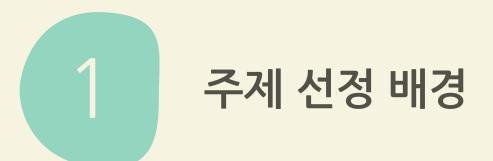
# 손글씨 인식 모델



김현주



2 진행 상황



## 주제 선정 배경

#### 주제 선정 배경

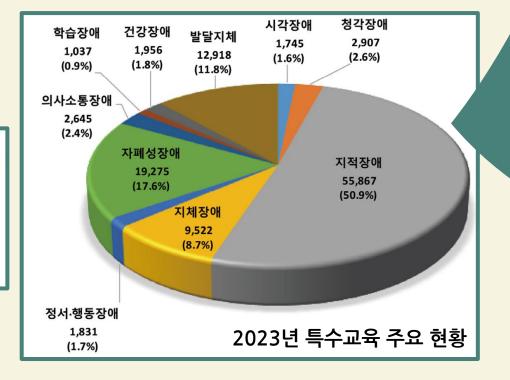
장애 유형은 지적장애(41.9%)가 가장 많으며 다음으로는 자폐성장애 (22.8%), 지체장애(11.8%), 발달지체장애(11.3%) 순으로 나타났다. 특히 자폐성장애 학생은 2018년(2천73명)에 비해 2022년(3천44명)에 46.8%나 증가했다. Feb 9,2023

.

복지뉴스

http://m.bokjinews.com > news > articleView

서울 특수교육 학생 4년간 4.9% 증가..."특수학급 259개 확대 ...



지체장애 아동은 어깨, 팔, 손의 **운동능력이 부족**하여 글씨를 잘 쓰지 못하는 경우가 많고 전혀 쓰지 못하거나 연필을 잡고 쓰기는 해도 매우 느리고 힘들어서 **쉽게 피로**해짐

글씨 쓰기가 학교 활동에서 차지하는 비중이 높기 때문에 가능하면 **직접 쓸 수 있도록 지도**하는 것이 좋음 손글씨 인식 모델을 활용해 지체 장애 학생의 수업 참여율이 증가하도록 도움을 줄 수 있는 프로그램 개발

하지만 데이터 수집에 어려움이 있어 먼저 **비장애인의 손글씨 데이터**를 학습하고 잘 **인식**할 수 있는 모델을 개발할 예정

### 3 데이터 출처

1



https://aihub.or.kr/aihubdata/data/view.do?currMenu=&topMenu=&aihubDataSe=data&dataSetSn=71300

2



https://aihub.or.kr/aihubdata/data/view.do?currMenu=115&topMenu=100&aihubDataSe=data&dataSetSn=91

## 진행 상황

#### 교육용 OCR - 데이터 확인

```
나라 노래 다리
가자 나라 노래 다리
가자 나라 노래 다리
가자 나라 노래 다리
```

```
"Annotation": {
 "object_recognition": 1,
 "text language": 0
"Dataset": {
 "category": 0,
 "identifier": "OCR(edu)",
 "label_path": "OCR(edu)/E/G1",
 "name": "대규모 OCR 데이터(교육)",
 "src_path": "OCR(edu)/E/G1",
 "type": 1
"Images": {
 "acquisition_location": "타임교육C\u0026P",
 "application field": "자유형",
 "area": 2,
 "background": 0,
 "class": 1,
 "data_captured": "2022.10.25 02:48:54",
 "dpi": 300,
```

```
"grade": 1,
    "group": 1,
    "height": 196,
    "identifier": "EDU_E1_032060",
    "make_id": "R154",
    "section": 1,
    "type": "png",
    "width": 358
},
    "Bbox": [
    {
        "data": "가자",
        "id": 1,
        "type": 1,
        "x": [15, 15, 78, 78],
        "y": [44, 75, 44, 75]
},
```

