## 미니프로젝트 발표

Chest X-ray Image recognition & Pneumonia prediction model

2024. 06. 09(일)

김성학 남기범

## 목 차

- 1. 프로젝트 개요
- 2. 예측모델 평가
- 3. 서비스 구성
- 4. 세부 구현 방법

# 1. 프로젝트 개요

### **Pneumonia Detection**



Normal



**Bacterial Pneumonia** 



Viral Pneumonia

## 1. 프로젝트 개요

### 분석 대상

- Kaggle에 공개된 흉부 X-ray 이미지 (~5,000개)
- Bacterial & viral pneumonia 통합, 정상 772개 Pneumonia 4281개

#### Pain Point

- 이미지 dataset 전처리 과정
- CNN parameter 수를 늘리는 것만으론 성능 개선 미약

### 분석 목표

• X-ray 이미지를 input으로 정상/Pneumonia 판별

#### 프로세스

- 1. 데이터 전처리
- 2. CNN model 구축 및 학습
- 3. 모델 평가, 웹 서비스 서빙

## 2. 프로젝트 배경

- 흉부 X-ray 검사는 호흡기 및 폐질환 진단을 위한 중요 기법
- 일반적으로 내과의사의 육안 평가로 질환 여부 판별
- 진단 정확도는 60-80% 내외 (CT 포함), 분석 시간 및 정확도 개선 요구됨

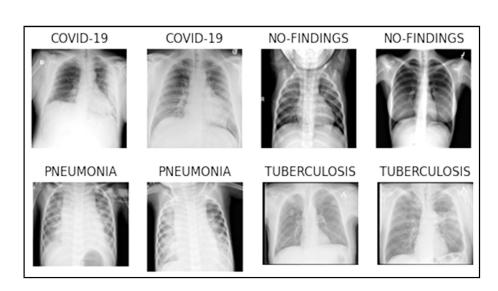
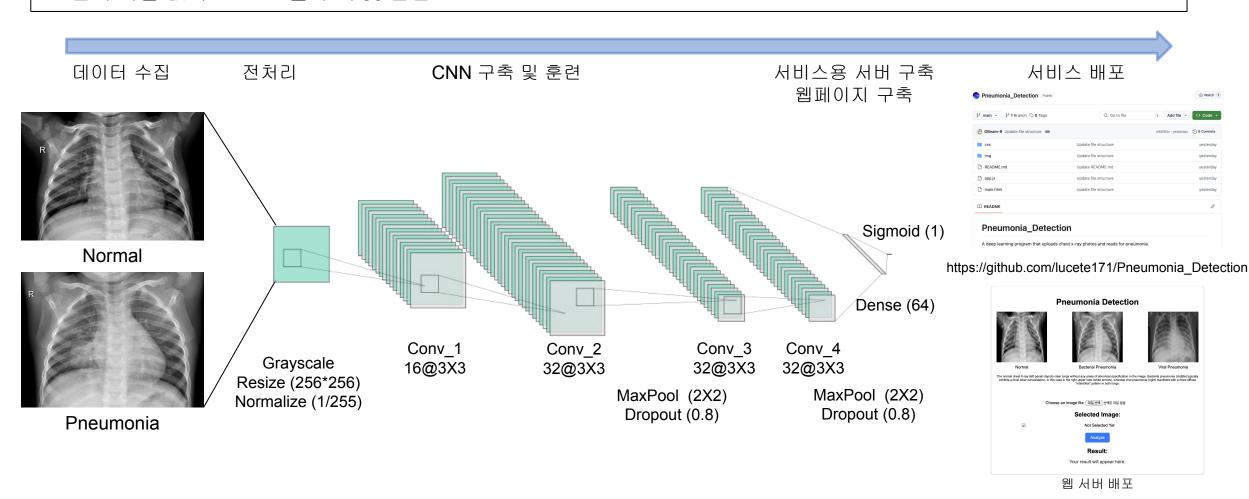


TABLE 3: Scenarios Based on Assignment of Uncertain Chest Radiography and CT Impressions

