

### DSL Modeling Project 내옷장속코디

CNN2조

강민주 권수현 김예진 김찬영 박지호 전재현

## contents

- 01 서비스 소개
- 02 Masking Part
- **O3** Recommendation Part
- 04 한계
- 05 발전 가능성
- 06 의의



# 어비스 소개

### 2

### 옷장 앞에서 우리는

데이트 하루 전 날부터 약속 가기 직전까지 고민하는 오늘의 코디







### 옷장 앞에서 우리는

뉴비\_5e0ee3de님을 위한 코디



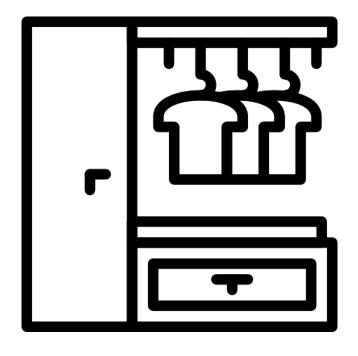






### 유행하는 스타일은 추천 받아도, 내 옷장 속 옷들과 어울리는 스타일을 추천 받진 못한다





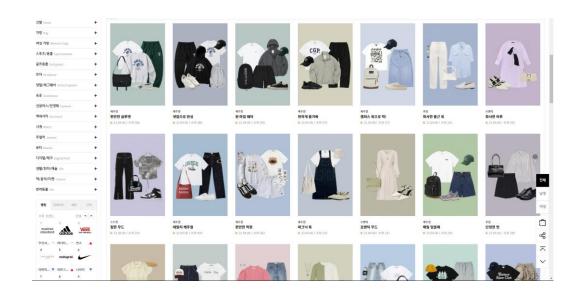


### 내 옷장 속 옷들을 보여주면 그에 맞는 코디를 추천!





### 우리의 서비스는





### **Recommendation Part**



사진에서 의류 아이템 인식

유사한 아이템이 들어있는 코디셋 출력



**Data** 

무신사 코디맵

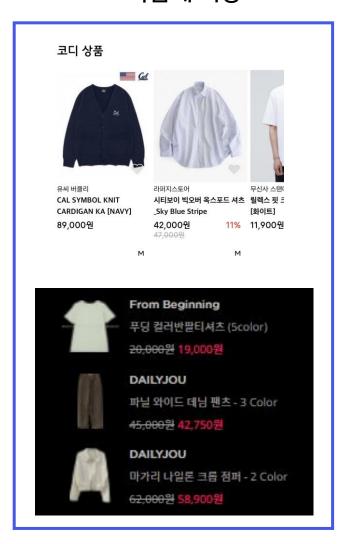
크롤링

코디북

코디 데이터 : 추천에 이용

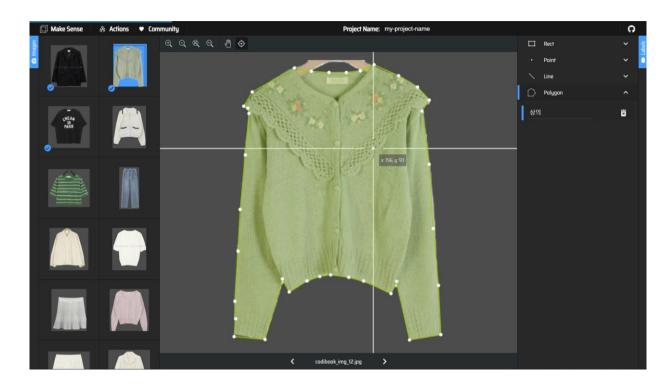


### 단일 아이템 데이터 : 학습에 이용





### 단일 아이템에 대해 마스킹&라벨링 작업 수행 (약 1000여개)





## Masking Part

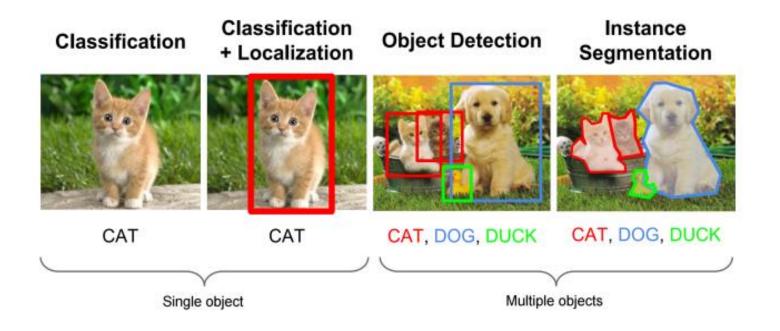


### **Mask R-CNN**





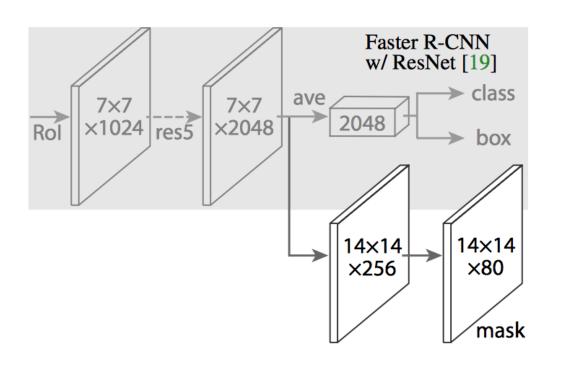
### 모델: R-CNN

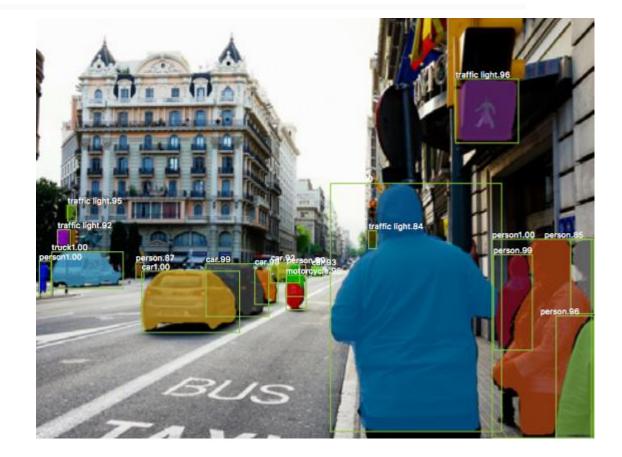






### 모델: R-CNN + Masking







### 적용: Pretrained weight COCO



### News

- . We are pleased to announce the LVIS 2021 Challenge and Workshop to be held at ICCV.
- . Please note that there will not be a COCO 2021 Challenge, instead, we encourage people to participate in the LVIS 2021 Challenge.
- . We have partnered with the team behind the open-source tool FiftyOne to make it easier to download, visualize, and evaluate COCO