#### 교육용 OCR

```
# 파일 정보를 읽어서 데이터프레임 생성
df list = []
                                                        "Annotation": {
path = './data/labels/'
                                                          "object_recognition": 1,
grades = os.listdir(path)
                                                          "text_language": 0
for grade in grades:
   files = os.listdir(path+grade)
                                                        "Dataset": {
   for file in files:
                                                          "category": 0,
        with open(path+grade+'/'+file,'r') as f:
                                                          "identifier": "OCR(edu)",
            data = json.load(f)
                                                          "label path": "OCR(edu)/E/G1",
            # 파일명, 파일의 x,y좌표값, 손글씨 라벨 리스.
                                                          "name": "대규모 OCR 데이터(교육)",
           file name = data["Images"]["identifier"]
                                                          "src_path": "OCR(edu)/E/G1",
           file_type = data["Images"]["type"]
                                                          "type": 1
            data_num = len(data["Bbox"])
           info = data["Bbox"]
                                                        "Images": {
           for i in range(data num):
                                                          "acquisition location": "타임교육C\u0026P",
               data list = []
                                                          "application field": "자유형",
               label = info[i]['data']
                                                          "area": 2.
                                                          "background": 0,
               x start = info[i]['x'][0]
                                                          "class": 1.
               y start = info[i]['y'][0]
                                                          "data_captured": "2022.10.25 02:48:54",
               x = \inf = \inf [i][x'][-1]
                                                          "dpi": 300,
               y_end = info[i]['y'][-1]
               data_list.append(grade+'/'+file_name+'.'+file_type)
               data list.append(label)
               data_list.append(x_start)
               data_list.append(y_start)
               data_list.append(x_end)
               data_list.append(y_end)
               df list.append(data list)
```

```
"grade": 1,
    "group": 1,
    "height": 196,

"identifier": "EDU_E1_032060'
    "make_id": "R154",
    "section": 1,
    "type": "png",
    "width": 358
},
"Bbox": [
{
    "data": "가자",
    "id": 1,
    "type": 1,
    "x": [15, 15, 78, 78],
    "y": [44, 75, 44, 75]
},
```

### 1 교육용 OCR

	file_name	label	x_start	y_start	x_end	y_end
0	E1/EDU_E1_032060.png	가자	15	44	78	75
1	E1/EDU_E1_032060.png	가자	17	83	79	113
2	E1/EDU_E1_032060.png	가자	21	118	81	151
3	E1/EDU_E1_032060.png	가자	21	156	86	187
4	E1/EDU_E1_032060.png	나라	97	7	163	38
		***				
366233	M3/SCH_M3_010692.png	\angle CDA	436	498	614	592
366234	M3/SCH_M3_010692.png	(\angle BAD	204	601	442	693
366235	M3/SCH_M3_010692.png	1=1	441	621	482	677
366236	M3/SCH_M3_010692.png	\angle DCB)	479	595	669	678
366237	M3/SCH_M3_010692.png	\therefore	146	501	202	558

```
# 전체 이미지 크롭 후 저장하기

folder_path == './data/images/'

for i in range(len(dataDF)):

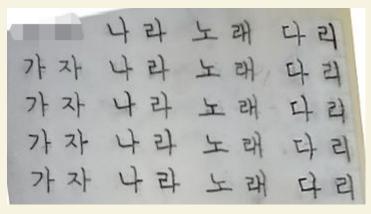
img_path = folder_path+'/'+dataDF['file_name'][i]

img = Image.open(img_path)

crop_img = img.crop(tuple(dataDF.iloc[i])[-4:])

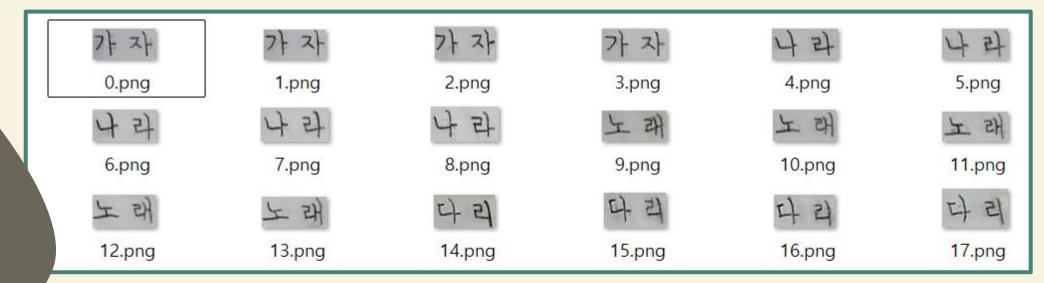
crop_img.save(f"./crop_image/{i}_{dataDF['label'][i]}"+'.png')
```

