L.point with L.pay

고객 예측 매출을 이용한 개인화 마케팅 전략

팀명: 베스트 롯데이터 팀원: 곽동우 강태욱 송준호 목차

Exploratory data analysis

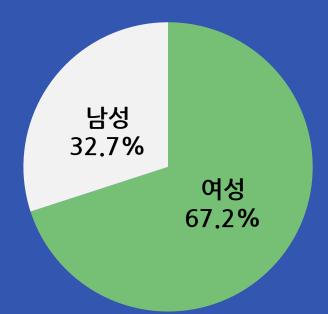
Clustering

군집 별 매출액 예측

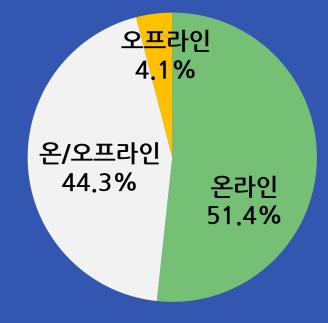
개인화 마케팅

Exploratory data analysis

범주형 데이터 탐색







전체 고객의 여성 남성 비율 Lpay 이용률

온라인 오프라인 채널 비율

L.point with L.pay

Exploratory data analysis

범주형 데이터 탐색



Clustering 과정

변수선택 데이터 그룹화 군집 개수 선정 표준화 Clustering

군집별 매출액 예측을 위한 군집별 매출액 예측을 위한 Elbow Method를 StandardScaler를 k-prototype 사용 필요한 변수 선택 변수 재분류 활용한 적합한 K 선정 사용한 표준화 과정

변수	변수설명	변수	변수설명	변수	변수설명
cust(범주형)	고객 번호	ma_fem_dv (범주형)	0:여성, 1:남성	lpay(범주형)	Lpay 사용 여부 0: 미사용 1:사용
buy_am(연속형)	구매 총량	ages(범주형)	나이	cop_n(범주형)	이용 제휴사 수
buy_ct(연속형)	구매 수량	zon_hlv(범주형)	거주지		
rct_no(연속형)	영수증 개수	onoff(범주형)	0: offline 1: online 2: on/off		

