 제거하고 각각 Cls, Loc MLP을 통과시켜 output을 도출합니다



# Q&A