- · FiftyOne is an open-source tool facilitating visualization and access to COCO data resources and serves as an evaluation tool for model analysis on COCO.

### What is COCO?









COCO is a large-scale object detection, segmentation, and captioning dataset. COCO has several features:

- Object segmentation
- Recognition in context
- Superpixel stuff segmentation
- 330K images (>200K labeled)
- 1.5 million object instances
- ✓ 80 object categories
- 91 stuff categories
- ✓ 5 captions per image ✓ 250,000 people with keypoints

### Collaborators

Tsung-Yi Lin Google Brain Genevieve Patterson MSR, Trash TV





Serge Belongie Cornell Tech Lubomir Bourdev WaveOne, Inc.

Ross Girshick FAIR

James Hays Georgia Tech

Pietro Perona Caltech Deva Ramanan CMU

Piotr Dollár FAIR

### Sponsors









Research Paper Download the paper that describes the Microsoft COCO dataset.













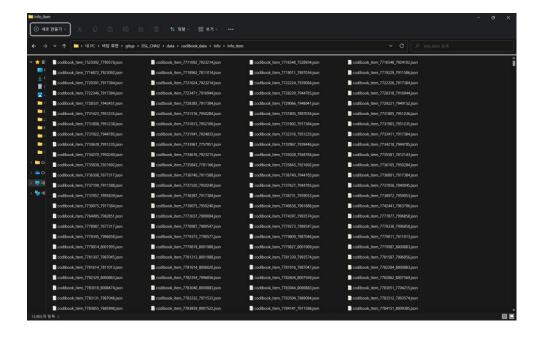






### 적용: Pretrained weight + Fine-tuning





## **Final Masking**



### **Clothing recommender system**

Choose your image Drag and drop file here Browse files Limit 200MB per file testa.jpg 481.7KB













# 03 Recommendation Part

## 추천 개요

### 옷장 속 옷들로 입을 수 있는 코디, 어떻게 알 수 있을까?



### 해당 의류 쇼핑몰 상세 페이지의 코디 참고

### 주문 상세 내역

주문번호 202202151748310001

주둔

상품정보



모드나인 판매자정보 > Old Buddy - MOD7w 옵션:30



구매처를 알 수 없다면?

