

S손해보험사 - KT MOU

Genie Air 결합 보험 상품 프로모션 기획안

INDEX

1. 프로모션 개요

- 데이터 분석
- 기획 배경
- Why, Genie Air?

2. 프로모션 소개

- 보험 상품 소개
- Genie Air 소개

3. 기대효과

- 기대 효과

프로모션 개요

- 데이터 분석
- 기획 배경
- Why, Genie Air?

변수 선택 및 알고리즘 선택

데이터 셋

	AGE	등록(계/피)	고용상태	성별	Willingness to pay/Stay	갱신
0	40대	피보험자	무직	남성	2.616381	비갱신
1	20대	계약자	고용	여성	6.352530	비갱신
2	30대	계약자	휴직	여성	4.974354	비갱신

	상품타입	교육수준	소득	지역	결혼여부	월 납입액	VOC
0	기본	대학졸업	0	도시근교	미혼	80000	0
1	기본	고졸이하	102887400	시골	미혼	80000	1
2	기본	대학졸업	22159500	도시근교	기혼	60000	0

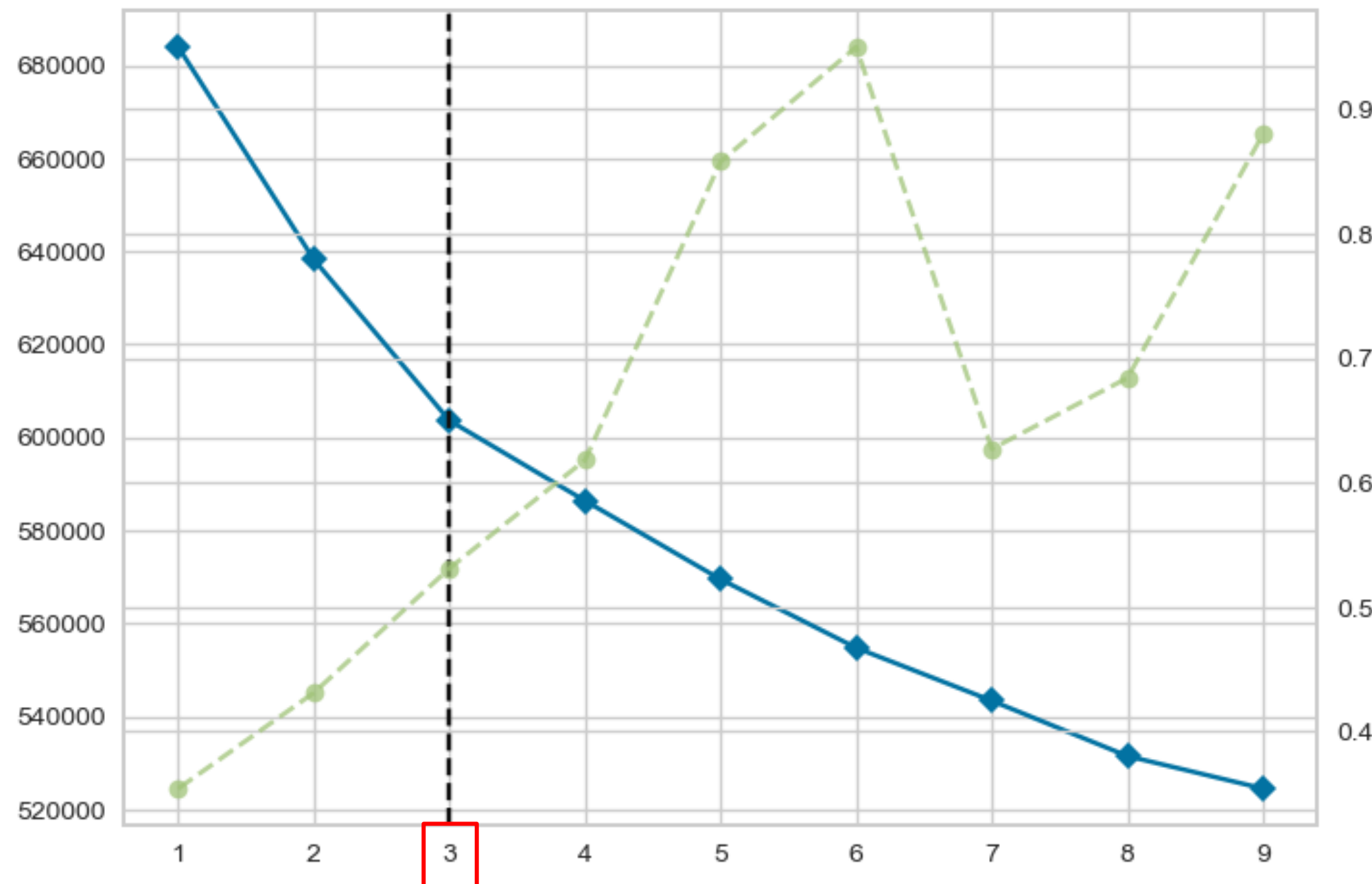
	타 상품 보유 현황	온라인방문빈도	갱신인센티브	판매채널	총지불금액	자동차	거주지사이즈
0	1	자주방문	없음	자사영업	631000	일반세단	소
1	4이상	비방문	포인트	인터넷	54000	일반세단	중
2	4이상	비방문	할인	자사영업	362000	일반세단	중

사용 알고리즘

- > 지도 학습
 - CatboostRegressor
 - 소득 예측을 위해 사용했지만, 본 프로모션 기획은 클러스터링을 이용하여 고객 세그먼트 분할 후, 수립
 - RandomForestClassifier
 - 클러스터링 결과를 잘 분류하는 변수 중요도 확인 위해 사용
- > 비지도 학습
 - k-means:
 - 클러스터링 위해 사용
 - T-SNE, PCA
 - 차원축소 후 시각화

