

## Efficient Net을 이용한 이미지 속성 인지 모델과 활용방안

전 소 영 신 유 하 이 승 희 정 순 우 정 채 원





## Index

1.	주제선정배경 ··············· 3p	4.	결과 및 검증	8p
2.	프로젝트 목표5p	5.	활용방안	13p
3.	프로젝트 프로세스 ······· 6p	6.	결론	15p

Tren:D

## 주제 선정 배경

1

스마트폰을 이용해 온라인 구매 오프라인 매장에서 구매 PC를 이용해 온라인 구매 전화 주문 구매 (홈쇼핑 등)

그림 1) NPR 2021년 인터넷 이용자 조사, Nas media

온라인 패션 시장의 성장으로 소비자들은 **다양한 패션 의류**에 접근 2

Q 상품이나 마켓을 검색해보세요!

취소



태<mark>그</mark>를 이용한 텍스트 기반 검색 서비스 3

3) 작성한 문장만으로 옷을 그릴 수 있을 정도로 상세하게 묘사합니다.

(1) 의류 종류/ 의류 색상/ 의류 핏/ 주머니, 단추, 지퍼 유무 등 전체 묘사

반드시 1문장 작성입니다. (= 마침표 1개)

**※ 글자수 30~60자**, 글자수가 맞지 않으면 저장되지 않습니다.

(2) 전체 길이/ 패턴, 패턴색/ 상의(소매 길이, 폭/ 네크라인/ 칼라) 등 특징 묘사

반드시 1~2문장 작성입니다.(= 마침표 최대 2개)

※ **글자수 60~100자**, 글자수가 맞지 않으면 저장되지 않습니다.

(3) 소재

※ 판단하기 어려울 경우 생략 가능 작성할 경우는 반드시 **1문장** 작성입니다. (= 마침표 1개)

그림 2) crowdworks 내 의류 묘사하기 검수자 가이드 중

의류 쇼핑몰의 <mark>상품 관련 태그는</mark> 사람에 의해 **수동**으로 진행

여자남방

체크샤

크롭체

크롭체크셔츠

## 주제 선정 배경

Towards Better Understanding the Clothing Fashion Styles: A Multimodal Deep Learning Approach.

- Word Net을 이용하여 패션 속성 바탕 맵을 만듦
- Deep Autoencoder를 사용하여 fashion semantic space에 상,하의의의 조화도를 고려하여 맵핑함

Development of Fashion Product Retrieval and Recommendations Model Based on Deep Learning

- 이미지에서 패션 속성을 인식하기 위하여 Res Net을 사용함



#### 문제 정의

- 현재 패션산업에서는 사람이 수동으로 이미지 속성을 입력함
- Word net을 이용한 기본 속성 맵 구성
- 인식 정확도가 떨어지는 딥러닝 모델을 이용해 패션 속성을 인식함

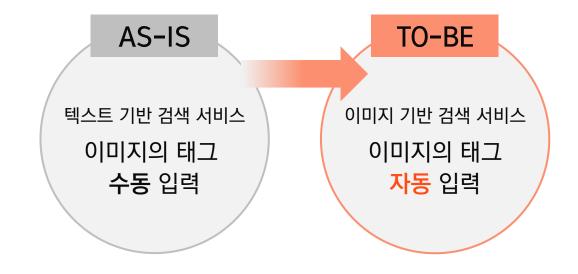
## 프로젝트 목표



- 이미지에서 패션 속성을 자동으로 인식, 판단하도록 Efficient Net을 이용한 딥러닝 모델 구현
- 패션 속성을 기반으로 한 기본 속성 맵 구현
- 구현한 딥러닝 모델을 이용하여 유저가 입력한 이미지와 유사한 패션 상품을 추천

#### 프로젝트 범위

- 1. 2-30대 여성의류를 분석 데이터로 사용
- 2. Efficient Net을 이용하여 이미지 인식 및 판단하는 딥러닝 모델을 구현
- 3. 구현한 모델의 활용방안



