

약용작물 흰 곰팡이 이미지 탐지 프로그램

2조 김진, 박시우, 조경림, 최한결

OUR TEAM



김진

데이터 전처리, 어노테이션,
모델링, 실행파일 작성

Git : <https://github.com/rumcrush>
E-mail : camuscheer33@gmail.com



박시우

데이터 전처리, 어노테이션,
모델링, 가이드 영상 제작

Git : <https://github.com/PerfectTruth>
E-mail : truestar0807@gmail.com



조경림

팀장, 데이터 전처리,
어노테이션, 모델링, 실행파일
설명서 작성, 발표

Git : <https://github.com/00ong>
E-mail : philosophic.code@gmail.com



최한걸

데이터 전처리, 모델링

Git : <https://github.com/Choihankyul>
E-mail : chk765@naver.com

목차

01

프로젝트 개요

- 1) 프로젝트 목적
- 2) 분석 환경 및 도구

02

제작 과정

- 1) 데이터 전처리
- 2) 어노테이션

03

학습 및 평가

- 1) 모델 학습(YOLO v5)
- 2) 평가 결과
- 3) 사용방법
- 4) 프로젝트 활용 방안

프로그램 개요

01

1) 프로그램 목적

2) 분석 환경 및 개요

프로그램 목적



인공적인 실험실 환경에서

자라는 약용 작물의

CCTV 이미지를 확보 후,

확보된 이미지에서

흰 곰팡이 탐지

프로그램 개요



mold 0.7



어노테이션 (ANNOTATION)

AI 모델을 통해
객체탐지(Object Detection)를 하기 위해
학습용 이미지에
바운딩 박스(Bounding Box) 처리,
탐지하고자 하는 이미지에 레이블을 다는 작업

어노테이션 과정

- 사용 툴 : ROBOFLOW
- 어노테이션 데이터셋 생성 과정 :
 - 1) 학습 및 테스트 용 데이터 업로드
 - 2) 학습 비율 설정
 - 3) 바운딩 박스 처리
 - 4) 결과로 옵션 설정
 - 5) 어노테이션 데이터 셋 생성

어노테이션
클래스
(nc, Number of Classes)



Mold

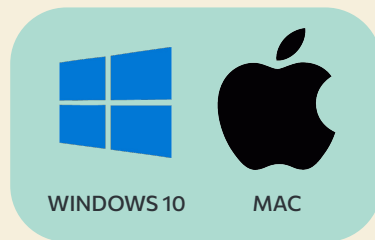
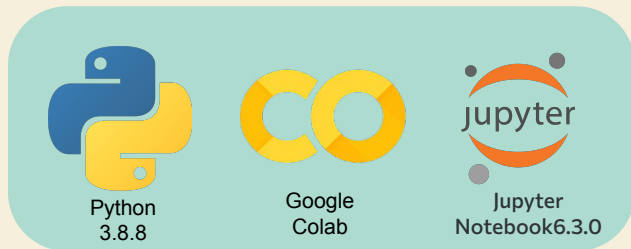
흑과 명확히 구분되는 곰팡이



Blur

비교적 선명하지 않은
곰팡이

개발 및 환경도구



사용 모델

모델 명
YOLOv5
Faster RCNN
EfficientNet

사용 라이브러리

라이브러리 명	버전	라이브러리 명	버전	라이브러리 명	버전
Pytorch	-	scipy	1.4.1	PyYAML	5.3.1
tensorboard	2.4.1	matplotlib	3.2.2	seaborn	0.11.0
tensorflow	2.4.1	Pillow	7.1.2		
torchvision	-	open cv	4.1.2		

TOOLS



어노테이션 툴
ROBOFLOW



개발 언어
Python 3.8.8



사용 모델
YOLO v5



YOLO v5

(You Only Look Once)

가장 빠른 객체 탐지 모델 중 하나.
Input 이미지를 $S \times S$ 의 그리드로 나눈 후,
각각의 그리드 셀들은 바운딩 박스를 통해 신뢰도
(Confidence score)를 예측한다.

