고객 세분화의 이해

CRM 분석



목차

- 1. 고객 세분화의 이해
- 2. 통신사 고객 가치 세분화 Case Study
- 3. RFM 고객 세분화 실습

#별첨. RFM 고객 세분화 실습 스크립트

고객 세분화의 이해

Section 1

고객 세분화란?

- 고객을 하위 유사한 그룹으로 나누는 마케팅 전략
- 지리적, 인구 통계적, 가치, 행동 기반 등 다양한 기준 적용가능
- 고객을 이해하고 선택과 집중을 할 수 있도록
- 1~3개 정도의 변수를 기준으로 기반으로 cutoff 정하여 집단을 나누는 방법

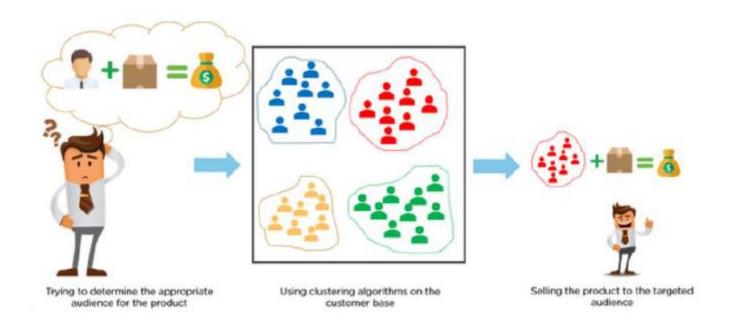
고객은 단일 집단으로 이루어 져 있지 않다!

- 마케팅을 오래 하다 보면 고객이 하나의 거대한 집단으로 착각할 수 있음
- 과거 경험의 항정
 - 〉 우리 고객은 말이야~
 - > 내가 해봐서 아는데
 - > 과거에 이런 이벤트가 대박이었어!
- 평균 및 대표값의 함정
 - > ARPPU
 - > 평균 연령대
 - 〉가장 많이 산 상품…

※ ARPPU (Average Revenue Per Paying User, 결제 유저당 평균 매출)

특정 기간 동안 결제 유저가 평균적으로 얼마나 많은 수익을 창출하는지 파악하기 위해 앱 마케터가 사용하는 측정 지표 ARPPU 계산 = 기간 동안 발생한 총 수익 / 기간의 총 결제 유저 수

고객 세분화로 무엇을 얻을 수 있는가?



고객 세분화로 무엇을 얻을 수 있는가?

- 효과적인 캠페인
- 고객에 대한 좀 더 정확한 이해 → 고객만족도 향상 → 더 많은 이익
- 고객 니즈 파악 → 그에 부합하는 상품개발 기회
- 고객 성장 및 확장 유도
- 매출 증대

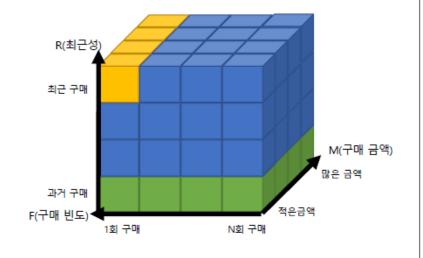
고객 세분화 대표적인 사례



π	7 H		\neg
٠.	Ä	0	Н

50대 이상	50대 이상
여성	남성
40대 여성	40대 남성
30대 여성	30대 남성
20대 미만	20대 미만
여성	남성

인구 통계적 구분



RFM

어떻게 세분화를 할 것인가?