Cust를 기준으로 Clustering를 실행함

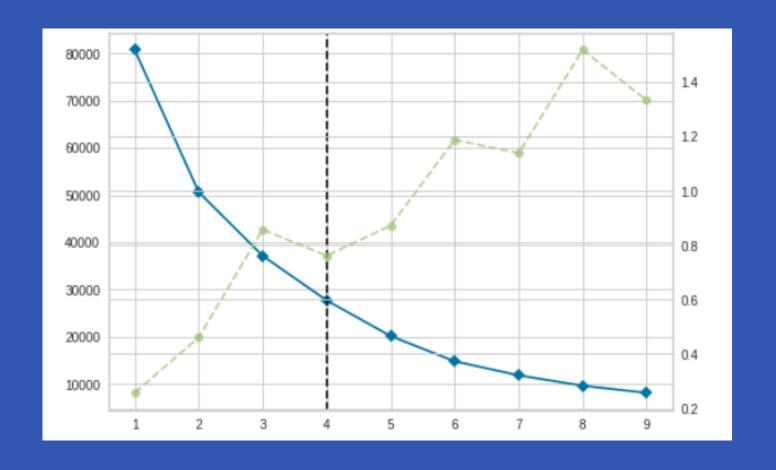
Elbow Method K선정

파란선: 각 데이터의 군집 중심과 평균거리

녹색선: 학습시간

가운데 점선: 최적 군집 개수

결과: K = 4



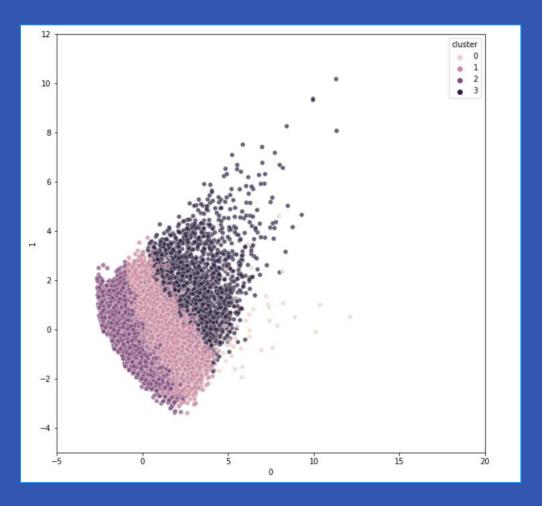
k-prototype Clustering

범주형 변수: ma_fem_dv, ages, zon_hlv, onoff, lpay, cop_n

연속형 변수: buy_am, buy_ct, rct_no

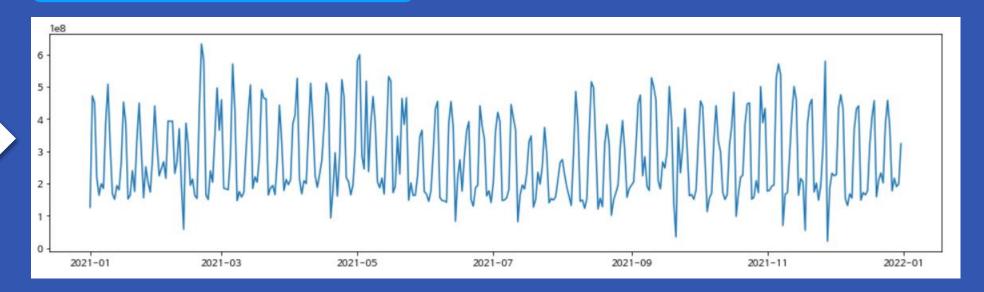
연속형 범주형 변수를 다룰 수 있는 K-prototype clustering을 이용