* 신뢰도 점수 = 실제 물체의 존재 여부와 박스($S \times S$ grid)가 예측하는 박스의 정확성을 측정하는 지표

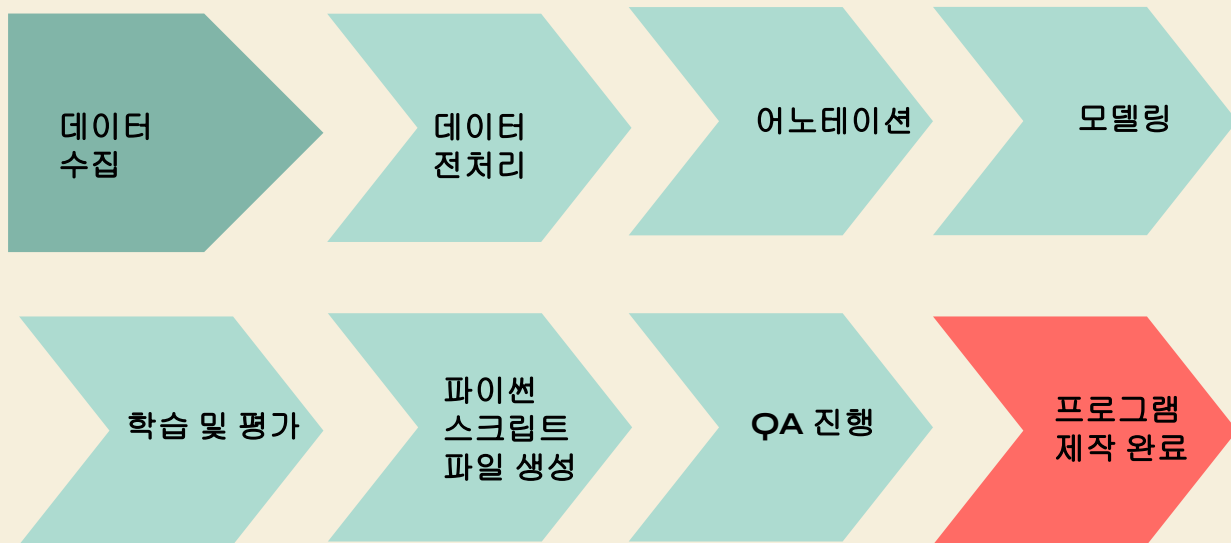
제작 과정

02

1) 데이터 전처리

2) 어노테이션

전체 제작 흐름



데이터 전처리 - 원본 데이터 셋 상세 내역



<사용 데이터1>



<사용 데이터2>

- 데이터 셋 수집 기간 : 2021년 9월 17일 ~ 2021년 10월 5일 (총 19일 간)
- 수집 형식 : CCTV 수집된 약용작물 이미지
- 총 이미지 파일 개수 : 15,761개

데이터 전처리 - 원본 데이터 셋 상세 내역

- 파일 형식 : jpg
- 이미지 정보 : 640 * 480 px

장소	카메라 각도	촬영 시작일 (년-월-일-시-분-초)	촬영 종료일 (년-월-일-시-분-초)	파일 개수
A	정면	2021-09-16 18_28_33	2021-10-05 09_00_00	4,055
	측면	2021-09-16 20_58_20	2021-10-05 09_00_02	3,910
B	정면	2021-09-17 09_07_22	2021-10-05 09_10_04	3,890
	측면	2021-09-17 09_07_35	2021-10-05 09_10_04	3,906

데이터 전처리 - 제외 데이터



<제외 데이터1>



<제외 데이터2>



<제외 데이터3>

- 모델 학습률 향상을 위해, 흰 곰팡이가 명확하게 보이는 ‘자연광 환경’ 에서 촬영된 이미지 만 사용
- 모델 학습 시 제외 사진 :
 - 붉은 LED 환경에서 촬영된 사진
 - 어두운 환경에서 촬영된 사진
 - 흰 곰팡이가 없는 정상 밀순 사진
- 최종 학습 이미지 : 123장

어노테이션 - 원본 데이터의 한계점 및 극복 방안

원본 데이터의 한계점

- 학습에 사용 가능한 총 이미지 개수 123개 학습용으로 비교적 적음
- 640*480 px, 0.1Mb가 되지 않는 CCTV 화질의 이미지
- 어노테이션 1개만 설정 후 모델링 진행 시 mAP 0.65 이상 향상되지 않는 이슈 발생
- 화질 개선, 이미지 증식 할 경우 mAP가 0.4이하로 하락하는 현상 발생