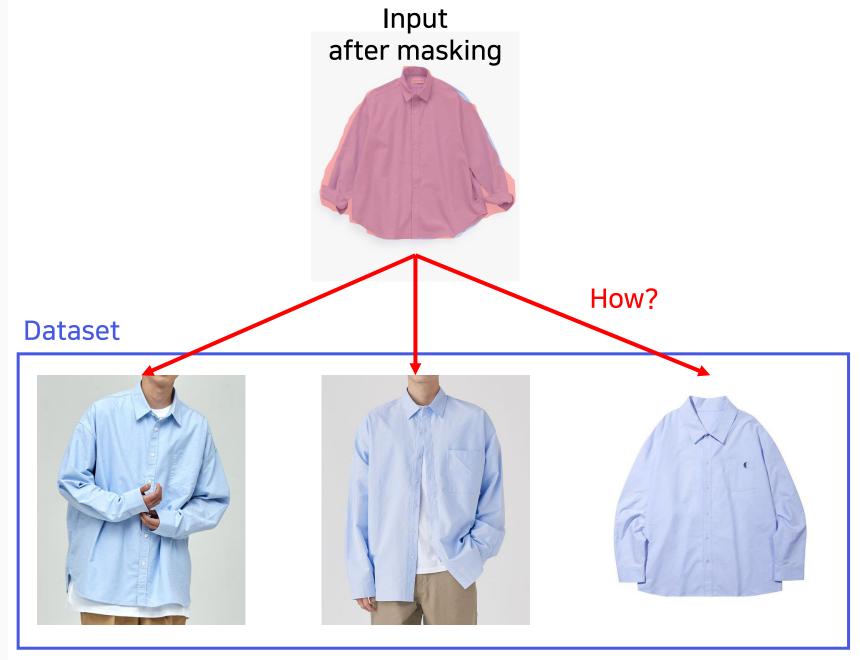
다른 코디?



옷장 속 옷과 비슷한 옷을 찾는 작업 필요!

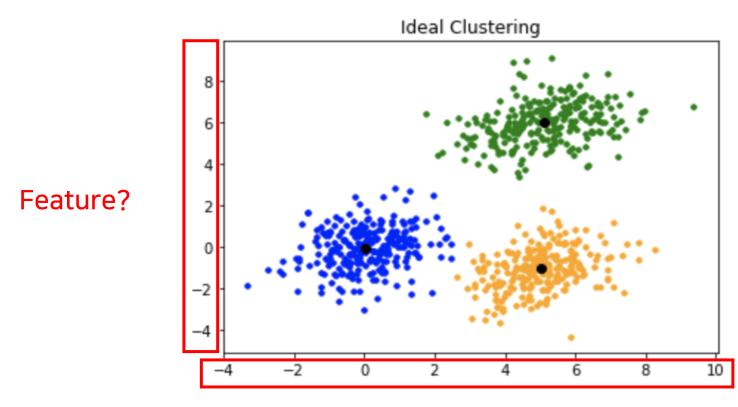


masking된 우리의 옷과 비슷한 옷을 기존에 크롤링한 추천용 데이터셋에서 어떻게 찾을 것인가?





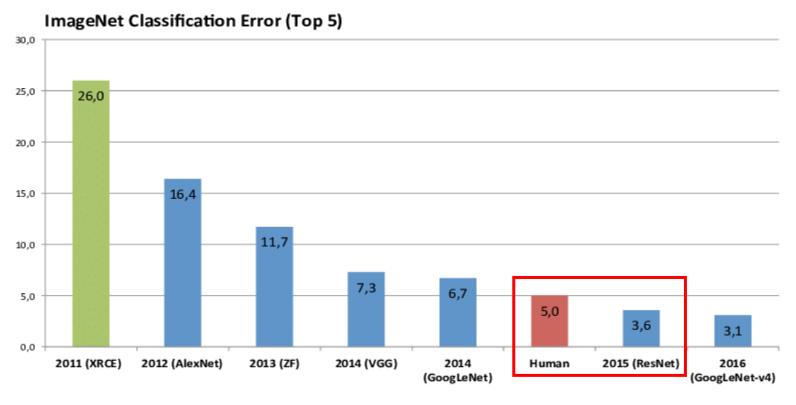
### **K-means Clustering**



Feature map 상에서 가까운 데이터를 비슷한 의류라고 판단!



