종합설계 프로젝트 수행 보고서

프로젝트명	"딥러닝과 AR을 이용한 식재료 인식 및 응용			
—± 4= 6	애플리케이션 개발"			
팀번호	S1-10			
	수행계획서()			
	2차발표 중간보고서()			
문서제목	3차발표 중간보고서()			
	4차발표 중간보고서()			
	최종결과보고서(ㅇ)			

2020.11.27.

S1-10 팀원: 박병남 (팀장)

유현승 (팀원)

이동준 (팀원)

지도교수 : 최종필 교수

지도교수 : 최종필 교수 (인)

문서 수정 내역

작성일	대표작성자	버전(Revision)	수정내용	
2019.12.15.	이동준	1.0	계획서 및 1차 발표자료 작성	최초 작성
2020.12.16.	박병남	1.1	계획서 내용 추가	개발 환경 추가
2020.12.16.	박병남	1.2	계획서 내용 변경	개발 환경 변경
2020.01.21.	유현승	2.0	수행 보고서	양식에 맞게 기존 보고서를 토대로 작성
2020.01.22.	박병남	2.1	보고서 내용 추가	작품선정 추가 작성 및 문서 틀 개선
2020.01.22.	이동준	2.2	보고서 내용 변경	최근 동향 보완
2020.01.23.	박병남	2.3	보고서 내용 변경	개발 목표 보완
2020.01.28.	이동준	2.4	최종 검토 후 제출	최종 검토 후 제출
2020.02.26.	박병남	3.0	2차 수행 보고서 작성	추가 작성
2020.02.28.	이동준	3.1	2차 수행 보고서 작성	추가 작성
2020.03.02.	유현승, 이동준, 박병남	3.2 , 3.3	2차 수행 보고서 작성	추가 작성 및 최종 검토
2020.04.30.	박병남, 유현승, 이동준	4.0	3차 수행 보고서 작성	프로토타입 작성
2020.06.27.	박병남, 유현승, 이동준	5,0	4차 수행 보고서 작성	데모, 코드 작성
2020.06.27.	박병남, 유현승	5.1	4차 수행	수정 및 검토
2020.11.27.	박병남, 유현승, 이동준	6.0	최종 수행 보고서 작성	최종 보고서 작성

이 문서는 한국산업기술대학교 컴퓨터공학부의 "종합설계"교과목에서 프로젝트 "딥러닝과 AR을 이용한 식재료 인식 및 응용 애플리케이션 개발"을 수행하는 (S1-10, 박병남,유현승,이동준)들이 작성한 것으로 사용하기 위해서는 팀원들의 허락이 필요합니다.

목 차

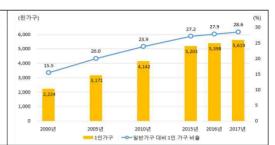
I . 서본
1. 작품선정 배경 4
2. 기존 시장/기술동향 분석
3. 개발 목표6
4. 팀 역할 분담6
5. 개발 일정7
6. 개발 환경7
I. 본론
1. 개발 내용
2. 문제 및 해결방안8
3. 시험시나리오 & 시스템 구성도9
4. 상세 설계
5. Prototype 구현 ·······15
6. 시험/ 테스트 결과
7. Coding & DEMO20
Ⅲ. 결 론
1. 연구 결과29
2. 작품제작 소요재료 목록 30
참고문헌

Ⅰ. 서 론

1. 작품선정 배경

- 모바일 세대의 요리 컨텐츠에 대한 관심 증가

- 1인 가구 비율이 2000년과 비교해서 남자는 195.4% 증가, 여자는 120.9% 증가
- 남성 1인 가구 비율이 가장 높은 연령은 30 세(22.5%)
- 여성 1인 가구 비율이 두 번째로 높은 연령 은 27세(16.0%)
- 요리에 대한 버즈량 증가
 - * 버즈량 : 온라인에서의 언급된 횟수
- 매일 같은 배달음식에 대한 갈증해소
- 1인 가구의 관심사는 일상의 한끼 해결
- '요섹남', '요섹녀'라는 신조어 등장





■ 쿡방 예능의 급상승(동시간대 시청률 1위 섭렵)



- Food-Tech의 투자 가속화 추세

2,000,000+ ■ 데이터 분석 기반, 레시피 검색 (9.2M\$ 투자) 북 ■ '맛' 데이터를 분석, 1,500만 UV 확보. ■ Native Ad 및 API과금으로 100억 연매출 ■ eBay 출신 창업자, 제휴쇼핑BM 확장 ■ 인구의 절반, 여성의 80%가 사용하는 음식계의 구글 ■ 레시피 전문 사이트, 4,400만 UV 일 cookpad Live ■ 연매출 650억, 영업이익 50% 본 ■ 유료회원비, Native Ad, 신선식품 제휴 一緒に作れるクックパッド ■ 2009년 기업 공개(시가총액 1조원+)

- 변동하는 시장물가를 매번 파악하기 힘듦
- 식재료의 칼로리나 영양성분의 파악이 번거로움

2. 기존 시장/기술동향 분석

가. 주방친구



- 나에게 필요한 정보와 레시피를 저장해서 보기 쉽게 정리하는 기능
- 카카오톡, 밴드, 페이스북 등 SNS 공유 기능
- 찾고 싶은 정보와 레시피를 검색기능으로 원하는 것을 찾을 수 있음
- 주방 상식 등의 정보들을 쉽게 접근할 수 있음

