HSAd Project

-아로나민 골드 및 경쟁사의 광고캠페인 X 소셜 VOC X 판매 상관관계 분석 -

프로젝트 배경/목적

Our Target

• 어떻게(HOW)하면 아로나민 골드의 판매량을 증가시킬 수 있을 것인가?

Our Process

- 소셜리스닝 데이터 수집 및 가공 (Sometrend 솔루션 및 크롤링 활용)
- 소셜 VOC 추이, 연관어, 긍부정 담론 분석
- 광고캠페인과 소셜 VOC 상관관계 분석
- 소셜 VOC와 약국 판매량의 상관관계 분석
- 분석결과에 기반한 인사이트 & 솔루션 & 전략 제시

분석 요소 개념 재정의

광고 캠페인 분석			
Offline Channel	Online Channel		
TV광고(csv)	인터넷 광고/협찬(크롤링)		

소셜 VOC 분석					
정량적 측면		정성적 측면			
(전체 언급량 변화)		(감성분석)			
세부 channel 별	User 별	세부 channel 별	User 별		
(sns, blog, youtube)	(gender, age)	(sns, blog, youtube)	(gender,age)		

- 전체 언급 량의 해석 : 기존 고객과 잠재 고객의 상품 관심도
- 감성분석의 해석 : 기존 고객과 잠재 고객의 브랜드 및 상품에 대한 긍 부정 상태

판매량 최종적인 DV(종속변수)로만 활용

소셜리스닝 데이터 수집 및 가공 (Sometrend 솔루션 및 크롤링 활용)

● Online 채널의 광고/협찬 데이터

- 썸트렌드

〉포함어:협찬/원고료/수수료/홍보/광고심의필/소정의

소셜 VOC 데이터

- 썸트렌드 (연령별/성별(긍/부정)/채널별)

〉제외어: 협찬/원고료/수수료/홍보/광고심의필/소정의

〉수집기간: 2018.1~2022.3

- 네이버 스마트 스토어 피로회복제/비타민/건강환

〉 긍정으로 된 것이 5점 부정(1~2)점

〉 감성분석을 위한 긍부정 분류 모델학습을 위한 데이터

- 유튜브

〉댓글/조회수/좋아요수/동영상수

√ 벤포벨

- 검색어: benfobell, 벤포벨, 벤포밸, 밴포벨, 밴포밸

- 제외어: [추석 음식테스트 결과], 벤포터즈, 골프존

✓ 아로나민 골드

- 검색어: 아로나민골드, aronaminGold

- 제외어: 오정세, 장례식장, 잇치, 가글액, 우머나이져,

배전, 뉴트리원,대표

√ 비맥스메타

- 검색어: 비맥스메타, 비멕스메타, 비맥스메타, 비멕스메타, bmaxmeta

- 제외어 : 정지훈

소셜 VOC 추이, 연관어, 긍부정 담론 분석

- 피로회복제, 비타민을 실제 구매한 사람들의 만족/ 불만족에 영향을 주는 키워드 파악
 - ⇒일반적으로 피로회복제나 비타민을 광고할 때 주목해야 하는 측면이 무엇인지.
 - ⇒고객 만족도에 영향을 미치는 부분이 무엇인지 파악
 - 일반적으로 피로회복 기능이 있는 비타민을 구매하는 사람들의 VOC를 파악

긍정

긍정 리뷰 특징: [('구매', 1552), ('재', 856), ('처음', 676), ('용기', 442), ('사용', 413), ('!', 395), ('항상', 301), ('빠르', 287), ('~', 266), ('꾸준히', 251), ('멀티', 225), ('챙겨', 190), ('만족', 182), ('는데', 177), ('감사', 175), ('늘', 144), ('지만', 128), ('효과', 117), ('건강', 115), ('빠른', 113), ('으로', 110), ('ㅎㅎ', 107), ('매번', 100), ('실버', 95), ('또', 95), ('너무', 94), ('아주', 93), ('가격', 93), ('칼슘', 93), ('영양제', 93), ('+', 91), ('^^', 89), ('선물', 87), ('굿', 83), ('계속', 82), ('민', 81), ('저렴', 80), ('복용', 77), ('번', 74), ('중', 72)]

