

#이태원 맛집



#이태원

#ITEWON

#맛스타그램







실제 상권과 인스타그램 맛집의 위치 차이



Instagram









- 프로젝트 배경
- 프로젝트 목표
- 데이터 구성도
- 분석 환경 및 사용기술
- 분석 절차 및 미구성

- EDA
- 분석 방법
- 결론 및 시사점

- 한계점 및 개선방향
- Q&A











INSTAGRAM



Insta_matjip

•••



평소 자주 보거나 공유하는 게시물

	2111	성별		연령별				
	전체	남	여	10대	20대	30대	40E	50대
Base	(383)	(174)	(209)	(90)	(93)	(89)	(58)	(53)
맛집/음식	41.5	36.8	45.5	25.6	52.7	40.4	43.1	49.1
여행	28.5	31.0	26.3	20.0	33.3	21.3	29.3	45.3
일상생활	27.9	25.3	30.1	34.4	28.0	29.2	20.7	22.6
패션/의류/감화	25.6	16.7	33.0	31.1	24.7	27.0	27.6	13.2
리빙/라이프스타일	19.3	14.9	23.0	4.4	19.4	27.0	24.1	26.4
TV/연예	18.0	19.0	17.2	27.8	20.4	10.1	20.7	7.5
뷰티 -	13.8	2.9	23.0	22.2	15.1	10.1	12.1	5.7
동물 13.3		10.3	15.8	17.8	8.6	16.9	12.1	9.4
스포츠 11.7		21.8	3.3	12.2	8.6	13.5	12.1	13.2
유머/개그 11.0		13.2	9.1	14.4	15.1	9.0	6.9	5.7
음악/뮤직비디오 10.7		13.2	8.6	18.9	10.8	10.1	1.7	7.5
운동/건강 10.4		12.6	8.6	6.7	8.6	13.5	12.1	13.2
도서/공연/문화 7.8		6.3	9.1	7.8	7.5	5.6	12.1	7.5
육아/교육 7	.8	5.2	10.0	2.2	4.3	21.3	6.9	1.9

▲ [Base : 최근 1개월 내 인스타그램 이용자, N=383 , 단위 : %, 순위형 응답(1+2+3순위)] ★ 5% 이하인 경우 제시하지 않음 ★ 하늘색 음영 : 평균 대비 +5%P 이상인 데이터 20-30대가 많이 이용하는 SNS는 인스타! 인스타에서 자주 보거나 공유하는 게시물 1위가 맛집과 음식 관련 정보이고, 사진을 올리기 위해 맛집을 찾아 다는 경우가 있을 정도이다.

진짜 맛집 데이터는 인스타에 더 많이 있지 않을까? 하는 생각에서 시작하게 되었다.

하지만 실제 상권과 사람들이 자주 가는 인스타 맛집 장소와 차이가 있다는 것을 알게되었다.

길 건너 가면 가게가 있는데 지리적인 문제로 상권으로 포함되지 않은 경우가 많다.

이로인해 소비자, 공급자(상인), 배달 앱 등 지리적인 데이터를 사용하는 사람들의 불편도가 높다.

가지고 온 인스타 맛집 데이터를 이용해서 실제 상권과 비교해보면 어디가 다른지 알 수 있지 않을까?







이태원상권



그림 1 이태원 해시태그/위치정보를 활용한 상권지도

A구역 : 현재 #이태원맛집, #이태원핫플 등의 가장 많은 해시태그가 밀집된 지역

B구역 : #한남동맛집 이라는 신규 상권으로 #이태원디저트 #이태원브런치 등의 해시태그 밀집

C구역: #우사단길이라는 떠오르는 상권으로 이태원상권과 이어지는 트렌드 상권으로 부상

사람들이 자주가는 인스타 맛집 데이터와 나라에 서 지정한 상권구역이랑 어디가 다른지 확인하여 실질적인 맛집 지도를 만들기

인스타 데이터를 이용해서 비즈니스적으로 이용 할 수 있는 방안 도출해보기

다른 목표…?