어노테이션 - 원본 데이터의 한계점 및 극복 시도

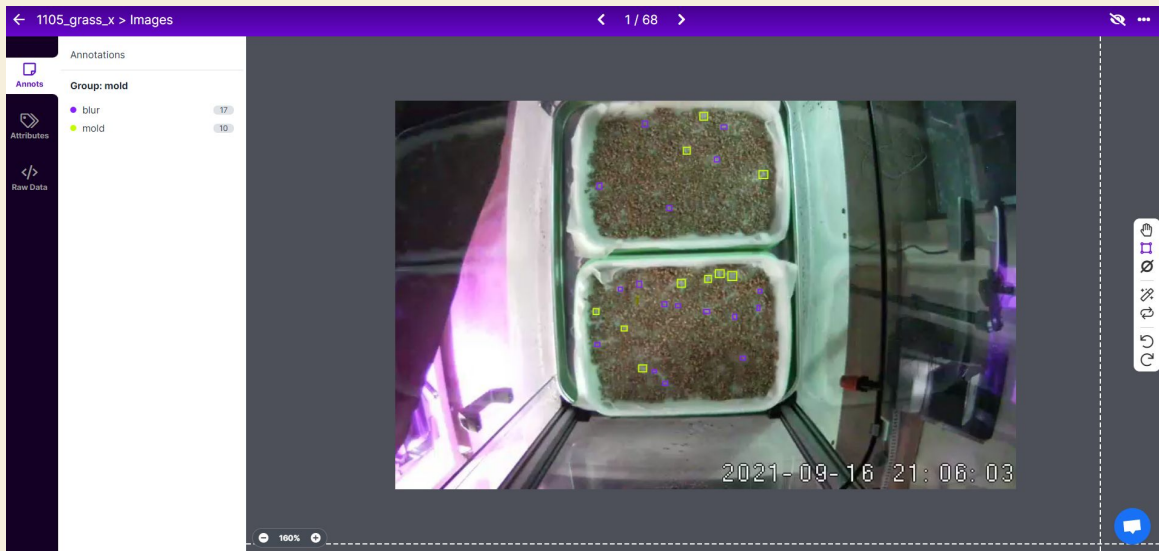
극복 방안

- AI가 이미지를 학습할 때 곰팡이와 흙을 더 명확하게 분리 할 수 있는 방안 구상
 - 1) 데이터 셋 선별 : 자연광이 충분하게 들고, 명확하게 곰팡이가 보이는 사진 채택
 - 2) 바운딩 박스 : 곰팡이가 흙과 명확하게 구분되는 부분만 좁게 바운딩박스 치
 - 3) 어노테이션 설정 : 명확하게 나온 곰팡이와 그렇지 않은 곰팡이에 각각 다른 어노테이션 명을 부여

어노테이션 명

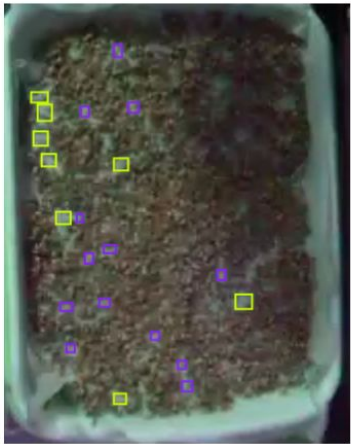
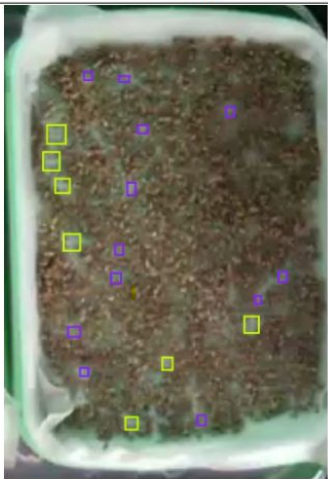
기준	어노테이션 명
흙과 명확하게 구분되는 선명한 곰팡이	mold
비교적 선명하지 않은 곰팡이	blur