데이터 분석

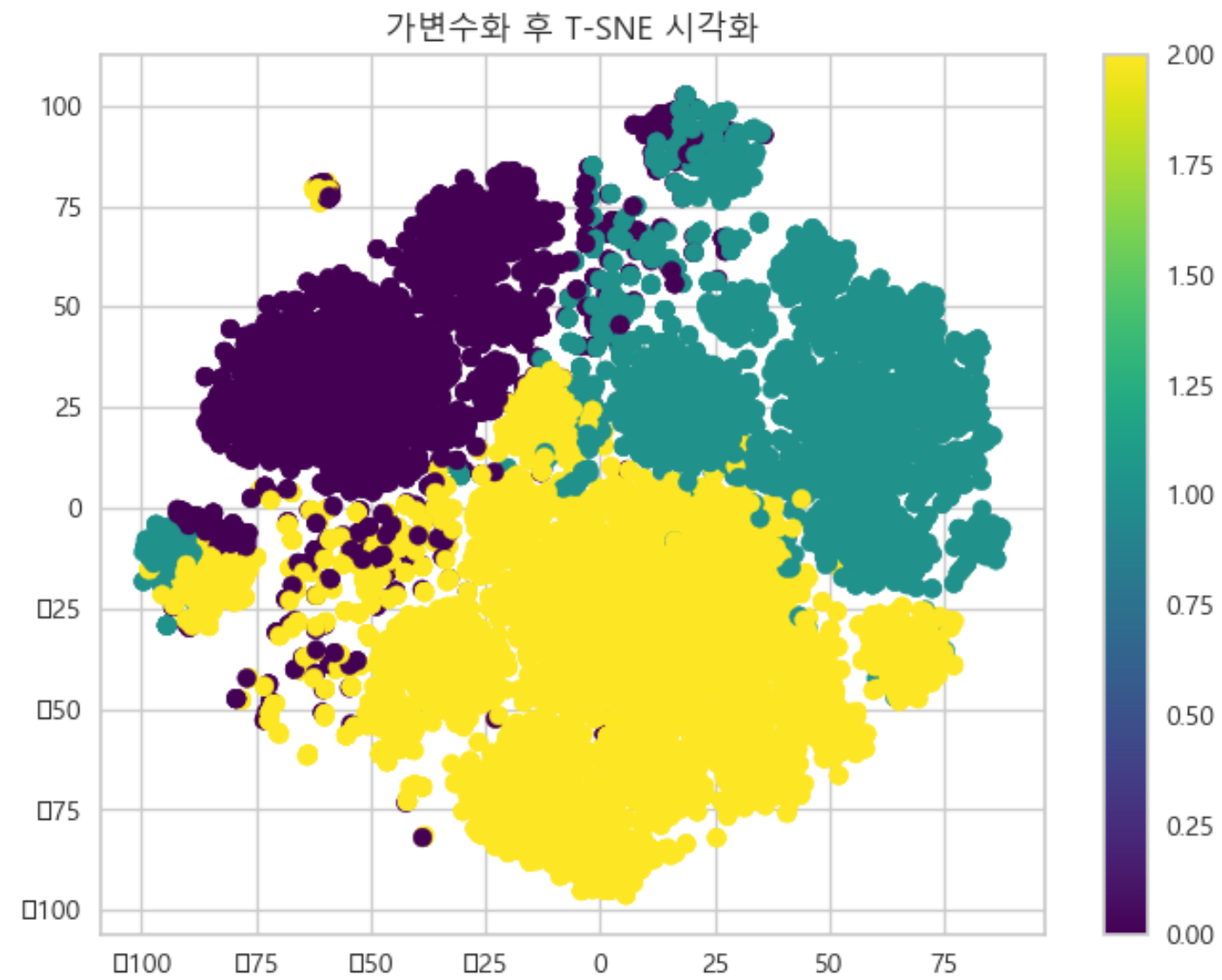
고객 세분화를 위해 k-means 적용



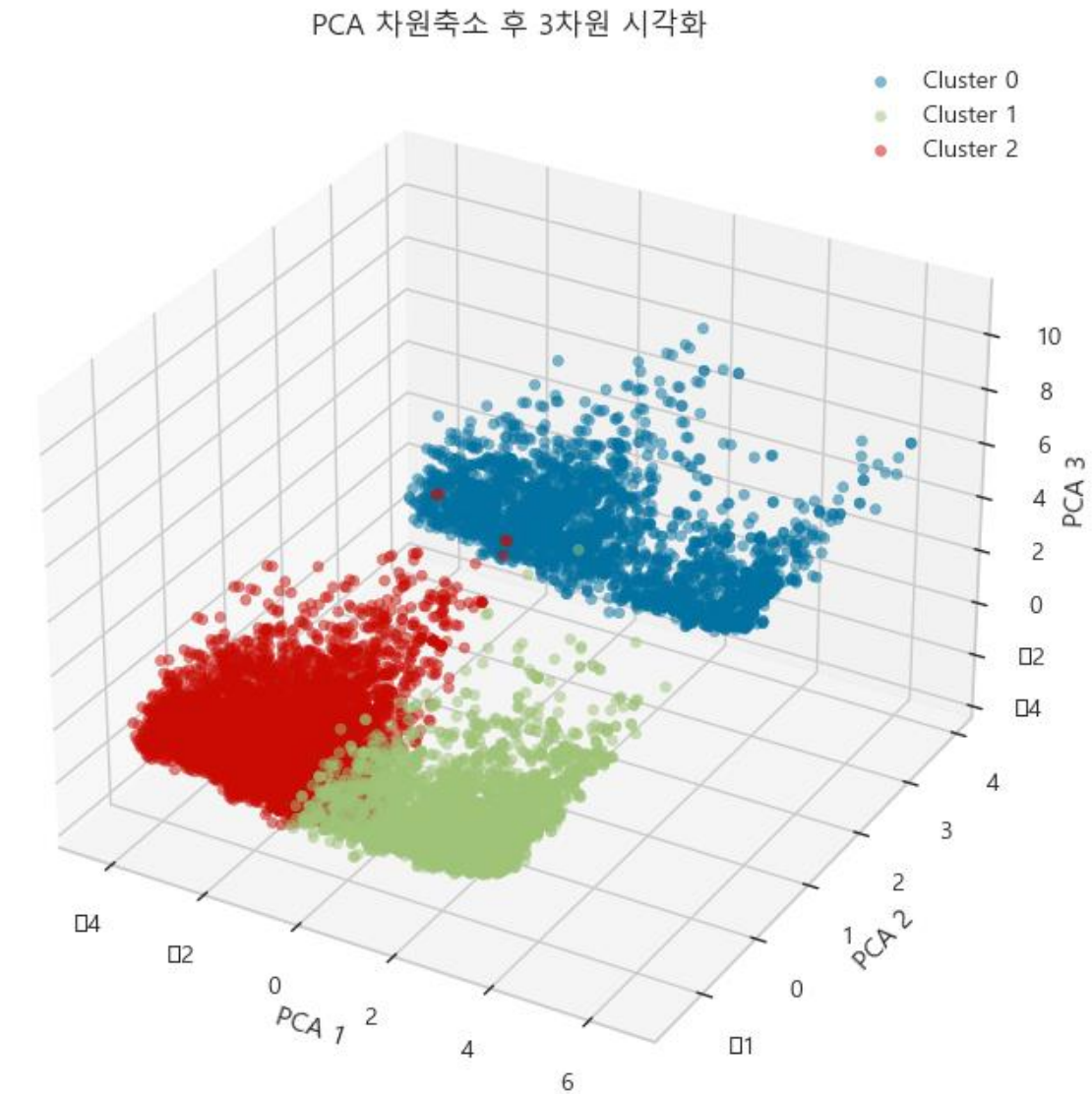
- Elbow method 적용하여 최적의 클러스터 개수 판별
- $k = 3$ 일 때, 최적의 클러스터 개수로 판별