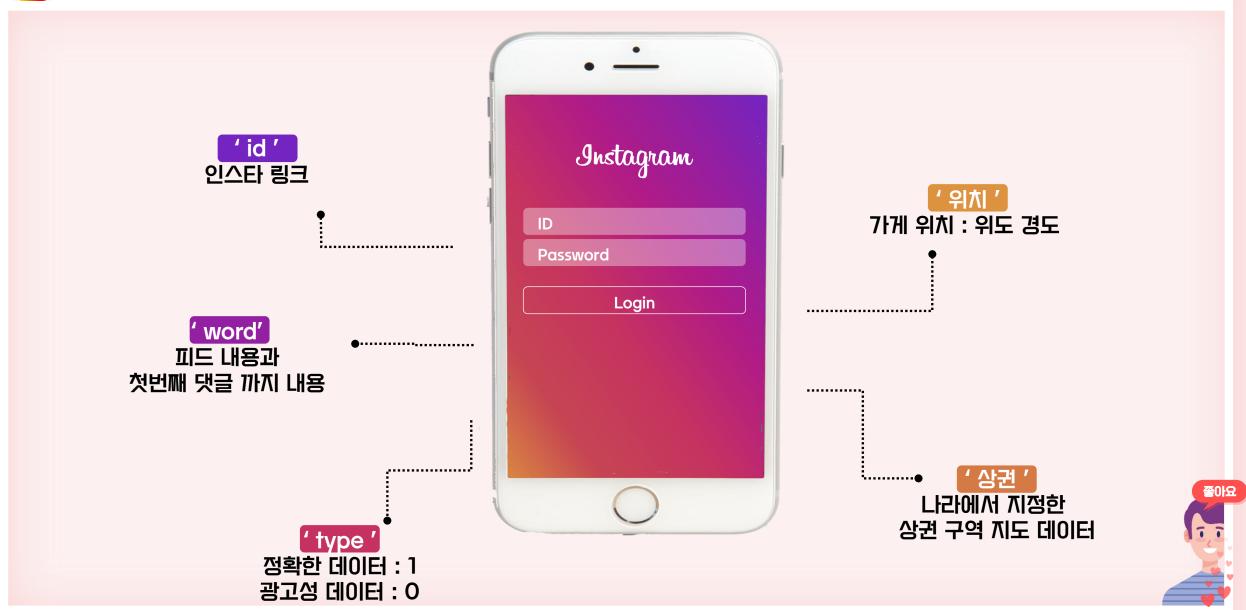


Instagram











◎ 분석 환경 및 사용 기술













데이터 수집

전처리

EDA

모델 학습

실제 상권 비교

위치 데이터



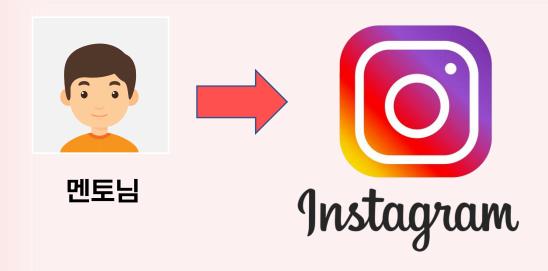


Instagram















실제 상권 데이터

















"#" 해시태그 포함되지 않은 #

이태원맛집, 경리단길맛집, 해방 촌맛집 등 이태원 주변 맛집을 해시태그 하지 않은 관련 없는 데이터

관련X

라벨링 0

선정적

쩍벌녀,호빠,출장마사지, ...등 선정적인 글

광고성

- 1. 상담, 문의, 전화, 프로필링크, 택배, 플러스친구,공구, ..
- 2. 다이어트, 디톡스, 젤네일, 속눈썹, 강아지옷, 맛집외 다른 광고글
- 3. 다른 지역 (태그 EX) 홍대,강남, 부산,건대 (마포,광화문, …

