제 15회 BOAZ 컨퍼런스

수어 번역을 통한 위험 상황 속 의사소통 시스템 구축



hands-on.

형용사. (말만 하지 않고) 직접 해 보는[실천하는]

Hands-on Contributors.



곽민지



김영민



김영은



이다인

Contents

○1 Introduction 주제 선정 배경 | 핵심 아이디어

02 Preparation 데이터 수집 | 데이터 전처리

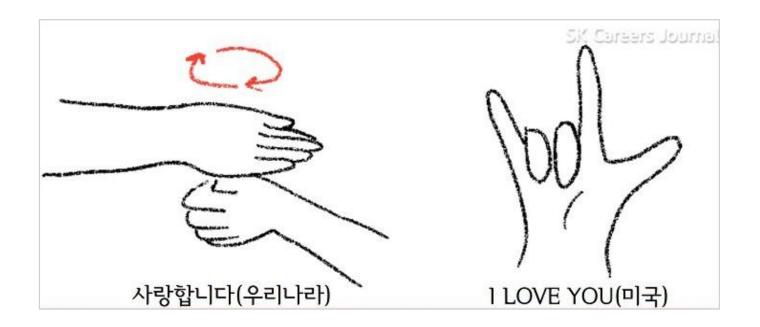
03 Modeling Seq2Seq | Experiment | Result | 시연

04 Vision 활용방안 및 기대효과 | 프로젝트 개선 방향

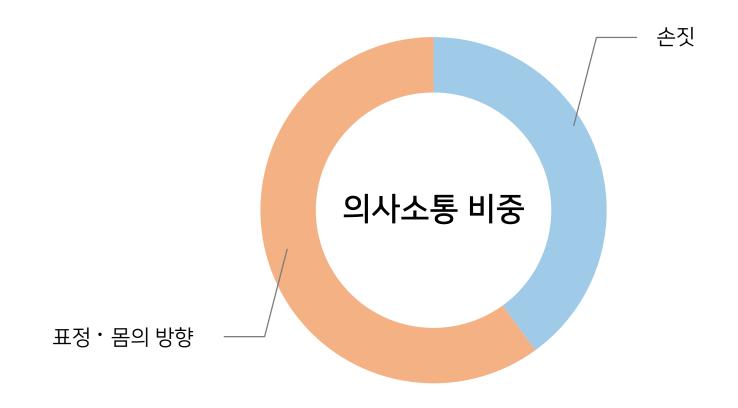
(1) 주제 선정 배경

한국 수어(手語)

대한민국 농인의 고유한 '보이는 언어'



