중간보고서 Sign_Language.txt 11조



과목명 | 졸업프로젝트2

담당교수 | 김두현 교수님

지도교수 | 임창훈 교수님

학과 | 컴퓨터공학과

팀원 | 201815004 이찬민

| 201611205 박승민

| 201814119 문지영

목차

1.	영문초록	3
2.	최종 목표	4
3.	진척도 분석	5
	현재까지 진행 상황 요약	5
	현재까지 구현 내용	5
	최종목표 대비 진척도 진단	14
4.	문제점 분석	17
	문제점 식별	17
	문제점 원인 분석	17
	해결 방안	17
5.	향후 일정	19
6.	시연 계획	20
	SW경진대회(11월 중순) 시연 계획	20
	학기말 시연 계획	21
7.	맺음말	24
Q	(처브) 기취비 화도 혀화	25

1. 영문초록

Our project Sign_Language.txt is a program for communicating with the auditory disordered by translating sign language to chat. When an auditory disordered person uses sign language in front of a camera, it is a way to translate it into a chat and show it to others. To translate sign language, we have built a deep learning model, and it has been showing good performance so far. The translated words will be transmitted to the chat program, and the other person who is not disabled will chat and send them to the disordered person. For the accuracy of the translation program, the program will only translate sign language that we recognize as the same word for a few seconds, and if it does not recognize sign language, it will allow up to five retries.

First, we are making it based on the assumption that it is used in the hospital. We are planning to build and use learning models focusing on vocabularies frequently used in hospital. If possible, we will also build models that can be used in public places such as airports.

Now, we have some challenges, one of which is the speed of translation. If the program does not speed up translation, it will become less usable. The second is grammar. If the grammar is incorrect, there may be communication problems. We are looking for a variety of ways to solve the problem, and we will eventually make sure that there is no problem using the program.

Currently, we are considering reducing the capacity of the data for model to speed up translation.

2. 최종 목표

Signlanguage.txt의 최종목표는 청각장애인들이 병원, 공공장소 등에서 수어를 이용한 사람들과의 소통을 돕기 위해 만들게 된 웹 서비스이다.

기본적으로 모니터 2대와 컴퓨터 본체 1대 웹캠 1대를 기본으로 잡고 구성되었다. 청각장 애인이 수어를 수행하면 카메라로부터 영상을 Flask 프레임워크로 만들어진 예측서버에 전달되어 영상처리 및 예측을 한다. 예측된 결과는 Springboot 프레임워크로 구성된 웹 서버에 전송되어 채팅으로 결과를 출력해 청각장애인이 아닌 사람이 볼 수 있도록 하여 청각장애인 과의 소통을 돕는 것이 최종목표이다.

그리고 원활한 의사소통을 위해 청각장애인의 수어 수행부터 결과를 채팅으로 보여줄 때까지를 가능한 실시간으로 보여주고 잘못된 수어 예측을 줄이는 것도 팀이 달성해야 할 최종 목표 중 하나다.

3. 진척도 분석

현재까지 진행 상황 요약

병원 시나리오를 중심으로 10개 정도의 단어를 선정하여 딥러닝 모델을 학습시켰다. 사용된 단어는 '멍, 감기, 소화, 열, 주사, 근육, 아프다, 부풀다, 없다, 안녕하세요, 감사합니다'이다. 모델 성능이 가장 좋았던 CNN 방식으로 모델을 학습했다. 모델 성능 평가 및 실제 프로토타입 제작을 통해 우리 주제의 가능성과 문제점을 파악했다. 당시 모델성능은 우수하지만 하드웨어 성능이 예측 결과에 영향을 미치고 비슷한 동작의 수어를 안식하지 못한다는 결론을 내렸다.

이후 Springboot을 사용하여 웹서버를 구축하고 수어 영상을 인식하기 위해서 OpenCV을 웹서버에 올렸다. 그리고 Flask 프레임워크를 사용하여 딥러닝 서버를 구축했다. 웹서버와 딥러닝 서버 사이의 통신은 딥러닝 서버를 REST API로 구성하여 필요한 정보를 주고받을 수 있다. 현재 이 부분에서 실시간 수어 예측 문제가 있다. 웹서버에서 영상을 딥러닝 서버로 보내고 수어 예측 결과를 웹서버로 다시 보내는데 시간이 많이 걸려서 최소한 준실시간 수어 예측을 하려고 노력하고 있다.