어노테이션 - 바운딩 박스



ROBOFLOW 라는 어노테이션 툴을 사용, 바운딩 박스 작업 진행

데이터 전처리 - 어노테이션 진행

항목	예1	예2
사진		
	노란색 바운딩 박스 : mold	
	보라색 바운딩 박스 : blur	

- 바운딩 박스에 노란 박스는 mold, 보라색 박스는 blur로 라벨링 명 지정
- 총 6차에 걸친 어노테이션 작업 진행

어노테이션 - 학습 비율 설정 및 모델 출력

- 총 학습 이미지 123개



어노테이션



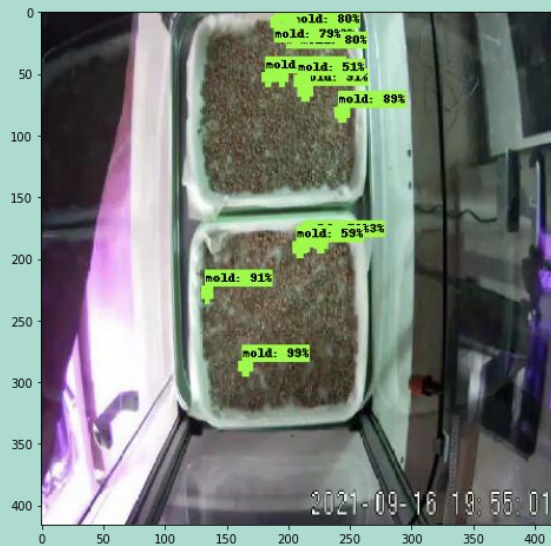
YOLO v5 PyTorch TXT 파일로 포맷

학습 및 평가

03

- 1) 모델 학습
- 2) 평가 결과
- 3) 사용 방법
- 4) 프로젝트 가치

모델 학습 - Faster R-CNN



- Faster R-CNN 사용 결과, 최대 mAP 99% 도출
- 그러나 1회 모델링 실행 속도가 느려 시의성이 중요한 곰팡이 탐지에 맞지 않다고 판단
- 프로그램의 이용성 고려 시 타 모델을 탐색

모델 학습 - EfficientNet

```
model.compile(loss='categorical_crossentropy',
              optimizer=optimizers.RMSprop(lr=2e-5),
              metrics=['acc'])

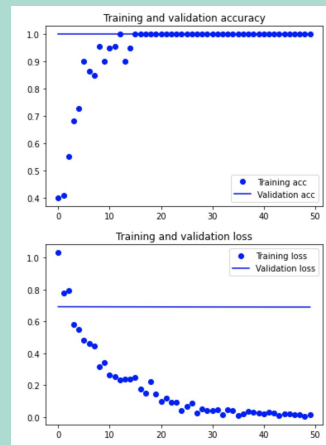
history = model.fit_generator(
    train_generator,
    steps_per_epoch= NUM_TRAIN //batch_size,
    epochs=epochs,
    validation_data=validation_generator,
    validation_steps= NUM_TEST //batch_size,
    verbose=1,
    use_multiprocessing=True,
    workers=4)
```

Epoch 50/50

5/6 [=====] - ETA: 0s - loss: 0.0144 - acc: 1.0000Epoch 1/50

6/6 [=====] - 1s 148ms/step - loss: 0.6910 - acc: 1.0000

6/6 [=====] - 2s 292ms/step - loss: 0.0158 - acc: 1.0000 - val_loss: 0.6910 - val_acc: 1.0000



- EfficientNet 사용 결과, acc 1.0000 으로 과소적합 문제 발생
- 보유한 데이터 셋의 정확도 탐지에 알맞지 않은 모델로 판단
- 보다 알맞은 정확도를 도출 할 수 있는 다른 모델을 탐색

모델학습 - YOLO v5

어노테이션 작업을 완료한
학습용 데이터셋 **YOLO v5**에 학습



모델생성 - YOLO v5

```
img_size = 600
batch_size = 32
epochs = 300
weights_size = 'l' # s,m,l,x
name = 'yolov5'
name_fix = name+weights_size
data_path = '/content/drive/MyDrive/2차프로젝트/cakd3_2차프로젝트_2조/datasets/1105/han/data.yaml'
yaml_path = '/content/yolov5/models/{}.yaml'
weights_path = '/content/yolov5/{}.pt'

name = 'mold_{}_results'


# train
!python3 /content/yolov5/train.py --patience 0 --img {img_size} --batch {batch_size} \
--epochs {epochs} --data {data_path} --cfg {yaml_path.format(name_fix)} \
--weights {weights_path.format(name_fix)} --name {name.format(name_fix)} \
```

Img	batch	epochs	data	weights
input image size	batch size	epochs	yaml path	가중치

평가지표

IoU(Intersection over Union)