데이터 분석

T - SNE 차원 축소 후 시각화

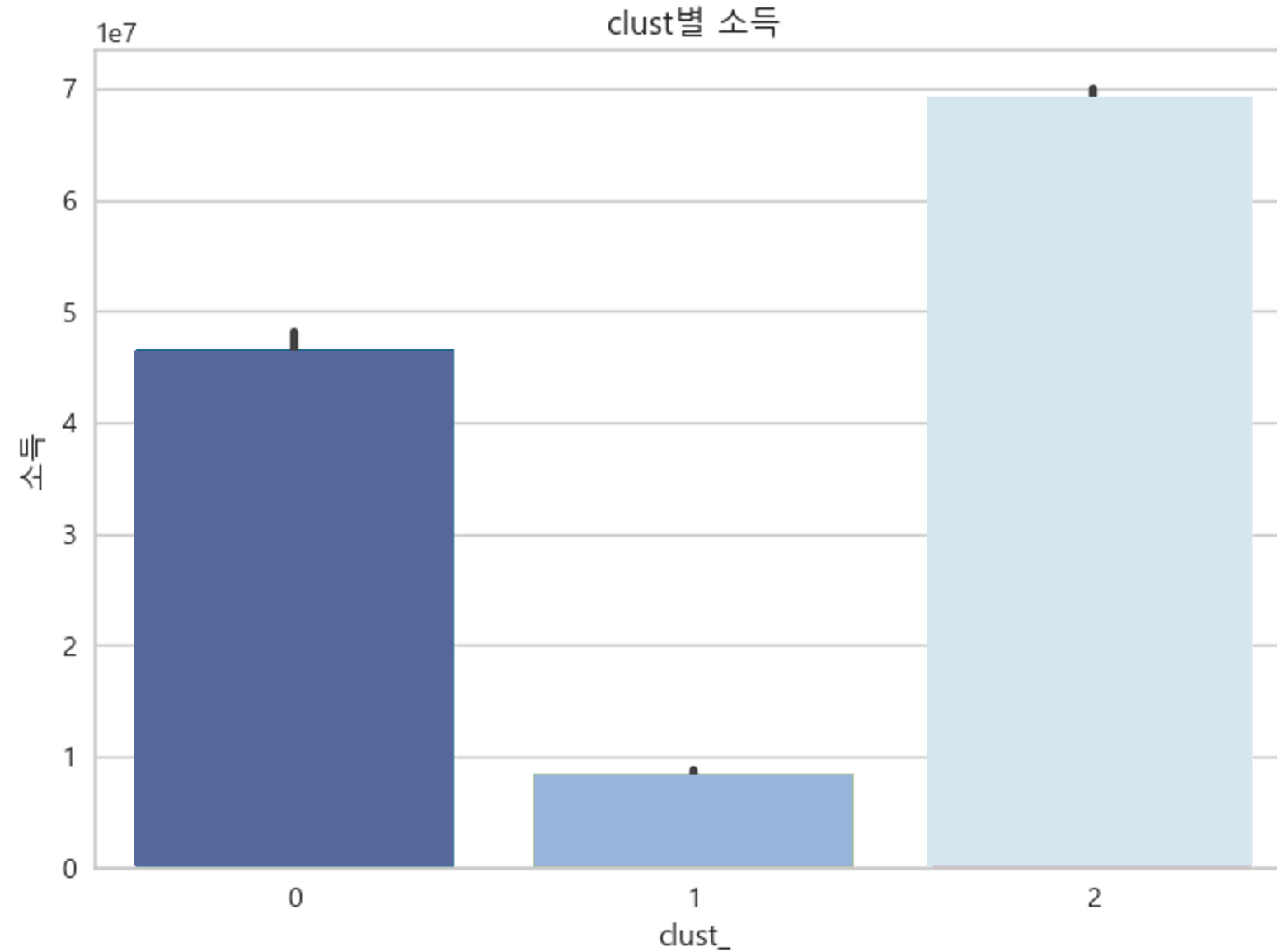


PCA 차원 축소 후 3차원 시각화

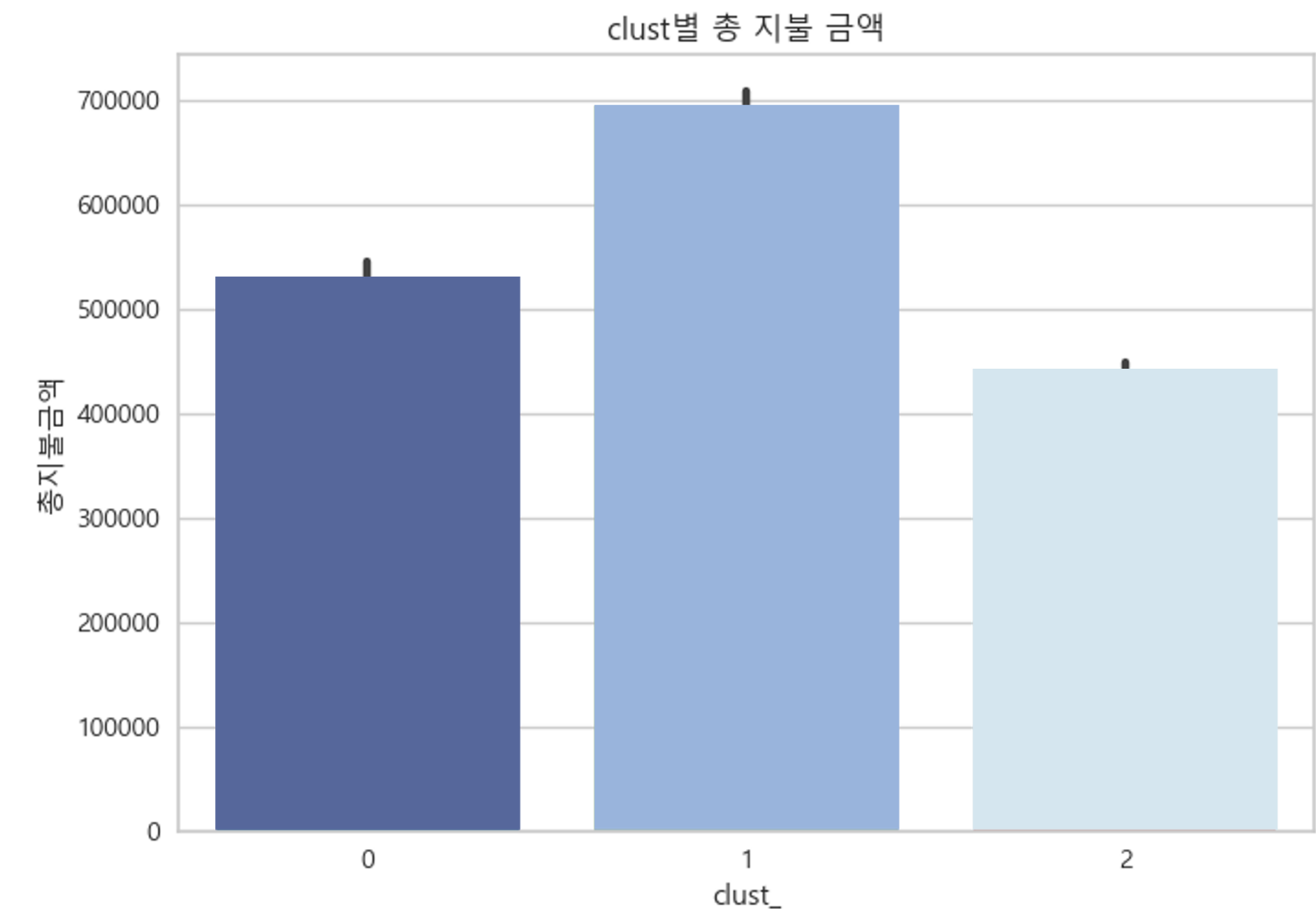


데이터 분석

Clust 별 소득



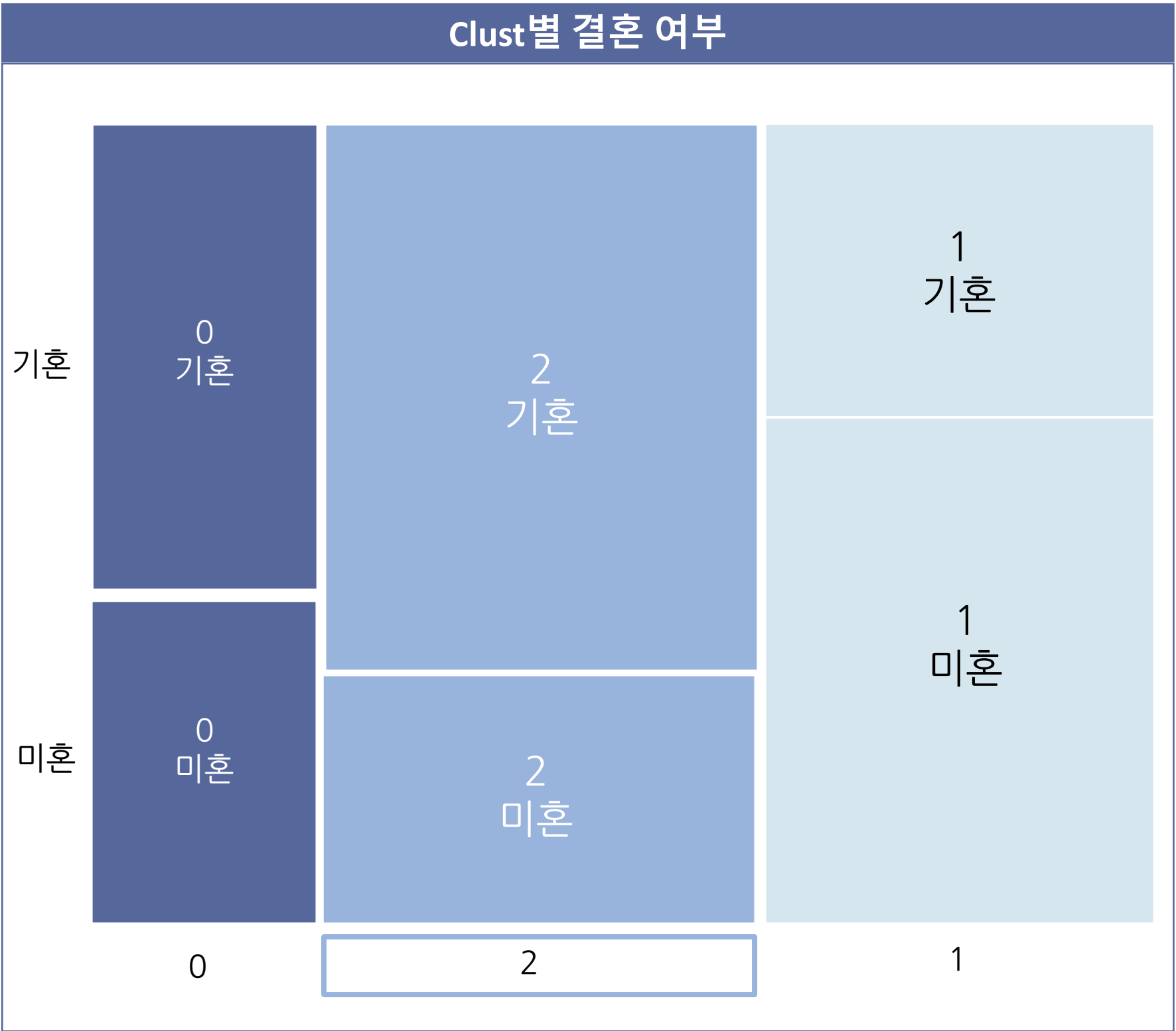
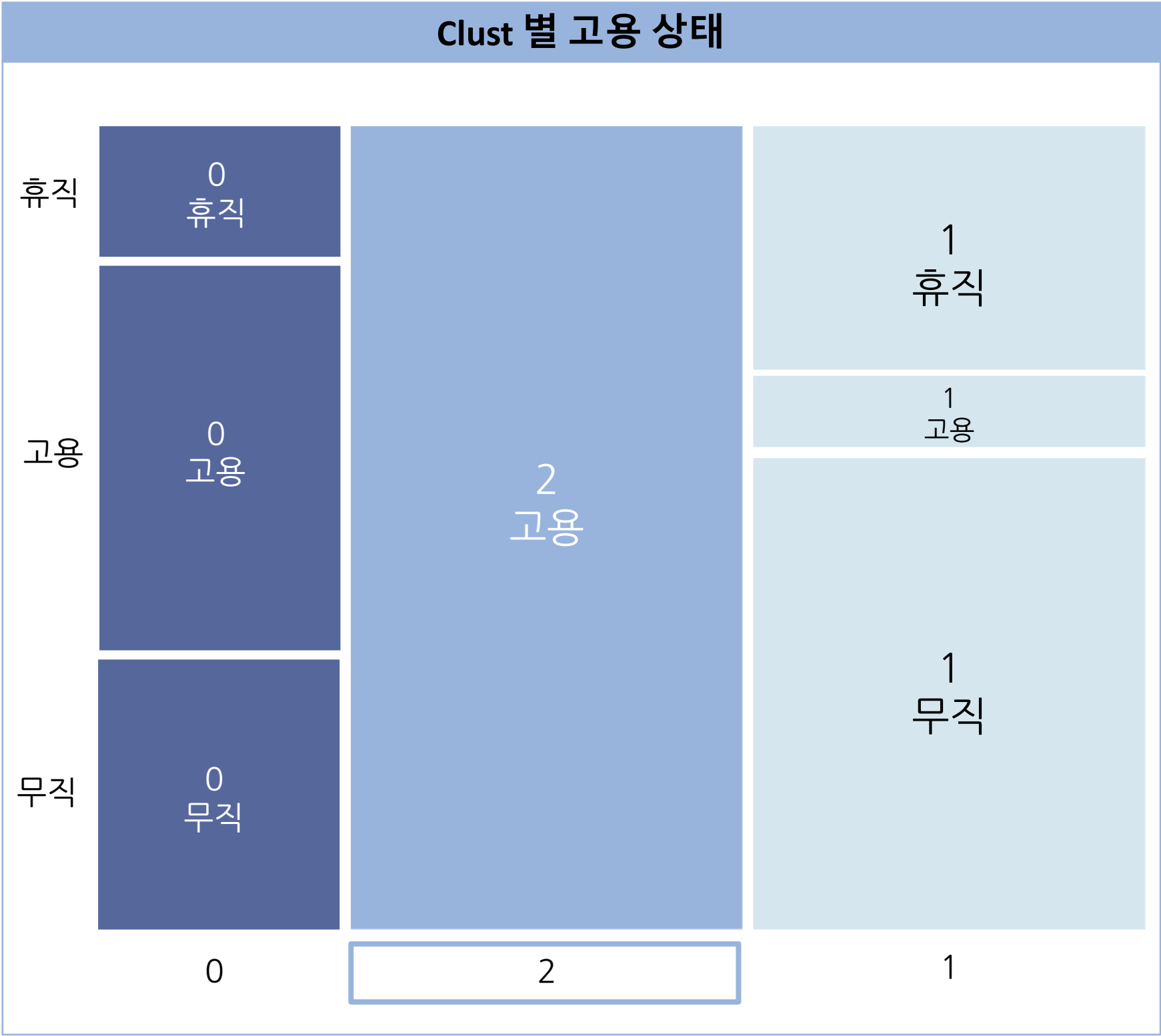
Clust 별 총 지불 금액



➤ 클러스터 2(Target)

- 지불할 용의는 크지만, 보험사 청구 금액이 작다.
- **Cash Cow 고객 군**이라 판단
- 장기 고객으로 만들기 위해서는 적절한 프로모션 방안 필요

데이터 분석



ML 모델링

학습 데이터 셋

	Willingness to pay/Stay	소득	월 납입액	VOC	총지불금액	AGE_20대	AGE_30대	AGE_40대	AGE_50대	AGE_60대
0	-0.810943	-1.242413	-0.472671	-0.424294	0.265939	-0.371311	-0.383417	1.230077	-0.593262	-0.310792
1	-0.325638	1.511484	-0.472671	0.663175	-1.342270	2.693157	-0.383417	-0.812957	-0.593262	-0.310792
2	-0.504656	-0.649289	-0.943792	-0.424294	-0.483815	-0.371311	2.608130	-0.812957	-0.593262	-0.310792

