

포트폴리오

중앙대학교 대학원

전자상거래 및 인터넷 응용 연구실

김준호



Contents

| 1. | 자연어 처리 관련 프로젝트 |
|----|--|
| 2. | 개인 프로젝트 |
| 3. | 석사 논문 |
| 4. | 석사 논문 와 외부 발표 논문 |
| | |
| | |
| | |
| | |







연구 과제의 흐름도



자연어처리 관련 프로젝트

국가 R&D 데이터 자연어 처리

컨셉 기반 빅데이터 큐레이션 기술을 이용한 R&D정보의 기술,산업화 분석 및 활용모델 연구

R&D 데이터(논문, 특허, 과제 이하 3P)로 부터 나오는 과학기술용어 간의 관계를 분석하여 컨셉 기반 용어 의미 확장 구축 R&D데이터에 대한 시계열/분야별 분석을 통해 용어들의 다양한 관점에서 용어에 대한 정보들을 제공할 수 있는 웹 서비스를 구현 및 동적식별체계 구축

사용 언어 및 자연어처리 알고리즘, 라이브러리

Java / Word2vec / Hannanum / LDA / TF-IDF

본인 담당 영역

데이터 수집 및 Word2vec을 활용한 용어 의미 확장 및 전반적인 동적식 별체계 알고리즘 구현

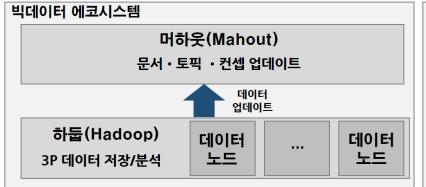
개발 기간

2015.04 ~ 2015. 12 (8개월)

참여 기관

KISTI (한국과학기술정보연구원), ETRI(한국전자통신연구원)

[1] 과학기술데이터 수집 및 처리



[2] 컨셉 관계망 구축

[3] 과학기술정보 패키지서비스

Word2Vec

다층신경망 학습을 활용한 과학기술용어 연계 분석

프로토타입 구축

컨셉 관계망 기반 3P연계 정보 제공

| KeyWord | score |
|---------|---------------------|
| 환자 | 0.48999488573057465 |
| 의료진 | 0.44072240323990747 |
| 진료 | 0.4277669235753152 |
| B0 | 0.397889350108183 |
| 간호사 | 0.38388920086720324 |
| 검사명 | 0.35036120652255826 |
| 보호자 | 0.3480365885368003 |
| 처방 | 0.33660129957282753 |

| KeyWord | score | |
|---------|---------------------|-----------------------|
| 다요소 | 0.48361841774967607 | |
| 결정자 | 0.46561102372811686 | [컨셉 확장 예시 그림] |
| 결정권자 | 0.44711392171835784 | '의사'에 대한 키워드를 2가 |
| 정확 | 0.4201706477301294 | 지 컨셉으로 분류한 그림 |
| 다기준 | 0.40502095561305923 | (Doctor의 의사와 Decision |
| 경영자 | 0.39252093250657133 | 의 의사로 컨셉 분류) |
| 대화자 | 0.3886219193246614 | |
| 의사소통 | 0.38783841016385584 | |
| 분석가 | 0.36764049303421464 | |
| 합리 | 0.36385129112629755 | |

다음장에서 계속





국가 R&D 데이터 자연어 처리 - 시계열 분석

| Keyword (컨셉1) | Keyword (컨셉2) | Keyword (컨셉3) |
|---------------|------------------|---------------|
| 애플 | 테 블 릿 | 폰 |
| 블랙베리 | 태 블 릿 | 어플 |
| 안드로이드 | 모바일 | 앱 |
| 앱스토어 | 넷북 | 마이크로소프트 |
| 구글 | 스마트 | 스마트패드 |
| | 안드로이드폰 | 스타일라이제이션 |
| | 셋톱박스 | 모바일폰 |
| | 휴대폰 | 인벤터 |
| | 노키아 | 어플리케이션 |
| | 블루투스 | 터치스크린 |
| | | |



| 2009-2010 | 2011-2012 | 2013-2014 | 2009- |
|-----------|-----------|-----------|-------|
| | 안드로이드 | 안드로이드 | 패 |
| 컴퓨터 | 손목 | 햅틱 | 용당 |
| 제스처 | 인터페이스 | 휴대폰 | 저형 |
| 컨트롤러 | 터치 | 디바이스 | 정진 |
| 펜 | 구글 | 엔터테인먼트 | 터: |
| 비전 | 플랫폼 | 편리 | 터치 |
| 수족관 | 유저 | 출시 | 전극 |
| 인형 | 캡처 | 대중 | 게임 |
| 애니메이션 | 관람차 | 전등 | 터치 |
| 체험 | 플리케이션 | 보급 | 丑人 |

