### 미래에셋증권 – 내가 만드는 next m.club 서비스 기획 프로젝트

Name 최연서, 이상윤, 신성구

**Study Group** 

2021/11/23



### **Contents**

- 프로젝트 주제
- 사용자 프로파일링
- 서비스 기획
- 서비스 구현 방안
- 최종 결과



# 프로젝트 주제



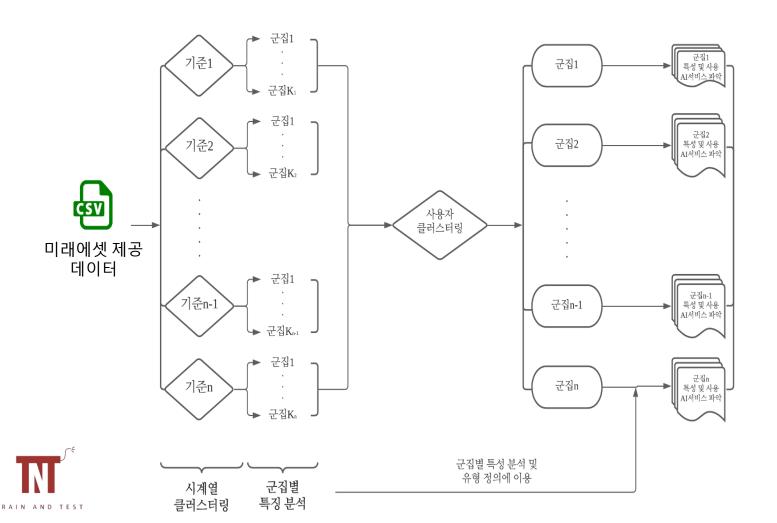
### 내가 만드는 Next m.Club

고객의 거래 패턴, 자산 보유, 서비스 이용 내역 등을 프로파일링해 <mark>필요한 서비스를</mark> 제시하는 과제

- m.Club은 주식투자자에게 도움이 될만한 투자정보를 AI기반으로 선별해 제공하는 서비스
- 2017년 신설 후 2019년에 10만 명 가입, 2020년에 40만 명 가입했으며, 직장인 가입자 비중이 1년 사이 31% 증가함
- 하지만, m.Club의 AI서비스 이용 경험 프로파일링 결과, 77.93%가 사실상 비사용자로 파악됨. 꾸준한 사용자(주 1회 이상 사용)는 11.96%에 불과
- 투자 정보 제공 서비스에 대한 직장인의 니즈가 특히 높으나, 현재의 m.Club의 활용도가 낮음을 시사
- 기존의 m.Club 이상의 효용을 보일 수 있는, '필요한 서비스'는 과연 무엇일까?

→ 기존 AI서비스의 실질적 효용 가치를 높이는 동시에, 이용자 수를 증대시킬 수 있는 서비스 기획

- ✓ M.stock 사용자 프로파일링을 위해 클러스터링 진행
- ✓ 클러스터링은 1) 데이터 전처리, 2) 시계열 클러스터링, 3) 사용자 클러스터링, 세 단계를 통해 이루어짐



- **데이터 전처리** '고차원,'시계열 데이터를'
- 변수별 시계열 데이터로 변환
- 유의미한 변수를 추출 또는 합성 (②의 기준으로 작용)

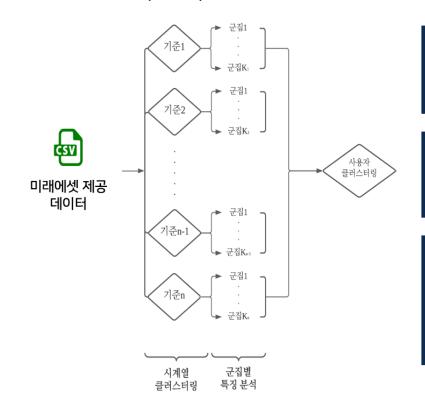
- 전처리한 데이터를 다음 기준에 따라 군집화
  - 단기투자/장기투자 비율
  - 국내/해외 주식자산 비중
  - 국내/해외 거래 집중도

  - ⑤ 포트폴리오 다양성
  - 이익실현횟수 비율
  - ⑦ m.Stock/Global 접속 비중
  - ⑧ 선호시장
  - ⑨ 신용거래 금액
- 기준 별 결과값을 해석 -> 유저의 세부 <u>특성으로 활용</u>

### **사용자 클러스터링** 유자별 세부 특정을 가반으로 사용자를 클러스터링

- 각 사용자 그룹의 특성을 해석
- 특정 사용자 그룹에서 자주 사용되는 AI서비스

- ✔ 데이터 전처리: 고차원 데이터를 시계열 클러스터링에 사용되는 변수 별 시계열 데이터들로 분할
- ✓ 시계열 클러스터링: 변수(기준) 별 패턴이 유사한 데이터끼리 군집화
- ✓ 군집 별 특징 분석: 이후 사용자 클러스터링의 결과를 해석하는 도메인이 됨
- ✔ 유저 분류 / 유의미한 기준 / 9가지 / 기준에 따라 클러스터링(군집화) 진행
- ✓ 기준별로 나온 결과값(군집)이 유저별 세부적인 특성이 됨



