# 14주차 연구노트

## O 14주차 계획 (13주차 피드백 반영)

- 음성 텍스트화 + Time stamp 처리 (Google Cloud API)
- \* '구문 → 단어'로 폴더 트리 구조 변경 (5.30)
  - → 한글은 자음과 모음으로 이루어져 있는데, 입술 모양으로 모든 음절을 구분짓기 어려움.
- \* '단어 → 음절'로 폴더 트리 구조 변경 (6.2)

조음 위치			양순음	치조음	경구개음	연구개음	성문음
조음 방법							
장애음	파열음	평음	Н	⊏		٦	
		유기음	п	E		7	
		경음	нн	CC		11	
	마찰음	평음					
		유기음					÷
		경음		м			
	파찰음	평음			Τ.		
		유기음			, t		
		경음			д		
공명음	비음			L		0	
	유음			2			

- ⇒ 입술(양순음)로 구분할 수 있는 자음은 ㅂ,ㅍ,ㅃ,ㅁ 밖에 없음
- ⇒ 따라서, **'양순음 + 모음'** 의 음절 단위로 데이터를 수집하기로 결정.

## ● 음절(모음) 단위 데이터 직접 추출(총 7명 + a)

<u>원 단어</u>	<u>모음화</u>		
안녕	$\rightarrow$	안여	
아마도	$\rightarrow$	아마오	
힘들어	$\rightarrow$	임으어	
놀라위	$\rightarrow$	오아의	

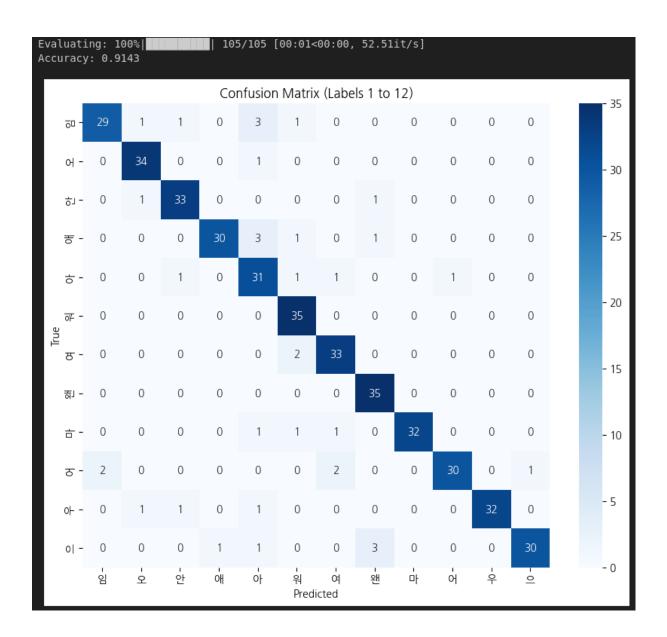
```
괜찮아 → 왠안아
누구 → 우우
좋아 → 오아
고마워 → 오아워
졸려 → 오여
사랑해 → 아앙애
```

→ 추출할 음절 : 아 여 마 오 애 임 으 어 워 왠 우 안 (총 12개 음절)