	AGE_70대	등록(계/피)_계약자	등록(계/피)_피보험자	고용상태_FALSE	고용상태_고용	고용상태_무직	고용상태_휴직	성별_남성	성별_여성	갱신_갱신
0	-0.065971	-1.913163	1.913163	-0.175863	-1.295136	1.721340	-0.31672	1.025149	-1.025149	-0.408486
1	-0.065971	0.522695	-0.522695	-0.175863	0.772120	-0.580943	-0.31672	-0.975467	0.975467	-0.408486
2	-0.065971	0.522695	-0.522695	-0.175863	-1.295136	-0.580943	3.15736	-0.975467	0.975467	-0.408486

	갱신_비갱신	상품타입_고급	상품타입_기본	상품타입_중급	교육수준_고졸이하	교육수준_대학졸업	교육수준_박사	교육수준_석사	지역_도시근교	지역_도심
0	0.408486	-0.313685	0.805484	-0.660764	-0.638714	0.830031	-0.194865	-0.298044	0.764713	-0.458438
1	0.408486	-0.313685	0.805484	-0.660764	1.565647	-1.204774	-0.194865	-0.298044	-1.307680	-0.458438
2	0.408486	-0.313685	0.805484	-0.660764	-0.638714	0.830031	-0.194865	-0.298044	0.764713	-0.458438

	지역_시골	결혼여부_기혼	결혼여부_미혼	타 상품 보유 현황_1	타 상품 보유 현황_2	타 상품 보유 현황_3	타 상품 보유 현황_4이상	온라인방문빈도_비방문	온라인방문빈도_자주방문	온라인방문빈도_종종
0	-0.492697	-1.174537	1.174537	1.342302	-0.579531	-0.384417	-0.597243	-1.704773	1.913163	-0.207861
1	2.029644	-1.174537	1.174537	-0.744989	-0.579531	-0.384417	1.674362	0.586588	-0.522695	-0.207861
2	-0.492697	0.851400	-0.851400	-0.744989	-0.579531	-0.384417	1.674362	0.586588	-0.522695	-0.207861

	갱신인센티브_설계사독려	갱신인센티브_없음	갱신인센티브_포인트	갱신인센티브_할인	판매채널_대리점	판매채널_인터넷	판매채널_자사영업	판매채널_콜센터	자동차_SUV	자동차_고급차
0	-0.68928	2.822873	-0.432506	-0.831607	-0.787318	-0.411814	1.607221	-0.48943	-0.491652	-0.198295
1	-0.68928	-0.354249	2.312109	-0.831607	-0.787318	2.428282	-0.622192	-0.48943	-0.491652	-0.198295
2	-0.68928	-0.354249	-0.432506	1.202491	-0.787318	-0.411814	1.607221	-0.48943	-0.491652	-0.198295

	자동차_스포츠카	자동차_일반세단	자동차_컴팩트카	거주지사이즈_대	거주지사이즈_소	거주지사이즈_중	clust_
0	-0.239698	0.987742	-0.510915	-0.340235	2.036123	-1.534525	0.0
1	-0.239698	0.987742	-0.510915	-0.340235	-0.491129	0.651668	2.0
2	-0.239698	0.987742	-0.510915	-0.340235	-0.491129	0.651668	1.0

학습 과정 소개

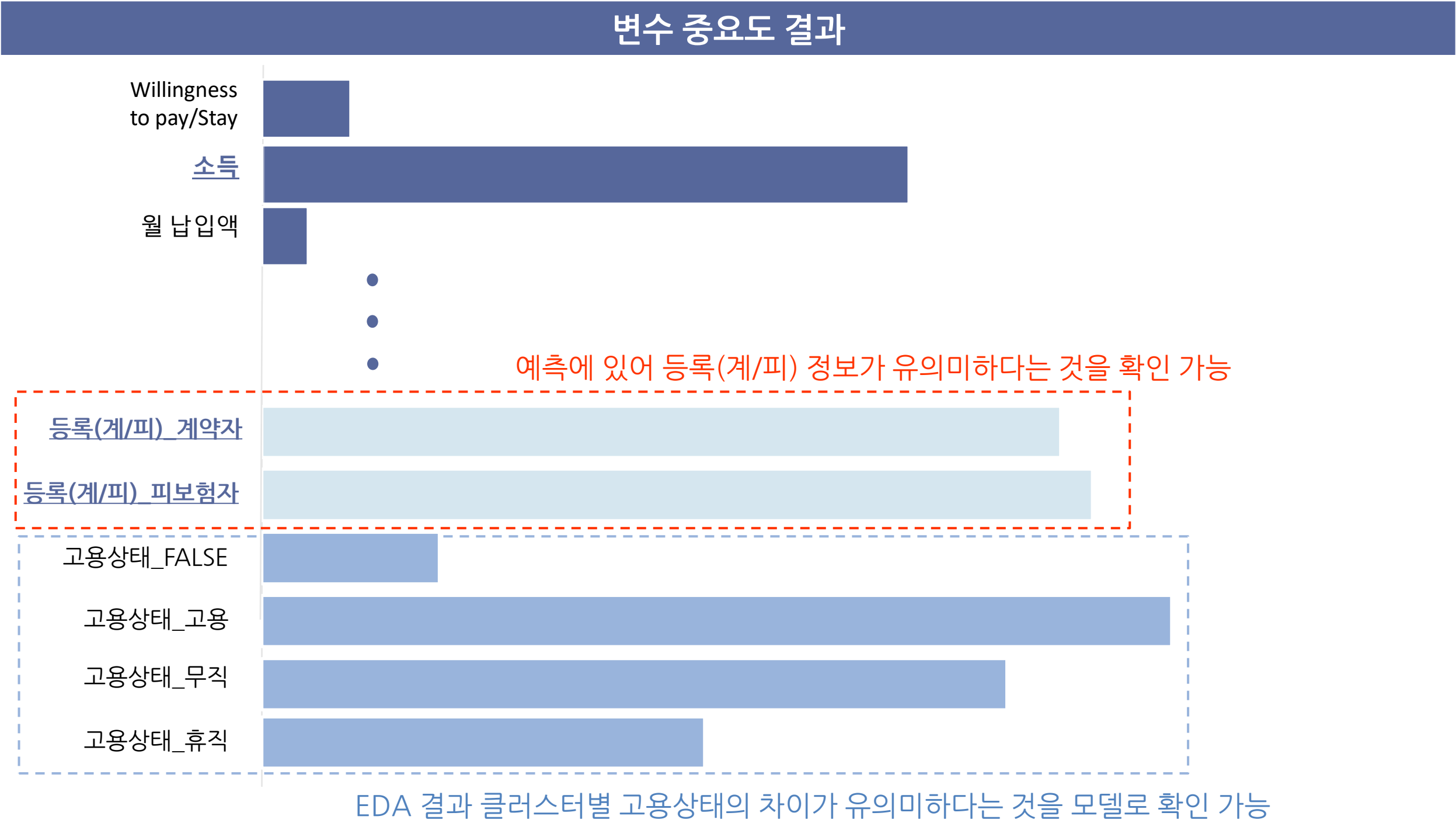
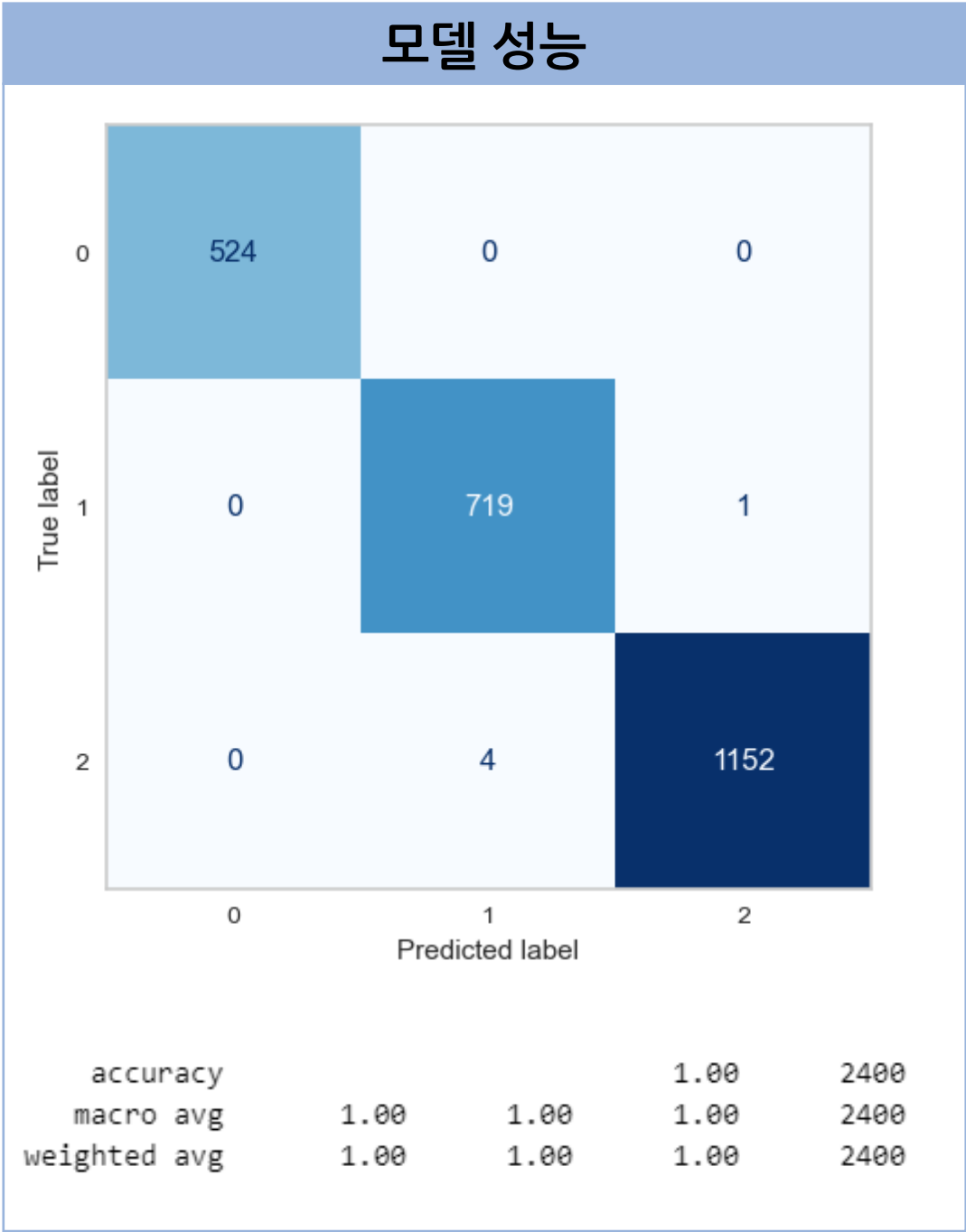
- > 목적
- 군집결과를 label로 사용하여 분류 예측
 - 어떤 변수가 가장 중요하게 작용하는지 검증

