CP2 더 스포츠 커뮤니케이션

인천 유나이티드 고객 세분화 및 재예매 고객 예측

Content 01	프로젝트 개요		
Content 02	프로젝트 구성		
Content 03	프로젝트 수행 절차 및 방법		
Content 04	프로젝트 수행 결과		
Content 05	자체 평가 의견		

CONTENT 01 프로젝트 개요



[한국의 프로스포츠]

- 미국과 유럽에 비해 낮은 수준의 중계권료 수익
- 관중 동원력이 중요 재원
- 충성도 높은 팬을 유지 -> 비용대비 최대의 수익 창출 주요 방법

참고문헌: K-리그 시즌 티켓 팬의 관람결정요인에 대한 분석

지속 가능한 팬 층은 팀의 다양한 욕구가 공존하는 시장 속에서

경쟁적 우위를 가져다줄 수 있는 중요한 요소

CONTENT 01 프로젝트 개요

[인천 유나이티드]

- K 리그 1 소속 시민구단K 리그 2 경험 없는 유일한 시도민구단
- 22 시즌 리그 4위로 선전
- 보조금, 광고 수입 의존 (80%이상) (22년 분기보고서 출처)



INCHEON UNITED F.C.

[프로젝트 목표]

- 약 5%의 입장권 수익과 시즌권 수익을 충성팬 유지 확장으로 지속 가능한 재원 마련 필요
- 22년 예매 데이터 활용
- 고객 세분화 → 그룹 별 특성 비교
- 분류 모델 → 고객 재예매 여부 예측
- 지속적 예매를 하는 고객을 늘리기 위한 방안 제시

CONTENT 02 프로젝트 구성



CONTENT 03 프로젝트 수행 절차 및 방법

프로젝트 과정

예매 데이터 지 보류모델 실론 시각화 결론 시간화 정제 KMeans Froest 제안

1) DATA 정제

22년 K리그, 인천U DATA

- 19~22년 게임별 팀 순위
- 22년 리그 전체 게임 결과
- 22년 경기별 인천 예매 정보
- 인천U 회원 정보

- 인천U 기준 경기 결과 특성 추가 -> result
- 상대 구단 총 연봉액 특성 추가 -> salary
- 회원 별 재예매 여부 특성 추가 -> rebooking

1) 고객 세분화 - KMeans Clustering

세분화 구분 특성 및 K

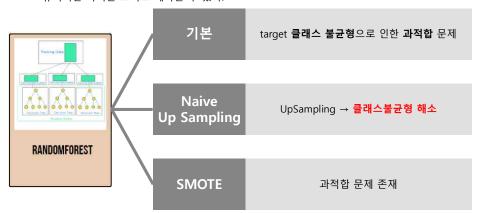
- 가장 최근 예매 (recency)
- 22년 예매 횟수 (reserve_count)
- 나이 (age)
- 4개의 그룹 구분 (K)

Group	recency	reserve count	age	personnel
0	33.7	2.4	26.8	2414
1	4.1	16.6	38.7	549
2	191.6	1.5	34.9	2160
3	34.6	3.1	45.2	2304

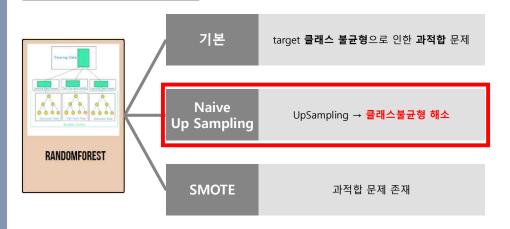
- 1 : <mark>충성 고객층</mark> -> 시즌권, 예매권북 이용 고객일 것이며 관리 대상이 되어야 함.
- 0, 3 : 일반 고객층이며 청년층과 중년층으로 나뉨
- 2 : 시즌당 1~2회 정도 경기를 보는 일회성 고객층

2) 분류 모델 - RandomForest

가설: 고객 그룹이 그룹, 나이, 직업, 이전 경기 결과에 따라 재예매를 하는 데에 유의미한 차이를 보이고 예측할 수 있다.