<u>데이터 탐색 및 직관 But 논리적</u>

알고리즘 사용 X

고객 세분화의 이해

Section 1

EDA를 통한 고객 세분화의 특징

- 목적에 맞게 분석가 직관에 따라 만듦
- 세그먼트 대한 이해가 쉬움
- 세그먼트 수 및 크기를 조절 가능
- 전략 등을 짜기 쉬움(고객 성장 및 확장)

※ EDA (Exploratory Data Analysis, 탐색적 데이터 분석)

수집한 데이터를 다양한 각도에서 관찰하고 이해하는 과정 데이터를 분석하기 전에 그래프나 통계적인 방법으로 자료를 직관적으로 바라보는 과정

EDA를 통한 고객 세분화 단계

- ① 세분화 목적 정의
- ② 목적에 맞는 개념 확인
- ③ 개념을 반영할 수 있는 데이터 확인
- ④ 변수의 분포 확인 후 분할 지점(Cut-off) 정의
- ⑤ 각 세그먼트 별 비율 확인
- ⑥ 각 세그먼트 별 프로파일일

잘 만든 세분화

- Mutually Exclusive Collectively Exhaustive (상호 배타적, 전체 포괄)
- 의미가 명확한 세분화
- 액션 가능한 세분군 (최소 개수)
- 환경의 변화에도 유지 될 수 있는 세분화
- 측정 변수가 단순한 세분화

고객 세분화의 이해

세분화 종류 : 가치 기반

- 기업입장에서 고객의 가치를 기준으로 한 세분화
- 구매력을 기반으로 기간 내 실적을 기반으로 정의
- 현재 또는 과거의 구매력과 미래의 구매력(LTV)을 교차하여 사용 하기도 하며, RFM 등으로 다양한 축을 반영하여 고객 캐어 프로그램 등의 우선순위 및 차등에 활용
- 고객 맴버십 등으로 공개하여 고객의 활동 동기부여에 활용
- 상위 등급으로 이동 전략을 세울 수 있음
- 금전적인 요소 외 비금전적인 요소도 반영 (활동력, 전파력, 지속력, 확장성)



고객 등급

고객 세분화의 이해

세분화 종류: 인구 통계학적

- 성별, 연령대별 관심사와 니즈가 다름
- 사람을 이해하는 가장 전통적이며 강력한 관점
- 구매력 (경제력) 및 결혼 유무 등 다양한 정보가 밑바닥에 깔려 있음
- 단, 수집을 못하는 경우도 많음
- 너무 큰 범위, 고정관념이 작용할 수 있음
- 유사 변수: 지역, 소득수준, 결혼여부, 교육수준, 종교, 주거 형태 등…

50대 이상	50대 이상
여성	남성
40대 여성	40대 남성
30대 여성	30대 남성
20대 미만	20대 미만
여성	남성

인구 통계적 구분

13

세분화 종류: 행동기반

- 금전적인 요소보다 고객의 행동패턴 및 니즈 등 좀 더 근본적인 욕구 등을 파악하여 대응
- 고객의 행동은 지속적으로 유지될 가능성이 높음
- 불편한 점을 해소 하거나, 비 금전적인 보상에도 만족도와 충성도를 높일 수 있음
- 한명의 유저가 여러 행동을 보일 수 있음
- 비즈니스 로그설계와 수집 환경에 따라 크게 달리질 수 있음
- 이동정보, 특정 위치 체류시간, 사용 시간대, 결재 유형, 소비 Item 구성

세분화 종류 : 가치 기반 확장 (RFM)

RFM 분석 이란?

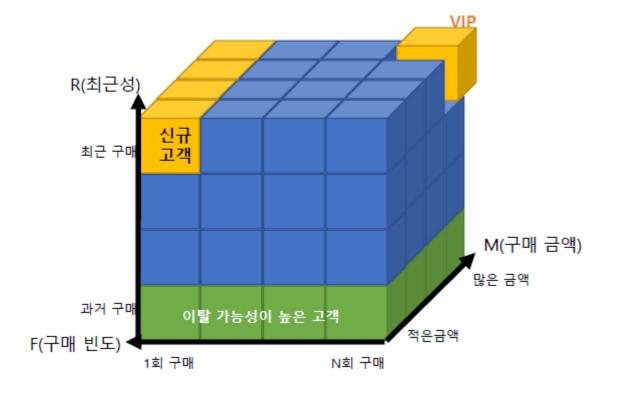
- 고객의 가치를 평가하거나 고객을 여러 세분군으로 나눠 특성을 파악
- 사용금액과 함께 CRM 관점에서 중요한 비금전적이지만 요소를 추가 하여 확장
- RFM은 Recency, Frequency, Monetary 개의 관점으로 고객의 가치를 평가
- 고객의 과거 구매 이력을 바탕으로 유사한 N개의 집단으로 분류하는 기법