### Resnet



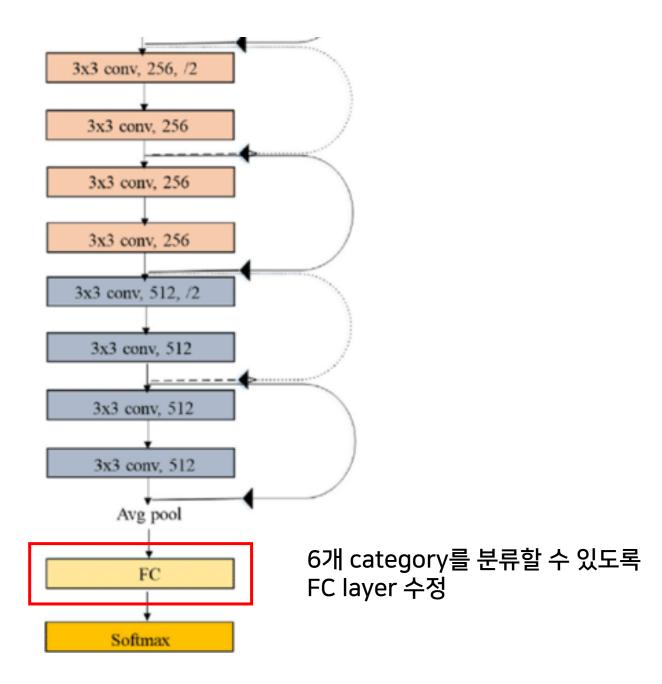
Mask RCNN의 backbone & 성능 good!



### Feature 추출

1.

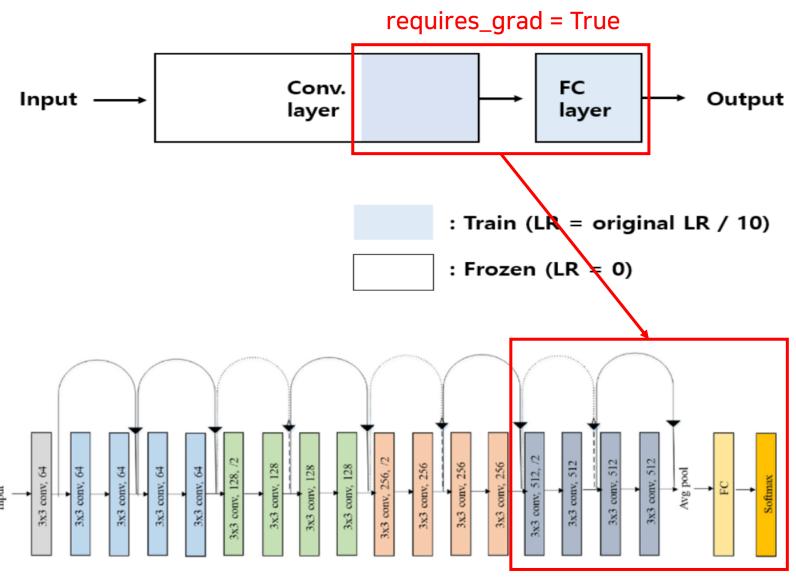
마지막 FC layer의 output 1000 → 6





2.