나. 요리백과 만개의 레시피



- 종류별 레시피로 각 종류별로 원하는 레시피를 확인할 수 있음
- 상황 별 레시피로 일상, 손님접대 등 상황에 맞는 레시피를 확인할 수 있음
- 방법 별 레시피로 끓이기, 볶음 등 방법에 따라 레시피를 확인할 수 있음
- 재료 별 레시피로 가진 재료에 따라 레시피를 확인할 수 있음
- 자기가 좋아하는 레시피를 스크랩하여 편집 또는 공유를 할 수 있음

다. 해먹남녀



- 많은 요리 레시피, 꿀 팁, 레시피 들에 대해 리뷰와 함께 확인 할 수 있음
- 자취생, 상황, 국가별 요리등의 요리를 확인 할 수 있음
- 레시피의 영양성분 및 주의 성분을 한 눈에 확인할 수 있음
- 내가 좋아하는 음식의 레시피를 스크랩 할 수 있음

3. 개발 목표

- 식재료를 인식하여 급변하는 시장물가와 영양성분을 AR로 시각화하여 편리함과 유용함을 제공
- 선호도 검사와 검색 내용을 기반으로 유사도를 측정하여 '맞춤 음식 레시피' 추천
- 커뮤니티 생성과 레시피를 공유를 통해 조리문화의 질을 높임
- 인식된 식재료의 레시피를 보고 다양한 요리를 혼자서도 할 수 있게 함

4. 팀 역할 분담

번호	성명	주요 역할
1	박병남	사용자 커뮤니티 및 애플리케이션 UI 구현, 딥러닝 구현
2	유현승	식재료 이미지 추출 및 딥러닝 구현, MySQL DB설계 및 서버 연동
3	이동준	AR 이미지 매칭 및 카메라 화면 구현 및 딥러닝 구현

5. 개발 일정

추 진 사 항	12월	1월	2월	3월	4월	5월	6월	7월
사 <mark>전조사 및 제</mark> 안서발표								
자료수집 및 스터디								
시스템 구현								
프로토타입 완성								
통합 테스트 및 보완								
최종 보고서 발표								

6. 개발 환경

- 운영체제 : Windows 10 - 개발언어 : Python 3.7, C#

- 사용 프레임워크 : Unity, Android 6.0 (Marshmallow) API 23

- 주요 라이브러리 : Keras (2.3.0), Tensorflow (1.15.0), Unity ARcore, Vuforia, OpenCV

- 서버 프로세스: php-7.4.0.

- DB: MySQL 8.0, Vuforia Target Manager

Ⅱ. 본 론

1. 개발 내용

- 식재료를 AR카메라로 비춰 딥러닝된 모델과 비교하여 일치할 경우 이름, 시장물가, 칼로리를 화면 위에 나타냄
- 인식된 식재료를 터치하면 해당 식재료로 만들 수 있는 요리와 레시피를 보여줌
- 식재료들의 영양성분을 나타내주고 등록된 레시피의 개인 만족도(평점)를 제공함
- 선호도 조사와 검색한 음식 간의 유사도를 측정하여 유사도가 짙은 음식 레시피 추천

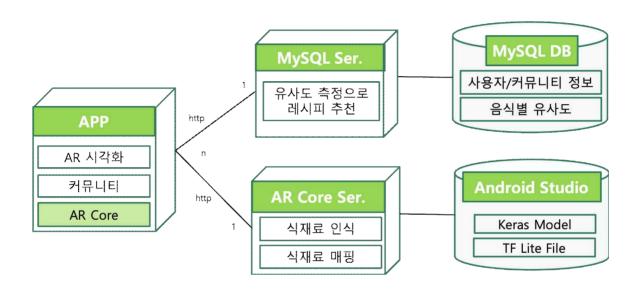
2. 문제 및 해결방안

- 가. 집에서 요리하는 사람들을 위한 레시피 제공
 - → DB에 저장된 레시피 조회 및 추가
- 나. 식재료 모델의 데이터 처리
 - → DB 활용
- 다. 식재료를 카메라로 인식하여 얻을 수 있는 정보를 사용자에게 제공
 - → 시장물가 api를 활용하여 효율적인 대처를 할 수 있게 함
 - → 추가기능 구현 시 AR카메라 기능을 통해 칼로리나 영양성분을 제공
- 라. 절단면에 따라 인식이 불가능한 식재료
 - → 인식이 불가능하게 된 특수한 경우 사용자 입력 가능하게 함
- 마. 이미지 검색에 대한 어려움
 - → 웹 크롤링으로 해결

3. 시험 시나리오 & 시스템 구성도



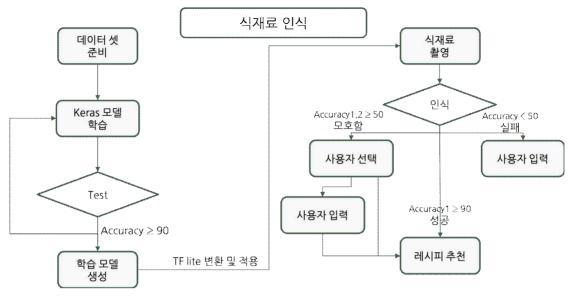
- 가. 모바일 어플리케이션 실행
- 나. 사용자 정보 입력 (로그인) : 첫 등록 후 자동 로그인
- 다. AR 카메라 구동
- 라. 식재료 인식
- 마. 인식된 식재료의 시장물가, 영양정보 확인
- 바. 식재료 터치 후 가능 레시피 조회 : 해당 식재료로 만들 수 있는 레시피를 조회