Three Metrix

- Recency (거래의 최근성) : 고객이 얼마나 최근에 구입을 했는가?
- Frequency (거래 빈도) : 고객이 얼마나 자주 상품을 구입했는가?
- Monetary (거래 규모) : 고객이 얼마나 많은 금액을 지불했는가?

세분화 종류: 가치 기반 확장 (RFM)

RFM 집단별 의미



16

RFM 세분화 시 주의할 점

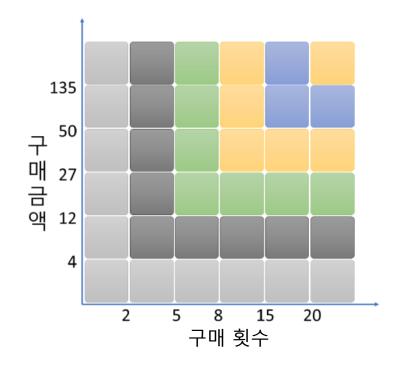
- 각 차원별 너무 많은 숫자로 나눌 경우 각 세분별 유저수가 작아질 수 있음 > 주변의 집단과 특성상 큰 차이가 없을 수 있음 〉 각 세분군 별 action을 하기 어려울 수 있음
- 3차원 데이터 실무에 사용하기 어려울 수 있음 (단순화 필요)

RFM 세분화 단순화 적용 사례

Recency 축 제거: 기간 한정 (최근 3개월, 1년 등 기간)

• 티몬 고객 등급

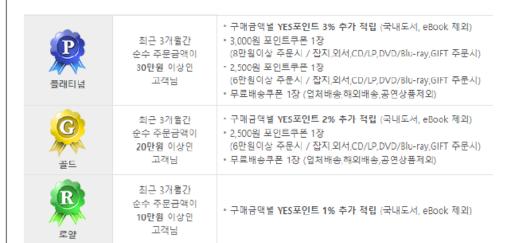




RFM 세분화 단순화 적용 사례

Frequency 축 제거 & 기간 한정: 상품별 가격의 차이가 크지 않은 경우

Yes24



L Point

PLATINUM GOLD SILVER FAMILY MIZE

60만원이상 35만원이상 15만원이상 35만원미만 25만원미만 LPOINT 0.5% 제 LPOINT 0.3% 제 LPOINT 0.1% 제

회원등급별 혜택 분기병(개월) 은 오프라인 구매실제등급이 올라갈수록 높아지는 해먹 놓치지 마세요)



15만원미만 L.POINT 0.1% 제3

2종

▶ 매 분기별 구매 실적에 따라 고객등급이 변경됩니다.

고객 세분화의 이해

RFM 세분화 단순화 적용 사례

새로운 축 추가: 상품 카테고리 추가 (cross-selling 목표)