채팅방을 사용하여 환자와 의사가 채팅을 하는 방식으로 웹페이지를 만들었다. 웹페이지에서 채팅방에 입장하면 영상을 찍거나 채팅을 통해 상대방과 소통할 수 있다. 여러개의 채팅방의 이름, 목록 등을 관리하기 위해 NoSQL 방식의 MongoDB을 사용했다. 안정성을 위해 채팅방 생성, 찾기, 삭제와 같은 테스트 코드를 작성했다.

사용자의 편의를 위한 웹페이지 UI/UX를 진행하고 있다. 첫 페이지는 UI가 완료가 되었고 채팅방 UI를 하고 있다.

현재까지 구현 내용

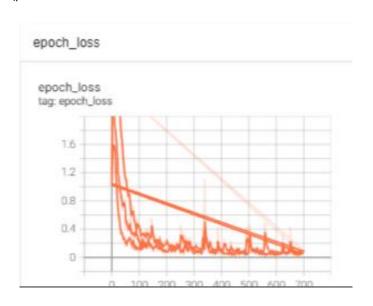
● 딥러닝 모델 구축

병원 시나리오를 중심으로 병원에서 환자가 가장 많이 사용할 것 같은 단어를 10개 정도 선정했다. '멍, 감기, 소화, 열, 주사, 근육, 아프다, 부풀다, 없다, 안녕하세요, 감사합니다' 단어들을 실제 학습시켰다. 데이터셋을 구축하기 위해 사람의 몸, 손, 얼굴에 MediaPipe Holistic을 이용해 keypoints을 찍고, 이것을 OpenCV을 통해 볼 수 있다. 생성된 데이터로 딥러닝 모델 중 CNN을 사용했다. 왜냐하면, accuracy는 학습을 할 때마다 90% 이상을 넘었고, 일정 epoch 이후에 accuracy가 0으로 떨어지는 현상이 생기지 않았다. 즉, CNN이 RNN에 비해 수어 예측에 있어서 더 좋은 정확도를 가져왔다.

■ 학습 정확도



■ 손실 함수 그래프



● 딥러닝 모델 성능 평가

교차 검증을 통해 각 단어 별 precision, recall, f1 score, accuracy의 정도를 확인했다. scikit-learn 모듈을 이용하여 5 개 그룹으로 분류한 교차검증을 진행하여 각 단어 별 precision, recall 등, 모델의 실제 값과 예측 값을 통해 평균 f1 score, accuracy을 확인했다. 각 단어 별 precision, recall, f1 score 값에서 대부분 1.00 임을 확인할 수 있다. 평균 f1 score=0.99, 평균 accuracy=0.99 로 모델 성능이 매우 좋음을 확인할 수 있다.