арр	Android Studio	MySQL
- 음식 정보를 AR 시각화 구 현 - 커뮤니티 UI와 창구 마련	- AR core Server를 활용하 여 식재료 인식과 매핑 - 식재료 학습 모델 저장	- 사용자 정보 저장 - 유사도 측정 레시피 적용

4. 상세 설계

1. 딥러닝 모델



- Keras Model (식재료 100가지 : 훈련셋 각 1000장, 평가셋 각 30장 / 총 103000장)
 - · food_dataset.py (데이터 로딩 + npy파일 저장)

```
In [ ]: # -*- coding : utf-8 -*-
         from sklearn import model_selection
         from sklearn.model_selection import train_test_split
         from PIL import Image
         import os,glob
         import numpy as np
         # 분류 데이터 로딩
         root_dir="C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/"
         #카테고리 명령 지정
         categories=["onion","garlic","shrimp","carrot","potato"]
         nb_classes=len(categories)
         #0/미지 크기 지정
         image_width=64
         image_height=64
         #데이터 변수
         X=[]
Y=[]
         for idx, category in enumerate(categories):
    image_dir=root_dir + category
    files=glob.glob(image_dir+"/"+"*.jpg")
    print(image_dir+"/"+"*.jpg")
              for i,f in enumerate(files):
#0/미/지/ 로당
                   img=Image.open(f)
                   img=img.convert("RGB")
                   img=img.resize((image_width, image_height))
                   data=np.asarray(img)
                  X.append(data)
Y.append(idx)
         X=np.array(X)
         Y=np.array(Y)
          #훈련 데이터와 테스트 데이터 나누기
         X_train, X_test, Y_train, Y_test=train_test_split(X,Y)
         xy=(X_train, X_test, Y_train, Y_test)
         #데이터 班皇 저왕
np.save(root_dir+"kingredient.npy",xy)
```

• food classify.py (모델 구성 + 딥러닝 실시)

```
In [ ]: # coding : utf-8
         # 시용할 모델 라이브러리 import
         import sys,os
         from keras models import Sequential
         from keras layers import Convolution2D
         from keras.layers import MaxPooling2D
        from keras layers import Activation
         from keras layers import Dropout
        from keras layers import Flatten
         from keras layers import Dense
         from keras.utils import np_utils
         import numpy as np
         # 조기 설정
        root_dir="C:/Users/LG/Desktop/deep/kingredient/"
categories=["onion","garlic","shrimp","carrot","potato"]
        nb_classes=len(categories)
         Image_size=64
         # FINIFI ESI
        def load dataset():
             x_train, x_test, y_train, y_test=np.load("C:/Users/L6/Desktop/deep/ingredient/kingredient.npy")
            x_train=x_train.astype("float") / 256
x_test=x_test.astype("float") / 256
             y_train=np_utils.to_categorical(y_train,nb_classes)
             y_test=np_utils.to_categorical(y_test,nb_classes)
             return x_train, x_test, y_train, y_test
         def build_model(in_shape):
              model=Sequential()
model.add(Convolution2D(32,3,3,border_mode='Same', input_shape=in_shape))
model.add(Activation('relu'))
              model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2,2)))
              model.add(Dropout(0.25))
              model.add(Convolution2D(64,3,3,border_mode='same'))
              model.add(Activation('relu'))
model.add(Convolution2D(64,3,3))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2,2)))
              model.add(Dropout(0.25))
              model.add(Flatten())
              model.add(Dense(512))
model.add(Activation('relu'))
              model.add(Dropout(0.5))
              model.add(Dense(nb_classes))
              model.add(Activation('softmax'))
model.compile(loss='binary_crossentropy',optimizer='rmsprop',
                               metrics=['accuracy'])
              return model
         # 모델 학습을 수행하고 저장된 모델을 파일로 저장
         def model_train(x,y):
              mode[=build_model(x.shape[1:])
              model.fit(x,y,batch_size=32,epochs=30)
              return model
         # 모델 평가하기
         def model_eval(model,x,y):
               score=model.evaluate(x,y)
print('loss=',score[0])
print('accuracy=',score[1])
         # 모델 학습 및 평가
         x_train, x_test, y_train, y_test=load_dataset()
model=model_train(x_train,y_train)
model_eval(model,x_test,y_test)
         # 모델 저장
         model.save("C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/kingredient_model.h5")
```

• food classify run.py (모델 파일 로딩 + 입력 이미지 예측결과)

```
In [ ]: # coding : utf-8
         import sys, os
         from keras.models import Sequential
         from keras.layers import Convolution2D, MaxPooling2D
         from keras.layers import Activation, Dropout, Flatten, Dense
         from keras.utils import np_utils
         from keras.models import load model
         from PIL import Image
         import numpy as np
         # 테스트 이미지 목록
         "C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/carrot1.jpg",
                        "C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/carrot2.jpg",
                       "C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/carotts.jpg",
"C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/potato1.jpg",
"C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/potato2.jpg",
"C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/shrimp1.jpg",
"C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/testdata/shrimp2.jpg"
         image_size=64
         nb_classes=len(image_files)
categories=["onion","garlic","shrimp","carrot","potato"]
         x=[]
         files=[]
         #0/미지 불러오기
         for fname in image_files:
              img=Image.open(fname)
              img=img.convert("RGB")
              img=img.resize((image_size,image_size))
              in_data=np.asarray(img)
              in_data=in_data.astype("float")/256
              X.append(in_data)
              files.append(fname)
         X=np.array(X)
         #모델 패일 읽어오기
         model=load_model('C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/kingredient_model.h5')
         #예측 실행
         pre=model.predict(X)
         #예측 결과 출력
         for i,p in enumerate(pre):
              v=p.argmax()
             print("입력:",files[i])
print("예측:","[",y,"]", categories[y],"/ Socre",p[y])
         #이미지 불러오기
         for fname in image_files:
              img=Image.open(fname)
              img=img.convert("RGB")
              img=img.resize((image_size,image_size))
              in_data=np.asarray(img)
              in_data=in_data.astype("float")/256
              X.append(in_data)
              files.append(fname)
         X=np.array(X)
         #모델 파일 읽어오기
         model=load model('C:/Users/LG/Desktop/deep/ingredient/kingredient model.h5')
         #예측 실행
         pre=model.predict(X)
         #예측 결과 출력
         for i,p in enumerate(pre):
              y=p.argmax()
             print("입력:",files[i])
             print("예측:","[",y,"]", categories[y],"/ Socre",p[y])
```