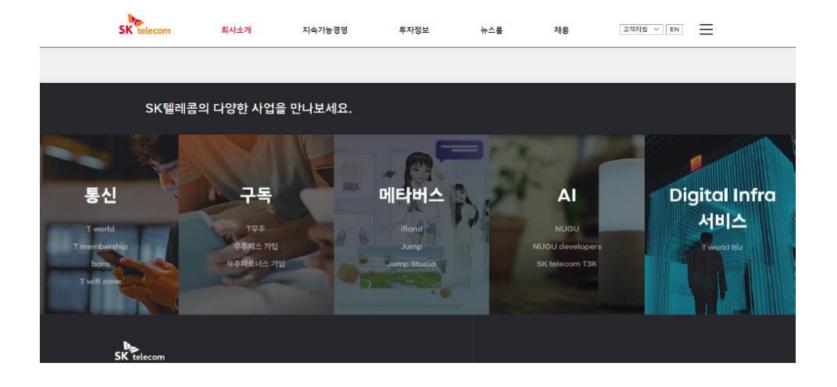
CJ ONE



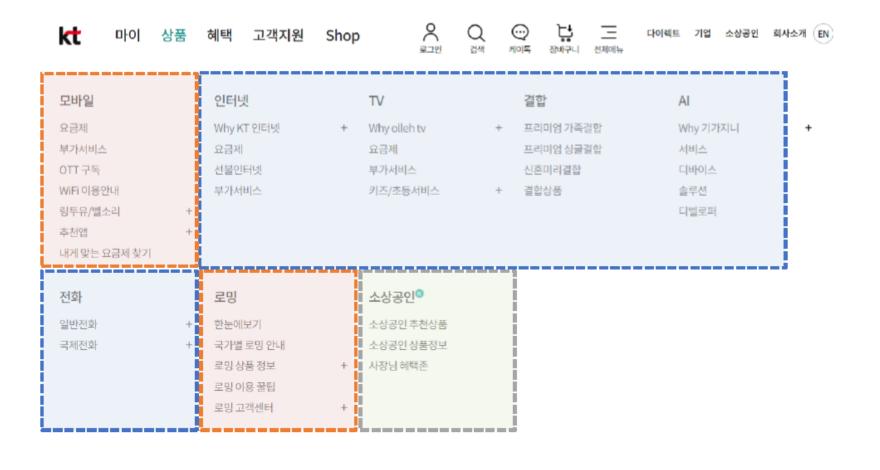
통신사 산업의 이해

- 통신사는 유무선 음성 및 데이터 통신서비스를 제공하는 기업으로 기간 통신 설비를 설치 및 운영하기 때문에 주로 국가 기간산업과 맞물려 있으며, 과점 형식으로 운영됨
- 통신 서비스는 계약 서비스 일정 기간의 사용 기간을 계약하고 회사로부터 통신 서비스를 받는 형식.
 서비스는 주로 과거 유/무선 서비스로 나뉘었으나
 현재 홈서비스(인터넷, IPTV, 유선전화, 보안 등…) 및 개인서비스(휴대폰)로 구분
- 과거 유선 사업부의 매출이 컸으나 무선 핸드폰 시장이 데이터 사업으로 커지며 지속 적으로 매출이 증가
- 상호 교차 판매를 통한 서비스 Lock-in 효과 객단가 (ARPU)증가
- 전국민의 최소 20% 이상의 고객의 이동 및 통신 및 데이터 정보 보유