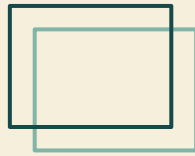
알고리즘이 설정한 바운딩 박스와
사용자가 설정한 바운딩 박스의 중첩된
면적을 합집합의 면적으로 나뉘준 비율로
0.5 이상이면 제대로 검출됐다고 판단한다.

$$\text{IoU} = \frac{\text{겹쳐진 영역}}{\text{합쳐진 영역 총합}}$$


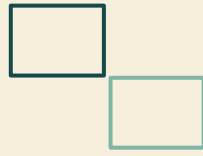
Sample IoU Scores



0.9



0.5



0.0

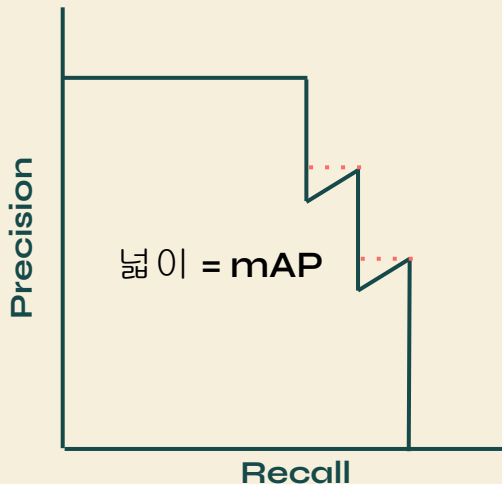
mAP(mean average precision)

합성곱 신경망(CNN)의 모델 성능 평가를 위해 사용된다. 이용한 Precision-Recall 그래프를 통해 mAP를 도출한다. 1에 가까울수록 좋다.

* Precision = $TP / (TP + FP)$, Recall = $TP / (TP + FN)$

실제 상황 (Ground Truth)	예측 결과 (Predict Result)	
	Negative	Positive
Negative	TN(True Negative)	FP(False Positive)
Positive	FN(False Negative)	TP(True Positive)

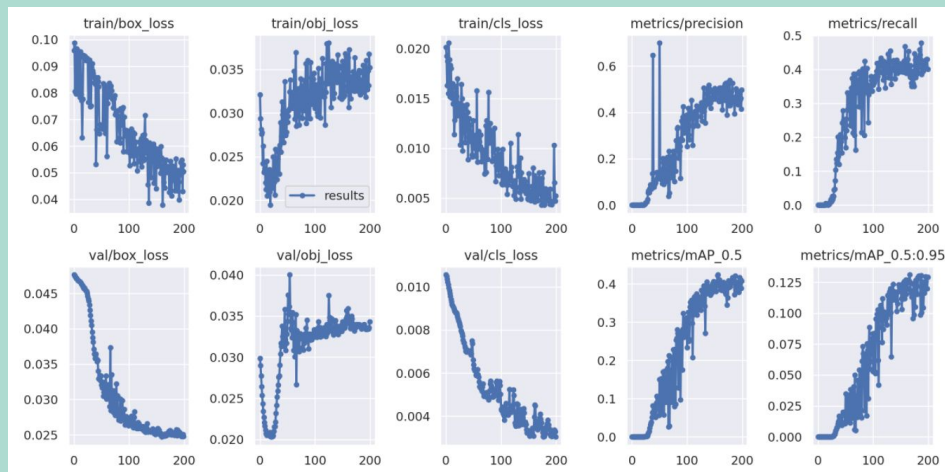
PR Curve



모델 검증 결과(1)

Model Summary: 367 layers, 46113663 parameters, 0 gradients, 107.8 GFLOPs

Class	Images	Labels	P	R	mAP@.5	mAP@.5:.95	100% 1/1	[00:01<00:00, 1.08s/it]
all	23	439	0.448	0.476	0.421	0.13		
blur	23	194	0.191	0.263	0.119	0.0295		
mold	23	245	0.706	0.69	0.723	0.23		



Mold 탐지 mAP 정확도 : 0.723

모델 검증 결과(2)



1) Validation 결과 사진 출력 가능

2) Best.pt 파일 생성 : 총 123개
이미지를 통해 곰팡이를 학습한 모델

best.pt	2021-11-07 오전 3:16	PT 파일	90,621KB
---------	--------------------	-------	----------

모델 Test 결과



best.pt 를 활용해 test 이미지에 적용 결과

사용방법 - .py 실행 파일

① 압축 파일을 풀고 파이썬으로 detect.py를 실행시킨다

② yolov5/images 디렉토리에 탐지할 원본 이미지를 넣고 다음과 같이 실행시키면 현재 폴더에 result 디렉토리가 생성되고 그 안에 곰팡이가 탐지된 이미지가 생성된다.