■ train set과 test set을 이용한 모델 성능 결과

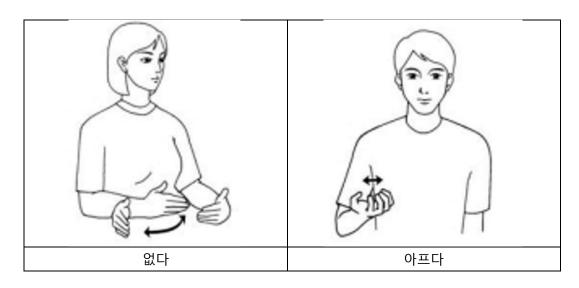
1	KFold(n_split	ts=5, random	_state=42,	shuffle=Tru	ue)	44	# 3				
2	# 1					45	7/7 [======			=] - 1s 193m	ıs/step
3	7/7 [======				• 1	46		precision	recall	f1-score	support
4		precision	recall	f1-score	support	47					
5						48	bruise	1.00	1.00	1.00	19
6	bruise	1.00	1.00	1.00	23	49	cough	0.96	1.00	0.98	26
7	cough	1.00	1.00	1.00	13	50	default	0.94	1.00	0.97	16
8	default	1.00	1.00	1.00	14	51	digestion	1.00	1.00	1.00	16
9	digestion	1.00	1.00	1.00	22	52	heat	1.00	1.00	1.00	22
10	heat	1.00	1.00	1.00	19	53	hello	1.00	1.00	1.00	17
11	hello	1.00	0.95	0.98	21 17	54	injection	1.00	1.00	1.00	20
12	injection	1.00	1.00	1.00	17 14	55	muscle	1.00	1.00	1.00	19
13 14	muscle	0.93 1.00	1.00 1.00	0.97 1.00	14 15	56	none	1.00	0.89	0.94	19
15	none sick	1.00	1.00	1.00	18	57	sick	1.00	1.00	1.00	10
16	swell up	1.00	1.00	1.00	16	58	swell_up	1.00	1.00	1.00	19
17	thanks	1.00	1.00	1.00	24	59	thanks	1.00	1.00	1.00	13
18	Clidiks	1.00	1.00	1.00	24	60	Cildins	1.00	1.00	1.00	15
19	accuracy			1.00	216					0.00	216
20	macro avg	0.99	1.00	1.00	216	61	accuracy	0.00	0.00	0.99	216
21	weighted avg	1.00	1.00	1.00	216	62	macro avg	0.99	0.99	0.99	216
23		1.00	1.00	1.00	210	63	weighted avg	0.99	0.99	0.99	216
	# 2 7/7 [_1 _ 1c 192n	s/stan	65	# 4				
24	# 2 7/7 [======			-		65 66	# 4 7/7 [======	=======	=======	=] - 1s 208r	s/step
24 25		precision	recall	-	s/step support			 precision	 recall	=] - 1s 208r f1-score	s/step support
24 25 26	7/7 [======	precision	recall	f1-score	support	66				-	
24 25 26 27	7/7 [======= 	precision	recall	f1-score	support 18	66 67				-	
24 25 26 27 28	7/7 [======= bruise cough	precision 1.00 1.00	recall 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00	support 18 14	66 67 68	7/7 [======	precision	recall	f1-score	support
24 25 26 27 28 29	7/7 [======= bruise cough default	1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00	18 14 22	66 67 68 69	7/7 [====== 	precision 1.00	recall 1.00	f1-score 1.00	support 14
24 25 26 27 28 29 30	7/7 [======= bruise cough default digestion	1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 0.96	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98	18 14 22 23	66 67 68 69 70	7/7 [======= bruise cough default	1.00 1.00	recall 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00	support 14 23
24 25 26 27 28 29	7/7 [======= bruise cough default digestion heat	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 0.96 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00	18 14 22	66 67 68 69 70 71	7/7 [======= bruise cough default digestion	1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00	support 14 23 19 16
24 25 26 27 28 29 30 31	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.95	1.00 1.00 1.00 0.96 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98	18 14 22 23 18 20	66 67 68 69 70 71 72	7/7 [======= bruise cough default digestion heat	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00	14 23 19
24 25 26 27 28 29 30 31	7/7 [======= bruise cough default digestion heat	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 0.96 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00	18 14 22 23 18	66 67 68 69 70 71 72 73 74	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96	14 23 19 16 16
24 25 26 27 28 29 30 31 32	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.95	1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00	18 14 22 23 18 20 23	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00	14 23 19 16 16 13
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.95 1.00	1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.98	18 14 22 23 18 20 23 13	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98	14 23 19 16 16 13 12
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00	18 14 22 23 18 20 23 13	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.95 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36	7/7 [======== cough default digestion heat hello injection muscle none sick	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00 1.00	18 14 22 23 18 20 23 13 15	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76 77	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none sick	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21 16
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37	7/7 [======== cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00 1.00 1.00	18 14 22 23 18 20 23 13 15 18	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76 77 78	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00 1.00 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21 16 23
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38	7/7 [======== cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00 1.00 1.00	18 14 22 23 18 20 23 13 15 18	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76 77 78 79	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none sick	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21 16
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38	7/7 [===================================	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00 1.00 0.96	18 14 22 23 18 20 23 13 15 18 19	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76 77 78 79 80 81	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up thanks	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00 1.00 1.00 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21 16 23 21 22
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40	7/7 [===================================	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00 1.00 0.96	18 14 22 23 18 20 23 13 15 18 19	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76 77 78 79 80 81 82	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up thanks accuracy	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00 1.00 1.00 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21 16 23 21 22
24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41	7/7 [======== cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up thanks accuracy macro avg	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 0.96 1.00 1.00 0.92 1.00 1.00 1.00 0.99	f1-score 1.00 1.00 1.00 0.98 1.00 0.98 1.00 0.96 1.00 1.00 0.96 0.99 0.99	18 14 22 23 18 20 23 13 15 18 19 13	66 67 68 69 70 71 72 73 74 75 76 77 78 79 80 81	7/7 [======= bruise cough default digestion heat hello injection muscle none sick swell_up thanks	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.93 1.00 1.00 1.00	recall 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 1	f1-score 1.00 1.00 1.00 1.00 1.00 0.96 1.00 0.98 1.00 1.00 1.00 1.00	14 23 19 16 16 13 12 21 16 23 21 22