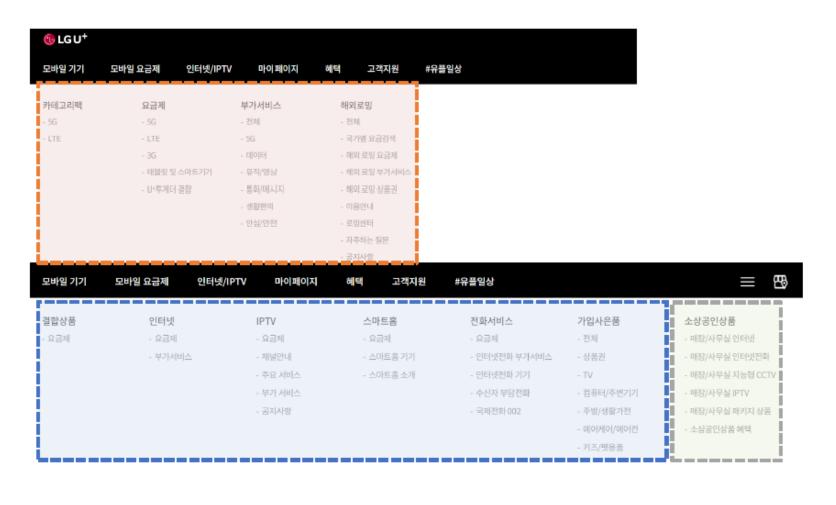
통신사별 주요 사업 및 서비스



통신사별 주요 사업 및 서비스



통신사별 주요 사업 및 서비스



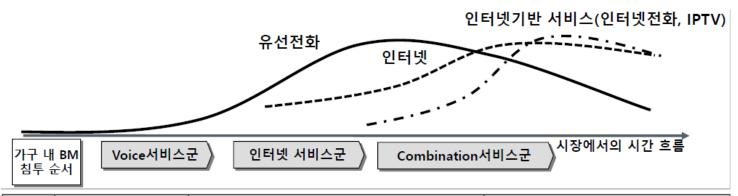
비즈니스 상황

- 유선 사업부와 무선 사업부 합병이후 각각 운영 중이었던 서비스를 통합화해 가는 과정 진행
- 핸드폰 산업은 스마트폰의 등장으로 데이터 통신의 비율이 증가로 매출이 증가
- 통신사는 가구 단위 상품인 유선 서비스와 개인단위 상품인 무선 서비스 상품을 Mix하여 마케팅을 할 수 있는 고객 세분화를 필요한 상황

24

유선 상품의 가구 침투도

유선 서비스는 기존 유선전화 기반 Voice 서비스를 기반으로 가구 내 침투를 하였으며 이후 인터넷 기반의 서비스를 기반으로 그 외 추가 서비스를 제공. 이를 기반으로 3가지 Seg로 나눌 수 있음

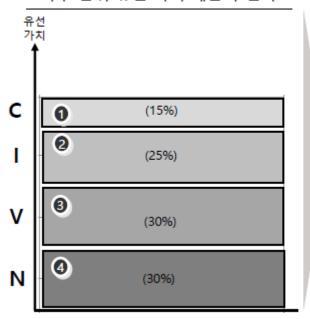


약자	가치 Seg. 명	기준 정의	BM조합
С	Combination 서비스군	음성과 인터넷 기반 서비스를 함께 사용하는 가구	인터넷 +IPTV (+ Voice서비스군)
ı	Internet 서비스군	인터넷 중심 서비스를 사용하는 가구	인터넷 (+ Voice서비스군)
v	Voice 서비스군	유선전화나 인터넷전화 등 음성 서비스만 사용 가구	유선전화, 인터넷전화
N	유선 미사용	유선상품을 사용하지 않는 가구	유선 미 가입 가구

유선 고객 가치 세분화

Voice 군에서 Combination 군으로 갈수록 연령층이 낮아지고, 결합비율이 높아짐. 당연히 ARPPU 도 증가하는 모습을 보임

가구 단위 유선 가치 세분화 결과



각 세분군 별 BM 이용 현황

구분	대표 고객	ARPPU	특징
O C	인터넷과 TV기반으로 사용하는 30~40대	약 5만원	• 30~40대 : 50% • 결합비율(90%)은 평균보다 4배 높음 • 유선전화 10년이상 가입비율이 60%
2	유선전화와 인터넷 을 사용하는 40~50대	약 4만원	• 40~50대 : 50% • 결합비율(60%)은 평균보다 3배 높음 • 유선전화 10년이상 가입비율이 70%
® v	유선전화를 사용하는 60대이상	약 1.5만원	• 60대 이상 : 40% • 결합비율(5%)은 평균 ½ 수준 • 유선전화 10년이상 가입비율이 80%
Ø _N	20~30대 유선 미 가입자	-	• 무선 BM만 사용하는 20대 이하 가입자(50%)로 많음

무선 고객 세분화

무선 인터넷 사용량이 급격히 높아지는 기준을 기반으로 음성통화 고객과 무선 데이터 고객을 나눌 수 있는 지점을 도출

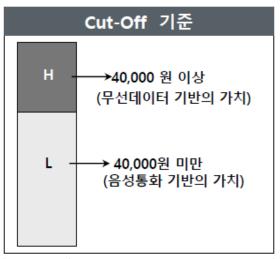
Cut-Off 도출 절차

<u>내용</u>



기준 설정

- 스마트폰 가입자 증가
- 무선데이터 데이터 사용자 증가
- 음성통화 이용 가치보다 무선데이터 이용 가치가 높음
- 음성통화 중심의 사용군과 무선데이터 중심의 사용군으로 정의
- 무선데이터 선호 고객의 ARPU를 이용한 Cut-Off 기준 설정
- 40,000원 이상은 무선데이터 중심의 사용 고객으로 40,000원 미만은 음성통화 중심의 사용 고객으로 설정함

