Electronics and Telecommunications	문서명	1_README.pdf	작성일	전체 페이지수
Research Institute	0		2022.07.05.	7
소 속	작성자	제 목	스크 1 베이스라인 설명	문서관리자
시각지능연구실	박민호	챌린지 서브태:		송화전

챌린지 서브태스크 1 베이스라인 설명



CONTENTS

1. 문	서의 목적3	;
2. DE	33	;
2.1 2.2	패션 아이템의 이미지 DB	
3. 파	일 구조4	ŀ
4. 실	행5	;
4.1 4.2 4.3 4.4	실행 환경	5
5. 베	이스라인 설명6	;
	개요	
6. 라	이선스7	,
7. 연 i	락처	7

1. 문서의 목적

● 본 문서는 "2022 ETRI 자율성장 인공지능 경진대회"에서 서브태스크 1 을 위한 베이스라인을 설명하는 문서이다.

2. **DB**

2.1 패션 아이템의 이미지 DB

● 패션 아이템의 이미지 데이터들은 각각 다른 사이즈의 이미지들로 구성되어 있고, 이미지 예시는 (그림 1)과 같음.



그림 1. 패션 이미지 예시

● 각 패션 이미지들은 해당 종류에 맞게 분류되어 폴더에 저장되어 있고, 그 형태는 (그림 2)와 같음.

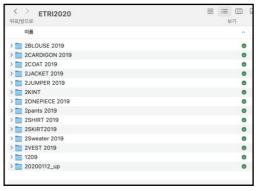


그림 2. 이미지 DB 폴더 구성

2.2 패션 아이템의 라벨 정보 DB

- 각 패션 이미지들은 그에 해당하는 라벨 정보를 가지고 있음. 라벨 종류에는 의상 특징 중 하나인 감성특징들로 일상성, 성, 장식성으로 구성됨.
- 의상 이미지들은 이미지 내에 의상이 위치하고 있는 부분을 가리키는 정보가 필요함. 이에 대한 정보로 바운딩 박스(bounding box) 좌표를 데이터 라벨에 포함하였음. (그림 3)

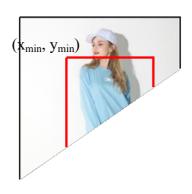


그림 3. 바운딩 박스를 포함한 이미지 예시

● 라벨 정보 DB 예시는 (그림 4)와 같음.

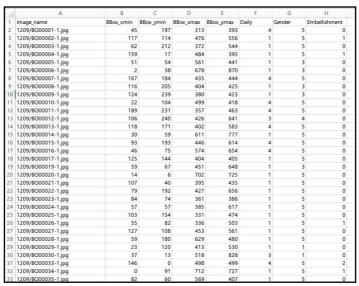


그림 4. 라벨 정보 DB 예시

3. **파일 구조**

./dataset.py

패션 아이템 이미지 DB 및 라벨 정보 DB를 불러오는 소스코드

./network.py

패션 아이템 이미지의 속성 분류를 수행하는 모델 구조를 정의하는소스 코드

• ./test.py

학습된 속성 분류 모델을 사용하여 원하는 패션 이미지의 속성을추출하고 모델 성능을 평가하는 소스코드

• ./train.py

패션 이미지 속성 분류 모델을 사용자가 설정한 파라미터대로 학습을 진행하는 소스코드

4. **실행**

4.1 실행 환경

Ubuntu 18.04

Python 3.6

CUDA 10.2

CUDNN 8.0.4

PyTorch 1.7.0

4.2 설치된 라이브러리

Torchvision 0.8.1

Scikit-image 0.17.2

Scikit-learn 0.24.1

Pandas 1.1.5

4.3 실행 방법

- 패션 이미지 DB를 활용하여 학습을 하고자 할 때 train.py 소스코드 내에 원하는 파라미터 설정 후 실행
- 학습된 모델을 검증하고자 할 때 test.py 소스코드 내에 학습된 모델 주소를 입력하고 실행