- TF Lite File 변환 (안드로이드에 Keras 모델을 적용시키기 위함)

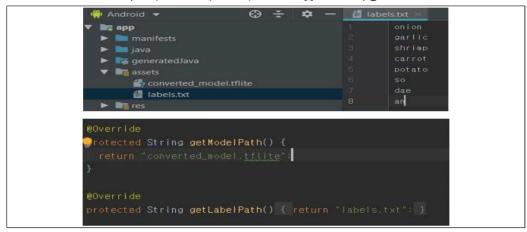
```
import tensorflow as tf

converter = tf.lite.TFLiteConverter.from_keras_model_file("keras_model.h5")

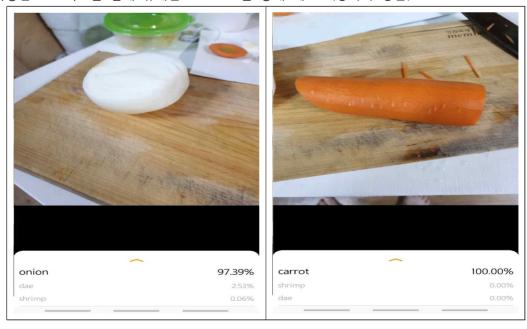
tflite_model = converter.convert()

open("converted_model.tflite", "wb").write(tflite_model)
```

- 2. 앱 (안드로이드)
- Android Studio 프로젝트의 asset에 tflite, labels 및 코드 적용



- 적용한 프로젝트를 실제 휴대폰으로 APK를 통해 테스트(양파와 당근)

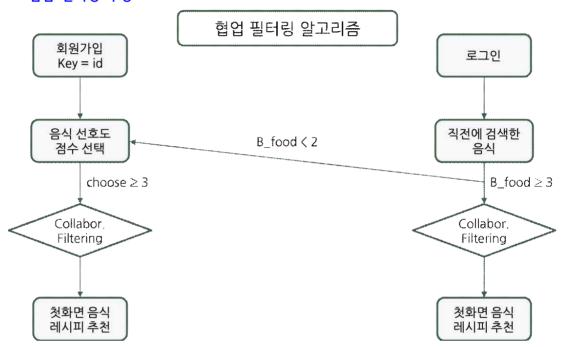


• AR Core

3. DB

- My SQL
 - 협업 필터링 알고리즘
 - 가. User-base Collaborative Filtering으로 n차원일 때 편집거리 측정
 - 나. 유클리디안 사용
 - 다. 유저별 편집거리를 정규화
 - 라. 정규화 값이 가장 높은 유저 음식을 추천