라벨링 O에 해당되지 않은 데이터들은 라벨링 1 라벨링 1

















- # 전체 데이터
- # 이태원
- # 이태원맛집
- # 먹스타그램
- # 우사단길
- # 이태원카페
- # 일상











Insta_matjip Follow me







- # 이태원
- # 이태원맛집
- # 이태원<mark>카페</mark>
- # 먹스타그램
- # 한남동<mark>맛집</mark>
- # 경리단길카페











 \square



Insta_matjip Follow me







- # 이태원
- # 우사단길
- # 이태원맛집
- # 일상
- # 맞팔
- # <mark>힐링</mark>



















노션 6/2 : 전체 데이터 라벨1값 영향 력이 큰 단어 / 라벨0값 영 향력이 큰 단 어









SVM (Support Vector Machine)

Navie Bayes Classifier Logistic Regression

accuracy: 0.8905

precision: 0.8942

recall: 0.9395

fl score: 0.9163

accuracy : 0.8770

precision: 0.8820

recall: 0.9320

fl score: 0.9063

accuracy: 0.8848

precision: 0.8911

recall: 0.9335

f1 score: 0.9118









RNN (Recurrent Neural Network) LSTM (Long Short-Term Memory)

CNN (Convolutional Neural Network)

accuracy: 0.8682 precision: 0.8938

recall: 0.9008

f1 score: 0.8948

accuracy: 0.8875

precision: 0.8872

recall: 0.9414

f1 score: 0.9117

accuracy: 0.8907

precision: 0.9007

recall: 0.9302

f1 score: 0.9132







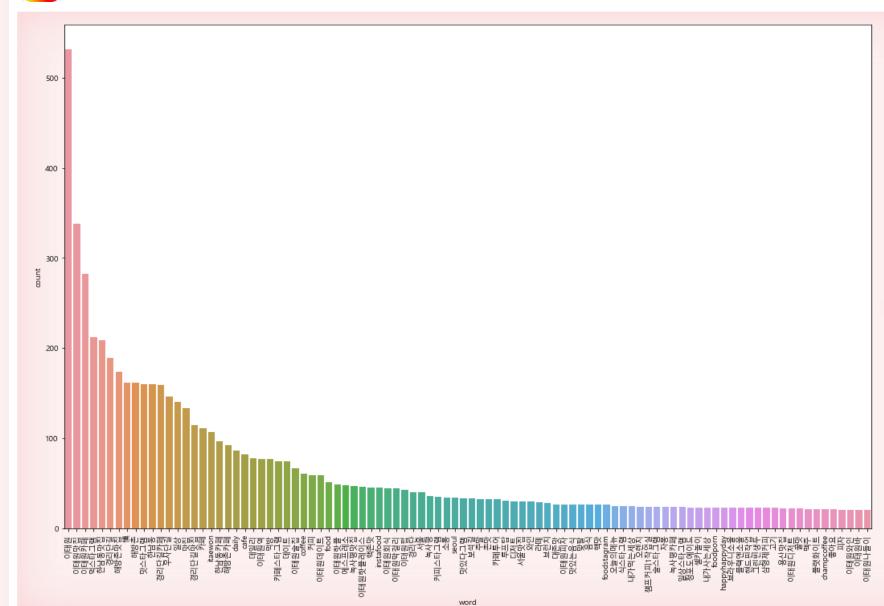
노션 6/13 : 모델 돌려본 후 test데이터 라벨1값 영향 력이 큰 단어 / 라벨0값 영향 력이 큰 단어 노션 6/10: 모델 돌려본 후 틀린 10% 이유

노션 6/3 : 임계값??