- > 데이터 셋
- X_train: 가변수, 정규화가 적용된 데이터 셋
 - Y_train: [0, 1, 2, 0, ...] 와 같은 클래스 label

- > 지도 학습
- 1) 명목형 변수 가변수화
 - 2) StandardScaler 정규화
 - 3) Train, Test 8: 2 분할
 - 4) RandomForestClassifier 클래스 예측

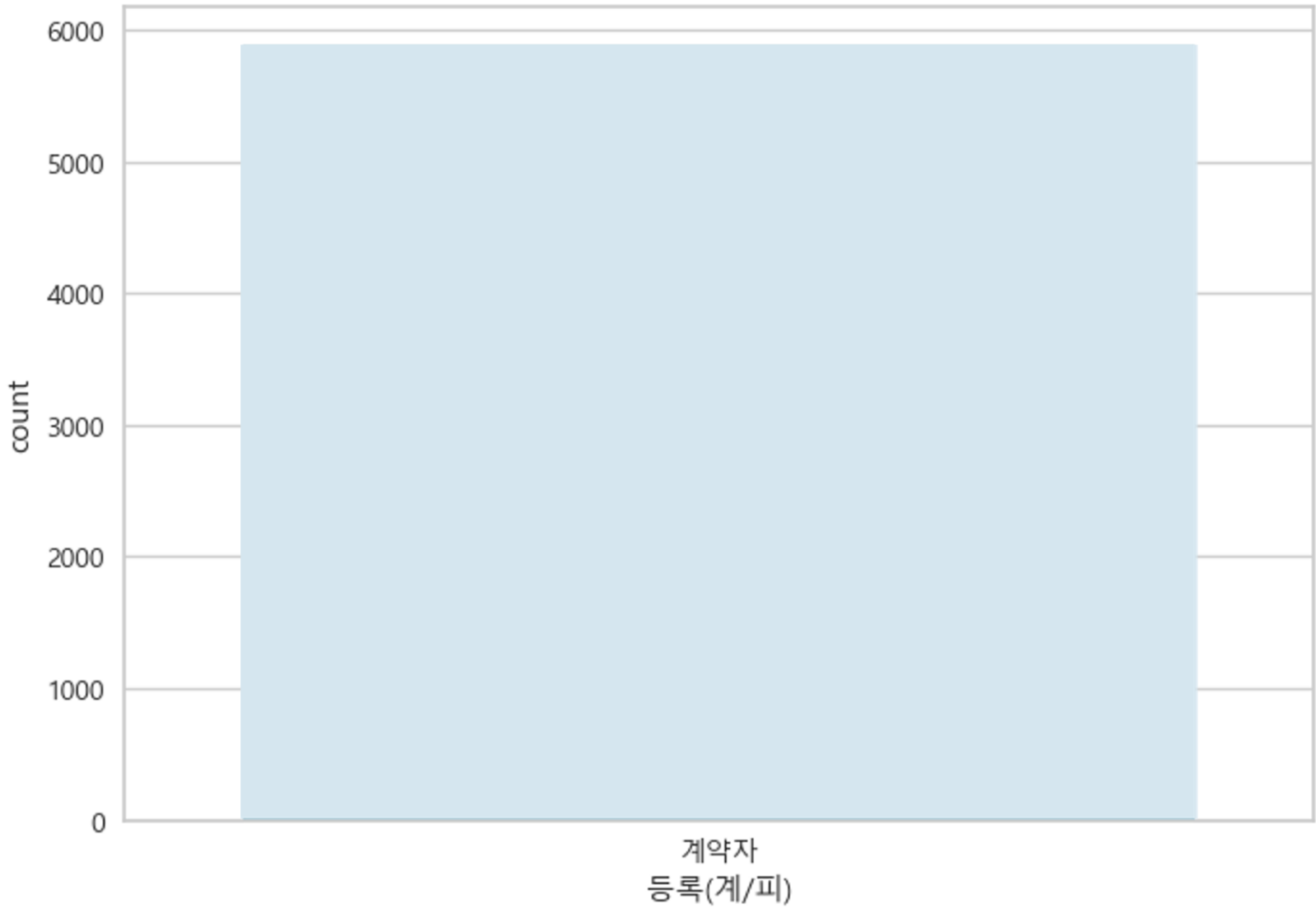
Clust_ : K-means를 활용하여 고객 세그먼트 분할

ML 모델링



ML 모델링

클러스터2 보험 등록 상태 확인



계약자 5882
피계약자 0

등록
(계/피)