#### 〈전처리〉

- raw data: 컬럼의 수가 699에 달함
- 시계열 데이터의 속성: 데이터가 고차원으로 구성되는 원인
- 따라서 각 변수 별 시계열 데이터로 분할
- 이 중 유의미한 변수를 추출 or 합성: 시계열 클러스터링의 input으로 사용

#### 〈시계열 클러스터링〉

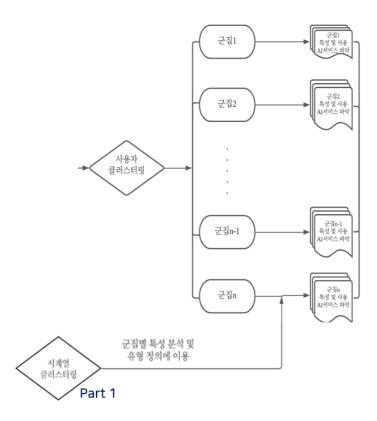
- TimeSeriesKmeans: 각 기준 별로 기간 내 유사한 패턴을 나타내는 데이 터끼리 분류
- 해당 결과를 최종 사용자 클러스터링에 활용

#### 〈군집별 특징 분석〉

- 기준 별로 나뉜 그룹들의 특징 파악: 사용자 클러스터링의 도메인으로 활용
- 미래에셋증권 어플의 가입시기는 사용자마다 상이함
- 가입 이전 월들의 데이터가 모두 0으로 입력: 사용자의 진짜 행동 양상을 파악하는 데 악영향
- 따라서 최근 시점의 데이터일 수록 가중치를 두는 가중이동평균 방식을 사용
- 사용자의 전반적인 행동양상이 어떻게 되는지를 이해하고자 함



- ✓ 유저별 세부 특성을 인풋으로 클러스터링을 돌려, 세부적인 특성이 비슷한 사용자들을 한 그룹으로 묶음
- ✓ 그렇게 나온 6개의 사용자 그룹에 대하여 그룹별 세부적인 특성을 해석
- ✓ AI서비스를 자주 사용하는 사람들에 한하여, 사용자 그룹별로 가장 많이 사용하는 AI서비스를 파악
- ✓ 같은 유형 내에서 AI 서비스를 안쓰는 사람이더라도, 이 AI서비스는 잘 쓰게 될 것이라 전망할 수 있음



#### 〈사용자 클러스터링〉

- 시계열 클러스터링의 각 기준이 하나의 컬럼이 됨
- 사용자에 따른 각 기준 별 세부클러스터를 나타내는 데이터프레임 생성
- 범주형 변수만으로 구성: Kmeans 등 산술적인 클러스터링 사용불가
- 따라서 범주 별 최빈값에 초점을 맞춘 Kmodes 모델로 클러스터링

#### 〈사용자 군집특성 파악〉

- 시계열 클러스터링의 기준 별 세부 군집의 특징 활용
- 특정 사용자 그룹에 속한 사용자가 각 기준별로 가지는 특징을 해석
- 각 사용자그룹은 한마디로 표현하면 "xx한 투자자" 집단

#### 〈군집별 최빈 AI서비스〉

- 사용자 그룹별 가장 많이 사용하는 AI서비스 파악: 기존 AI서비스를 자주 사용하는 사람들에 한하여(월 4회 이상)
- 파악한 내용: 맞춤 검색어 서비스와 연계
- 사용자가 위치한 사용자 그룹의 <mark>최다사용 AI서비스가 제시하는 종목 순</mark>으로 검색결과를 나열