| 2009-2010 | 2011-2012 | 2013-2014 |
|-----------|-----------|-----------|
| 패널 | 패널 | 패널 |
| 용량식 | 용량식 | |
| 저항막 | 저항막 | |
| 정전식 | 정전식 | |
| 터치 | 윈드밀 | 두드림 |
| 터치키 | 광학식 | 정합키 |
| 전극배선 | 솔라셀 | 투명 |
| 게임기 | 스크린 | 커버글라스 |
| 터치부 | 표시체 | 시인 |
| 표시창 | 폴딩 | 감지셀 |

| | 2009-2010 | 2011-2012 | 2013-2014 |
|----|-----------|------------------|-------------------|
| IJ | 폰 | 폰 | 폰 |
| П | 터치 | 터치 | 터치 |
| П | 스마트폰 | 스마트폰 | |
| IJ | | 휴대폰 | 휴대폰 |
| | 펜 | 게임기 | 스파 클 링 |
| | 안드로이드 | 네비게이션 | 윈도우 |
| | 리더기 | 태 블 릿 | 키패드 |
| | 멀티터치 | 키보드 | 핸드폰 |
| | 스타일러스 | 생동감 | 노트북 |
| | 작업복 | 전가책 | 디스플레이 |
| | | | |

['아이폰'과 관련된 과학기술용어에 대한 질의 확장 결과]

컨셉1 = 제조사, 컨셉 2 = 아이폰 관련 카테고리, 컨셉 3 = 아이 폰 관련 기술 ['아이폰 터치스크린'의 시계열 분석 결과 (순서대로 논문,특허,보고서)]

특허에서 '09~12년' 사이 '저항막'과 '정전기식'에 대한 공통 이슈들이 나타남. 이후 '두드림', '감지셀' 등의 확장 기능에 대한 용어들이 이슈로 나타남 = 즉, 터치스크린에 대한 기술이 바뀐것





국가 R&D 데이터 자연어 처리 – 분야별 분석

| 논문 | 특허 | 보고서 |
|-----|------|------|
| 소변 | 노화 | 기생충 |
| 피부병 | 질병 | 원인체 |
| 주사 | 국소 | 장염 |
| 모세 | 경구 | 바이러스 |
| 위염 | 항생체 | 결막염 |
| 확장증 | 외상 | 폐렴 |
| 신생아 | 지혜 | 감영증 |
| 증례 | 전염병 | 순환기 |
| 곰팡이 | 박테리아 | 면역학 |
| 외과 | 세균 | 요로 |

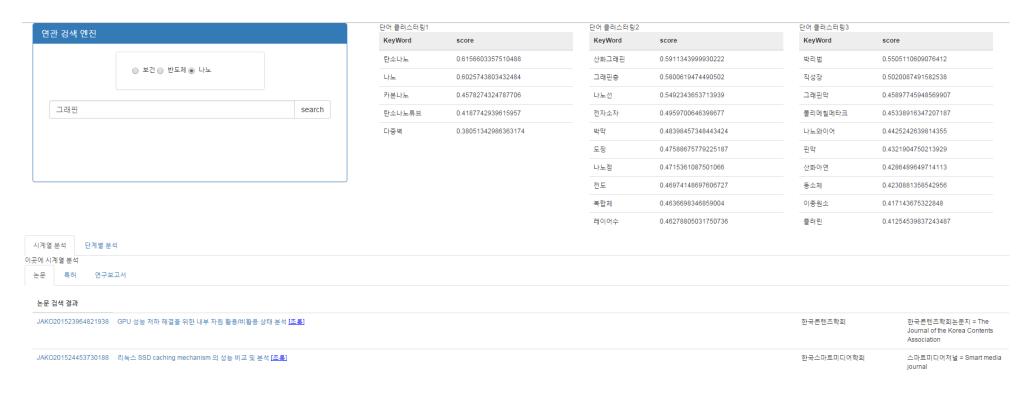
'호흡기 감염'과 관련하여 보고서/논문에서는 '호흡기 감염'과 관련된 증상을, 특허에서는 원인을 위주로 과학기술문서들이 작성됨

[질의어 '호흡기 감염'에 대한 질의 확장 결과]