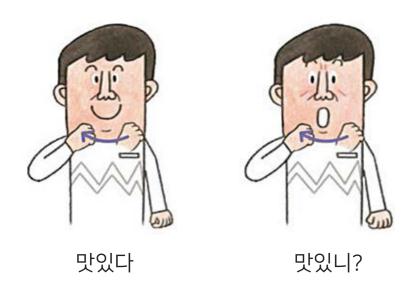
(1) 주제 선정 배경



수어는 약 40%의 손짓과 60%의 다른 요소들로 이루어짐

(1) 주제 선정 배경

• 손의 모양은 같으나 표정에 따라 의미가 다름



• 손의 모양은 같으나 움직이는 방향에 따라 의미가 다름



(1) 주제 선정 배경

위험 상황에서 더 심각한, 농인의 열악한 처지

재난 상황에 장애인이 있을 수 있다는 고려 자체가 없는 상황

위험 상황 인지에 대한 어려움

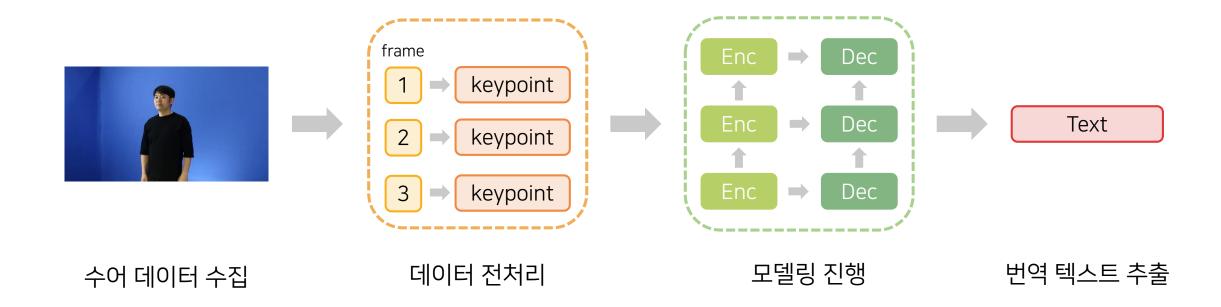
- 화재 상황에서 대피 알람이나
 폭발음 등을 듣지 못하는 경우 多
- 소리 및 진동을 인지하기 어려워 교통수단에 의한 위험성이 높음

응급 상황 전달의 한계

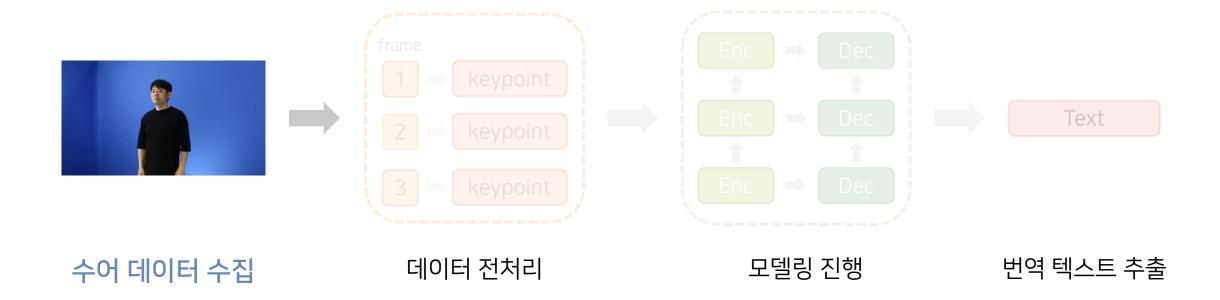
- 응급 상황에서 사고 접수에 대한 어려움 존재
- 수어 통역자의 인력 부족

(2) 핵심 아이디어

수어를 텍스트로, Al 기반 수어 번역 서비스



(1) 데이터 수집



(1) 데이터 수집

[AI HUB 수어 영상 데이터 셋]

적용 도메인에 맞추어 선별된 단어 419개에 대한 수어 동영상 데이터



데이터 셋 구성

2018년도: 105개 문장, 419개 단어를 20명의 수어 전문가가 3대의 카메라로

총 31,440개 동영상 구축

적용 도메인: 위험상황

구축 내용: Full HD(1920×1080) 이상의 화질

구축량: KETI_SL_0000043178 ~ KETI_SL_0000043492

(1) 데이터 수집

[AI HUB 수어 영상 데이터 셋]