- (계) 계약자 : 독립적으로 상품을 구매한 것
- (피) 피보험자 : 타인의 계약 아래 피계약자로 등록된 것

> Cluster 2 집단 분석 결과

- 소득이 높고 총 지불 비용이 낮다
- 고용상태에 해당하며, 기혼 비중이 높다
- 독립적으로 보험에 가입한 사람들로 구성되어 있다.

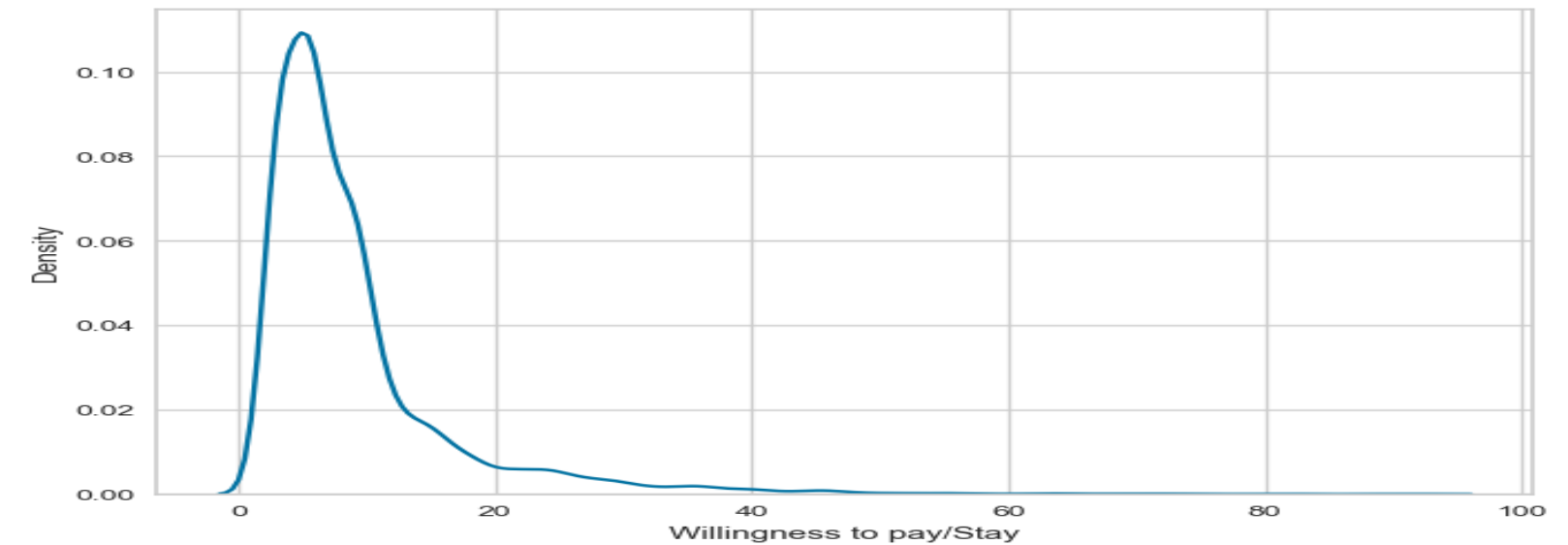
인사이트 도출

Cluster 2 타겟팅 이유

- > **소득이 높고 총 지불 비용이 낮다**
고정적으로 비용 대비 수익을 꾸준히 낼 수 있는 고객이다.
- > **고용 비중이 90%이며 기혼 비중이 높다**
안정적인 수입원이 존재하기 때문에 경제적인 이유로 보험을 해지할 사유가 없다.
- > **독립적으로 보험에 가입한 사람들로만 구성되어 있다**

➔ Cluster 2가 비즈니스적으로 이점이 있는 고객군이므로 프로모션 대상으로 합리적이다.