국가 R&D 데이터 자연어 처리 - 서비스 화면







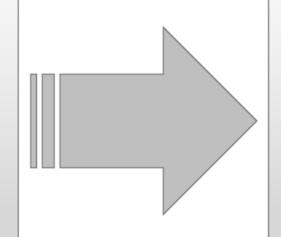
국가 R&D 데이터 자연어 처리 – 결과

연구 결과물

딥러닝 기반 과학기술용어 관계망 구축

> 시계열/단계별 과학기술용어 관계 분석

> > 질의 확장 기반 과학기술문서 검색



기대효과

과학기술용어의 동적 식별 체계 구축

과학기술정보 흐름 추적 및 미래 기술 예측

사회문제 해결형 과학기술 패키지 정보 제공

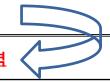




법률 자문 로보 어드바이저

왕따, 학교, 갈등, 때리다, 친구, 욕

<u>학교폭력</u>, 학교, 갈등, <u>폭행</u>, 친구, <u>언어폭력</u>



사용자의 법률 상담 서비스 편의 증진을 위한 법률 용어에 관한 연구

전문지식이 없는 일반인을 위해, 법률 용어와 일반 용어 간의 관계망을 형성하고 변환하는 연구

즉, 변호사에게 상담을 요청하기전에, 상담글을 작성하여 사용자와 유사한 사건이 있었는 지 전문판례에서 자동적으로 찾아 사용자에게 보여줌 이를 통해 사용자는 변호사와 상담을 해야할지 고민을 덜어주고, 돈과 시간낭비를 최소화

유형화되어 있는 일상적인 법률문제의 경우에는 변호사와의 초기 상담에 의존하지 않고서 도 국민 누구나 자신의 법률문제에 대한 1차적인 해법을 스스로 찾아 낼 수 있도록 함

사용 언어 및 자연어처리 알고리즘, 라이브러리

Java / Word2vec / Komoran / TF-IDF

본인 담당 영역

법률 용어와 일반 용어간의 관계망 형성 및 변환 알고리즘 구현

개발 기간

2016.04 ~ 2016.08 (4개월)

참여 기관

펄슨정보기술 ㈜ & 법률지능정보연구소

[용어 간의 관계망 형성 그림]

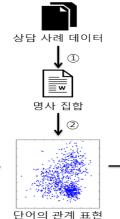
(위) 일반 용어. (아래) 법률 용어

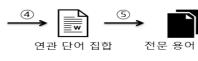
설명: 예를들어 사용자가 학교에서 왕따당하는 내용의 상담문이 있다 면, 전문판례에서 이와 비슷한 내용의 판례를 찾아주고, 어떠한 판결이 나왔는지를 알려주어야함.

그러나, 전문판례에서는 일반인이 쓰는 용어를 쓰기 보다는, "학교폭력, 폭행, 언어폭력" 등의 법률 용어로 작성됨

따라서 이러한 일반인이 쓰는 용어를 자동으로 법률 용어로 바꿔준뒤. 유사한 판례문을 찾아줌

유사판례문을 찾을때에는, 문서를 구성하는 단어들의 가중치 평균 벡터 를 이용한 거리기반 방식으로 찾아줌















[프로세스 그림]

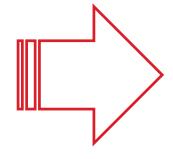




법률 용어 자연어 처리

- '옥살이'와 가장 유사한 단어 벡터

| 키워드 | 유사도 값 |
|--------|----------|
| 감옥 | 0.507408 |
| 겁내 | 0.502993 |
| 감방 | 0.489679 |
| 술기운 | 0.487012 |
| 도둑놈 | 0.484532 |
| 시치미 | 0.481094 |
| 한국서부발전 | 0.480151 |
| 옥황상제 | 0.476802 |



설명: 단어망(일반용어와 법률용어가 혼재되어있는 단어망)에서 질의어(옥살이)와 가장 유사하다고 판단된 단어들을 나열한뒤, 이 리스트에서 판례에서 사용되지 않은 단어는 모두 제거=> 이를 법률용어라고 판단

- 판례에서 사용되는 용어 선택 '옥살이'

| 키워드 | 유사도 값 |
|-----------------------|----------|
| 감옥 | 0.507408 |
| 겁내 | 0.502993 |
| 7 <u>+</u> H <u>+</u> | 0.489679 |
| 슬기운 | 0.407012 |
| 도둑늄 | 0.484532 |
| <u> </u> | 0.481094 |
| 헌국시부발전 | 0.480151 |
| 유형상제 | 0.476802 |

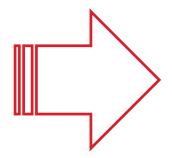




법률 용어 자연어 처리

- '카톡'과 가장 유사한 단어 벡터

| 키워드 | 유사도 값 |
|--------|----------|
| 카카오톡 | 0.782731 |
| 캡쳐 | 0.709055 |
| 페북 | 0.697519 |
| 카카오스토리 | 0.667344 |
| 캡처 | 0.663798 |
| 문자 | 0.651157 |
| 메세지 | 0.649075 |
| 셀카 | 0.630966 |