재구매가 많다

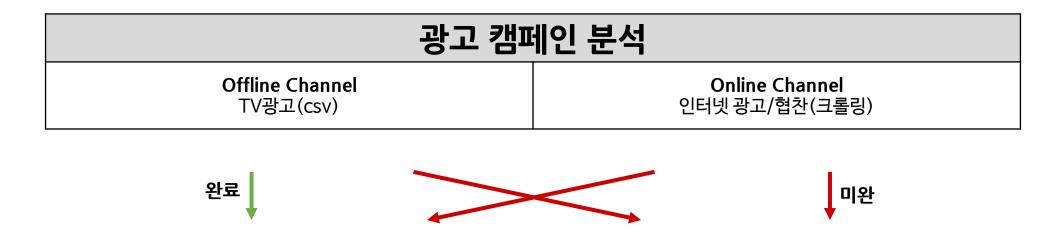
부정

부정 리뷰 특징 : [('는데', 789), ('너무', 402), ('없', 330), ('구매', 305), ('맛', 262), ('효과', 227), ('않', 223), ('으로', 190), ('모르', 186), ('ㅠㅠ', 173), ('지만', 170), ('그냥', 161), ('택배', 155), ('다른', 149), ('포장', 147), ('ㅠ', 145), ('냄새', 145), ('약', 143), ('아이', 141), ('더', 134), ('속', 131), ('상품', 127), ('번', 122), ('음', 122), ('다고', 121), ('통', 111), ('생각', 103), ('보다', 102), ('할', 101), ('보내', 100), ('두', 97), ('전', 96), ('커서', 96), ('~', 96), ('많이', 94), ('가격', 93), ('줄', 93), ('!', 90), ('알약', 89), ('아니', 87)]