## 프로젝트 프로세스

#### 데이터 전처리

• 쇼핑몰 이미지 데이터 수집 및 라벨링

데이터 : SSF, LF mall, SPAO, 한섬닷컴 등 총 8곳의 쇼핑몰에서 수집한 여성의류의 전신사진 1100장

라벨링 : 각 이미지를 라벨링하여 20개의 속성과 248개의 피처 생성

필터링 : 중간 피드백을 반영해 적게 관측된 패션 속성을 제외하여 874장의 이미지와 32개의 피처 도출

One-hot Encoding



Over Sampling

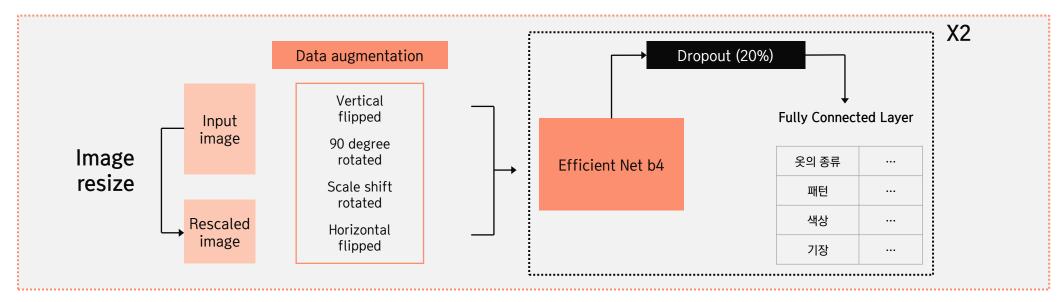


상의 대분류, 상의 목 디테일의 클래스 간 불균형을 해결하기 위하여 over sampling

## 프로젝트 프로세스

#### 모델 구현

- 네트워크의 Depth, Width, Resolution로 구성된 복합계수 제안을 통해 이미지 인식 성능을 높인 Efficient Net으로 상하의의 이미지 인식
- 그 다음 fully connected layer를 통해 분류(Classification) 진행



모델은 상의 종류 3가지, 패턴 3가지, 디테일 2가지, 목 디테일 3가지, 소매기장 4가지 중 각 하나씩을 결과값으로 도출

이미지 874장에 대하여 <mark>모델의</mark> 분석 결과값과 실제 라벨링과 비교하여 정답 여부 판단

: 모델의 결과값은 확률로 나타나기 때문에 가장 높은 확률로 나타난 값과 정답을 비교 정답개수/874장 \* 100%를 통하여 정확도 계산

: 상의 패턴 정확도 874장 중 729장이 정답 → <mark>정확도 83.4%</mark>

e.g. 종류	플라워	무지	스트라이프	
확률	55%	70%	25%	정답을 맞춤
정답	0	1	0	
e.g. 종류	플라워	무지	스트라이프	
확률	55%	70%	25%	오답 처리
정답	1	0	0	



첫 번 째 두 번 째



image 639 classify `blause` proba :11.47 % `shirts` proba :7.8 % T-shirts` proba :53.89 %

라벨링

출력값

티셔츠 티셔츠

상의 종류 정확도 60.3%



image 739 classify `blause` proba :10.18 % `shirts` proba :31.54 %

T-shirts` proba :32.82 %

라벨링 출력값

셔츠 티셔츠

상의 종류 정확도 60.3%



image 354 classify `lettering` proba :65.58 % `no pattern` proba :61.72 % `stripe` proba :0.0 %

라벨링

출력값

스트라이프 스트라이프

상의 패턴 정확도 83.4%



image 14 classify `round` proba :1.24 % `v neck` proba :83.64 % collar proba :52.45 %

카라 카라 출력값

목 디테일 정확도 20.2%

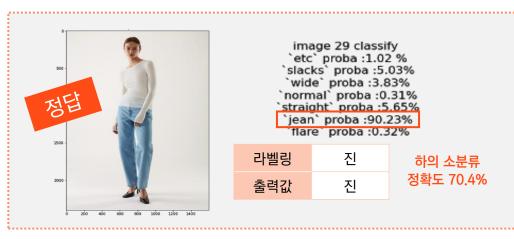




#### image 9 classify

`Pants` proba :44.64 % `skirts` proba :55.1 %

라벨링 바지 출력값 치마 하의 대분류 치마와 유사 55%, 44%





#### image 13 classify

`length 10` proba :11.65 % `length 3` proba :20.76% `length 9` proba :7.98% length medium proba:22.7% `length short` proba :11.71%

치마 출력값 바지



목 디테일을 **제거한** 전체적인 인식 결과



\*\*\*\*\*\*\*\*\*

image 3 : 상의\_종류\_티셔츠 & 무지 상의\_소매기장\_긴팔 하의\_대분류\_치마 & 플레어 하의\_패턴\_무지 & 하의\_포인트\_무 하의\_기장\_미디



image 82 : 상의\_종류\_티셔츠 & 무지 상의\_소매기장\_긴팔 하의\_대분류\_바지 & 슬랙스 하의\_패턴\_무지 & 하의\_포인트\_무 하의\_기장\_9부

목 디테일을 **포함한** 전체적인 인식 결과

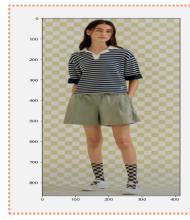


image 66 :
상의\_종류\_티셔츠 & 스트라이프 브이넥 상의\_소매기장\_긴팔 하의\_대분류\_바지 & 기타 하의\_패턴\_무지 & 하의\_포인트\_무 하의\_기장\_3부



image 263 :
상의\_종류\_셔츠 & 레터링 카라 상의\_소매기장\_7부 하의\_대분류\_바지 & 진 하의\_패턴\_무지 & 하의\_포인트\_무 하의\_기장\_9부