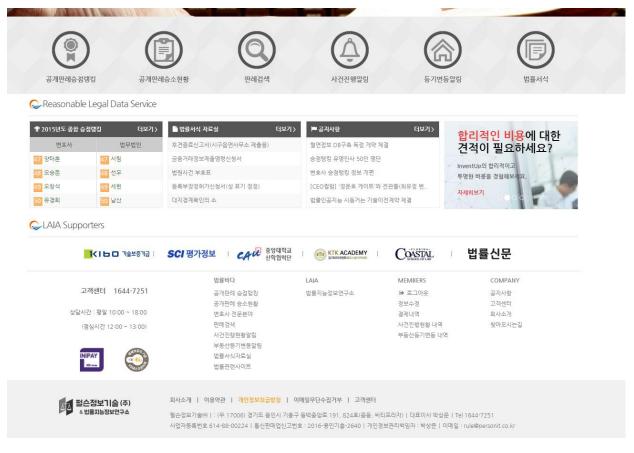
- 판례에서 사용되는 용어 선택 '카톡'

| 키워드 | 유사도 값 |
|---------------|----------|
| 카카오톡 | 0.782731 |
| 급처 | 0.709055 |
| 페북 | 0.697519 |
| 커카오스토리 | 0.007344 |
| 캡처 | 0.663798 |
| 문자 | 0.651157 |
| 메세지 | 0.649075 |
| 셀거 | 0.630966 |





법률 용어 자연어 처리



Copyright © 펄슨정보기술(주) ALL Rights Reserved

[서비스 화면]

- 본 프로젝트는 Python을 이용한 프로젝트 입니다. -
- 원하신다면 소스공개가 가능한 프로젝트임을 알려드립니다. -





알고리즘 선택

동일 이미지 검색 프로그램 with Python

80,000장의 이미지에서 크롭된 이미지나, 다른 사이즈, 회전된 이미지를 빠른시간안에 찾아내는 프로젝트 (검색시간을 1초로 제한함)

개발 기간

2016.12 ~ 2017.01 (1개월)

https://github.com/taki0112/Image_similarity_with_elastic_search

개발 전, 고려한 알고리즘

SIFT

- feature 기반의 물체인식
- 정확률이 높음, 그러나 느리기 때문에 빅데이터 검색에 쓰이긴 어려움
- 특허(U.S. Patent 6,711,293)가 걸려있어, 상업적으로 이용하기 위해선 돈을 내야함
- 수정된 이미지(회전, 색상변경, 사이즈 변경 등)의 원본을 찾는데에는 좋음

pHash

- Perceptual hash기반 방법으로, SHIFT보다 빠름
- rescaled 이미지의 원본이미지를 빠르게 찾을 순 있으나, 회전이나 위치가 심각하게 변경된것은 찾아낼 수 없음
- GPLv3 라이센스

Libpuzzle

- pHash와 방식이 비슷하나, 속도가 더 빠름
- rescaled, 회전된 이미지의 원본이미지를 찾을 수 있음
- BSD 라이센스(free하게 이용 가능)
- 관련 논문: AN IMAGE SIGNATURE FOR ANY KIND OF IMAGE





사용 라이브러리 및 시스템 수행 구조

Elasticsearch

- 5.1.1 서버를 이용

Image-match

- Libpuzzle기반 파이썬 라이브러리
- Elasticsearch와 쉽게 연동하여 이용이 가능
- numpy+mkl, scipy, image-match, pillow, pycairo, cairocffi scikit-image 라이브러리 사전설치 필요

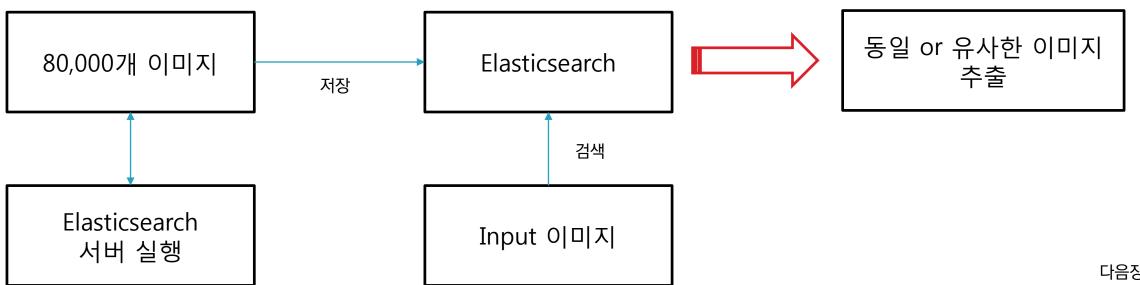






image-match안에서 수정이 필요한 소스코드

Goldberg.py

- 배열에 넣는 과정에서, int형으로 바꿔주어야함.. 소스코드 수정 필요

```
for i, x in enumerate(x_coords):  # not the fastest implementation
    lower_x_lim = int(max([x - P/2, 0]))
    upper_x_lim = int(min([lower_x_lim + P, image.shape[0]]))
    for j, y in enumerate(y_coords):
        lower_y_lim = int(max([y - P/2, 0]))
        upper_y_lim = int(min([lower_y_lim + P, image.shape[1]]))

400

401

avg_grey[i, j] = np.mean(image[lower_x_lim:upper_x_lim, lower_y_lim:upper_y_lim])  # no smoothing here as in the paper

402
403
404

return avg_grey
```