4개의 군집으로 고객을 분류한 후 분류 결 과를 pca을 이용하여 2차윈 평면의 시각화

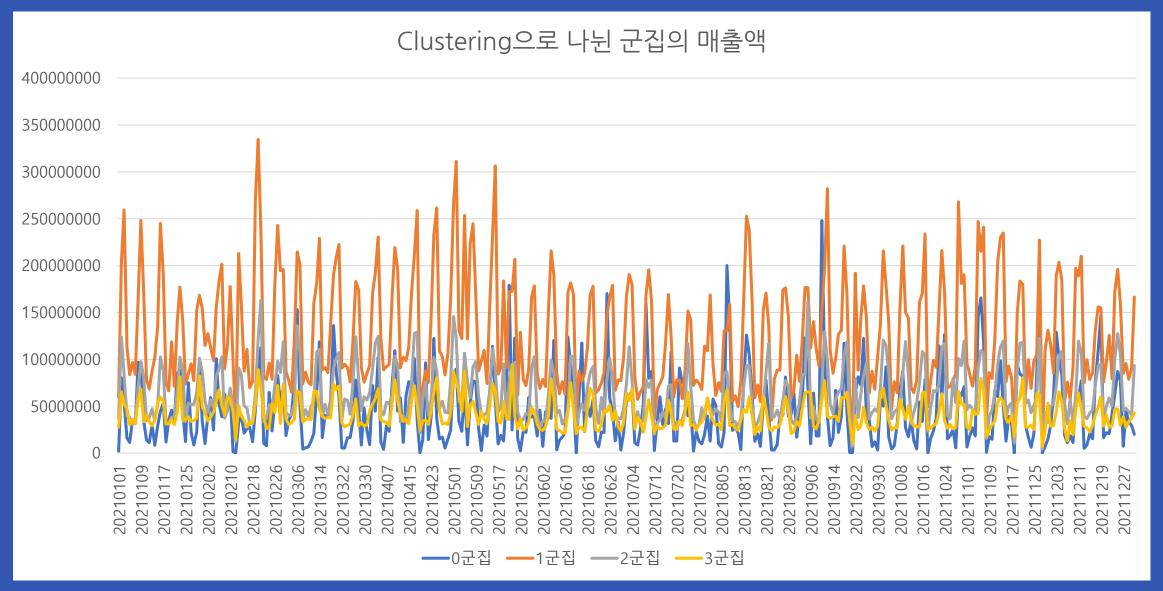


유통사 상품금액 날짜 별 매출

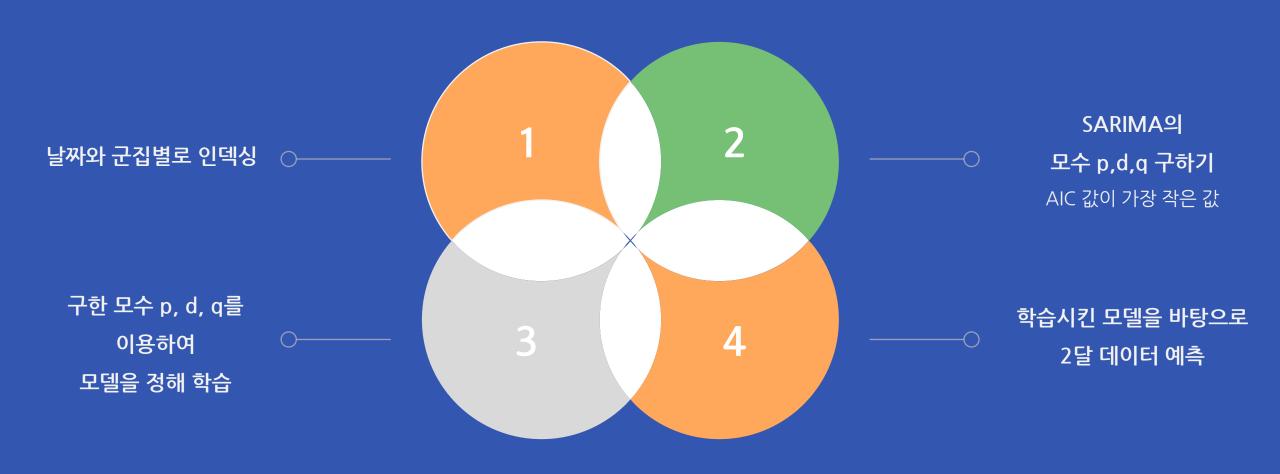




유통사 매출에 국한되었기 때문에 전체 매출 금액 예측이 어려움



SARIMA 모델 예측과정



L.point with L.pay

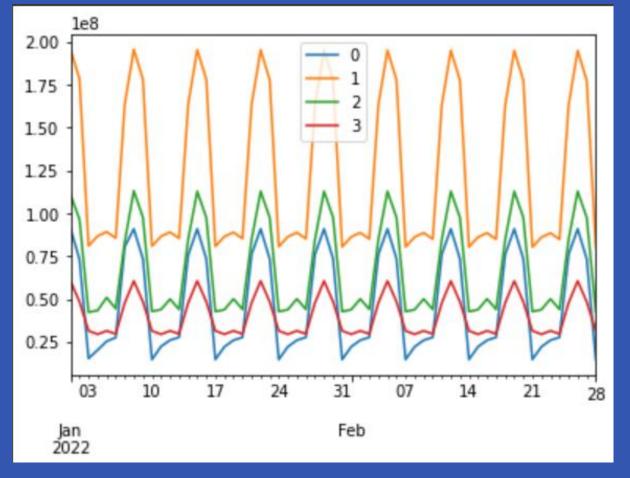
SARIMA 모델 예측 그래프

SARIMA 모델 예측 그래프

2022-01-01 부터

2022-03-01 까지

군집 0 1 2 3 예측 그래프



Prophet 모델 소개

페이스북에서 공개한 시계열 예측 라이브러리

정확도가 높고 빠르며 직관적인 파라미터 모델

Prophet 모델 예측 과정

날짜와 군집별로 인덱싱 군집별로 Prophet 모델 학습 미래 2달 데이터를 예측 예측한 데이터를 날짜를 기준으로 결합

그래프 확인

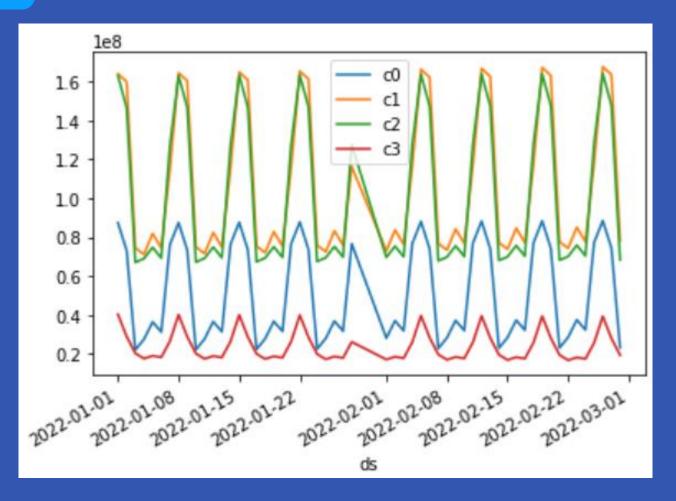
Prophet 모델 예측 그래프

Prophet 모델 예측 그래프

2022-01-01 부터

2022-03-01 까지

군집 c0 c1 c2 c3 예측 그래프



예측 매출 데이터를 통한 마케팅

- 1. 군집 일별 매출 예측 데이터는 군집 별 예측 구매 금액을 알 수 있음
- 2. 구매 금액이 많은 군집을 타겟으로 광고를 집중적으로 하는 전략적인 마케팅을 할 수 있음

CVR(Conversion Rate)

People converted: 특정 행동으로 전환하는 사람의 수

People clicked: 광고를 클릭하는 사람의 수

예측 매출을 이용한 타겟 광고를 통해 People converted를 키울 수 있음

CTR(Click-Through Rate)

clicks: 광고 클릭 수

Impressions: 광고가 사용자 들에게 보여진 횟수

군집 별 전략적인 타겟 광고를 통해 광고가 사용자 들에게 보여진 횟수를 줄일 수 있음 그리고 클릭 수 늘릴 수 있음