86		# 5					
87	87 v 7/7 [============] - 1s 194ms/step						
88			precision	recall	f1-score	support	
89						·	
90	\vee	bruise	1.00	1.00	1.00	16	
91		cough	1.00	1.00	1.00	14	
92		default	1.00	0.95	0.97	19	
93	\vee	digestion	1.00	1.00	1.00	13	
94		heat	1.00	1.00	1.00	15	
95		hello	0.95	1.00	0.97	19	
96	\vee	injection	0.95	1.00	0.97	18	
97	\vee	muscle	1.00	0.96	0.98	23	
98		none	0.92	0.96	0.94	25	
99		sick	0.95	0.90	0.93	21	
100	\vee	swell_up	1.00	1.00	1.00	15	
101		thanks	1.00	1.00	1.00	18	
102							
103		accuracy			0.98	216	
104		macro avg	0.98	0.98	0.98	216	
105		weighted avg	0.98	0.98	0.98	216	
106				'		•	

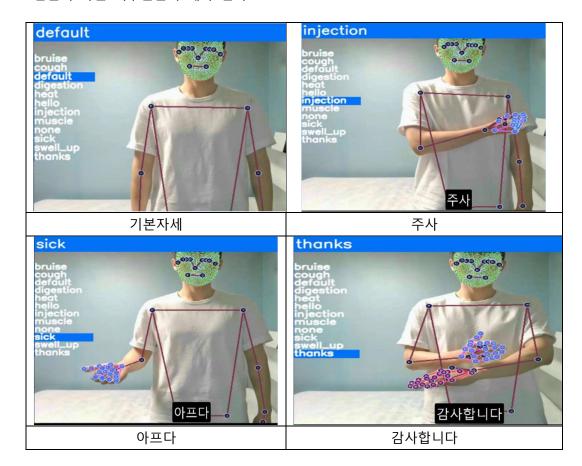
mean f1 score: 0.99 mean accuracy: 0.99

실시간 수어 예측은 OpenCV을 통해 확인할 수 있다. 여러가지 방식으로 모델 성능을 평가했다. 모든 팀원의 수어 예측, 한 명의 데이터를 제외한 모델에서 제외된 팀원의 수어 예측, 팀원이 아닌 사람의 수어 예측 방식으로 성능을 평가했다. 그 결과를 정리하면 사용자의 차이보다는 카메라의 각도, 카메라와의 거리, 촬영범위 등이 수어예측에 더 많은 영향을 미친다고 할 수 있다. 또한, '없다'와 '아프다'처럼 사용하는 손과 그 동작 위치가 비슷한 경우, 수어 예측을 가장 헷갈려 했다.