Signature_database_base.py

- distance_cutoff 값에 따라, 정확한 유사이미지가 나옴. 그러나 값이 너무 작아도 안좋음 0.45(default)가 제일 적당함

```
def __init__(self, k=16, N=63, n_grid=9,

crop_percentile=(5, 95), distance_cutoff=0.45,

*signature_args, **signature_kwargs):

"""Set up storage scheme for images

"""Set up storage scheme for images
```





실행방법 및 결과

Elasticsearch

- elasticsearch.bat으로 서버를 실행하여, 오른쪽 그림의 cmd창처럼 나와야함

Pycharm

- 80,000개의 이미지를 아래의 주소에 넣은뒤, Elasticsearch 서버에 저장함

```
sample_image = "C:/goods_classify_11st_sample"
```

- 찾을 이미지는 crop image변수에 저장
- 결과로 나오는 사진들은, 보기 쉽게 save_folder에 저장하게 둠 이 폴더는 없을경우, 자동적으로 생성하도록 함

```
crop_image = "C:/test/2966_75.jpg" #원본이미지의 25% 사이즈

save_folder = "C:/test/original_folder" #결과이미지들을 저장할 폴더
folder_make(save_folder)
```

- 본 실험에서는 원본이미지, 25%이미지, 50%이미지, 75%이미지를 실험에 사용
- 0.3초 정도 검색시간이 걸림
- 이후, Flask란것을 공부해 웹 연동까지 코딩

```
관리자: Elasticsearch 5.1.1
                                                                     \Theta \Theta
 [percolator]
                                                        ] [node] loaded module
[2017-01-14T20:14:27,344][INFO ][o.e.p.PluginsService
 [reindex]
[2017-01-14T20:14:27,347][INFO ][o.e.p.PluginsService
                                                        l [node] loaded module
 [transport-netty3]
[2017-01-14T20:14:27,347][INFO ][o.e.p.PluginsService
                                                        1 [node] loaded module
 [transport-netty4]
[2017-01-14T20:14:27,348][INFO ][o.e.p.PluginsService
                                                        l [node] no plugins la
[2017-01-14T20:14:29,499][INFO ][o.e.n.Node
                                                        l [node] initialized
[2017-01-14T20:14:29,499][INFO ][o.e.n.Node
                                                        1 [node] starting ...
[2017-01-14T20:14:30,282][INFO ][o.e.t.TransportService ] [node] publish_addre
ss {127.0.0.1:9300}, bound_addresses {127.0.0.1:9300}, {[::1]:9300}
[2017-01-14T20:14:34,355][INFO ][o.e.c.s.ClusterService ] [node] new_master {n
ode>{oribuAUqRxySzkRQhWbDYA>{s9L1GOoWTq2v7nJzBzDLVA>{127.0.0.1>{127.0.0.1:9300>
reason: zen-disco-elected-as-master ([0] nodes joined)
[2017-01-14T20:14:34,527][[NFO ][o.e.g.GatewayService
                                                        ] [node] recovered [1]
indices into cluster_state
[2017-01-14T20:14:34,841][INFO ][o.e.h.HttpServer
                                                        l [node] publish_addre
[2017-01-14T20:14:34.842][INFO ][o.e.n.Node
                                                        1 [node] started
[2017-01-14T20:14:35,038][INFO ][o.e.c.r.a.AllocationService] [node] Cluster hea
lth status changed from [RED] to [YELLOW] (reason: [shards started [[images][4]]
 ...1).
```