## 유사 이미지 추천 방식

#### Auto-encoder

• 이미지로부터 얻은 32개의 패션 속성을 2차원으로 축소

Input: 32 features

Input

1 0 0 0 ... 0 1 1 0

Encoder 32 - 2
Dimension reduction

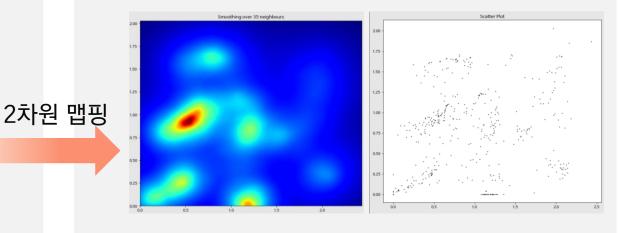
Fully connected

Fully connected

...

#### **Heat Map**

• Auto-encoder를 통해 축소된 차원의 벡터를 2차원에 맵핑하여 히트맵을 구성하고 근처의 속성값이 무엇인지에 따라 추천



## 활용 방안

## 이미지 입력 시 비슷한 이미지 추천

- 텍스트 기반의 검색 시스템은 의류에 대한 유 저의 니즈를 정확하게 반영하지 못함
- 유저가 니즈를 텍스트로 표현하는 것이 어렵 기 때문에 <mark>비효율적</mark>



1 추출된 고차원의 속성을 2차원으로 축소

2 검색을 원하는 이미지를 검색창에 입력

3 딥러닝 모델을 통해 패션 속성 추출

4 추출된 패션 속성 2차원에 맵핑

Decorder를 통하여 추출된 속성값과 가장 유사한 패션 속성을 찾아 추천할 이미지 복원

복원된 4장의 이미지 출력 및 고객의 제품 선택

## 활용 방안

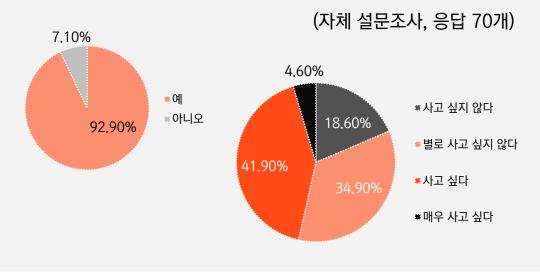
## 이미지 입력 시 비슷한 이미지 추천

입력 이미지와 그에 따른 추천 상품



### 설문 조사 결과

만약 이미지로 옷을 검색할 수 있는 시스템이 있다면 이용하실 의향이 있으신가요?



## 토의 및 결론

#### 연구가 가지는 의미

- 다양한 패션 속성을 이미지로 인식 가능
- 의류 이미지 라벨링을 자동으로 진행
- 언어로 표현이 어려운 패션 속성을 이미지에서 인식하여 유사한 패션을 추천
- 유사한 이미지 추천에 있어 고객에 대한 사전 정 보가 필요하지 않음

#### 연구의 한계점

- 색, 디테일 등 패션 속성에 대한 인식 성능이 낮음
- 이미지 데이터 수집 시 클래스 별로 균일하고 충분한 이미지를 수집하지 못함
- 일부 패션몰에 대해 이미지를 수집하였기 때문에 전체 패션을 대표한다고 할 수 없음

## 토의 및 결론



#### 기대 효과 및 발전 방향

산업에서의 기대효과

- 의류 속성 입력의 자동화를 통해 적은 인력으로 태깅 작업을 진행할 수 있음
- 속성이 분류되지 않은 방대한 양의 패션 의류들을 분류할 수 있음
- 고객 데이터가 부족한 회사들도 손쉽게 고객 추천 상품을 제공할 수 있음

소비자 입장에서의 기대효과

- 의류 속성에 대한 이해도와 관계없이 이미지를 이용해 옷을 검색할 수 있음
- 컴퓨터로 인식한 유사한 속성의 옷들이 추천되므로 다양한 옷을 접할 수 있게 됨

연구 발전 방향

- 인식 성능이 낮았던 부분의 데이터를 추가 수집하여 다양한 패션 속성들을 정확하게 인식할 수 있음
- 이미지 인식 알고리즘의 활용 및 응용 영역을 확장할 수 있게 됨

## 역할 분담

	학번	이름	역할
	2018112504	전소영	프로젝트 총괄 및 데이터 수집ㆍ라벨링
	2018112503	신유하	선행 연구 조사 및 데이터 수집
	2018112523	이승희	데이터 수집 및 아이디어 제시
	2013113097	정순우	데이터 분석
=	2018112517	정채원	데이터 라벨링 및 발표 자료 제작