■ '없다'와 '아프다' 수어 동작



■ 팀원이 아닌 외부인원의 예측 결과



● 웹서버 구축

Springboot을 사용하여 웹서버를 구축하고 사용자의 request을 처리한다. 또한, 수어 예측을 제외한 채팅 및 영상 등을 처리한다. 수어 영상을 인식하기 위해서 OpenCV을 웹 서버에 올렸다.

● 딥러닝 서버 구축 및 통신

Flask 프레임워크를 사용하여 수어 예측을 위한 딥러닝 서버를 구축했다. 웹서버와 딥러닝 서버 사이의 통신은 딥러닝 서버를 REST API로 구성하여 GET, POST로 영상을 보내고 예측 결과를 가져온다.

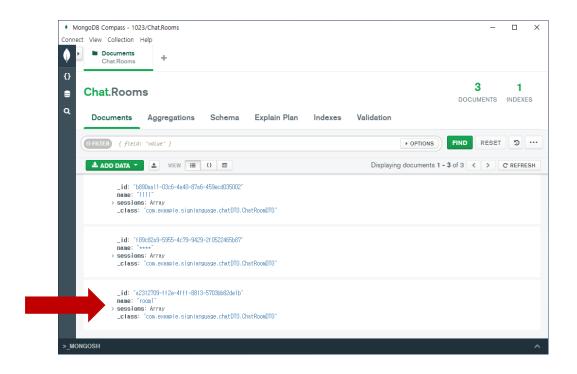
• 채팅방 기능 및 채팅방 DB 관리

웹페이지에서 채팅방을 생성하여 입장하면 영상을 찍거나 채팅을 통해 상대방과 소통할 수 있다. 채팅방의 이름과 목록 등을 관리하기 위해 MongoDB 기반의 MongoRepository을 사용했다. DBMS 방식 중 NoSQL을 선택한 이유는 관리대상이 관계형 모델에 적합하지 않고, DB에 자유롭게 필드를 추가할 수 있기 때문이다. 또한, 안정성을 위해 채팅방의 생성, 저장, 삭제가 실제로 잘 동작하는지 테스트 코드를 통해 확인했다.

■ MongoDB에 저장된 결과 확인

아래와 같이 채팅방 이름을 'room1'으로 생성하면 'room1' 이름으로 된 채팅방이생긴 것을 볼 수 있다. 그리고 실제 MongoDB에서 저장되었음을 확인할 수 있다.





● 웹페이지 UI/UX

웹페이지는 사용자의 편의를 위한 UI를 디자인했다. 채팅방에서 수어 영상을 찍고, 그 결과를 확인할 수 있다. 또한, 원활한 의사소통을 위해 키보드를 이용한 채팅도 가능하다. 채팅 부분 UI은 아직 보완이 필요하다.

■ 첫 페이지

START 버튼을 눌러 채팅방 목록이 있는 페이지로 이동할 수 있다.



■ 채팅방

병원 수어 채팅방에 있는 목록을 확인할 수 있다. 여기서 개설하기를 통해 새로운 채팅방으로 생성하거나 기존의 채팅방으로 입장할 수 있다. 채팅방으로 입장을 한후 카메라를 통해 수어를 인식하거나 채팅을 통해 상대방과 소통할 수 있다.





room1

1a304dfb-cdcd-43e9-8456-cc7220a32fd7 : 1a304dfb-cdcd-43e9-8456-cc7220a32fd7님이 채팅방에 참여하였습니다.

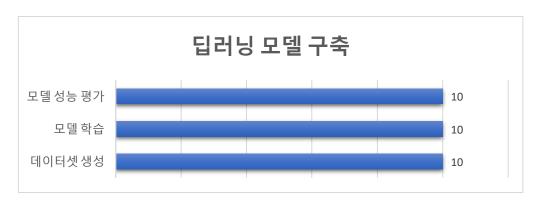
전송

최종목표 대비 진척도 진단

아래 그래프는 최종목표 대비 진척도는 0~10 사이의 값으로 표현했다. 그리고 크게 5 개의 항목으로 나누었고, 각 항목 당 세부 목표의 진척도를 나타냈다.