적용 도메인에 맞추어 선별된 단어 419개에 대한 수어 동영상 데이터

대표 도면



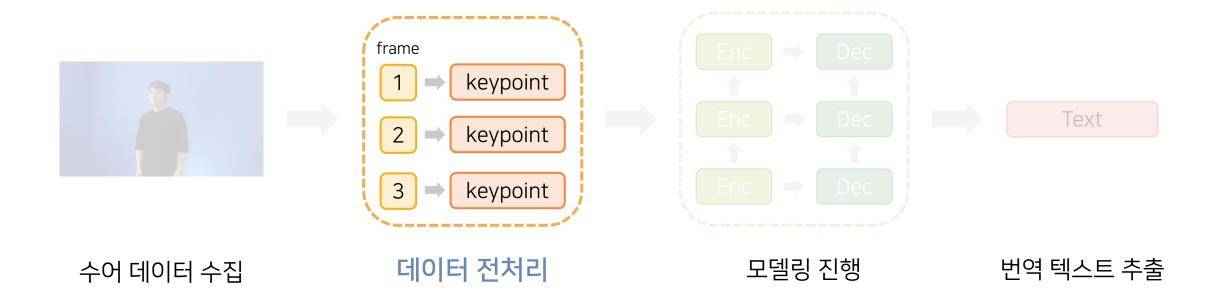
데이터 구조

번호	언어 제공자 ID	취득연도	방향	타입(단어/문장)	파일명	한국어
8072	10	2017	측면	단어	KETI_SL_0000008072.MTS	갇히다
8380	10	2017	측면	단어	KETI_SL_0000008380.MTS	화재
3759	5	2017	정면	단어	KETI_SL_0000003759.MOV	화장실
3465	5	2017	정면	단어	KETI_SL_0000003465.MOV	감전
6093	8	2017	정면	단어	KETI_SL_0000006093.MOV	배고프다

CSV 파일 예시.

CSV 포맷 파일의 메타 정보로 동영상 연관 정보 전달

(2) 데이터 전처리



(2) 데이터 전처리

각 video를 frame으로 split

약 4초 정도의 수어 영상을 30 fps로 split





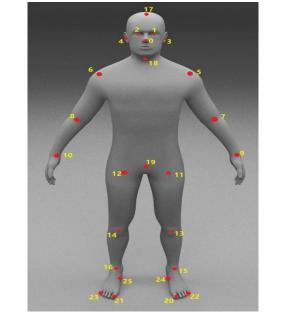


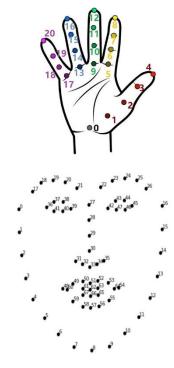
KETI_SL_0000042734_0.jpg ~ KETI_SL_0000042734_81.jpg

(2) 데이터 전처리

Pose Estimation

- Alphapose 사용하여 각 frame 별로 keypoint 값 추출.
 - → json 파일로 저장
- 전체 keypoint 136개 중 필요 없는 13개 삭제
 - → 총 123개 keypoint index 추출
- keypoint matrix





Index	0	1	2	3	4	5	6	7
point	Nose	LEye	REye	LEar	REar	LShoulder	RShoulder	LEIbow
	8	9	10	11	12	13~80	81~101	102~123
	REIbow	LWrist	RWrist	Head	Neck	Face	LHand	RHand

(2) 데이터 전처리

Pose Estimation



KETI_SL_0000042734.mp4



KETI_SL_0000042734_0.jpg

• 저장 형식

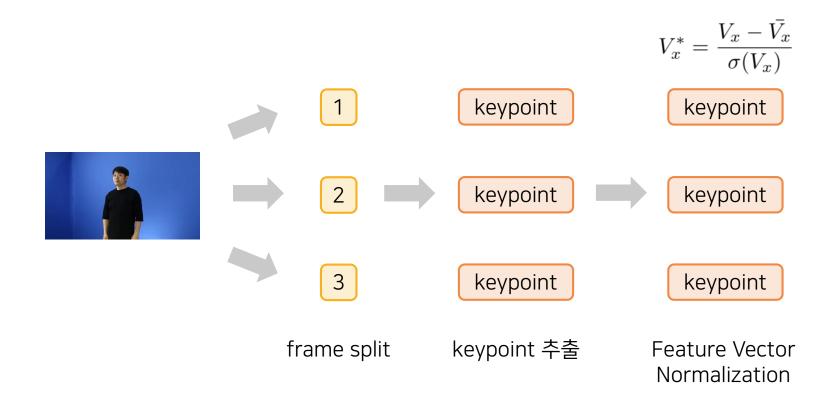
: 각 body keypoints index 순서대로 [X, Y, Confidence값]

{"KETI_SL_0000042734_0.jpg": {"keypoints": [[864.470947265625, 340.0668029785156, 0.3383473753929138], [907.4041137695312, 303.8307189941406, 0.36455047130584717], ..., [...]]]}}