#### 1 교육용 OCR



#### 행 번호를 붙여서 이미지 저장





### 1

#### 교육용 OCR

	file_name	label	x_start	y_start	x_end	y_end
0	E1/EDU_E1_032060.png	가자	15	44	78	75
1	E1/EDU_E1_032060.png	가자	17	83	79	113
2	E1/EDU_E1_032060.png	가자	21	118	81	151
3	E1/EDU_E1_032060.png	가자	21	156	86	187
4	E1/EDU_E1_032060.png	나라	97	7	163	38
		***				
366231	M3/SCH_M3_010692.png	\angle CDA	436	498	614	592
366232	M3/SCH_M3_010692.png	(\angle BAD	204	601	442	693
366233	M3/SCH_M3_010692.png	=	441	621	482	677
366234	M3/SCH_M3_010692.png	\angle DCB)	479	595	669	678
366235	M3/SCH_M3_010692.png	\therefore	146	501	202	558

```
# 라벨의 고유값과 각 값의 빈도수 출력
```

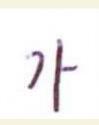
len(dataDF['label'].unique()), dataDF['label'].value\_counts()

110,295

단어로 학습을 진행하면 경우의 수가 너무 많음

→ 한 글자씩 학습 진행

### 2 한 글자씩 학습



```
"info" : {
 "name" : "Korean OCR Data Set",
 "description" : "Korean OCR Data Set (letter handwrite)",
 "date created": "2020-12-22 13:38:11",
 "text" : "가"
"image" : {
 "file_name" : "00130001001.jpg",
 "width" : 111,
 "height" : 110,
 "dpi" : 300,
 "bit" : 24
"text" : {
 "type" : "letter",
 "output" : "handwrite",
 "letter" : {
   "value" : "7 "
```

#### 한 글자씩 학습

```
# 각 글자 이름의 폴더 생성
for label in labels:
os.mkdir(f"./letter/{label}")
```

앞과 같이 데이터프레임을 만든 후 각 라벨의 이름과 같은 폴더를 생성

```
# 이미지 읽어서 저장하기
file_path = './data/handwrite_image/'
for i in range(len(dataDF)):
    img_path = file_path+dataDF['image_path'][i]
    img = Image.open(img_path)
    img.save(f"./letter/{dataDF['label'][i]}/{dataDF['image_path'][i][:3]}"+'.jpg')
```

새로 생성한 폴더에 이미지 다시 저장

#### 한 글자씩 학습

#### ResNet50 활용해 전이학습 수행 중



#### 1 len(imgDS)

✓ 0.0s

276886

## 추후 계획

### 1 성능 개선

● 더 많은 손글씨 데이터 + 인쇄체도 함께 학습

• 데이터에 맞는 다른 모델도 사용하여 학습

#### CRAFT 모델 사용

CRAFT 모델은 텍스트 검출을 위해 단어를 바로 예측하는 것이 아니라,

문자의 위치를 나타내는 region score,

문자간 거리를 나타내는 affinity score를 예측







#### 입력 이미지는 한 글자가 아닌 **단어** 또는 **문장 단위**

- → 입력된 이미지의 위치를 찾아 한글자씩 자르기 위해 CRAFT 모델 사용
- → 최종 시연을 할 때는 글자의 **위치를 찾는 모델**과 그 위치의 **글자를 인식**하는 모델 2가지 사용할 계획

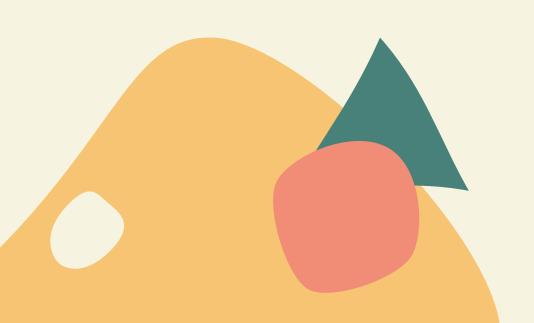
이미지 업로드 → 이미지 자르기 →

한 글자씩 읽기 → 결과 통합 후 출력



모델부터 잘 만들겠습니다…





김현주