● 딥러닝 모델 구축

병원 시나리오의 딥러닝 모델 구축은 모두 완료했다. 세부적으로 12개의 단어를 위한데이터셋 생성, CNN을 이용한 모델 학습, 학습된 모델 성능 평가가 있다.



● 웹서버 구축

웹페이지에서 서비스를 제공하기 위한 웹서버 구축 대부분 완료했다. Springboot 기반의 서버 구축과 웹서버를 이용한 사용자의 request 처리는 완료했다. 현재 수어의 예측결과를 채팅으로 보내는 것을 하려고 시도하고 있다.



● 딥러닝 서버 구축

웹서버에서 딥러닝 서버로 수어 영상을 보내면 다시 웹서버로 예측결과를 보내야 하고 현재 이 영역에 가장 시간을 투자하고 있다. 현재 딥러닝 서버에 Flask framework을 적용 과, 수어 동작 인식을 위한 OpenCV 올리기를 완료했다. 웹서버와 딥러닝 서버와의 통신은 실제 데이터 전송을 주고받는 것을 아직 확인하지 못했고, 딥러닝 서버의 전달받은 수어 데이터의 예측 결과 처리를 하기 위해 노력하고 있다.



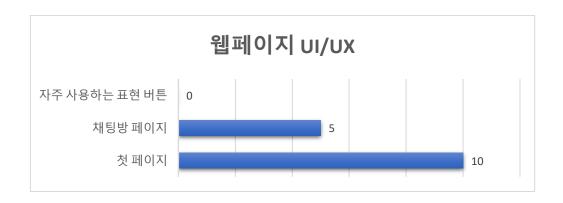
• 채팅방 기능 및 채팅방 DB 관리

사용자는 채팅방을 생성하고 입장 후, 상대방과 수어 동작 인식이나 채팅을 할 수 있다. 그리고 여러 개의 채팅방의 목록, 이름 등을 관리 및 저장하기 위해 NoSQL 방식인 MongoDB를 사용했다. 채팅방 생성 및 입장 기능, 채팅방 관리 및 저장을 위한 DB 구축을 완료했다. 아직 수어 예측 결과의 문법 체크가 되지 않았다.



● 웹페이지 UI/UX

웹페이지에서 서비스를 제공할 것이며, 사용자의 편의를 위해 UI/UX를 적용하고 있다. 첫 페이지의 UI은 마무리했고, 채팅방 페이지 UI은 진행하고 있으면, 아직 자주 사용하는 표현을 위한 버튼은 구현하지 못했다.



● 시나리오 추가 및 모델 구축(공항, 도서관)

추가적인 시나리오를 계획하고 있고, 장소는 공항과 도서관으로 정했다. 각 시나리오를 위한 단어를 선택하고 데이터셋을 구축할 계획이다. 그리고, 아직 각 시나리오를 위한 모 델 학습 및 평가를 진행하지 못했다.



4. 문제점 분석

문제점 식별

● 서버에서 수어 예측을 실행하는 경우 수어 예측의 준실시간성 또는 실시간성을 보 장하는 것이 힘들다는 문제점(웹캠 영상이 느리게 재생됨)

문제점 원인 분석

- 프레임 별로 영상처리 및 예측에 사용한 후 프레임을 웹 화면에 다시 전송하여 늦어지게 되었다고 생각했다.
- RTT를 확인해보니 평균 70ms ~ 100ms임이 확인하였다.

영상만 실행했을 때 RTT	예측을 하는 경우의 RTT
Data channel	Data channel
RTT 1 ms > ping 8000 < pong 8000 RTT 1 ms > ping 9000 < pong 9000 RTT 1 ms > ping 10000 < pong 10000 RTT 0 ms > ping 11001 < pong 11001 RTT 1 ms	RTT 60 ms > ping 25000 < pong 25000 RTT 73 ms > ping 26000 < pong 26000 RTT 33 ms > ping 27001 < pong 27001 RTT 47 ms > ping 28000 < pong 28000 RTT 69 ms

• 서버의 메인 스레드에서 영상처리 및 예측을 다 하려고 한 것이 원인이라고 생각 하였다.