(2) 데이터 전처리

Feature Vector Normalization

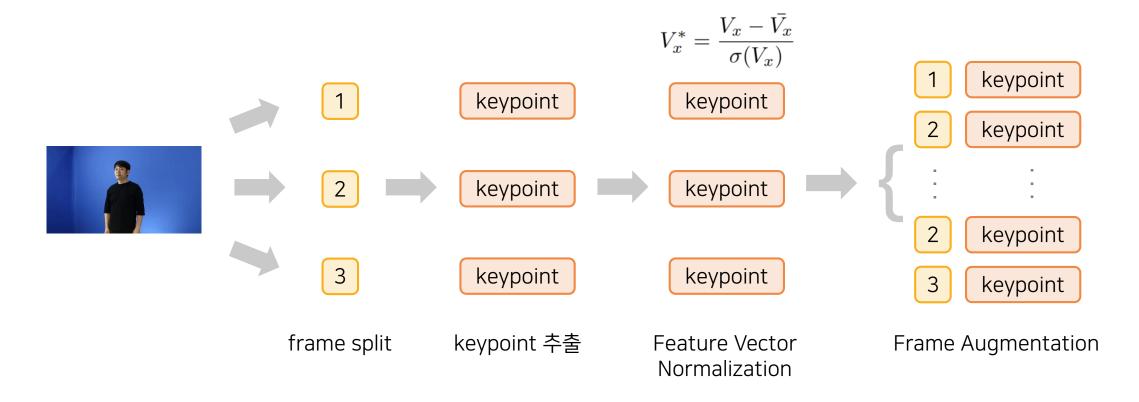
Frame마다 keypoint의 절대 위치나 신체 분위의 스케일이 다를 수 있으므로 정규화 진행