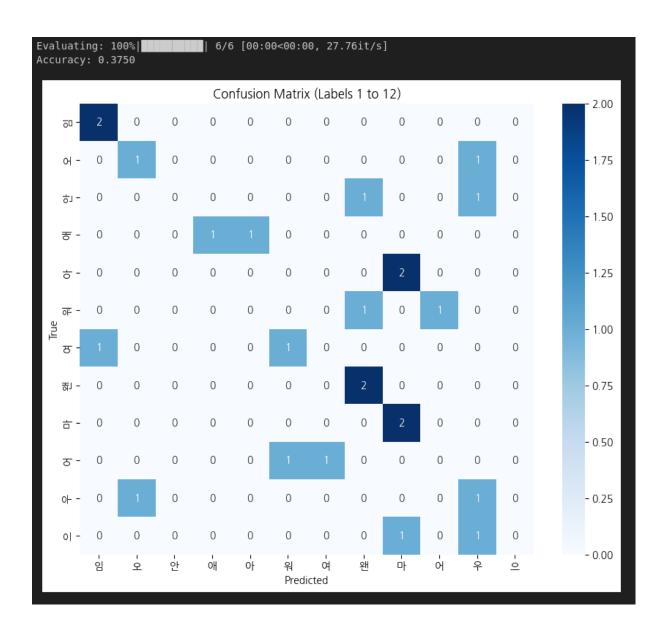
31 32

## ● Augmentation(총 4가지 방식) 진행 → 데이터량 ↑

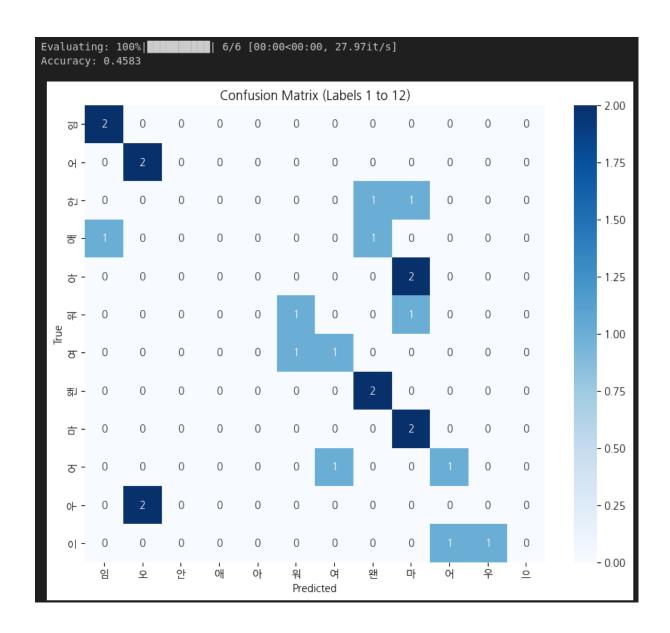
- 1. Flip(좌우 반전)
- 2. Crop(자르기)
- 3. Noise(노이즈)
- 4. Distort(왜곡)
- 5. Brightness(밝기 조절)
- → 현재 데이터 량 : 12음절 \* 5(원본 + augmentation) \* 10(이미지 개수) \* 7셋 = 4200 개 (6.1)
- → 현재 데이터 량 : 12음절 \* 5(원본 + augmentation) \* 10(이미지 개수) \* 13셋 = 7800 개 (6.2)
- → 현재 데이터 량 : 12음절 \* 6(원본 + augmentation) \* 10(이미지 개수) \* 28셋 = 20160개 **(6.3)**
- → 현재 데이터 량 : 12음절 \* 6(원본 + augmentation) \* 10(이미지 개수) \* 34셋(Val : 27개 + Test : 7개) = 24480개 **(6.4)**
- → Augmentation이 시퀀스 데이터에 대한 Train을 방해하는 것 같아 원본 데이터로만 진행 (6.2)
  - ⇒ 정확도 향상 확인
  - ⇒ 추가 원본 데이터 수집 필요
  - Trainset에 대한 Accuracy 측정 Dropout(0.2), Epoch: 50 → 정확도: 91.43%



• Testset에 대한 Accuracy 측정 (**Dropout : 0.2**) , Epoch : 50 → **정확도 : 37.5%** 



• Testset에 대한 Accuracy 측정 (**Dropout : 0.8**) , Epoch : 50 → **정확도 : 45.8%** 



## ● Depth 카메라(D435i)를 통해 실시간으로 입술 부분만 잘라내기

```
Using d
Predict
Predicted label: 9
Predicted label: 4
```

▲ 입술 모양 인식 후 결과 출력

```
{0: '애',
 1:
    '워'
 2:
     '임'
 3:
     '마'.
    '오'
 4:
 5:
    '왠'
6: '안'
    <u>. o</u>.
 7:
 8:
    '여'
    '우'
 9:
 10: '어',
 11: '아'}
```