해결 방안

● 첫 번째 해결방안: 멀티 스레드를 활용해 영상처리 및 예측을 메인 스레드가 아닌 다른 스레드로 처리하도록 하고 영상 프레임을 웹에 반환하도록 하는 방법

Data channel

RTT 22 ms
> ping 7999
< pong 7999
RTT 8 ms
> ping 8999
< pong 8999
RTT 16 ms
> ping 10000
< pong 10000
RTT 36 ms
> ping 10999
< pong 10999
RTT 65 ms

RTT가 전반적으로 조금은 내려온 모습을 확인은 가능하나 아직도 RTT가 급격히 치솟는 모습도 보인다.

● 두 번째 해결방안: 서버에서 수행해야 되는 영상처리 및 예측을 클라이언트에게 부담을 돌려 클라이언트 측에서 실행되어 결과가 나오도록 하는 방법

일단 첫 번째 방안으로 가닥을 잡고 하나 실시간성 문제해결에 큰 도움이 되지 않을 경우 두 번째 해결방안을 사용할 예정이다.

5. 향후 일정

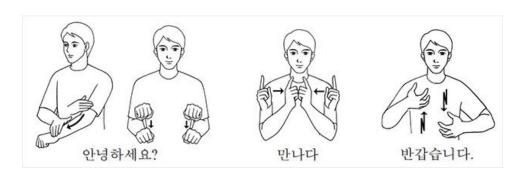
	프로젝트 진행 계획	보고서 제출 일정
10월	- 시나리오 추가 및 모델 학습	- 중간보고서
	- 채팅방 UI 완성	
	- 채팅방의 채팅 및 버튼 보완	
11월	- 디버깅 및 최종 완성	- SW 경진대회 양식 및 포스터
	- SW 경진대회 시연 준비	
12월	- 코드 리팩토링	- 최종 보고서 및 시연

6. 시연 계획

SW경진대회(11월 중순) 시연 계획

- 동영상으로 시연과정 재생
- 간단한 실시간 채팅 시연

몇 가지 수어 단어의 예시를 포스터 등으로 보여주고, 사용자가 직접 카메라 앞에 서 시연해 볼 수 있게 세팅할 예정이다.





학기말 시연 계획

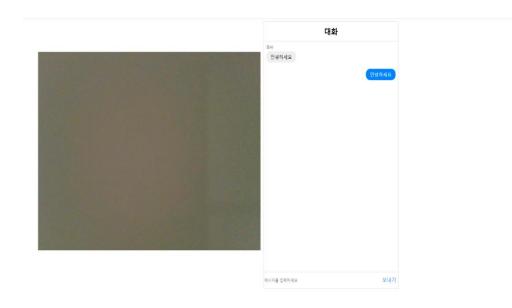
● 1. 웹페이지 접속



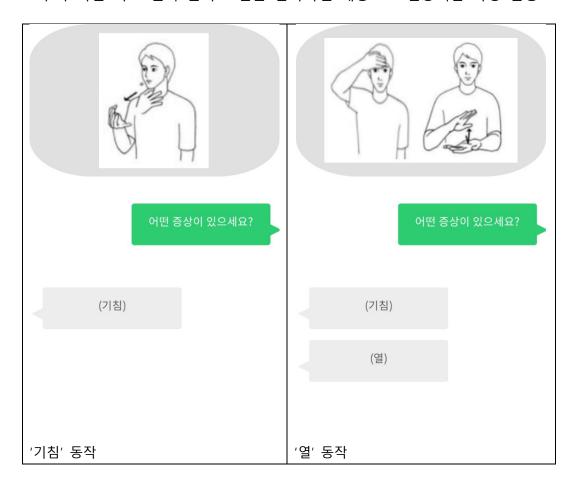
2. 병원 탭 클릭 시 채팅방 생성화면 출력
 웹페이지에 접속해서 병원 탭 접속시 채팅방을 생성해서 입장할 수 있게 함