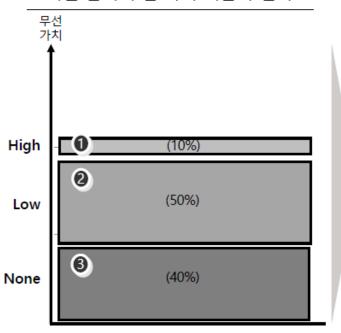


Seg. 명	기준 정의		
Н	무선데이터 중심의 사용 고객 모바일 ARPU 40,000원 이상		
L 음성통화 중심의 사용 고객 모바일 ARPU 0~40,000원			

무선 고객 세분화

무선 인터넷 사용량이 급격히 높아지는 기준을 기반으로 음성통화 고객과 무선 데이터 고객을 나눌 수 있는 지점을 도출

개인 단위 무선 가치 세분화 결과

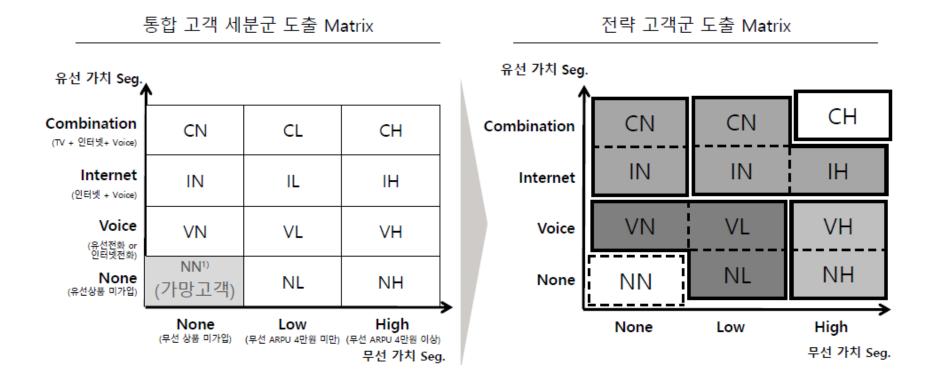


각 세분군 별 BM 이용 현황

구분	대표 고객	무선 ARPU	특징
High	30∼40대	약6만원	• 30~40대 : 50% • 스마트폰 가입율은(30%) 평균 이상 • 유무선결합율 : 15%
Low	20대 이하	약2만원	• 20대 이하 : 40% • 스마트폰 가입율은(15) 평균 이하 • 유무선결합율 : 20%
None	40~60대 이상 유선Only 고객	-	• 40대 이상 : 80% • 남성 비율이(60%)로 높음 • 유선전화 Only 고객이 50%