- 본 프로젝트는 Tensorflow를 이용한 프로젝트 입니다. -
- 원하신다면 소스공개가 가능한 프로젝트임을 알려드립니다. -





시스템 수행 구조

Deep Learning 기반 유사이미지 검색

80,000장의 이미지에서 크롭된 이미지나, 다른 사이즈, 회전된 이미지를 Tensorflow를 이용하여 검색하기

개발 기간

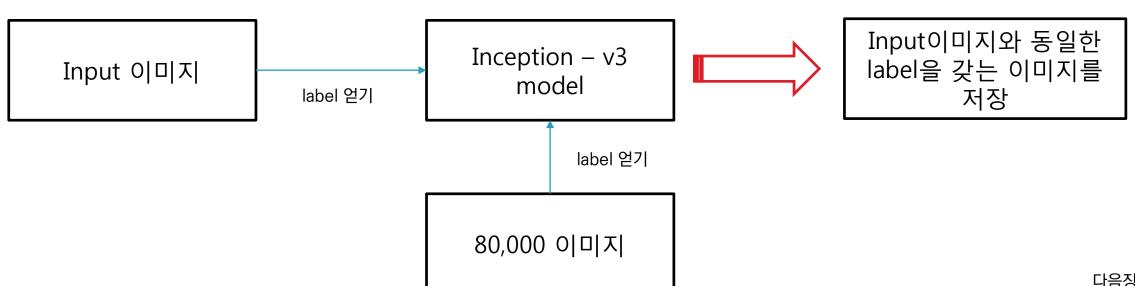
2016.12 ~ 2017.01 (1개월)

Tensorflow

- 0.12 버전 사용
- GPU로 돌릴경우 에러가 발생해 CPU로 돌림

Inception – v3 model

- 구글에서 미리 학습한 이미지 데이터
- 오픈소스로 공개되어 위 모델을 사용함







결과

과정

- input 이미지를 미리 C:\imagenet에 저장
 - 이미지의 label은 "shower cap"
- Inception model의 경우, 자동으로 다운로드하여 imagenet폴더에 저장해서 이용하게 함

결과

- C:\tensor result 폴더에 결과 이미지를 저장
- 오른쪽 사진과 같이, 동일한 라벨을 갖고 있는 "10079589.jpg"가 결과폴더에 저장
- 80,000개의 이미지에 대해 모두 돌리기 위해선, 시간이 오래 걸리기 때문에 전체를 해보진 못함

```
# Inception-v3 모델을 다운로드 받을 경로를 설정

tf.app.flags.DEFINE_string(
    'model_dir', '/imagenet',

"""Path to classify_image_graph_def.pb, """
    """imagenet_synset_to_human_label_map.txt, and """
""imagenet_2012_challenge_label_map_proto.pbtxt.""")
```

```
comic book
C:/goods_classify_11st_sample/400/10079580.jpg
microphone, mike
C:/goods_classify_11st_sample/400/10079587.jpg
shower cap
C:/goods_classify_11st_sample/400/10079589.jpg
shower cap
C:/goods_classify_11st_sample/400/1009885.jpg
rubber eraser, rubber, pencil eraser
C:/goods_classify_11st_sample/400/10105379.jpg
```