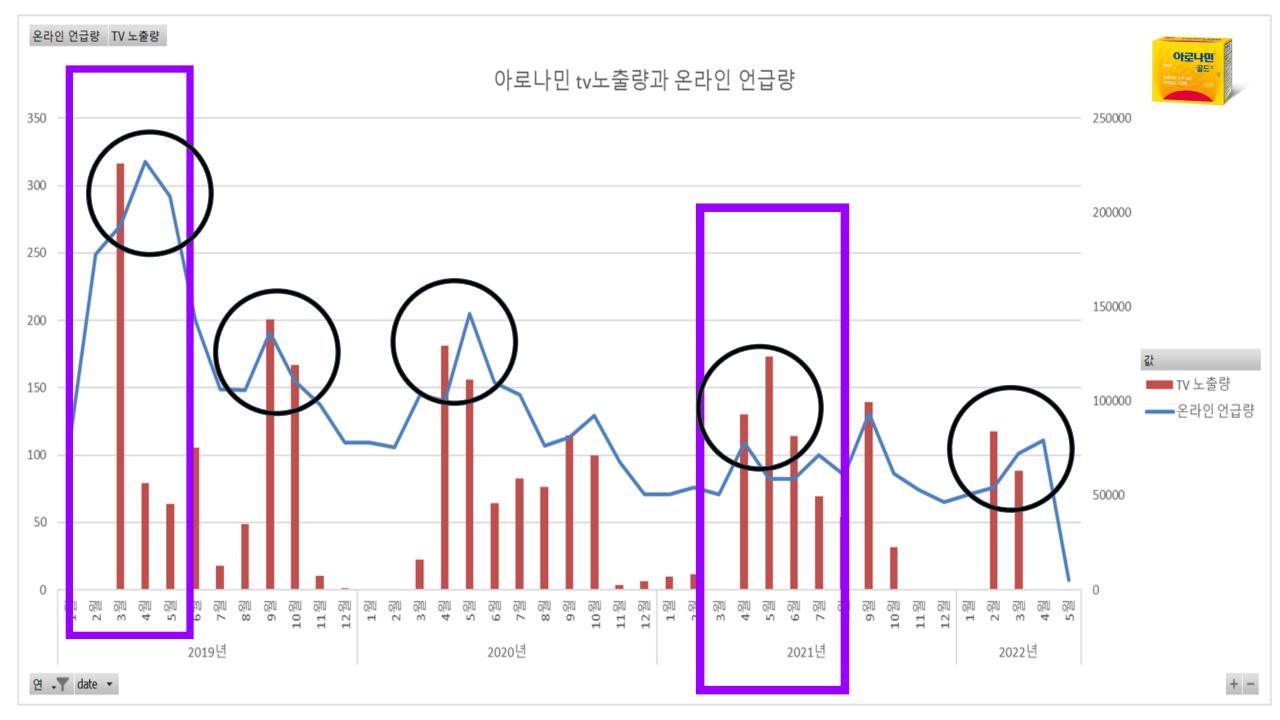
약에서 나는 냄새, 알의 크기, 가격, 포장, 속쓰림

✓ 광고할 때: 재구매율 강조, 혹은 알의 크기나 냄새, 가격, 속쓰림 유발 측면에서 강점을 강조할 필요

광고캠페인과 소셜 VOC 상관관계 분석

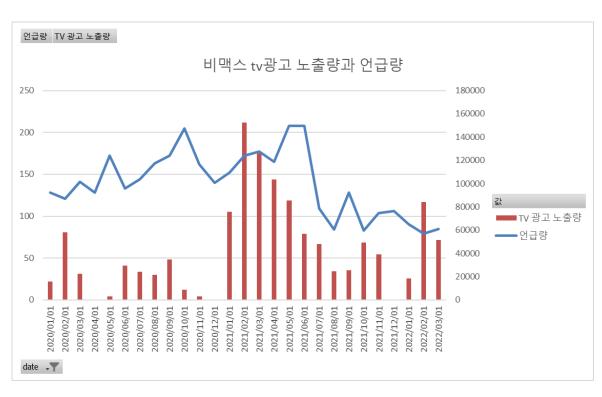


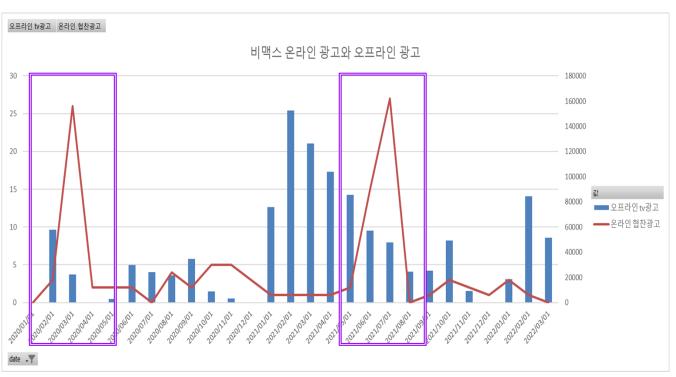
소셜 VOC 분석					
정량적 측면		정성적 측면			
(전체 언급량 변화)		(감성분석)			
세부 channel 별	User 별	세부 channel 별	User 별		
(sns, blog, youtube)	(gender, age)	(sns, blog, youtube)	(gender,age)		