	Value (95% CI)				
Performance Value	Scenario 1ª	Scenario 2ª	Scenario 3ª	Scenario 4ª	Scenario 5 <sup>b</sup>
Sensitivity (%)	51.9 (48.9–54.9)	59.6 (55.6-63.7)	13.4 (11.4–15.4)	19.6 (16.4–22.0)	32.7 (27.7–37.8)
Specificity (%)	71.3 (68.9–73.7)	67.1 (65–69.2)	97.7 (96.9–98.5)	96.4 (95.6-97.3)	96.8 (95.7–97.9)
PPV <sup>c</sup>					
At prevalence of 54.7%	68.4 (66.2-70.6)	68.6 (66.6-70.7)	87.6 (83.4-91.7)	86.8 (83.5-90.1)	92.5 (89.9–95.1)
At prevalence of 44.9%	59.4 (56.9-61.8)	59.6 (57.3-61.9)	82.6 (77.1–88.1)	81.6 (77.3-85.9)	89.2 (85.7–92.9)
At prevalence of 23.2%	35.1 (32.8-37.5)	35.4 (33.2–37.5)	63.8 (54.9–72.6)	62.2 (55.4-69.0)	75.5 (68.6–82.5)
NPV <sup>c</sup>					
At prevalence of 54.7%	55.0 (53.3-56.8)	57.9 (55.3-60.5)	48.3 (47.7–48.9)	49.8 (48.8-50.9)	54.4 (52.5–56.2)
At prevalence of 44.9%	64.5 (62.9-66.1)	67.1 (64.8–69.4)	58.1 (57.5–58.7)	59.5 (58.5-60.5)	63.8 (62.1–65.6)
At prevalence of 23.2%	83.0 (82.0-84.0)	84.6 (83.2-86.0)	78.9 (78.5–79.3)	79.9 (79.2–80.5)	82.6 (81.6-83.7)
Positive LR	1.81 (1.63-2.00)	1.81 (1.65–1.99)	5.74 (3.92-8.38)	5.51 (4.12-7.36)	10.3 (7.07–15.1)
Negative LR	0.675 (0.629-0.724)	0.601 (0.541-0.668)	0.887 (0.865-0.909)	0.833 (0.799-0.869)	0.695 (0.644-0.749)
OR	2.68 (2.27–3.17)	3.01 (2.48-3.66)	6.47 (4.35-9.62)	6.61 (4.79-9.12)	14.9 (9.73–22.7)
Accuracy (%)	62.6 (60.6-64.5)	65.4 (63.4–67.3)	59.8 (57.8–61.8)	78.5 (76.9–80.2)	80.4 (78.2–82.6)

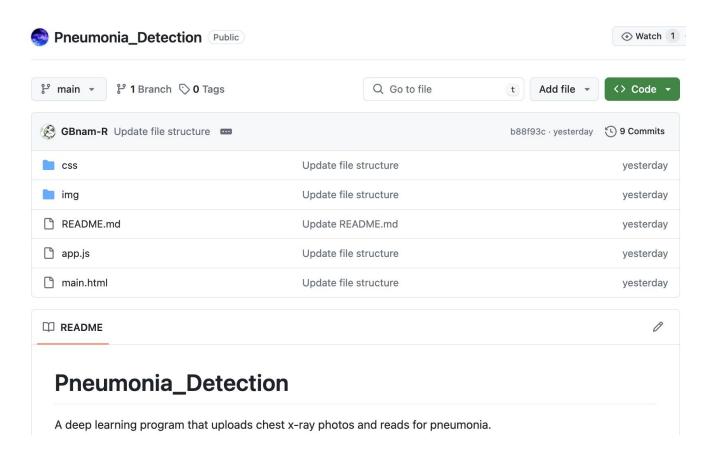
### 3. 추진 전략

- Kaggle dataset에서 chest X-ray 이미지 확보
- Bacterial/viral pneumonia로 세분화 되어있는 기존 label을 Normal/Pneumonia로 단순화
- 전이 학습 없이 CNN 모델 구축 및 훈련



### 4. 개발 환경

- 운영체제: Linux (Google Colab)
- 개발 언어: Python, node.js
- 개발 도구: Google Colab
- 라이브러리: tensorflow, numpy, matplotlib, math, os, cv2, sklearn



# 2. 예측모델 평가

### **Pneumonia Detection**



Normal



**Bacterial Pneumonia** 



Viral Pneumonia

### 1. 모델 평가

- 최적 모델 accuracy: 79.64%
- 이미지 장당 소요 시간: ~300 ms (parameter 수: 7,644,033 개)
- CNN parameter 수를 늘리는 것만으론 정확도 개선 나타나지 않음
- 이미지 sharpening 처리 후에도 개선되지 않음

## 3. 서비스 구성

### **Pneumonia Detection**



Normal



**Bacterial Pneumonia** 



Viral Pneumonia

## 1. 서비스 구성

- CNN 예측모델은 Google Colab로 연결 (ngrok)
- 이미지 파일을 string format으로 분석서버로 연결
- 예측치 > 0.7 이상인 경우 pneumonia로 판정



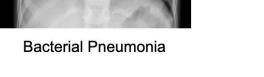
## 4. 의의 및 기대효과

#### **Pneumonia Detection**



Normal







Viral Pneumonia

## 1. 의의 및 기대효과

- 1. Dataset 내에서 임상 수준의 정확도 확보
- 2. 이미지 1장당 연산 시간 < 0.5초, 신속한 진단 보조 가능
- 3. AI 예측모델 구축 및 서비스 배포 구현
- 4. 추가 개선 방향성: Data augmentation, filter 도입으로 dataset 개선

# 감사합니다

**End of Document**