# 강아지 품종 이미지 분류

4조 - 김현나, 손보영, 이종헌, 전영욱, 허권

### 14종 강아지 품종 이미지 분류모델

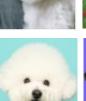
















- 1. 코카스파니엘
- 2. 푸들
- 3. 그레이하운드
- 4. 말티즈
- 5. 퍼그
- 6. 비숑
- 7. 진도개
- 8. 삽살개
- 9. 시베리안 허스키
- 10. 말라뮤트
- 11. 닥스훈트 14종의 강아지 품종을 예측하는 이미지 분류모델을 만들고자 한다. 12. 웰시코기
  - - 13. 리트리버
    - 14. 포메라니안







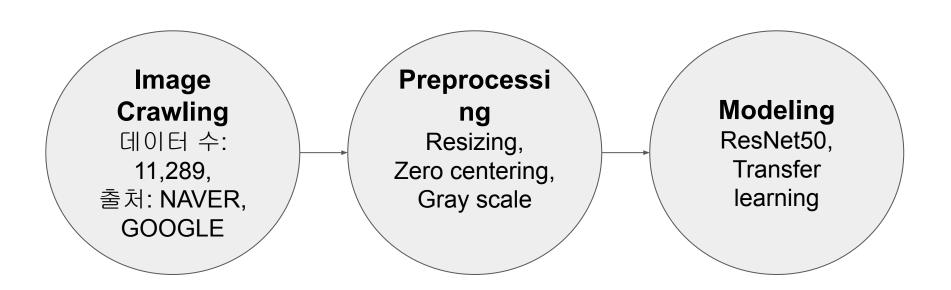








#### Workflow



# **Image Crawling**

- site: google image, naver image
- method: selenium
- 3. result:
   label = 14개
   data = 11,289개
   (train set : test set = 0.8 : 0.2)

```
options = webdriver.ChromeOptions()
   options.add_argument('--headless') # Head-less 설정
   options.add_argument('--no-sandbox')
   options.add argument('--disable-dev-shm-usage')
  driver = webdriver.Chrome('chromedriver', options=options) #chrome driver 설치한 경로 직상
  driver.get("https://search.naver.com/search.naver?where=image&sm=tab_jum") #구글 이미지
  element = WebDriverWait(driver, 5) #겨질때의 대기시간
   elem = driver.find_element_by_name("query") #구글검색창 선택
   name = "리트리버" # 검색할 검색어 입력
   elem.send_keys(name) #검색창에 검색할 내용 넣기
  elem.send_keys(Keys.RETURN) #검색할 내용 넣고 enter 치는것
  SCROLL_PAUSE_TIME = 2 #scroll 내려가는 시간
   last_height = driver.execute_script("return document.body.scrollHeight") #browser의 높이
1 ▼ while True:
       driver.execute_script("window.scrollTo(0, document.body.scrollHeight);") #browser @
       time.sleep(SCROLL_PAUSE_TIME)
       new_height = driver.execute_script("return document.body.scrollHeight")
       if new_height == last_height:
               driver.find_element_by_css_selector(".mye4qd").click() #'결과 더보기'가 또는
                                          images = driver.find_elements_by_css_selector("._image._listImage")
                                          count = 1
       last height = new height
                                          driver.find_element_by_xpath("/html/body/div[3]/div[2]/div/div[1]/section[2]/div/div[2]/di
                                          v/div/div[1]/div[1]/div/div/div[1]/div[1]/img").get_attribute("src")
                                             opener=urllib.request.build_opener()
                                             opener.addheaders=[('User-Agent', 'Mozilla/5.0 (Windows NT 10.0; Win64; x64)
                                          AppleWebKit/537.36 (KHTML, like Gecko) Chrome/100.0.4896.127 Safari/537.36')] # PC의 User
                                             urllib.request.install_opener(opener)
                                             urllib.request.urlretrieve(imgUrl, "/content/drive/MyDrive/KDT/offline/mini project3-
                                          image/리트리버/naver"+str(count) + ".jpg") # name 이름 폴더 생성후 해당 폴더에 미미지 저장
                                             count = count + 1
                                          driver.close()
```