• 협업 필터링 구성도



• 협업 필터링 예시 코드1

- 12번 라인 코드는 정규화를 보기위해 2차원 공간에서만 예시 출력

• 협업 필터링 예시 코드2

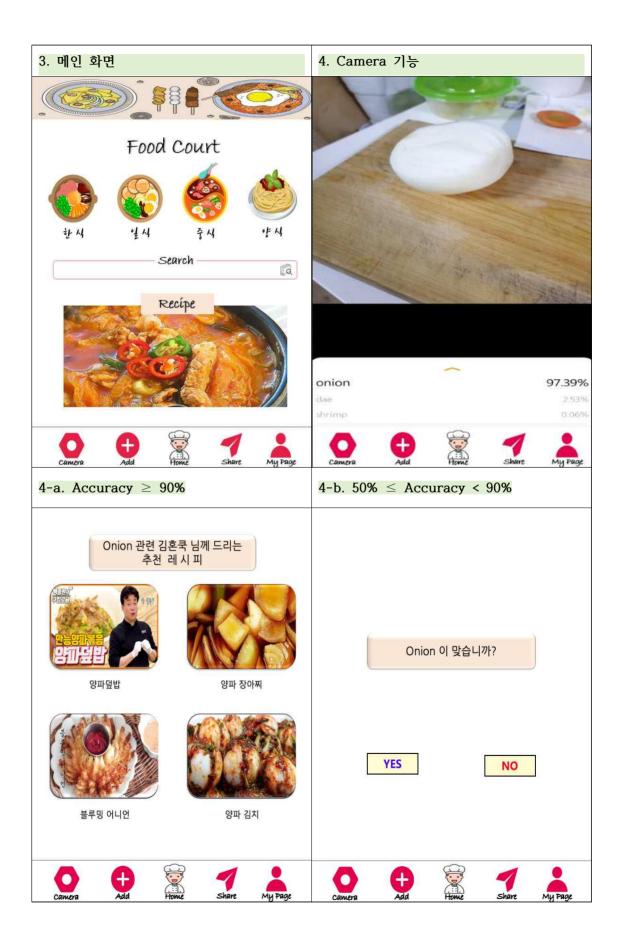
- 유클리디안을 활용하여 다차원에서의 두 사람간 거리 구하기

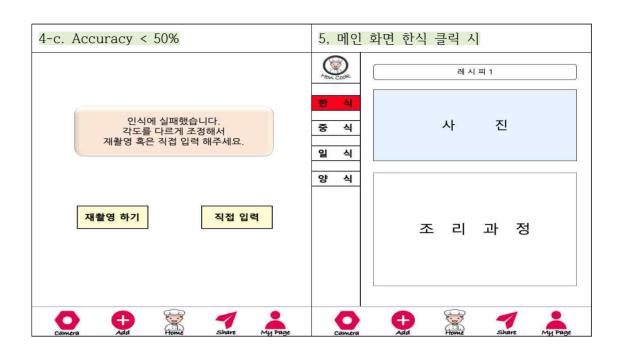
- 위 코드 결과 예시 중 'JJL'가 가장 유사도가 짙음.

```
[(0.4142135623730951, 'JJL'),
(0.21712927295533244, 'JPC'),
(0.1951941016011038, 'JGC')]
```

5. prototype 구현







1. 시작 화면. 애플리케이션 시작 시 실행

2. 로그인 화면

- 회원가입 및 로그인 페이지

3. 메인 화면

- 한식 일식 중식 양식별 레시피 가이드
- 알고 싶은 레시피 검색창
- 사전 선호도 검사를 통한 사용자별 음식 추천하여 레시피 배너
- 하단 메뉴에서 식재료 인식, 레시피 쓰기, 메인 화면 이동, 친구 공유, 마이페이지 기능

4. Camera (하단 카메라 클릭 시)

- Camera 기능 활성화. 카메라에 비춰진 식재료 인식하여 하단에 정확도가 표기됌.
- 식재료 정확도가 90%가 넘을 시 성공하여 4-a 로 이동
- 식재료 정확도가 50%이상 90% 미만 일시 4-b 로 이동
- 식재료 정확도가 50%미만 일시 4-c 로 이동

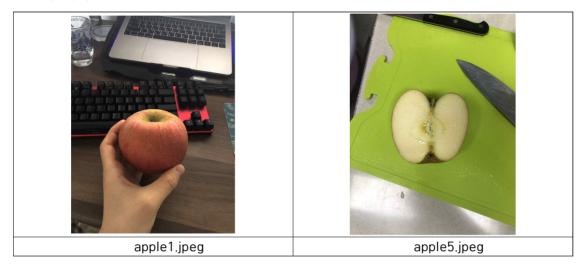
5. 메인화면 한식(일식 중식 양식) 레시피 가이드 선택 시

- 왼쪽 상단에서 각 분야 선택 가능
- 현재 검색, 찜하기(저장) 등 구현 예정.

6. 시험/ 테스트 결과

1. 식자재 비교알고리즘 시험/테스트 시험 테스트는 사과, 바나나, 굴비, 청경채 4가지로 진행

가. 사과



- 입력: ./drive/Mv Drive/BveongNam test/banana test/apple1.jpeg
- 예측: [3] apple / Score 0 9112341
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam test/banana test/apple2.jpeg
- 예측: [3] apple / Score 0.8992768
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/apple3.jpeg
- 예측: [3] apple / Score 0.8699498
- 입력: /drive/My Drive/ByeongNam test/banana test/apple4.jpeg
- 예측: [3] apple / Score 0.8681923
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam test/banana test/apple5.jpeg
- 예측: [3] apple / Score 0.4982119

나. 바나나

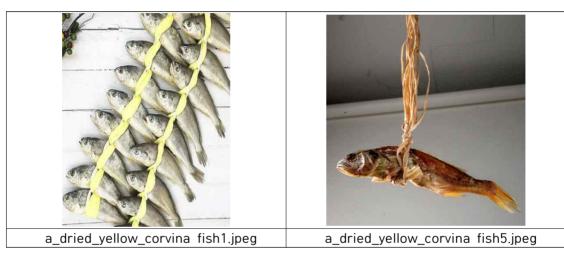


- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/banana1.jpeg 예측: [4] banana / Score 0.8885753 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/banana2.jpeg 예측: [4] banana / Score 0.8746124 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/banana3.jpeg 예측: [4] banana / Score 0.8720334 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/banana4.jpeg
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/banana5.jpeg

예측: [4] banana / Score 0.9188954

예측: [4] banana / Score 0.9681797

다. 굴비



- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/a_dried_yellow_corvina_ fish1.jpeg
- 예측: [0] a dried yellow corvina fish / Score 0.7194926
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/a_dried_yellow_convina fish2.ipeg
- 예측: [0] a dried yellow corvina fish / Score 0.8728123
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/a_dried_yellow_convina fish3.jpeg
- 예측: [0] a dried yellow corvina fish / Score 0.7992354
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/a_dried_yellow_convina fish4.jpeg
- 예측: [0] a dried vellow corvina fish / Score 0.7845813
- 입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/a_dried_yellow_convina fish5.ipeg
- 예측: [0] a dried yellow corvina fish / Score 0.7508544

라. 청경채



입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/asian pak choy1.jpeg 예측: [2] asian pak choy / Score 0.8708062

입력: ./drive/My Drive/ByeongNam test/banana test/asian pak choy2.jpeg

예측: [2] asian pak choy / Score 0.9194926

입력: ./drive/My Drive/ByeongNam_test/banana_test/asian pak choy3.jpeg

예측: [2] asian pak choy / Score 0,9298652

입력: ./drive/My Drive/ByeongNam test/banana test/asian pak choy4.png

예측: [2] asian pak choy / Score 0.8898345

식자재 비교 알고리즘 결과

- 식재료를 정확하게 촬영 시 준수한 정확도를 보여줌.
- 모델 학습이 완벽하지 않음. 사과와 같은 단면은 정확도가 낮음.
- 모델 정확도 개선을 위해 inflating 실시 후 피드백 예정.