일부 Conv layer & FC layer를 학습하는 Fine – tuning 진행

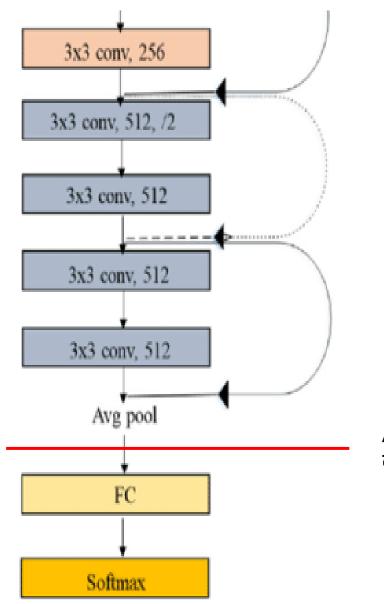


Resnet18의 4번째 Basic Block부터 Fine-tuning 진행

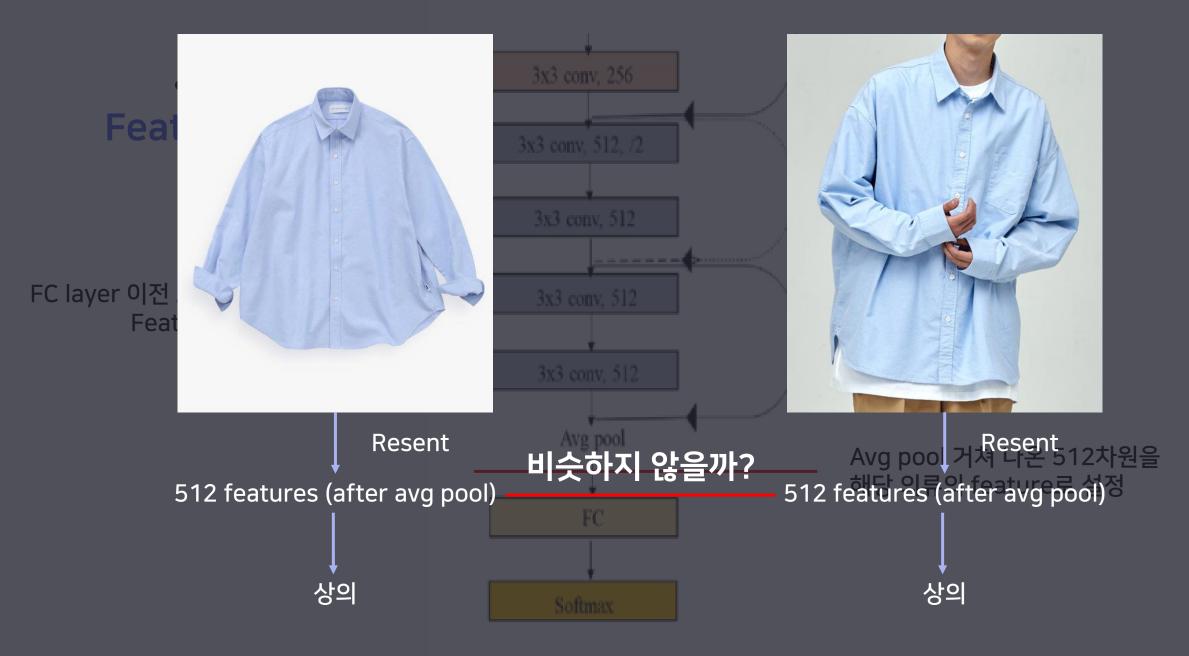


3.

FC layer 이전 Avg pool의 output을 Feature로 설정!