--source 옵션은 이미지 파일이 있는 디렉토리를 입력한다.

--project 옵션은 결과 파일이 저장될 디렉토리를 입력한다.

--conf 옵션은 곰팡이 탐지 신뢰도의 threshold를 의미한다. 기본값은 0.25이다.

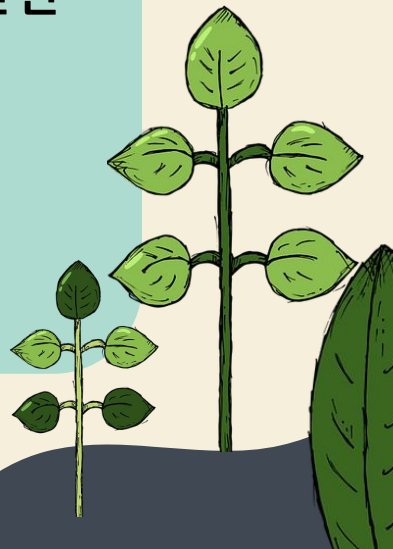
```
Python yolov5/detect.py --source ./yolov5/images --project ./ --conf 0.5
```

사용방법 - .py 실행 파일



프로그램 활용 방안

1. 약용작물 흰곰팡이 이미지 탐지 프로그램 제공
2. 사용자가 약용작물 데이터 입력 시 프로그램을 통해 관련 종사자들이 작물에 대한 흰 곰팡이 진단 및 예방 가능
3. 곰팡이 방지 및 탐지를 통해 작물의 생산량 증대 예상



저작권 등록

프로그램등록신청서

※ □ 에는 V표를 합니다.

(앞쪽)

접수번호	접수일자	처리기간
		4일
프로그램 저작물	① 제호(명칭)	흰 곰팡이 이미지 탐지 프로그램
	② 창작연월일	2021년 10월 18일
	(한글)	허진경 외 4 인
		멘토 선생님고 팀원 4명
	국적	별지기재

접수증

신청인 : 허진경 님이 신청한 접수내역입니다.

접수일자 : 2021년 11월 10일

접수번호	신청내용	신청제호
2021-051628	프로그램 등록	흰 곰팡이 이미지 탐지 프로그램

2021년 11월 10일

한국저작권위원회 위원장



프로그램등록신청명세서

프로그램종류코드 : 4 2 8 7 0

1. 제호	흰 곰팡이 이미지 탐지 프로그램
적용분야	농업분야
특징	<ul style="list-style-type: none"> - 인공지능 실험실 환경에서 자라는 약용 작물의 CCTV 이미지를 확보 후, 확보된 이미지에서 흰 곰팡이를 탐지한다. - 구동 환경 및 제작 용 <ul style="list-style-type: none"> - 구동 환경 : Windows, Mac - 제작용 : Colaboratory, Jupyter Notebook, Roboflow, Python, YOLO v5 - mAP(정확도) : 곰팡이 탐지를 위해 견차리로 'mold'라는 label에 대해 어노테이션(annotation) 작업을 진행함. 어노테이션 후 YOLO v5를 이용해 IoU가 0.5이상인 것을 대상으로 mAP를 평가했을 때 0.723의 결과를 얻을 수 있었다. - 알고리즘이 설정한 바운딩 박스와 사용자의 설정한 바운딩 박스의 중첩된 면적을 합집합의 면적으로 나누어 비율로 0.5 이상이면 제대로 검출된다고 판단한다. - mAP : 합성곱 신경망(CNN)의 모델 성능 평가를 위해 사용된다. 이용한 Precision-Recall 그래프를 통해 mAP를 도출한다. 1에 가까울수록 객체 탐지에 대한 예측력이 좋다.
2. 주요 내용	<ul style="list-style-type: none"> - 곰팡이 탐지 : 640*480 pixel 사이즈에 0.1Mb가 되지 않는 CCTV 사진을 통해 약용작물에

감사합니다!