S사 프로모션 기대효과



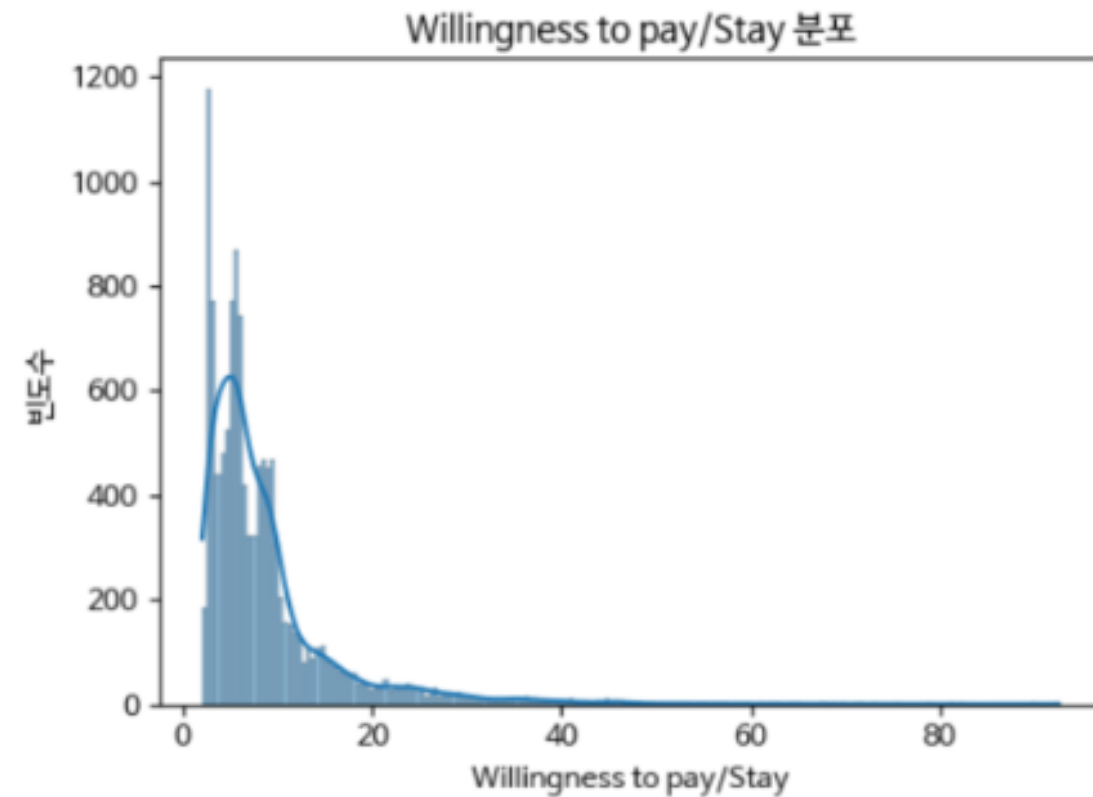
- > **보험 유지 확률: 0 ~ 20% 낮게 분포**

프로모션



보험 유지 확률을 높여 지속적인 수입 창출을 기대 할 수 있음

S손해보험사 고객들의 낮은 보험유지확률



고객 12,000명 중 대다수가
보험유지확률 **0~20%**



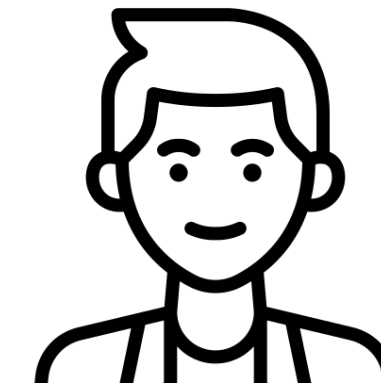
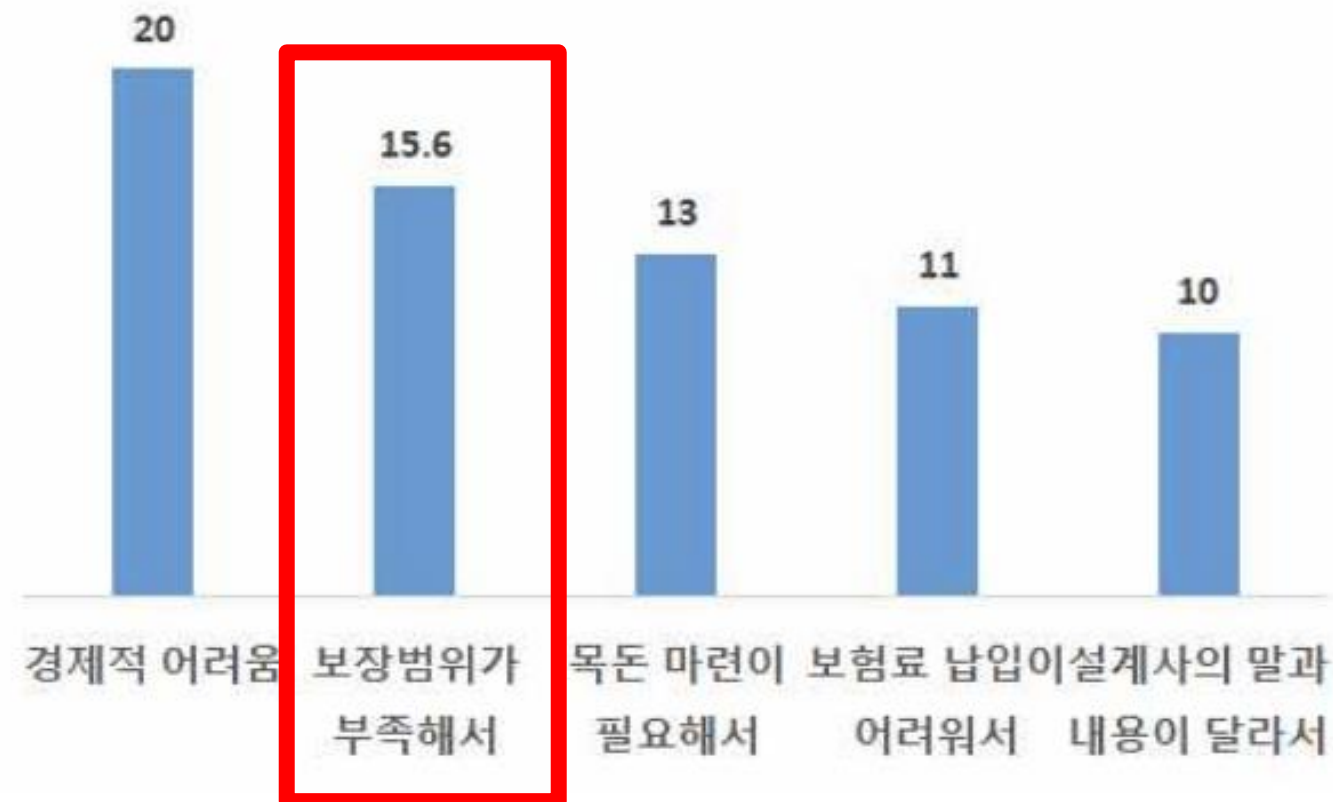
고객 대다수가 현재의
보험상품에 **불만족**

고객들의 보험유지확률을 높이고, 장기 고객을 확보하는 것이 관건!

S손해보험사 고객에게 필요한 것은?

〈그림 4〉 보험계약 해지 사유

(단위: %)



클러스터2에 속한 고객

고소득자

지금 의료비 적음

고소득자이기 때문에, 경제적 어려움 또는 목돈 마련 때문에 보험 유지를 하지 않는 것은 아님!

Genie Air의 필요성

한국, OECD 회원국 중 초미세먼지 최악의 국가

가장 오염도 높은 도시 100개 중 한국 도시 61개 포함... 2018년 44개에서 17개 증가

'초미세먼지' 10 μ g 상승할수록 폐렴 입원환자 1%씩 늘어

곽혜선 교수팀, 대기오염 노출과 폐렴으로 인한 병원 입원 사이의 상관관계 확인

미세먼지와 같은 공기 오염으로 인한 질병 증가

〈그림 II-5〉 비급여 비율 상위 5개 질병대분류
(단위: %)



자료: 2020년 실손의료보험 샘플통계

호흡기질환은 의료보험 비급여 대상

보험사의 비용을 유발하는 공기질로 인한 질병 예방
미래 예상되는 청구금액 감소

Genie Air의 필요성



미세먼지 위험성

1급 발암물질(WHO)
초미세먼지 농도 $5\mu\text{g}/\text{m}^3 \uparrow$
폐암 발생 18% \uparrow
조기 사망 확률 7% \uparrow



산소 공급

집중력과 판단력 강화
숙취도 해소
암세포 면역 효과 \uparrow



시장 규모 성장

글로벌 공기청정 시장규모
2021년 594억불
→ 2025년 876억불

프로모션 소개

- 보험 상품 소개
- Genie Air 소개

숨: SUM 보험

호흡기질환 보험과 KT Genie Air를 더하다.

기존

미세먼지와의 연관성이 증명된 호흡기질환 **중기** 이상일 경우 보장
(보험 가입자의 약 2.7% 해당)



변경 후

Genie Air 신규 이용자 대상,

미세먼지와의 연관성이 증명된 호흡기질환 **초기** 이상일 경우 보장
(Genie Air 사용자의 경우, 보험의 보장 범위가 늘어나는 형태로 변경)



Genie Air 서비스 소개

전용 앱



실내 최적 자동관리



기가지니 연동(음성)



공기질 실시간 측정
(산소, CO2, 미세먼지 등)



쾌적 / 안전 공간



Web/App으로
간편하게!

공기질 관리를
똑똑하게!

공간맞춤형으로
깔끔하게!



실내 공기질
상태 정보(웹)



AI 기반 빅데이터 분석



손쉬운 서비스 제어



데이터 분석 리포트



필터 교체 자동 알림

기대 효과

- 기대 효과

기대 효과

제안사 KT

Genie Air
홍보비용 절감

보험상품 고객의
절반이 Genie Air 구독 시,
**최대 4억 원의
영업이익 기대**



고객사 S손해보험사

최소 **15%**
고객 확보

Genie Air 제휴 수수료를 통한
**최대 5천만 원의
영업이익 기대**

※ KT는 S손해보험사에게 Genie Air 구독 건수
1건 당 최대 6%의 제휴 수수료를 지불한다.

감사합니다