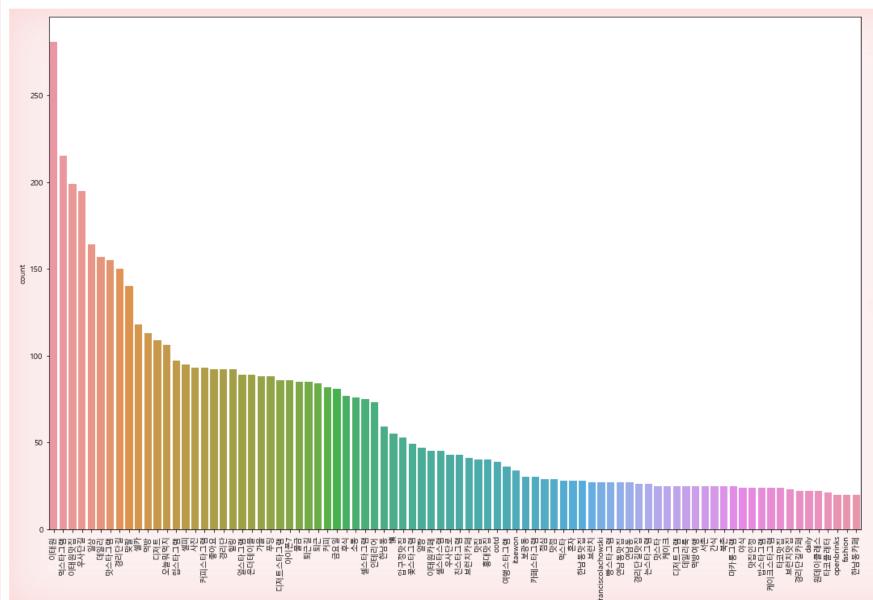














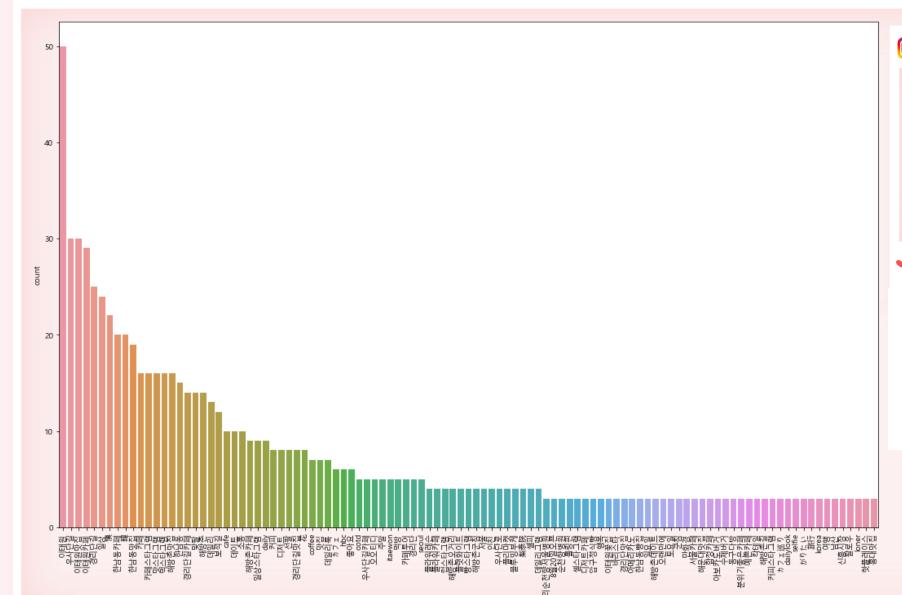














Test type 0 예측 1 해시태그 키워드



느> 해시 태그 내 용과 실제 내용이 다르다 L>

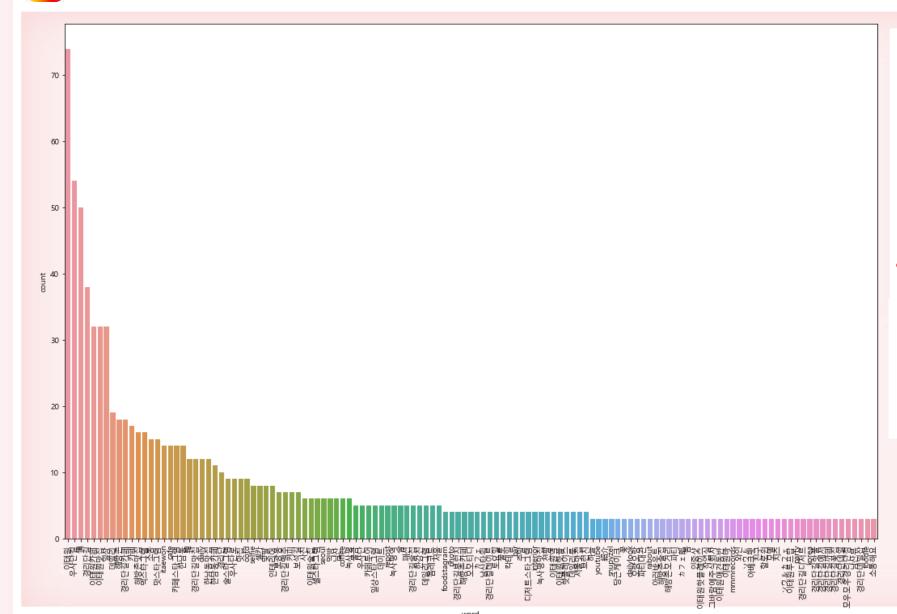














Test type 1 예측 0 해시태그 키워드



└> 해시 태그 내용이 당르다











◎ 결론 및 시/사점

가장 잘 나온 모델 설명 / 토큰화/ 벡터 화 설명 / 단어유사 도 사용하지 않은 이 유 설명 -> 멘토님 한테 여쭤보기 / 평 가지표이유





◎ 결론(실제 상권과 인스타그램 맛집 비교)

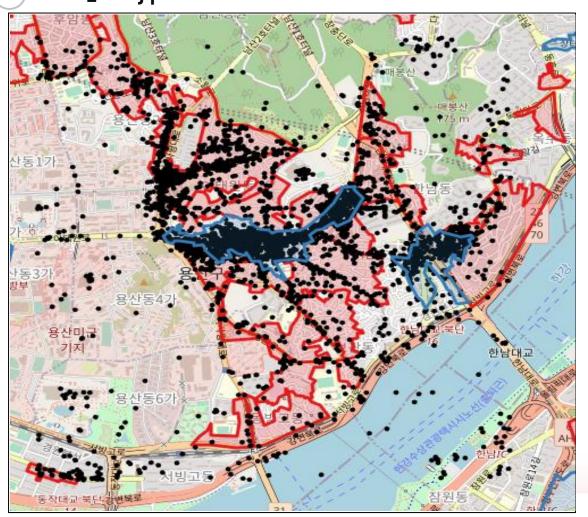




INSTAGRAM







- *공데 상권 지도와 인스타 지도 데이터의 차이점 1.공데 상권데이터에서 아파트 단지, 병원, 학교,박물 관, 공군기지, 공원 내 맛집들의 정보가 빠짐(인스타는 포함되어 있다)
- 2.한강 공원과 한강에서 배달하고, 해당 맛집을 태그 했기때문에 한강과 그 건너편 데이터까지 찍힌 것으로 판단된다
- 3.호텔에 맛집 찍힌 이유는 호텔에서 룸서비스, 호텔 내 맛집을 간 후 태그해서 데이터에 나타난 것으로 판 단된다
- 4.서빙고역 쪽 데이터 기간 차이가 있음(현재 공사 중인 맛집들)



◎ 결론 및 시/사점

비즈니스적으로 활용시 가정 재현율 이용 -> 멘토링





Instagram











팔로잉 내 소식



2_조님이 회원님을 팔로우 하기 시작했습니다.





2_조님이 댓글에서 회원님을 언급했습니다:







2_조님이 댓글을 남겼습니다: 질문이 있으시다면 질문해주세요





MEDICI님이 회원님을 팔로우 하기 시작했습니다.

팔로우



THANK YOU







#메디치

#수고하셨습니다:D