4.4 파라미터 옵션

• train.py

version: 모델을 저장할 때 지칭할 이름 설정

epochs: 모델 학습 시에 반복할 epoch 수

Ir: 모델 학습 시에 사용할 learning rate

b: 모델 학습 시에 사용할 batch size

seed: 학습 전 weight를 initialization 할 때 필요한 random seed

5. 베이스라인 설명

5.1 **개요**

서브태스크 1의 목적은 패션 이미지의 감성 속성들을 추출하고 이에 대한 정확도를 평가함에 있다. 사용하게 될 감성 속성은 일상성, 성, 장식성 총 3가지로 각각의 속성들은 각기 다른 라벨들을 포함하고 있다. 가령, 일상성은 실내복 스타일, 가벼운 외출 스타일, 격식차린 스타일 등해당 패션이 어떤 상황에 주로 입는지에 따라 분류된 속성이다. 해당 태스크에서는 3개의 감성특징들에 대해 각각 속성 분류를 진행하고, 그에따른 성능을 평가한다. 이때 성능 평가 metric은 top-1 accuracy(%)가 된 다. 전체 성능은 3개의 개별적인 성능을 평균낸 값으로 한다.

통상적으로 딥러닝을 기반으로 한 속성 분류 모델은 인공신경망, 톡히 Convolutional layer들로 구성된 CNN을 통해 추출된 feature를 사용한다. Backbone network로 사용되는 CNN은 이미지의 전반적인 특징들을 잘 추출한다고 알려진 ResNet을 사용한다. 얻어진 feature는 fully-connected layer들로 이루어진 classifier를 통과하여 각각의 속성들을 얻게 된다. 해당 구조에 대한 예시는 (그림 5)와 같다.

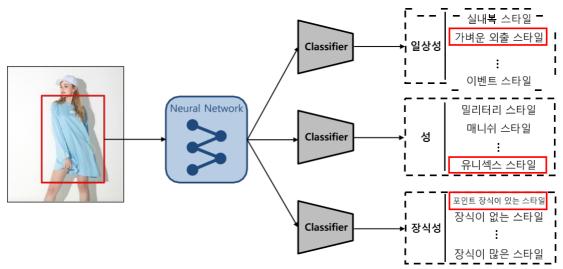


그림 5. 딥러닝 기반의 패션 속성 추출 모델 예시

5.2 학습 및 평가

- <train.py>에 있는 "main" 함수를 사용하여 모델을 학습한다. 미리 설정한 "version"에 해당하는 이름으로 폴더가 생성되며, 폴더 내에 일정 주기별로 학습된 weight 가 저장된다. "epochs", "Ir", 그리고 "batch size" 파라미터들을 변경해가며 학습의 정도를 조절할 수 있다.
- <test.py>에 있는 "main" 함수를 사용하여 모델을 평가할 수 있다. 학습된 weight 의 주소를 "trained_weights" 변수 정의 시에 사용되는 함수인 "torch.load(~)"의 입력 인자로 전달한다. 실행 시에 top-1 accuracy 및 acsa 에 대한 값이 출력된다.
- <test.py>를 통해 얻어진 일상성, 성, 장식성에 대한 각각의 top-1 accuracy 를 평균내어서 전체 top-1 accuracy 를 구한다.

image_name	BBox_xmin	BBox_ymin	BBox_xmax	BBox_ymax	Daily	Gender	Embellishment	Split
1209/B000006-1.jpg	2	38	678	870	-1	-1	-1	test
1209/B000015-1.jpg	93	193	446	614	-1	-1	-1	test
1209/B000019-1.jpg	59	67	451	648	-1	-1	-1	test
1209/B000027-1.jpg	127	108	453	561	-1	-1	-1	test
1209/B000028-1.jpg	59	180	629	480	-1	-1	-1	test
1209/B000029-1.jpg	23	120	413	530	-1	-1	-1	test
1209/B000034-1.jpg	0	91	712	727	-1	-1	-1	test
1209/B000037-1.jpg	207	1	647	717	-1	-1	-1	test
1209/B000038-1.jpg	156	5	620	412	-1	-1	-1	test
1209/B000047-1.jpg	36	4	758	707	-1	-1	-1	test
1209/B000049-1.jpg	157	24	565	548	-1	-1	-1	test
1209/B000062-1.jpg	56	18	584	650	-1	-1	-1	test
1209/B000066-1.jpg	1	50	758	702	-1	-1	-1	test
1209/B000073-1.jpg	178	7	638	683	-1	-1	-1	test
1209/B000079-1.jpg	16	147	384	531	-1	-1	-1	test

6. 라이선스

- 본 소프트웨어는 MIT 라이선스(https://opensource.org/licenses/MIT)를 따라 야 함
- 타 오픈소스 SW 활용 시 해당 오픈소스 SW 라이선스에서 요구하는 라이선 스 준수 의무를 이행해야 함

7. 연락처

담당자: 박민호

E-mail: roger618@etri.re.kr