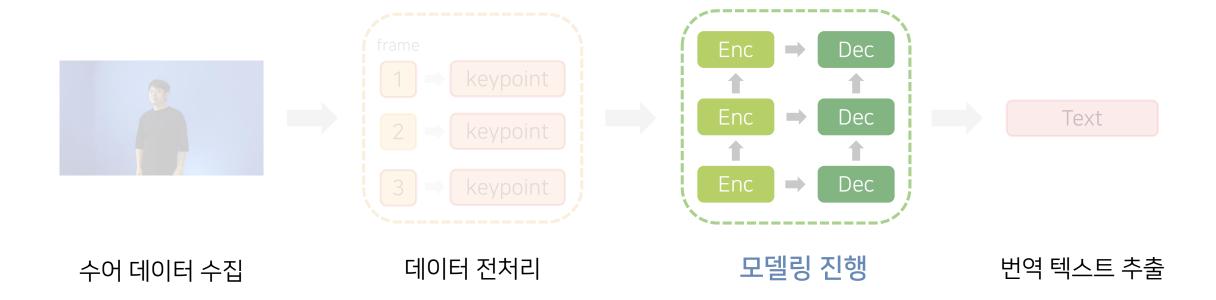
(2) 데이터 전처리

Frame Augmentation

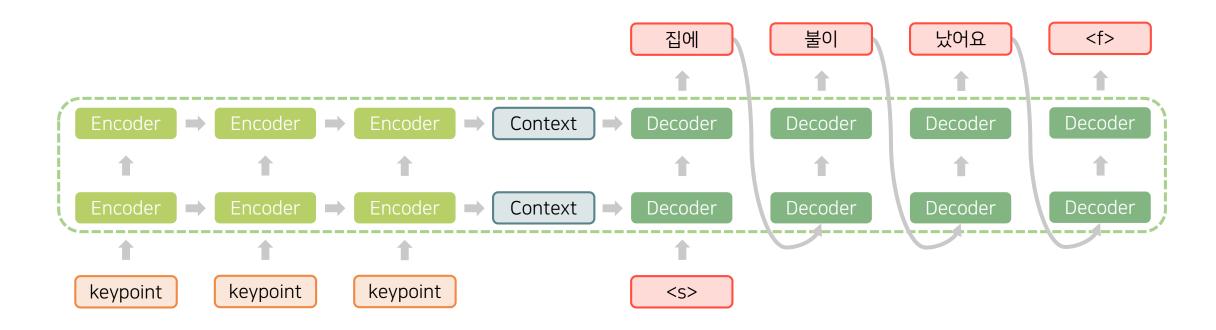
video의 frame을 random하게 선택하여 frame 증강



(1) Seq2Seq



(1) Seq2Seq



Modeling (2) Experiment

	Compare of	Detail
	Augmentation Method	Hand Frame
train dataset: 5,703	Augmentation Wethou	All Frame
validation dataset: 1,426	Inference Method	Original
	Interence without	Reverse
test dataset: 875	Body keypoint	Hand + Face + Body
Epoch: 100	body Reypoint	Hand + Body
	Normalization Method	Frame Normalization
	1 TOTHILLIZATION WICHIOU	Video Normalization

(2) Experiment

Compare of Augmentation Method (Hand Frame(Baseline) vs All Frame)

Model	Hyperparameter	Metrics	Hands Frame	All Frame
	Adam CrossEntropy	BLEU	90.1	93.1
GRU-Attention	Adam CrossEntropy	Accuracy	90.4	93.3
GRO-Attention	AdamW Scheduler	BLEU	90.0	93.7
		Accuracy	89.8	94.2
	Adam CrossEntropy	BLEU	73.4	61.5
LSTM	Adam CrossEntropy	Accuracy	73.3	61.5
LOTIVI	AdamW Scheduler	BLEU	73.4	52.2
	ridanii vv benedulei	Accuracy	73.3	52.0

(2) Experiment

Compare of Inference Method (Original(Baseline) vs Reverse)

Model	Hyperparameter	Metrics	Original	Reverse
	Adam CrossEntropy	BLEU	90.1	89.5
GRU-Attention	ridam CrossEmnopy	Accuracy	90.4	89.7
GRO-Attention	AdamW Scheduler	BLEU	90.0	90.7
		Accuracy	89.8	90.6
	Adam CrossEntropy	BLEU	73.4	66.3
LSTM	ridam CrossEmnopy	Accuracy	73.3	66.4
LOTIVI	AdamW Scheduler	BLEU	73.4	64.9
	ridaini vv ochedulci	Accuracy	73.3	64.8

(2) Experiment

Compare of Body Keypoint (Hand + Face + Body(Baseline) vs Hand + Body)

Model	Hyperparameter	Metrics	Hand + Face + Body	Hand + Body
	A days Coss Entraces	BLEU	90.1	91.1
GRU-Attention	Adam CrossEntropy	Accuracy	90.4	91.8
GRO-Attention	AdamW Scheduler	BLEU	90.0	93.1
		Accuracy	89.8	93.2
	Adam CrossEntropy	BLEU	73.4	50.7
LSTM		Accuracy	73.3	50.8
LOTIVI	AdamW Scheduler	BLEU	73.4	56.9
	Adam vv Schedulei	Accuracy	73.3	56.9

(2) Experiment

Compare of Body Normalization Method (Frame Normalization(Baseline) vs Video Normalization)

Model	Hyperparameter	Metrics	Frame Normalization	Video Normalization
	Adam CrossEntropy	BLEU	90.1	86.2
GRU-Attention	Adam CrossEntropy	Accuracy	90.4	86.5
dro-Attention	AdamW Scheduler	BLEU	90.0	89.7
		Accuracy	89.8	90.0
	Adam CrossEntropy AdamW Scheduler	BLEU	73.4	59.6
LSTM		Accuracy	73.3	59.4
LOTIVI		BLEU	73.4	60.8
	Adam vv Schedulei	Accuracy	73.3	60.8