비맥스메타



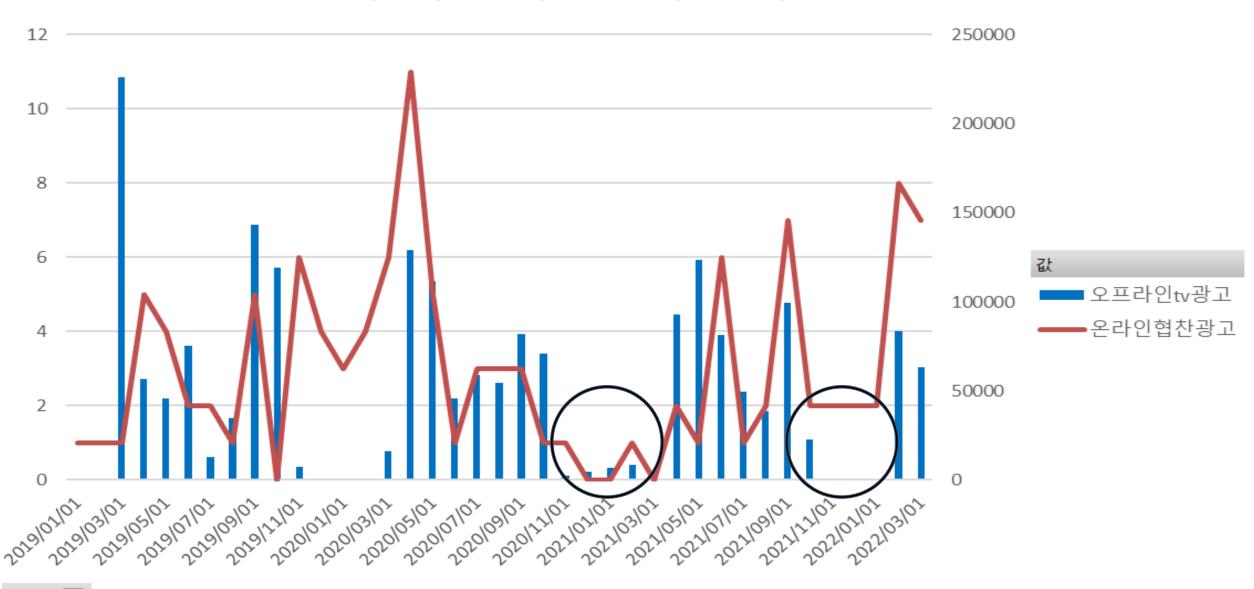




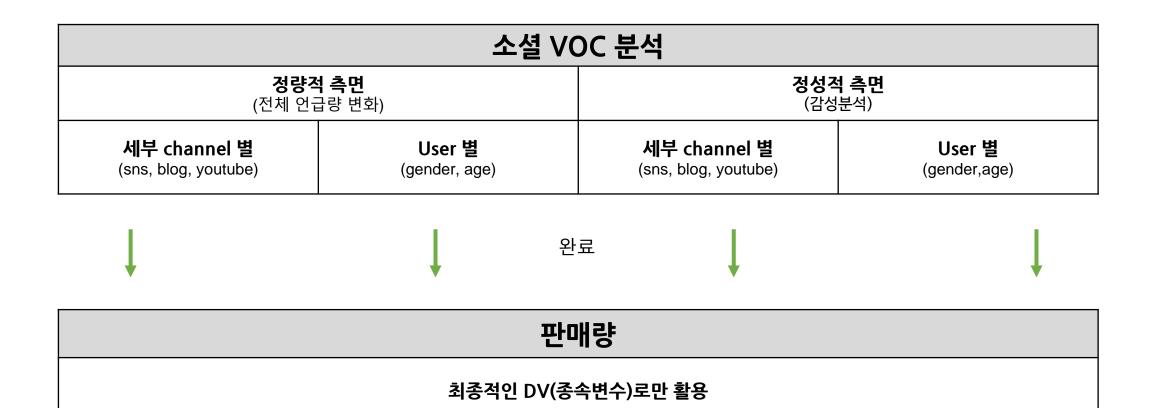
다양한 형태의 광고를 활용하여 광고의 공백기 줄임



아로나민 온라인 광고와 오프라인 광고



소셜 VOC와 약국 판매량과 상관관계



소셜 VOC와 약국 판매량과 상관관계

p_m : 0.9133852361239354

34:0.8891535139905505

volume: 0.8836188830680276

community: 0.8712644919927813

p_34: 0.865528743939856

n_34: 0.8371574593318832

m: 0.7971982828719985

blog: 0.7199687876399614

total: 0.6979750363074667

23:0.6635274890407478

p_23: 0.5993632540420689

n m: 0.571609443711586

n 23:0.5670686698600977

f: 0.5660474420831219

p_f: 0.547048999969179

n f: 0.4507668769387856

instagram: 0.3806071180263289

youtube_like: 0.3527726439898809

n_10:0.34372642265149705

n_45: 0.27256918057957524

youtube: 0.24317451441575766

youtube n: 0.22789813709743456

youtube p: 0.22281875416270946

p_60:0.21272885230136224

10:0.18641548185594292

60: 0.170099026239014

tweeter: 0.0930217328890111

youtube_view: 0.05494945303841912