7. Coding & DEMO

- 1. tflite-Android Studio 연동 Code
 - "~.tflite", "~labels.txt" 설정
 - · CameraActivity.java (tflite파일, labels파일 연동)

```
package com.amitshekhar.tflite;
import android.graphics.Bitmap;
import android.os.Bundle;
import android.support.v7.app.AppCompatActivity;
import android.support.v7.app.AppCompatActivity;
import android.view.View;
import android.widget.Button;
import android.widget.ImageView;
import android.widget.TextView;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitError;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitEvent;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitEvent;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitImage;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitVideo;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitVideo;
import com.wonderkiln.camerakit.CameraKitVideo;
import java.util.List;
import java.util.List;
import java.util.concurrent.Executor;
import java.util.concurrent.Executors;

public class CameraActivity extends AppCompatActivity {

private static final String MODEL_PATH = "ingredient_inflating_test1.tflite";
private static final int INPUT_SIZE = 50;

private Classifier classifier;
```

```
rivate Executor executor = Executors.newSingleThreadExecutor()
rivate TextView textViewResult;
rivate Button btnDetectObject, btnToggleCamera;
rivate ImageView imageViewResult;
rivate CameraView cameraView;
@Override
protected void onCreate(Bundle savedInstanceState) {
    super.onCreate(savedInstanceState):
    setContentView(R.layout.activity_camera2);
    cameraView = findViewById(R.id.cameraView);
    imageViewResult = findViewById(R.id.imageViewResult);
    textViewResult = findViewById(R.id.textViewResult);
    textViewResult.setMovementMethod(new ScrollingMovementMethod());
btnToggleCamera.setOnClickListener(new View.OnClickListener() {
@Override
public void onClick(View v) {
cameraView.toggleFacing();
  @Override
protected void onDestroy() {
super.onDestroy();
```

```
executor.execute(new Runnable() {
    @Override
    public void run() {
    classifier.close();
    });
}

private void initTensorFlowAndLoadModel() {
    executor.execute(new Runnable() {
    @Override
    public void run() {
        try {
        classifier = TensorFlowImageClassifier.create()
        getAssets().
        MODEL_PATH.
        INPUT_SIZE);
        makeButtonVisible():
            eatch (final Exception e) {
        throw new RuntimeException("Error initializing TensorFlow!", e);
    }
}

private void makeButtonVisible() {
    runOnUiThread(new Runnable() {
        @Override
    public void run() {
        turnOrdit ru
```

- 분류된 이미지 정보 주고 받기

Classifier.java

```
package com.amitshekhar.tflite:
import android.graphics.Bitmap:
import java.util.List:

public interface Classifier {
    class Recognition {
    private final String id:
    private final String id:
    private final String itle:

private final Float confidence:
    public Recognition(
    final String id final String title, final Float confidence) {
    this.id = jd:
    this.id = jd:
    this.id = id:
    this.confidence = confidence:
    }

public String getId() {
    return id:
    }

public String getTitle() {
    return confidence;
    }

@Override
    public String toString() {
        String resultString = ";
    if (id != null) {
        resultString += "[" + id + "] ";
    }
}
```

```
if (title != null) {
  resultString += title + " ";
}

if (confidence != null) {
  resultString += String.format("(%.1f%%) ", confidence * 100.0f);
}

return resultString.trim();
}

List<Recognition> recognizeImage(Bitmap bitmap);

void close();
}
```