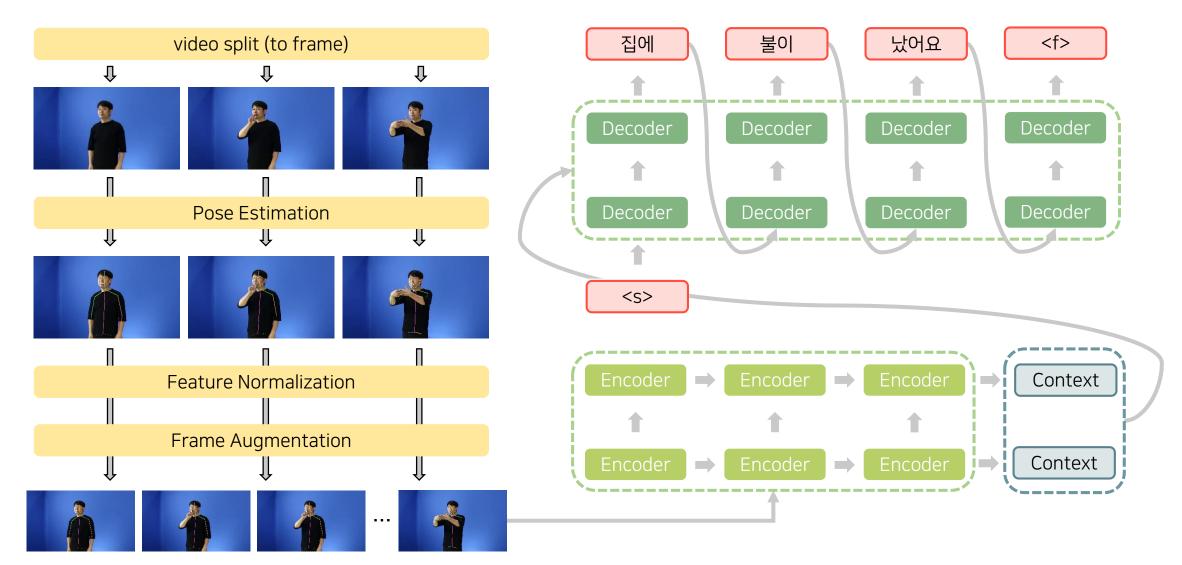
(2) Experiment

Final Model

(All Frame Augmentation / Reverse / Hand + Body / Frame Normalization)

Model	Hyperparameter	Metrics	Final Model	
	Adam CrossEntropy	BLEU	93.4	
GRU-Attention	ridam CrossEntropy	Accuracy	93.5	
GRO-Attention	AdamW Scheduler	BLEU	95.1	
	Adam vv Scheduler	Accuracy	95.0	
	Adam CrossEntropy	BLEU	49.6	
LSTM	Adam CrossEntropy	Accuracy	50.0	
LOTIVI	AdamW Scheduler	BLEU	51.5	
	ridaini vv ochedulci	Accuracy	51.5	