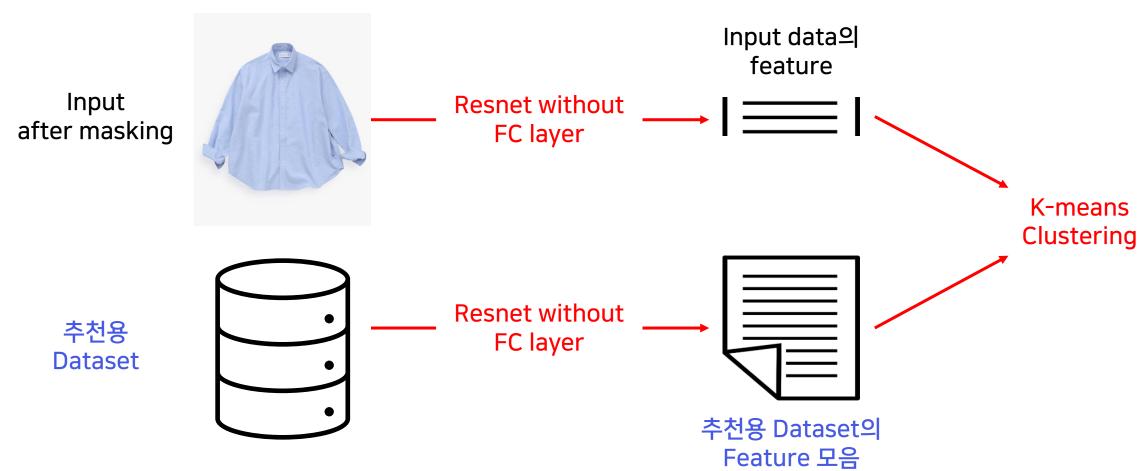


Avg pool 거쳐 나온 512차원을 해당 의류의 feature로 설정





### 추천 모델 구조

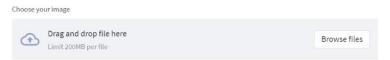








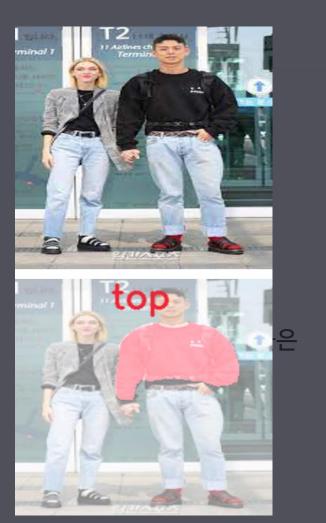
### **Clothing recommender system**





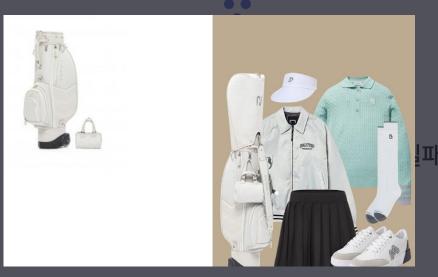
# 수한계

### 비슷한 옷을 찾지 못하는 경우 존재











### 추천 결과에 대한 한계

1. 데이터 의존성

한정된 class로 학습 한정된 추천 데이터



학습한 데이터 이외의 것들은 잘 분류하지 못함 (데이터 불균형) 2. Mask RCNN 성능 향상 실패

Pytorch 제공 pretrained Mask RCNN 모델 그대로 사용



1. Backbone 변경 실패 (Resnet50 -> Resnet101)

2. DeepFashion2 Dataset 학습 실패



### 추천 결과에 대한 한계

1. 데이터 의존성

### Requirements

- Python 3
- Pytorch 0.3
- matplotlib, scipy, skimage, h5py

2. Mask RCNN 성능 향상 실패

Pytorch 제공 pretrained Mask RCNN 모델 그대로 사용



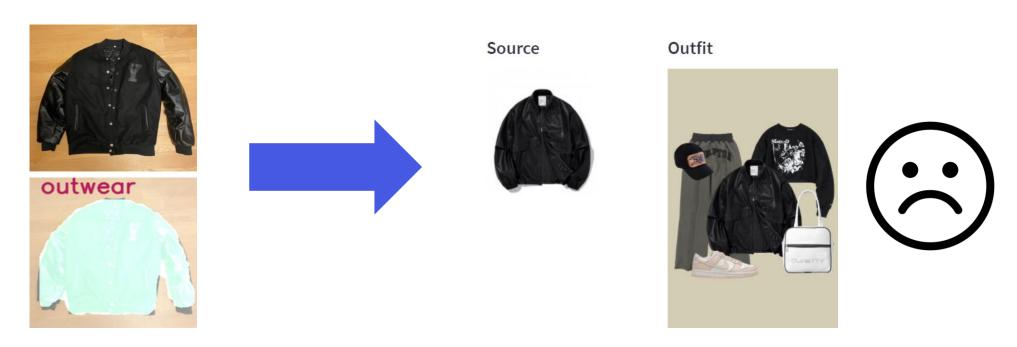
1. Backbone 변경 실패 (Resnet50 -> Resnet101)