# **Preprocessing**

- crawling한 이미지의 사이즈가 제각각임을 확인.
- resizing 작업을 통해 모든 이미지의 사이즈를 동일하게 만듦.
- Zero centering
- Gray scale

# Modeling

- ResNet50 model-pre-trained model
- Transfer learning
  - -fine tuning(conv layer 일부 재학습 + 분류기 학습)
  - -conv layer 12층, 15층, 30층 일부 재학습

# **Modeling result**

	Int 처리 150*150 epoch 20	150*150 epoch 10	150*150 epoch 20	200*200 epoch 10	200*200 epoch 20	220*220 epoch 8	220*220 epoch 9
train accuracy	0.9728	0.9260	0.9667	0.9387	0.9678	0.9312	0.9300
test accuracy	0.8189	0.8136	0.8091	0.8441	0.8406	0.8539	0.8512
after fine	류층 학습			0.8565			

<sup>\*</sup>batch size = 50

- 1. epoch 수를 늘렸다고 무조건 accuracy가 증가하는건 아니었음.
- 2. 이미지 크기가 커짐에따라 정확도가 높아지는것을 확인.
- 이미지 크기를 늘리고 epoch수를 줄여도 accuracy가 높은것을 통해 크기의 영향이 훨씬크다는걸 보여줌.
- 4. ram에 부담이 안되는 크기에 accuracy가 가장 컸던 200\*200 epoch 10만 fine tuning실행

<sup>\*</sup>gray scale 처리

## **Modeling result**

	Conv layer(12층) + 분류층 학습, Dropout(0.5) 2번 사용, epoch 10	Conv layer(12층) + 분류층 학습, Dropout(0.5) 1번 사용, epoch 10	Conv layer(30층) + 분류층 학습, Dropout(0.5) 1번 사용, epoch 15
train accuracy	0.7837	0.9633	0.9922
test accuracy	0.8667	0.8940	0.8887
after fine tuning	0.8760	0.8920	0.8920

<sup>\*</sup>data int 화 처리

Gray scale 처리를 안하고 바로 color image를 사용하고 drop out 수, conv layer 학습하는 층 수를 변경했더니 accuracy를 최대 89% 까지 증가시킴

<sup>\*</sup>image size 180 \* 180

<sup>\*</sup>batch size =128

<sup>\*</sup>gray scale 처리 안함

#### 개선할 수 있는 부분

Model 을 바꿔도 accuracy가 같다는 건 데이터 측면에서 손봐야 할 것.

- 1. Overfitting 방지: augmentation을 통해 data양 늘리기, FC층 변경
- 2. Dataset 품질 개선: 잘못된 데이터 삭제

#### **Issue & Solution**

#### issue 1)

image를 crawling해서 가져오면 각자 사이즈들이 다르기때문에 resize를 해주는데 이때 224\*224로 통일시켰더니 image가 너무 커서 ram이 터짐

#### solution)

- -import gc, 쓸모없는 변수 삭제 등으로 메모리 확보했으나 -> 소용 x
- -image pixel숫자가 float형이어서 image array를 int로 바꿔서 해보기(약간의 손실이 있을 순 있지만 그래도 용량 줄이기위해) -> 소용 x
- -image size를 224\*224가 아닌 좀 더 작은 size로 해보기

#### **Issue & Solution**

#### issue 2)

resize시 '1차원  $\rightarrow$  3차원  $\rightarrow$  resize' 를 하려고했는데 data가 너무커서 오류발생 solution)

repeat 이전 1차원에서 resize를 하고나서 그 다음 3차원으로 하는 순으로 하니해결됨.

#### **Issue & Solution**

#### issue 3)

pickle을 resize시킨것으로 train & test split시 오류가 남.

#### solution)

불러온 pickle을 다시 resize를 한다면 tensor형식으로 저장됨.

train set & test set으로 넣을땐 array형태만 가능.

그러므로 tensor 형식으로 저장된걸 array형식으로 형변환을해야 train&test로 split 가능.

# 감사합니다