- 이미지 분류하기

• TensorFlowImageClassifer.java(BATCH SIZE, PIXEL SIZE 설정)

```
mport android.annotation.SuppressLint;
mport android.content.res.AssetFileDescriptor;
mport android.content.res.AssetManager;
mport android.graphics.Bitmap;
                     t java.io.BufferedReader;
t java.io.FileInputStream;
t java.io.IOException;
t java.io.InputStreamReader;
t java.nio.ByteBuffer;
t java.nio.MappedByteBuffer;
t java.nio.channels.FileChannel;
t java.util.ArrayList;
t java.util.List;
t java.util.PriorityQueue;
 static Classifier create(AssetManager assetManager,
String modelPath,
String labelPath,
int inputSize) throws IOException {
TensorFlowImageClassifier classifier = new TensorFlowImageClassifier();
classifier.interpreter = new Interpreter(classifier.loadModelFile(assetManager, modelPath));
classifier.labelList = classifier.loadLabelList(assetManager, labelPath);
classifier.inputSize = inputSize;
@Override
public List<Recognition> recognizeImage(Bitmap bitmap) {
ByteBuffer byteBuffer = convertBitmapToByteBuffer(bitmap);
float[][] result = new float[1][labelList.size()];
finterpreter.run(byteBuffer, result);
return getSortedResult(result);
@Override
public void close() {
interpreter.close();
```

```
private MappedByteBuffer loadModelFile(AssetManager assetManager, String modelPath) throws IOException {
    AssetFileDescriptor fileDescriptor = assetManager.openFd(modelPath);
    FileInputStream inputStream = new FileInputStream(fileDescriptor.getFileDescriptor());
    FileChannel fileChannel = inputStream.getChannel();
    ong startOffset = fileDescriptor.getStartOffset();
    ong declaredLength = fileDescriptor.getDeclaredLength();
    eturn fileChannel.map(FileChannel.MapMode.READ_ONLY, startOffset, declaredLength);

  orivate List<String> <mark>loadLabelList</mark>(AssetManager assetManager, String labelPath) throws IOException {
List<String> labelList = new ArrayList<>();
BufferedReader reader = new BufferedReader(new InputStreamReader(assetManager.open(labelPath)));
reader.close();
return labelList
private ByteBuffer convertBitmapToByteBuffer(Bitmap bitmap) {
// ByteBuffer byteBuffer = ByteBuffer.allocateDirect(BATCH_SIZE * inputSize * inputSize * PIXEL_SIZE);
ByteBuffer byteBuffer = ByteBuffer.allocateDirect(3 * inputSize * inputSize * 4);
byteBuffer (ByteOrder.nativeOrder());
int[] intValues = new int[inputSize * inputSize];
bitmap.getPixels(intValues, 0, bitmap.getWidth(), 0, 0, bitmap.getWidth(), bitmap.getHeight());
int pixel = 0;
 bitmap.getPixels(intValues, 0, bitmap.getWidth()
int pixel = 0;
for (int i = 0; i < inputSize; ++i) {
    for (int j = 0; j < inputSize; ++j) {
        final int val = intValues[pixel++];
        byteBuffer.put((byte) ((val >> 16) & 0xFF));
        byteBuffer.put((byte) ((val >> 8) & 0xFF));
        byteBuffer.put((byte) (val & 0xFF));
    }
     eductride
ublic int compare(Recognition lhs. Recognition rhs) {
eturn Float.compare(rhs.getConfidence(), lhs.getConfidence());
for (int i = 0; i < labelList.size(); ++i) {
float confidence = (labelProbArray[0][i] * 100) / 127.0f;
if (confidence > THRESHOLD) {
    pq.add(new Recognition("" + i,
    labelList.size() > i ? labelList.get(i) : "unknown",
    confidence));
 final ArrayList<Recognition> recognitions = new ArrayList<>();
int recognitionsSize = Math.min(pq.size(), MAX_RESULTS);
for (int i = 0; i < recognitionsSize: ++i) {
recognitions.add(pq.poll());
}</pre>
```