youtube num: 0.024078692918732138

45: 0.003588545347084689

youtube_comment : -

0.005764688601041482

p 45:-0.11602605718362219

news: -0.3848998931940425

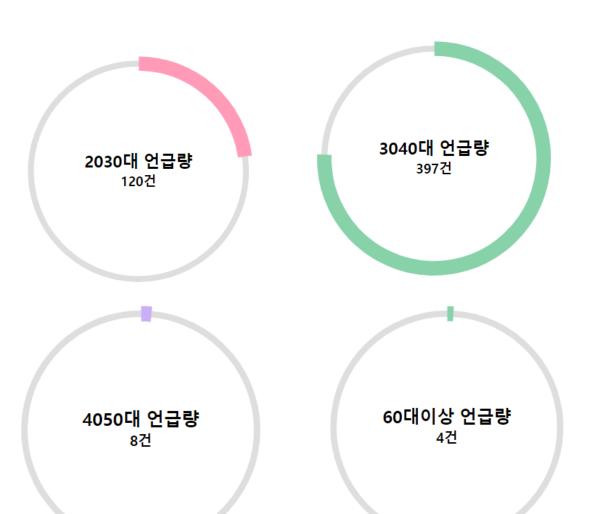
n 60:-0.6892790294362107

• Positive_male - 판매량: 0.913

• 30/40대 - 판매량 : 0.889

• Community - 판매량 : 0.871

소셜 VOC와 약국 판매량과 상관관계



p_m: 0.9133852361239354 34: 0.8891535139905505

volume: 0.8836188830680276

community: 0.8712644919927813

- 썸트렌드 데이터 사용
- 데이터 자체에 편향 존재
- 30/40대 언급량이 가장 많은 데이터 = 가장 높은 상관관계를 보임

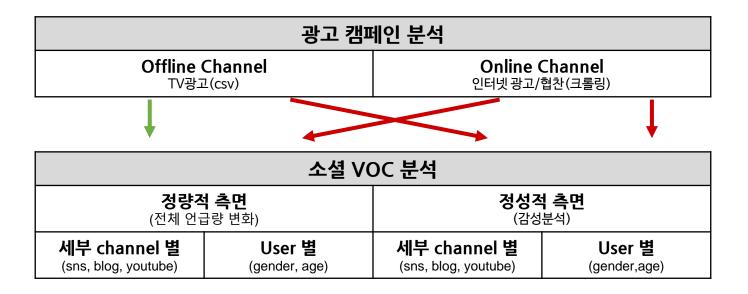
추후과제

- 소셜리스닝 데이터 수집 및 가공
 - 〉데이터 중 일부를 긍/부정 라벨링을 하여, 긍/부정 분류 모델 생성

- 소셜 VOC 추이, 연관어, 긍부정 담론 분석
 - ◆ 아로나민 골드에 대한 긍/부정 분석
 - ◆ 텍스트 네트워크 분석
 - 연관어 분석
 - 채널별(인스타/트위터/블로그/뉴스/커뮤니티/유튜브) 특성파악
 - VOC에 대한 채널별 특성 파악

• 광고 캠페인과 소셜 VOC 상관관계 분석

어떤 광고 캠페인이 VOC에 긍정적인 영향을 끼쳤는지 뭐가 제일 많은 영향을 끼쳤는지?



소셜 VOC와 약국 판매량과의 상관관계

- => 광고 형식, 양, 채널과 3,40대 남성 커뮤니티 언급량 상관관계제시.
- =〉 경쟁사에 비해 부족한 타겟 보완 방안
 - ex) 어떤식으로 광고를 할 것인가

감사합니다.