- 본 프로젝트는 Tensorflow를 이용한 프로젝트 입니다. -
- 원하신다면 소스공개가 가능한 프로젝트임을 알려드립니다. -





시스템 수행 구조

Image classification with kaggle data

Convolutional Neural Network를 통해 고양이와 개의 이미지를 분류하는 Tensorflow

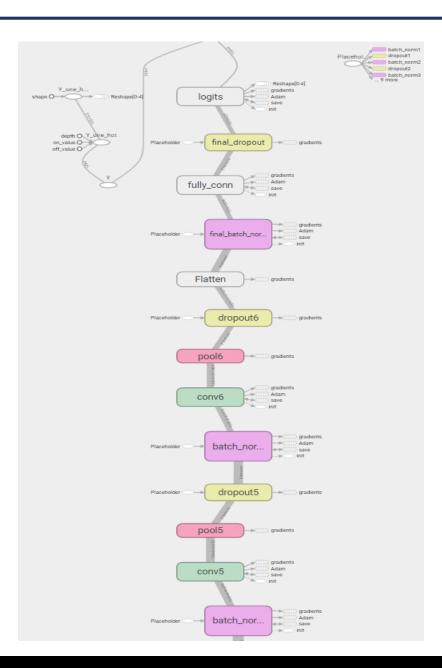
개발 기간

2017.04 ~ Present

사용 기술

- Convolutional Neural Network
- Dropout
- Batch Normalization

https://github.com/taki0112/Image_classification_CNN-Tensorflow



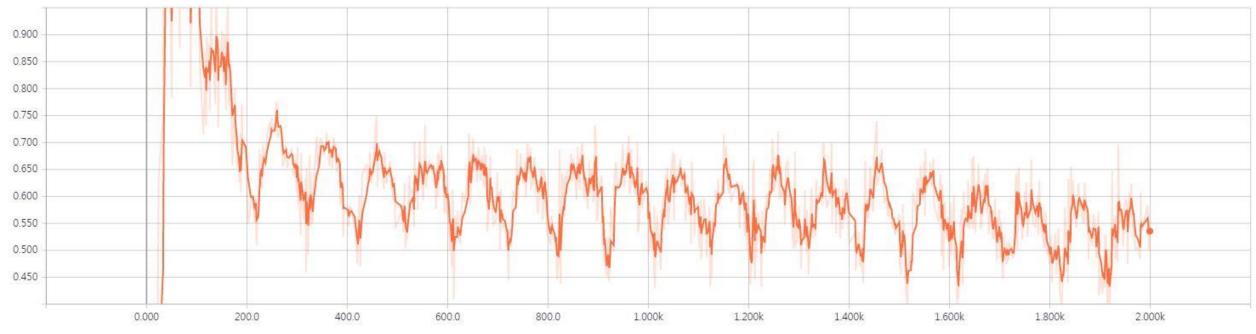




결과

- 결과 그림과 같이 loss는 잘 줄어들음 정확한 accuracy는 test data를 라벨링 하지 못하여, 아직 측정은 못함





- 본 프로젝트는 Tensorflow를 이용한 프로젝트 입니다. -
- 스타트업을 하는 지인을 돕고자 알고리즘 연구차 진행한것으로, 소스코드 공개는 일부 가능합니다. -





시스템 수행 구조

이상형 매칭 방법론

여러 직업, 연봉, 취미, 이상형, 자기소개서 등을 기반으로 사귈것같은 (결혼할것같은) 사람들을 매칭시키는 프로젝트

개발 기간

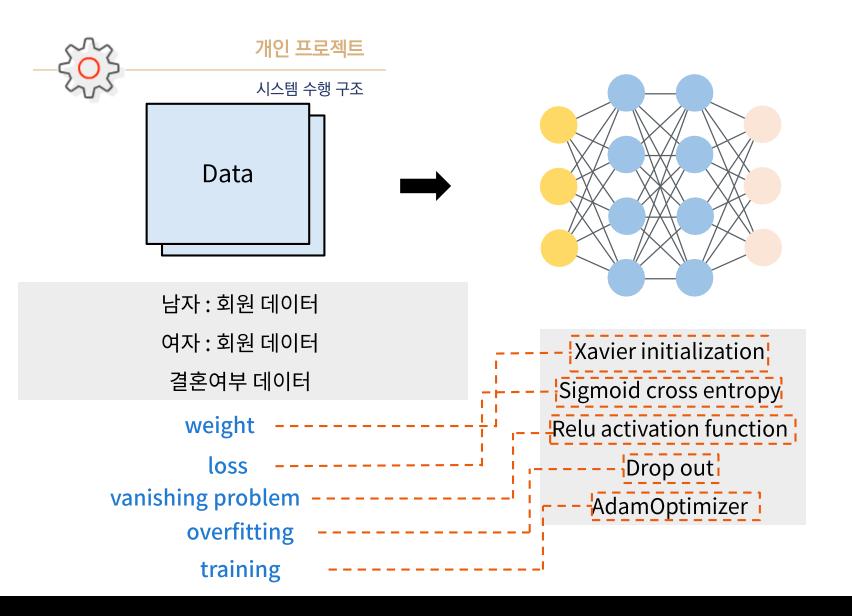
2017.04 ~ Present

사용 기술

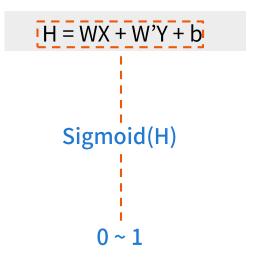
- Tensorflow
- Deep Neural Network
- Relu activation
- Adam Optimizer

| 회원 데이터 |
|---------------------|
| 회원번호 |
| 기본 인적정보(이름, 성별, 나이) |
| 직업 |
| 재산 |
| 가족관계 |
| 연봉 |
| 학력 |
| 부모님 직업 |
| 건강상태 |
| 특기, 취미 |
| 성격검사 결과 |
| 자기소개서 |
| 이상형 |
| 연애경험 |