2. DeepFashion2 Dataset 학습 실패



### 추천 평가에 대한 한계

### "추천에 대한 기준 불명확"

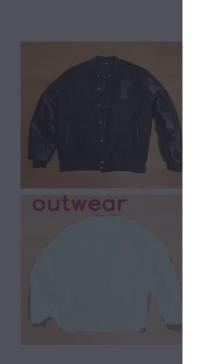


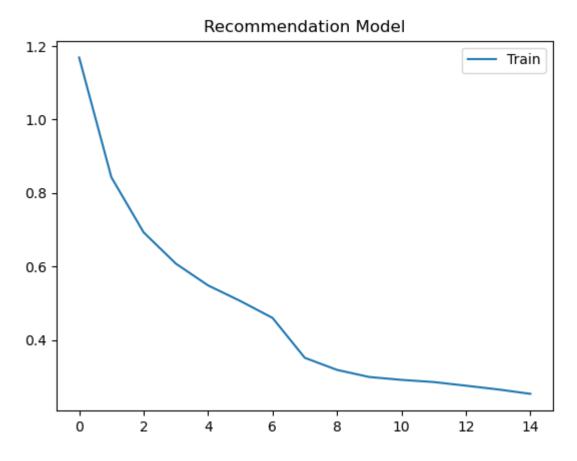
간접적으로 추천을 하는 현재 상황에 적절한 metric 부재



### Resnet fine-tuning 학습 시 loss↓ -> 좋은 추천 모델?

추천 평가에 대하 하게







간접적으로 추천을 하는 현재 상황에 적절한 metric 부재



## 의 보전 가능성



1. Data

추천 시 학습시키는 data의 수 증가 의류 data의 class 세분화



추천 모델의 feature 추출 성능 향상

2. Feature Extractor

다양한 Transfer Learning 시도

EX.

Freeze 시키는 layer를 다양하게 변화 Resnet이 아닌 다른 CNN 모델 이용 3. Masking Model

Mask RCNN 성능 향상



추천 모델 Input data의 노이즈 감소



1. Data

추천 시 학습시키는 data의 수 증가 의류 data의 class 세분화



추천 모델의 feature 추출 성능 향상

2. Feature Extractor

다양한 Transfer Learning 시도

EX.

Freeze 시키는 layer를 다양하게 변화 Resnet이 아닌 다른 CNN 모델 이용 3. Masking Model

Mask RCNN 성능 향상



추천 모델 Input data의 노이즈 감소



1. Data

추천 시 학습시키는 data의 수 증가 의류 data의 class 세분화



추천 모델의 feature 추출 성능 향상

2. Feature Extractor

다양한 Transfer Learning 시도

EX.

Freeze 시키는 layer를 다양하게 변화 Resnet이 아닌 다른 CNN 모델 이용 3. Masking Model

Mask RCNN 성능 향상



추천 모델 Input data의 노이즈 감소



### , 현재의 추천 : 타 사이트의 코디된 사진 제안<sub>안</sub>

기존 추천 시스템의 metric



Mask RCNN





모델 학습 시 style class 추가 (캐주얼, 포멀 등)



진짜 추천 비사용자의 취향 반영스타일 정보를 추천에 사용

사용자 취향에 대한 학습 진행 가능



1안

기존 추천 시스템의 metric



Mask RCNN



사용자 취향에 대한 학습 진행 가능

2안

사용자의 OOTD 제공 받음



비슷한 아이템 추천

3안

모델 학습 시 style class 추가 (캐주얼, 포멀 등)



스타일 정보를 추천에 사용



1안

기존 추천 시스템의 metric



Mask RCNN



사용자 취향에 대한 학습 진행 가능

2안

사용자의 OOTD 제공 받음



비슷한 아이템 추천

3안

모델 학습 시 style class 추가 (캐주얼, 포멀 등)



스타일 정보를 추천에 사용



1안

기존 추천 시스템의 metric



Mask RCNN



사용자 취향에 대한 학습 진행 가능

2안

사용자의 OOTD 제공 받음



비슷한 아이템 추천

3안

모델 학습 시 style class 추가 (캐주얼, 포멀 등)



스타일 정보를 추천에 사용



# 



- 1. data의 정제된 정도 및 절대적인 data의 양이 모델 학습에 매우 강력한 영향을 미침
  - data collecting과 preprocessing에 더욱 집중할 필요가 있음

- 2. Model 성능과 결과에 대한 해석을 하고 그 이유를 찾아내는 것은 굉장히 힘든 작업이고 많은 노력을 요함
  - **♣** 딥러닝은 "노가다" 작업

## 감사합니다