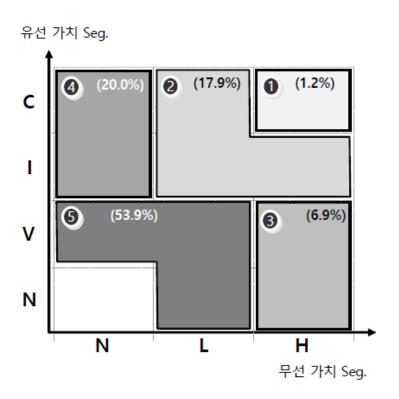
고객 세분화 도출

유선 가치와 무선 가치를 Mix 하여 11개의 세분군 도출 후 전략적인 관점에서 상호 연관성이 높은 고객군 통합



고객 세분화 도출

유선 가치와 무선 가치를 Mix 하여 11개의 세분군 도출 후 전략적인 관점에서 상호 연관성이 높은 고객군 통합

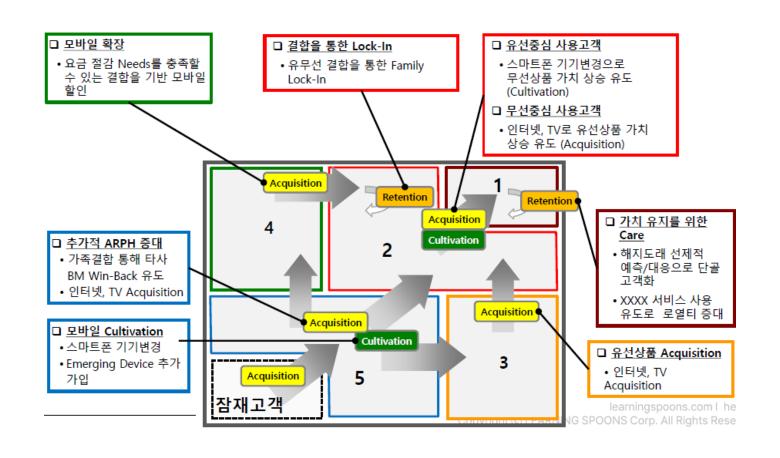


전략 세분군 별 대표고객, 평균ARPH 및 특징

구분	대표 고객	평균 ARPH	특징
1	모바일과 인터넷,TV 사용하는 20~40대	약12만원	2인 이하 가구구성이 75%평균 BM보유는 4.5개가입기간은 2년 미만이 30%스마트폰 보유 35%
2	모바일과 인터넷을사용 하는30~50대	약8만원	2인 이하 가구구성이 75%평균 BM보유는 3.5개무선과 유선의 ARPH 비중이 유사
3	모바일과 유선전화를 사용하는 20~30대	약7만원	1인 가구구성이 75%무선의 ARPH는 높으나 유선은 낮음평균 BM보유는 1.5개스마트폰 보유 35%
4	인터넷과 TV기반으로 사용하는 40~50대	약5만원	 남성의 비중이 60% 1인 가구구성이 높음 (60%) 무선과 유선의 ARPH 비중이 유사
5	모바일, 유선전화 단독으로 사용하는 60대 이상	약 2만원	 1인 가구 비율이 높음 (85%) 평균 BM보유는 1.1개 가입기간이 10년 이상이 40%로 길며 ARPH는 모바일 비중이 높음

고객 세분화 기반 전략 도출

각 고객군별 전략을 도출 하여 고객 성장 프로그램 실행



데이터 세트 설명

- 이커머스 행동 데이터 (data.csv)
- https://www.kaggle.com/allunia/e-commerce-sales-forecast/data?select=data.csv
- UCI Machine Learning Repository 제공 (원본, https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/online+retail)
- 전체 약 54만건 UK 온오프라인 매장판매 데이터 (2010년12월 ~ 2011년12월), 45MB
- 고객 세분화(RFM)를 다루기에 매우 좋은 데이터