▲ 사전에 라벨링된 음절들

- ⇒ 사전에 숫자로 각 음절을 라벨링
- ⇒ D435i가 입술 부분만 인식해 입 모양 확인
- ⇒ 라벨링 된 음절과 인식한 음절이 같음을 확인
  - 학습 코드 (MobileNet V2 + LSTM)

```
<u>lip_reading_train.ipynb</u>
```

• 입술 부분만 잘라서 저장하는 코드

```
<u>lip_crop.ipynb</u>
```

Augmentation 코드

#### augmentation.ipynb

### ○ 문제점 파악

- Augmentation이 의미가 있는 걸까?
- 지속적으로 Accuracy가 50%를 넘지 못하는 문제 발생
- 데이터셋이 너무 적어 충분한 학습과 테스트가 이루어지지 않음
- Epoch 설정값 만큼 돌면서 Loss값이 최소일 때 멈추지 못함

### O 수정사항

- 1. 데이터셋 증가: 4200 → 28800장 수집 (더 늘릴 예정)
- 2. Early Stopping → Val dataset을 기준으로 patience 설정한 epoch 을 지났는데도 loss 가 떨어지지 않으면 중단
- 3. Random Augmentation → 먼저 Augmentation 을 적용하는 것이 아닌, 학습 시에 랜덤으로 Augmentation을 적용
- 4. 5-fold validation
- 5. Train dataloader 파라미터 수정 : Shuffle = False → True
- 6. Batch 사이즈 조정해보기
- 7. Optimizer 에 weight\_decay 추가하기 → Overfitting 방지
  - ⇒ weight\_decay = 1e-4