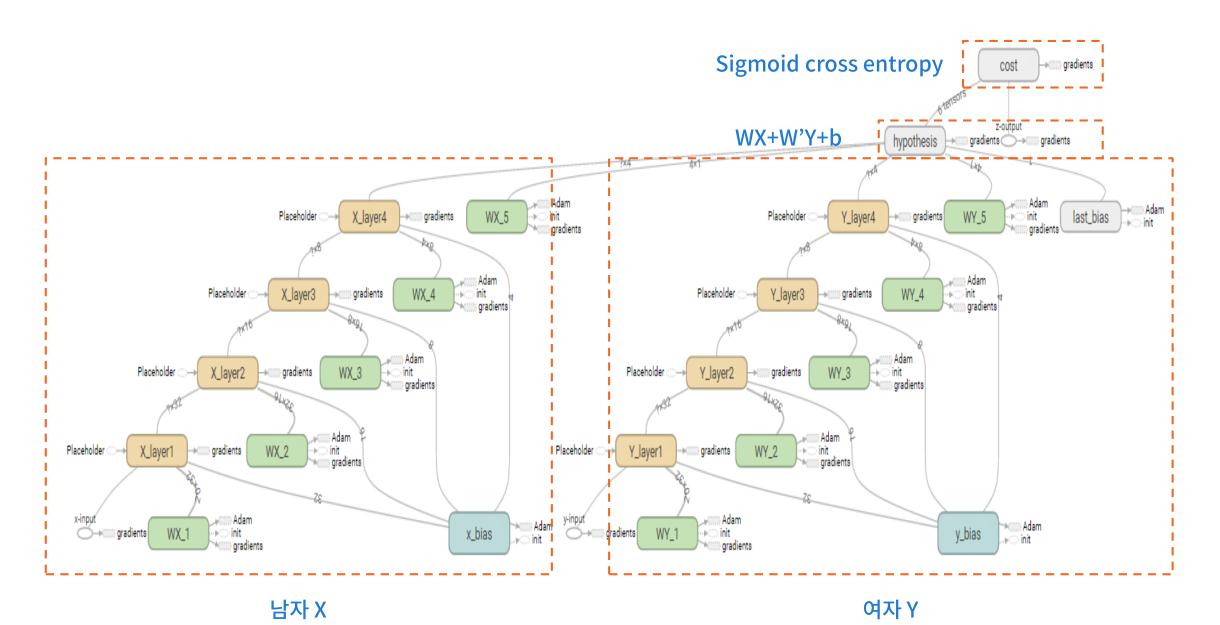




→ Hypothesis







석사 논문





석사 논문

짧은 글 문서 의도 파악

짧은 글에서의 핵심 구절 추출을 통한 문서의 의도 파악

사용 언어 및 알고리즘

Java / Word2Vec / TF-IDF / Twitter형태소 분석기 / Komoran

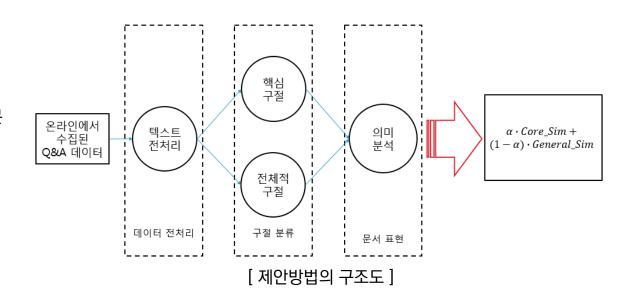
문서 의도 파악

- 문서의 의도를 나타내는 핵심 구절(Core passage)을 찾고, 이를 통해 문서간의 유사도를 계산
- 이를 위해 다양한 주제를 가지고 있는 네이버 지식인 데이터를 학습 데이터로 선정
- 이후, 유사한 문서가 얼마나 의도를 반영하는지 설문조사를 통해 평가

설명

최근 트위터, 페이스북, 커뮤니티 등과 같은 마이크로 블로깅 서비스(Microblogging services)의 인기로 인해 짧은 길이의 문서가 10억개씩 쌓이고 있음

- -> 정보가 많다보니, 다양한 주제에 관련된 문서에 대한 검색과 조직화를 어렵게 함
- -> 따라서 질의문과 유사한 단어들이 사용된 질의를 찾는게 아닌, 의도에 맞는 유사 문 서 결과를 제공해야할 필요성이 있음
- → 기존방법인 Paragraph2vec의 경우 단문에서 좋은 성능을 보이지 못함
- -〉 따라서 본 논문에서는 핵심구절(Core Passage)을 찾아, 의도를 파악해냄
- -> 기존에 존재하는 여러 방법에 비해 정확도가 80% 향상이 됨



석사 논문 와 외부 발표 논문



classification

Classifier



석사 논문 外 외부 발표 논문

의사 결정 지원 시스템

The Online Community Based Decision Making Support System for Mitigating Biased Decision Making

온라인 집단(일베, 오유)의 의견 성향 분류(보수,진보)

사용 언어 및 알고리즘

Java / Sentiment Analysis / TF-IDF / Naïve bayes

본인 담당 영역

Sentiment Analysis

게재지

AIP Conference Proceedings

http://scitation.aip.org/content/aip/proceeding/aipcp/10.1063/1.4965400

설명

인터넷 공간의 의견의 분포는 편향되어 있을 수 있다. 이를 인지하지 못하면, 인터넷을 통한 의견 수렴 과정에서는 편향적으로 의견 분포를 받아들일 수 있다. 따라서 인터넷의 의견의 성향을 분류하고, 긍부정을 구분지어줌으로써 사용자의 의사 결정을 지원해줌

FIGURE 1. The structure of proposed method.

Issue

Decision Support System



['대학원'에 대한 보수,진보 의견 결과]

개별 의견 확인 (그래프를 통한 감정 파악)

Thank you