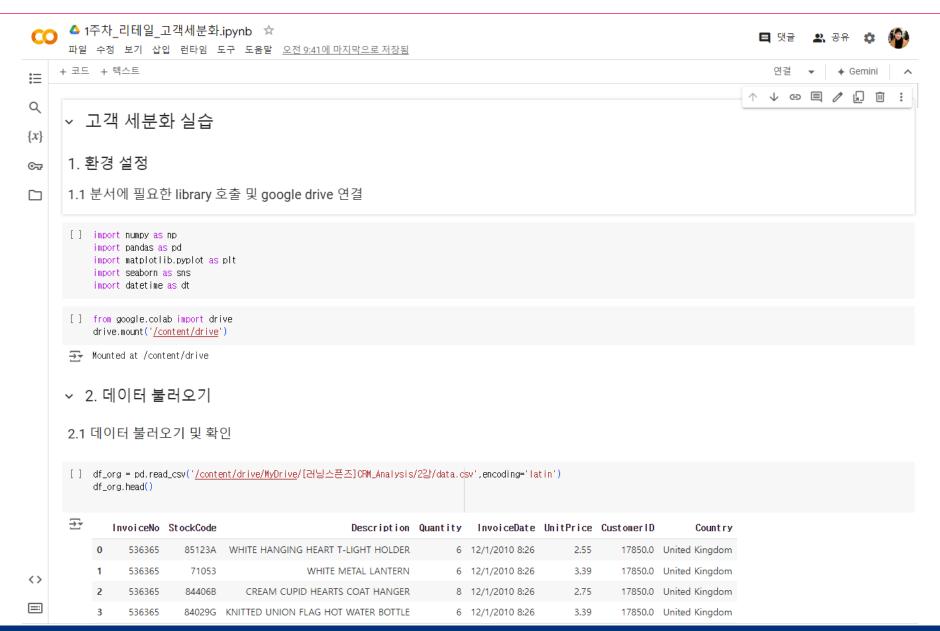
E-commerce Sales Forecast 데이터 설명

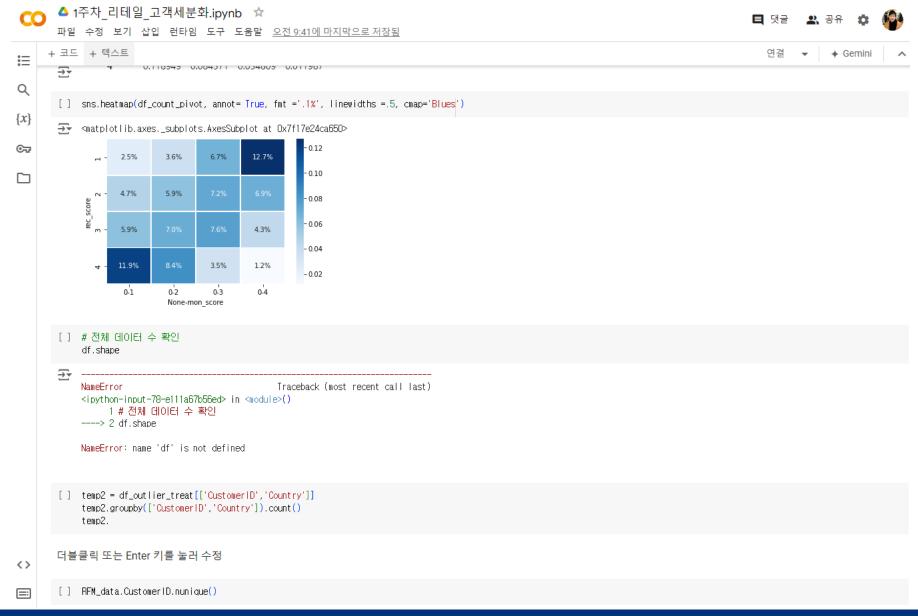
NO	변수명	한글설명	유형	영문설명
1	InvoiceNo	주문번호	숫자형	Invoice number. Nominal, a 6-digit integral number uniquely assigned to each transaction. If this code starts with letter 'c', it indicates a cancellation.
2	StockCode	상품 코드	문자형	Product (item) code. Nominal, a 5-digit integral number uniquely assigned to each distinct product.
3	Description	상품 설명	명목형	Product (item) name. Nominal.
4	Quantity	주문수량	연속형	The quantities of each product (item) per transaction. Numeric.
5	InvoiceDate	주문일시	명목형	Invice Date and time. Numeric, the day and time when each transaction was generated.
6	UnitPrice	상품가격	연속형	Unit price. Numeric, Product price per unit in sterling.
7	CustomerID	고객 ID	연속형	Customer number. Nominal, a 5-digit integral number uniquely assigned to each customer.
8	Country	국가명	명목형	Country name. Nominal, the name of the country where each customer resides.

분석 프로세스

- 1. 데이터 품질 확인
- 2. EDA를 통한 주요 정보 확인
- 3. RFM 스코어 생성
- 4. RFM 모형 단순화
- 5. 프로파일링

RFM 고객 세분화 실습 Google Colab





36