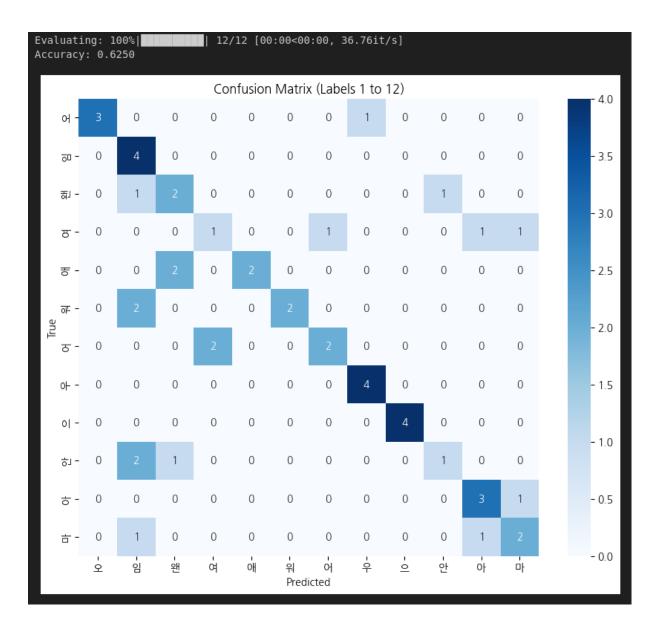
#### O 수정 사항 반영 후 결과 확인

```
Epoch 1/100:
                              0/40 [00:00<?, ?it/s]
Epoch 1/100: 100%
                              40/40 [00:05<00:00, 6.79it/s]
Epoch [1/100], Train Loss: 2.3223, Train Accuracy: 20.70%, Val Loss: 1.8717, Val Accuracy: 45.57%
Epoch 2/100: 100%
                            | 40/40 [00:04<00:00, 8.11it/s]
                           1.6949, Train Accuracy: 49.68%, Val Loss: 1.3529, Val Accuracy: 51.90% | 40/40 [00:04<00:00, 8.11it/s]
Epoch [2/100], Train Loss:
Epoch 3/100: 100%
Epoch [3/100], Train Loss
                            1.2729, Train Accuracy: 56.37%, Val Loss: 1.1614, Val Accuracy: 49.37%
Epoch 4/100: 100%
                            | 40/40 [00:05<00:00, 7.92it/s]
Epoch [4/100], Train Loss:
                            1.0684, Train Accuracy: 63.69%, Val Loss: 1.1038, Val Accuracy: 55.70%
Epoch 5/100: 100%
                            | 40/40 [00:05<00:00, 7.98it/s]
                           0.8290, Train Accuracy: 75.48%, Val Loss: 0.9797, Val Accuracy: 58.23% | 40/40 [00:04<00:00, 8.02it/s]
Epoch [5/100], Train Loss:
Epoch 6/100: 100%
Epoch [6/100], Train Loss
                            0.6725, Train Accuracy: 79.94%, Val Loss: 0.8633, Val Accuracy: 62.03%
Epoch 7/100: 100%|
                            | 40/40 [00:05<00:00, 7.97it/s]
                            0.6478, Train Accuracy: 78.66%, Val Loss: 0.9774, Val Accuracy: 63.29%
Epoch [7/100], Train
Epoch 8/100: 100%
                            | 40/40 [00:05<00:00, 7.97it/s]
                           0.5098, Train Accuracy: 88.22%, Val Loss: 0.8720, Val Accuracy: 62.03% | 40/40 [00:05<00:00, 7.99it/s]
Epoch [8/100], Train Loss:
Epoch 9/100: 100%
Epoch [9/100], Train Loss
                            0.3970, Train Accuracy: 89.17%, Val Loss: 0.8871, Val Accuracy: 68.35%
Epoch 10/100: 100%|
                              | 40/40 [00:05<00:00, 7.92it/s]
                            0.3228, Train Accuracy: 92.04%, Val Loss: 1.0224, Val Accuracy: 64.56%
Epoch [10/100], Train
Epoch 11/100: 100%|
                             | 40/40 [00:05<00:00, 7.96it/s]
                            0.3594, Train Accuracy: 91.08%, Val Loss: 0.8590, Val Accuracy: 63.29%
Epoch [11/100], Train Loss:
Epoch 12/100: 100%|
                              | 40/40 [00:05<00:00, 7.85it/s]
Epoch [12/100], Train Loss
                            0.2628, Train Accuracy: 93.95%, Val Loss: 0.9036, Val Accuracy: 64.56%
Epoch 13/100: 100%|
                              | 40/40 [00:05<00:00, 7.96it/s]
                            0.2073, Train Accuracy: 96.50%, Val Loss: 0.9429, Val Accuracy: 70.89%
Epoch [13/100], Train
Epoch 14/100: 100%|
                             | 40/40 [00:05<00:00, 7.87it/s]
Epoch [14/100], Train Loss: 0.2222, Train Accuracy: 96.50%, Val Loss: 1.0631, Val Accuracy: 68.35%
Epoch 15/100: 100%|
                              | 40/40 [00:05<00:00, 7.91it/s]
Epoch [15/100], Train Loss
                            0.1449, Train Accuracy: 96.50%, Val Loss: 0.9174, Val Accuracy: 67.09%
Epoch 16/100: 100%|
                              | 40/40 [00:05<00:00,
                                                     7.95it/s]
Epoch [16/100], Train Loss: 0.1119, Train Accuracy: 98.73%, Val Loss: 1.1230, Val Accuracy: 65.82%
Early stopping
모델 학습 완료
```

⇒ 이전에 비해 데이터 셋이 월등히 늘어나 Validation Accuracy가 높아짐을 확인할 수 있다.

⇒ 실제로 설정해준 Epoch은 100이지만, Trian Loss가 일정 수준에서 더 낮아지지 않을 경우 Train을 멈축

Accuracy: 62.5%



→ 수정 사항들을 적용하기 전에는 Accuracy가 10퍼센트도 되지 않았는데, 수정 사항 적용을 통해 프로그램을 개선해 현재 62.5%의 정확도를 보임을 확인할 수 있다.

## O 앞으로 남은 과제

- 1. 데이터셋 추가 확보
- 2. 실제 구현 시나리오 만들기