- 데이터 부풀리기

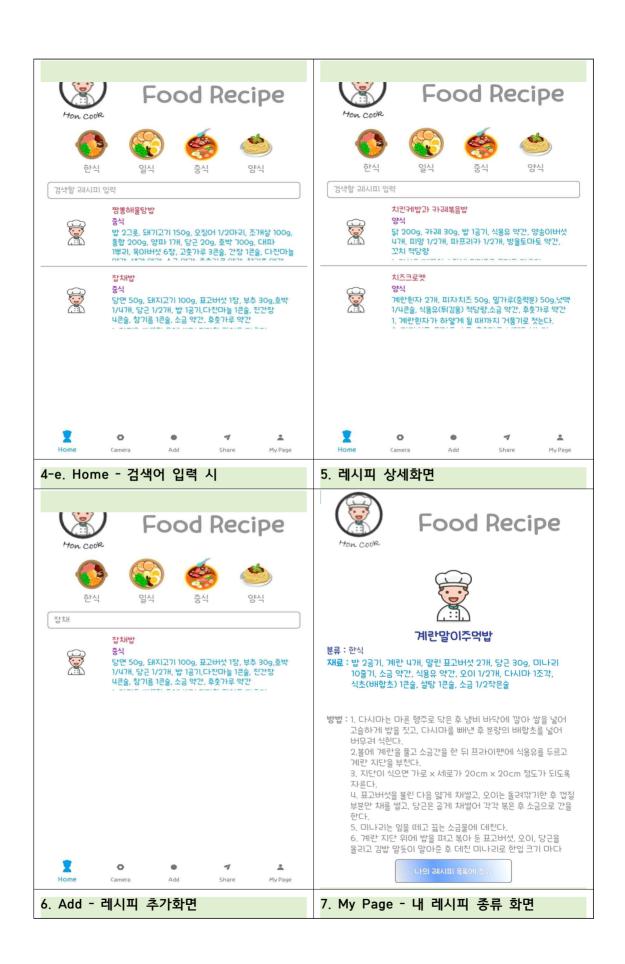
data inflating.py

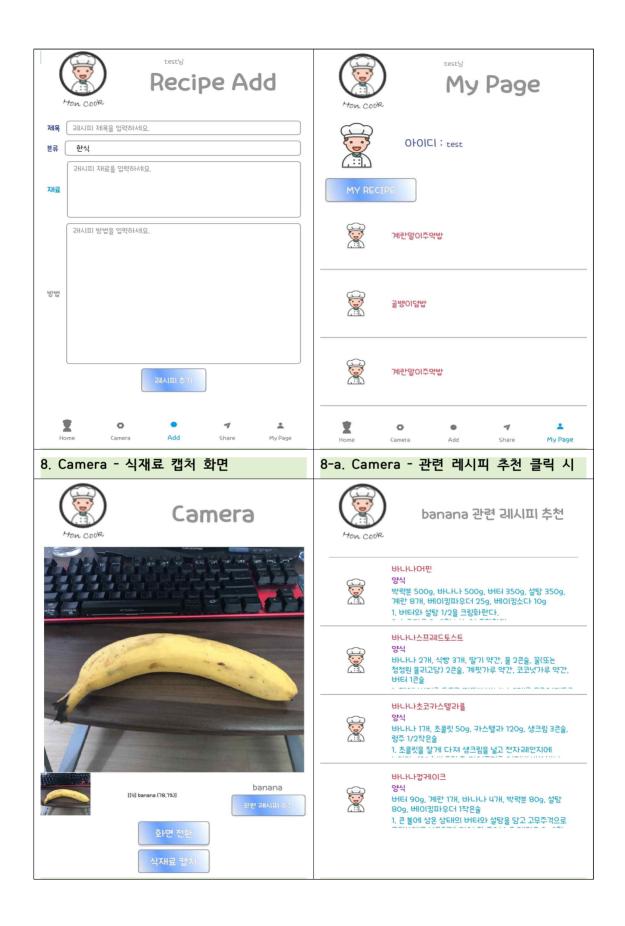
```
# 데이터 부풀리기 (ImageData Generator)
import numpy as np
import os
from os import listdir
from os.path import isfile, join
from PIL import Image
np.random.seed(3)
```

2. DEMO





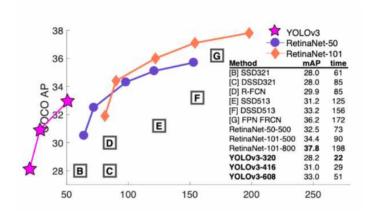




Ⅲ. 결 론

1. 연구 결과

- 본 연구는 정제된 식재료 DataSet을 이용하는 것과 yolo V3 pb 모델로 기존 모델보다 복 잡도를 줄여 모바일 환경에서도 realtime으로 구동할 수 있다는 점이 핵심이다. 이를 활용하여 초보 요리사에게 낳선 식재료를 판별하고 추천해준다.
- Object Detection 모델 중 Yolo 모델이 모바일 환경에서 가장 적합한 성능을 내주었다.



backbone	Top-1	Top-5	Bn Ops	BFLOP/s	FPS
Darknet-19[15]	74.1	91.8	7.29	<u>1246</u>	<u>171</u>
ResNet-101[5]	77.1	93.7	19.7	1039	53
ResNet-152[5]	77.6	93.8	29.4	1090	37
Darknet-53	77.2	<u>93.8</u>	18.7	<u>1457</u>	<u>78</u>

- 모델 생성 시 epoch 는 150~200으로 만드는 것이 가장 준수한 정확도를 보여줬다.
- 개발과정에서 가장 힘들었던 점은 단연코 Dataset 가공 문제이다. 사진을 크롤링해서 모으다보면 피로도가 많이 쌓인다. 이를 해결하는 방법으로는 소비자가 직접 식재료 Dataset을 찍어 등록하는 방법이지만 이는 기술적으로 실현이 불가능한 부분이 크다. 따라서 딥러닝을 이용한 애플리케이션을 제작한 기업에게 자문을 구했지만 Dataset은 구매해서 프로젝트를 진행하는 편이 효율적이며 가장 좋은 결과를 가져다준다는 말을 들었다.
- 최근 코로나19로 사회적 거리두기 제한으로 식당들이 문을 일찍 닫으며 식당보다 집밥을 찾는 이들이 많아졌다. 예를 보면 배달음식은 지난해보다 115% 증가로 급성장했으며 주방 제품에 대해서도 지난해보다 30% 증가한 판매량을 기록했다. 따라서, 기대효과로 해당 연구결과물을 활용해 사람들이 편리함을 얻을 것으로 예측된다.

2. 제품 제작 소요 제품 목록

- 개발에 필요한 SW는 아래와 같으며 따로 소요비용은 없다.

Software Development Environment					
Server	Apache Tomcat	ver. 8.5.34			
DBMS	MySQL	ver. 8.0.12			
Android IDE	Android Studio	ver. 3.1.4			
Deep Learning	Tensorflow	ver 1.15.0			
П	" Yolo				

- 개발에 필요한 HW는 안드로이드 핸드폰 중 갤럭시s6를 사용했다. 팀원 개인 핸드폰을 사용했기에 소요 비용은 없다.



참고 문헌

URL 링크 ▼

http://kostat.go.kr/portal/korea/kor_nw/1/2/2/index.board?bmode=read&aSeq=370806&pageNo=1&rowNum=10&amSeq=&sTarget=title&sTxt 통계청 - 1인가구 증가 보고서

http://mediask.co.kr/2228 SK - 요리 버즈량 증가

https://kutar37.tistory.com/entry/파이썬-협업필터링Collaborative-Filtering-추천-알고리즘-1 kutar37 - 협업필터링 알고리즘

https://www.youtube.com/watch?v=BS600z0GX4E&list=PLIMkM4tgfjnLS0jrEJN31gZATbcj_MpUm_,

http://hunkim.github.io/ml/,

https://github.com/hunkim/DeepLearningZeroToAll/

Sung kim , 모두를 위한 딥러닝

https://github.com/Yooonkyung/Movie_recommendation yoonkyung, Movie recommondation project

서재 ▼

실무가 훤히 보이는 머신러닝 & 딥러닝 - 마창수, 최재철