(3) Result



(3) Result



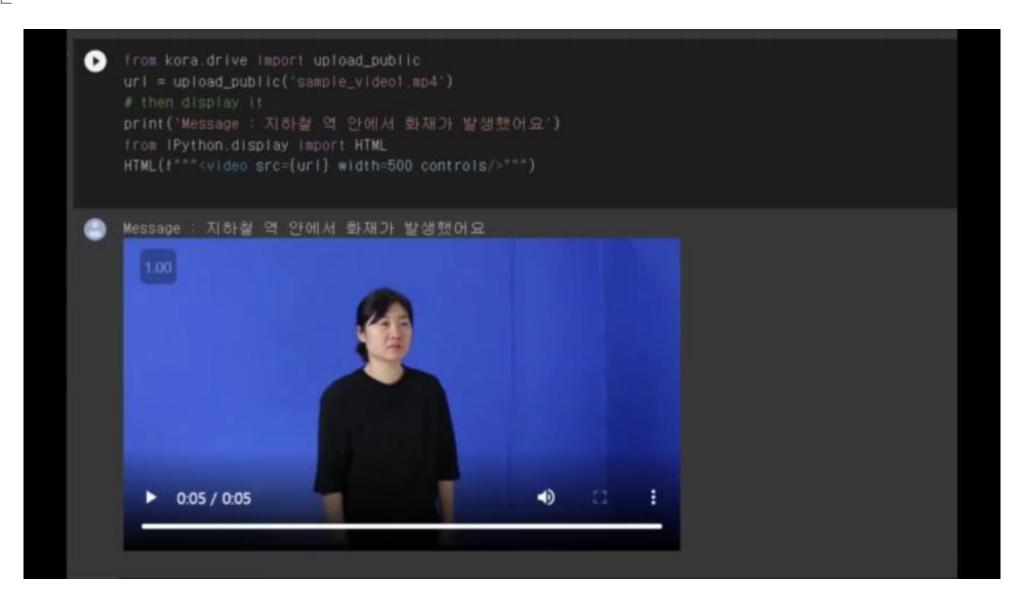


정답: 119 구조대를 불러주세요.

번역 결과: 119구조대를 불러주세요.

dataset	정답	번역 결과
KETI_SL_0000042303	복통이 심해요	복통이 심해요
KETI_SL_0000042304	아파서 못 참을 것 같아요	아파서 못 참을 것 같아요
KETI_SL_0000042305	빨리 도와주세요	빨리 도와주세요
KETI_SL_0000042306	아이가 방에 갇혔어요	아이가 방에 갇혔어요

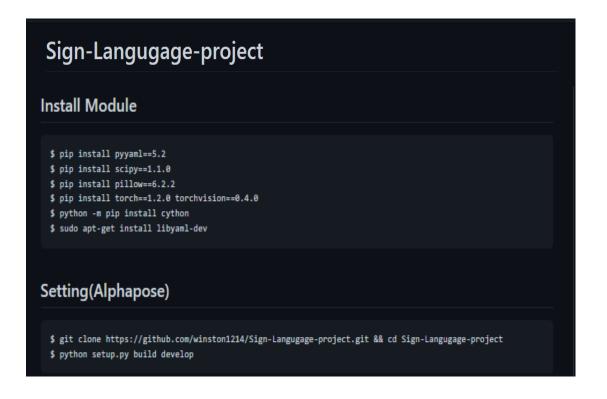
(4) 시연

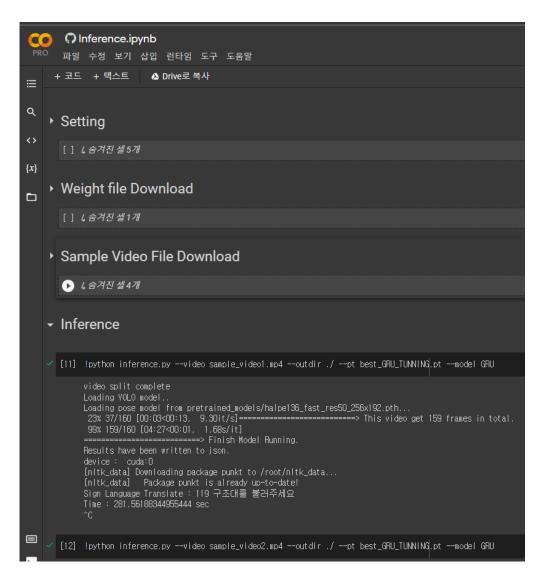


(4) 시약



https://github.com/winston1214/Sign-Language-project





Vision

(1) 활용방안 및 기대효과

소통의 문

재난상황 속 소외되는 농인들에게 소통의 문을 열어줌 적용 상황 확장

재난 상황에서 벗어나 일상생활에서도 시스템을 적용하여 활용 방안 확장

동등한 권리 부여

많은 사람들과 대화가 가능해지면서 다양한 문화와 사회 활동에 참여 가능

Vision

(2) 프로젝트 개선 방향

실시간성	real-time의 시스템을 구축하여 실시간 사용이 가능하도록 함
모델 학습	keypoint 추출 모델을 새롭게 학습시켜 사용
언어 확장	한국 수어 뿐만 아니라 다른 나라의 수어에도 시스템 적용
생성 모델	번역 모델과 더불어 텍스트를 수어로 생성하는 모델을 개발하여 쌍방향 소통이 가능하도록 함



QnA