2) 분류 모델 - RandomForest



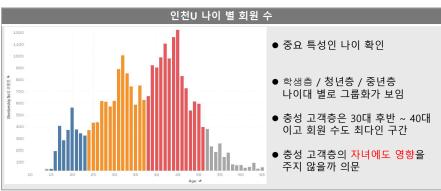
2) 분류 모델 - RandomForest



RandomForest 결과						
	precision	recall	f1-score	support	[Score]	
0 1 accuracy macro avg weighted avg	0.79 0.89 0.84 0.84	0.90 0.77 0.84 0.83	0.84 0.83 0.83 0.83 0.83	5517 5755 11272 11272 11272	accuracy: 0.83 precision: 0.89 recall: 0.77 f1: 0.83	
- Recall 1 (실제) 재여 - 나이/직압 →해당 호	Ì매o / 재 법/등급/경	1st : cluster 2nd : age				

3) 시각화 해석 - 회원 나이와 예매

- Group 1 : 충성 고객층 -> 시즌권, 예매권북 이용 고객일 것이며 30대 후반 ~ 40대
- Group 0, 3 : 일반 고객층이며 청년층과 중년층으로 나뉨
- 특성중요도 : Cluster 그룹과 나이 순으로 큰 영향



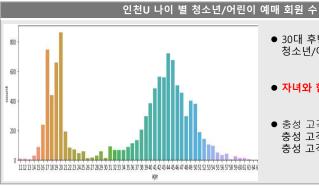
3) 시각화 해석 - 회원 나이와 예매

- Group 1 : 충성 고객층 -> 시즌권, 예매권북 이용 고객일 것이며 30대 후반 ~ 40대
- Group 0, 3 : 일반 고객층이며 청년층과 중년층으로 나뉨
- 특성중요도 : Cluster 그룹과 나이 순으로 큰 영향



3) 시각화 해석 - 회원 나이와 예매

- 충성 고객층 예상 대상인 30대 후반 ~ 40대 회원들이 자녀들과 관람하지 않을까 의문
- 한 경기 2매 이상 예매 고객 중 청소년/어린이 예매를 한 회원 분포 확인



- 30대 후반 ~ 40대 회원들의 청소년/어린이 다수 예매
- 자녀와 함께 관람 예상 가능
- 충성 고객층의 자녀도
 충성 고객층으로 유입하면
 충성 고객층의 연령대 확장 가능

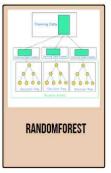
4) 결론 및 제안 - 한가족 시즌권 프로모션

	고객층	el :	ersonn	р	age	up	Gro
H	충성	549		,	38.7		1
	일반		2414		26.8		0
	일반		2304		45.2		3
	프리미엄석 시즌권		W석 시즌권 가격				
	가격	Wide View석 (W석 2층)		h석 10 구역)	Wit (W6~W		World (W1~W
	50석 한정판매	청소년 어린이	성인	청소년 어린이	성인	청소년 어린이	성인
	630,000	150,000	300,000	160,000	320,000	170,000	340,000

- 어린 자녀와 함께 관람 확률 ↑
- 연 평균 16.6회 관람으로 시즌권구매가 경제적
- 부모/자녀의 WC/With시즌권을 함께 사전 예약할 경우 유아사이즈 유니폼 증정 프로모션 제안

시즌권 수익 다소 감소 BUT 자녀 관람↑(로열티↑) □ 충성고객 유입

4) 결론 및 제안 - 재예매 예측 할인 쿠폰



Group	age	personnel	고객층
1	38.7	549	충성
0	26.8	2414	일반
3	45.2	2304	일반

- RandomForest 예측 결과와 클러스터링 기반
- · 관람고객 중 재예매 예측 고객군에게 다음 홈 경기 할인 쿠폰 제공 → 재관람 유도

CONTENT 05 자체 평가 의견



- 클러스터링/분류모델 기반 예측 모델 구성 (비교 → 최적 선택)
- 중장기적 충성고객 유입 방안 제안
 설문 데이터 활용 부족 한계
- 고민과 걱정의 시간을 너무 많이 할애했던 것에 대한 반성

- 🦱 SQL 공부를 통해 데이터에 대한 이해도를 더 높여야겠다는 생각
 - 이벤트나 프로모션 제안에 대한 구체적 근거와 회사 입장에서의 비용문제도 고민하기

감사합니다

AIB_15 박준영