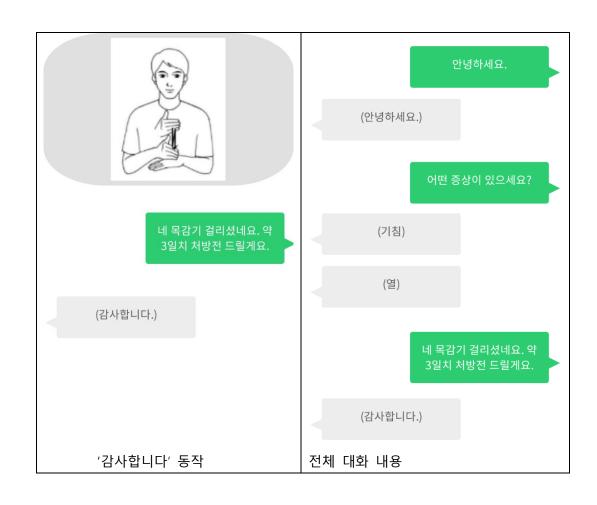


입장 시 왼쪽에는 카메라 오른쪽에는 채팅창 배치



3. 채팅 진행수어 시연 시 모델의 인식 조건을 만족하면 채팅으로 전송되는 과정 진행

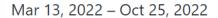




7. 맺음말

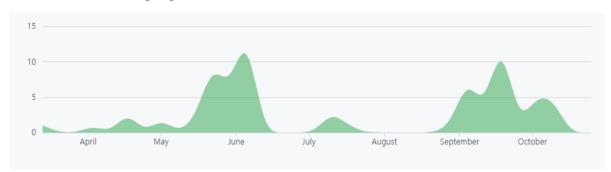
- 이찬민 이번 학기 졸업 프로젝트를 진행하면서 공부했던 스프링 부트를 실제로 프로젝트에 사용해 봄으로써 스프링 부트 프레임워크에 대한 능력을 올릴 수 있게 되었다. 또한 좋은 개발 방법에 대해서 고민해 볼 수 있는 계기였고 팀원과 협력 하는 방법에 대해서 고민해 볼 수 있어 큰 도움이 된 시간이었다. 그리고 개인 프로젝트시 문서작업을 하지 않고 기능의 완성에만 초점을 두었던 나에게 졸업 프로젝트는 개발 절차와 문서화의 중요성을 알게 해주었고 그로 인해 전체적인 나의 개발능력을 발전되었음을 느낀다.
- 박승민 프로젝트를 진행하면서 각자 맡은 역할을 규합할 때 발생하는 예기치 못한 문제들을 고쳐 나가는 과정이 복잡하고 어려운 면이 있다. 처음 써보는 새로운 소프트웨어와 프레임워크를 적용함에 있어서 많은 애로사항이 있고, 혼자서 해결해 나가기 쉽지 않음을 느낀다. 팀원들과 자주 소통하고 공유하는 게 프로젝트에서 제일 중요하다고 생각하게 되었다.
- 문지영 1학기 프로토타입을 만들면서 저희 프로젝트의 핵심인 딥러닝 모델의 가능성을 확인했습니다. 또한, 수어를 하는 사람보다는 하드웨어 성능, 카메라의 위치나 각도가 수어 예측 결과에 많은 영향을 미치는 것을 알게 되었습니다. 앞으로, 프로젝트의 방향성을 정하는 데 많은 도움이 되었습니다. 구체적으로, 구글의 오픈소으인 Mediapipe을 이용하여 사람의 영상에서 필요한 부분을 추출하여 모델을 학습하고 평가했습니다. 데이터 구축, 데이터 라벨링, 모델 학습, 모델 평가를 진행하면서 머신 러닝의 진행 순서를 잘 알게 되었습니다.

8. (첨부) 깃허브 활동 현황

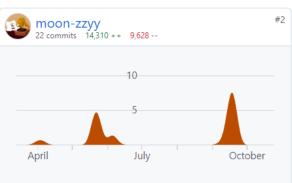


Contributions: Commits ▼

Contributions to master, excluding merge commits and bot accounts









lecocococo – 이찬민, moon-zzyy – 문지영, SeungMPark – 박승민