5

- ✓ 클러스터링 결과 나타난 6개 유형별 특성을 요약하면 다음과 같음
- ✓ 유형별로 자주 쓰는 기존 AI서비스가 다르다는 것 확인 가능

군집 번호	유형	특징	TOP AI 서비스
0	"달나라 갈끄니까"	<ul> <li>단기투자 &amp; 장기투자 밸런스 형</li> <li>해외시장에 관심이 많고, 우량주만이 아닌 개방적인 투자</li> <li>능동적인 유형이지만 주로 손절을 함</li> <li>평균적인 활발도, 포트폴리오의 다양성 역시 평균적</li> </ul>	1위: Dr.Big의 투자진단 2위: Dr.Big의 시그널
1	욕심많은 소심이	<ul> <li>위험부담이 많은 종목을 선호하는 경향</li> <li>단타를 통해 빠르게 많은 수익을 얻기를 원함</li> <li>하지만 거래가 활발하지는 않음</li> </ul>	1위: Dr.Big의 투자진단 2위: 초고수의 선택 3위: Dr.Big의 시그널
2	티끌모아 태산?	<ul> <li>단타를 통해 빠르게 많은 수익을 얻기를 원함</li> <li>국내 시장에서 가장 활발하게 활동하는 유형</li> <li>다양한 포트폴리오를 구성함</li> </ul>	1위: Dr.Big의 투자진단 2위: 초고수의 선택 3위: Dr.Big의 시그널
3	"아무튼 가만히 기다리면 오른대요"	<ul> <li>국내 우량주에 장기투자하는 유형</li> <li>낮은 거래 활발도를 보임</li> <li>포트폴리오의 다양성 역시 낮은 편임</li> </ul>	1위: 초고수의 선택 2위: 주간상품TOP10
4	주식빼고 다 잘하는 당신	<ul> <li>국내 우량주에 장기투자하는 유형</li> <li>활발도는 낮지만, 한번에 거래하는 금액은 높은 신중한 타입</li> <li>하지만 주로 손절을 함</li> </ul>	1위: 초고수의 선택 2위: Dr.Big의 투자진단 3위: 주간상품TOP10
5	아메리칸 "드림 "	<ul> <li>해외 자산이 압도적으로 많음</li> <li>우량주에 관심이 많고, 주로 장기투자를 하는 유형</li> <li>활발도, 포트폴리오의 다양성이 가장 낮음</li> <li>주로 손절을 함</li> </ul>	1위: Dr.Big의 투자진단 2위: 초고수의 선택 3위: Dr.Big의 시그널



- ✓ 브랜드 퍼스널리티는 소비자가 브랜드와 접촉하면서 발생하는 것으로, 소비자들이 인지하는 브랜드 정체성을 의미
- ✓ 브랜드 퍼스널리티는 브랜드 차별화의 수단이자 브랜드에 대한 선호도를 증가시키는 역할을 함
- ✓ 브랜드 퍼스널리티는 브랜드와 고객간의 인간적인 관계, 브랜드에 대한 느낌과 태도를 심층적으로 이해하는 데에 도움을 줌



#### 브랜드 차별화의 5가지요소

- ❖ 진실성(Sincerity): 투명하고 정직한 서비스 제공 브랜드
- ❖ 흥미로움(Excitement): 고객들의 흥미, 관심을 유도하는 브랜드
- ❖ 유능함(Competence) : 조직적이고 체계적인 브랜드
- ❖ 세련됨(Sophistication) : 고급스럽고 우아한 브랜드
- ❖ 강인함(Ruggedness) : 거칠고 남성적인 브랜드

#### 브랜드 차별화의 세부 요소

진실성(Sincerity)	흥미로움(Excitement)	유능함(Competence)
가족적이다(family-oriented)	유행에 민감하다(trendy)	믿음직하다(reliable)
소박하다(small-town)	대담하다(daring)	열심히 한다(hard-working)
현실적이다(down-to-earth)	흥미롭다(exciting)	안정적이다(secure)
진지, 진심(sincere)	멋지다(cool)	인텔리(intelligent)
정직하다(honest)	생기/활기찬(spirited)	전문적이다(technical)
진짜(real)	젊다(young)	기업적/협조적(corporate)
본원적이다(original)	독특하다(unique)	성공지향적이다(successful)
몸/마음이 건강(wholesome)	상상력이 풍부하다(imaginative)	지도력있다(leader)
쾌활하다(cheerful)	최신식이다(up-to-date)	자신감있다(confident)
감상적이다(sentimental	독립적이다(independent)	믿음직하다(reliable)
친절하다(friendly)	현대적이다(contemporary)	열심히한다(hard-working)

#### 세련됨(Sophistication)

상류총답다(upper-class) 외환적이다(outdoorsy)
매혹적이다(glamorous) 남성스럽다(masculine)
아름답다(good-looking) 서구적이다(western)
매력있다(charming) 강인/거친(tough)
여성스립다(feminine) 보드런다(smooth)

강인함(Ruggedness)



- ✔ Brand personality 분석 방법: KOBERT 사용
- ✔ KOBERT 활용한 classification 진행: 5가지 라벨(Sincerity, Excitement, Competence, Sophistication, Ruggedness)
- ✓ 연구실에서 기 수작업으로 진행한 brand personality 분류 자료 활용

```
# 기본 KoBERT model에 Classification Layer 붙히기
class CustomModel(nn.Module):
  global model # KoBERT
                                                            pytorch_total_params = sum(i.numel() for i in CLS_model.parameters())
  def __init__(self):
                                                            print('커스텀 모델 Parameters : ', pytorch_total_params)
                                                            print('기본빵 KoBERT Parameters : ', model.num_parameters())
    super(CustomModel, self).__init__()
    self.bert = model #KoBFRT
                                                            커스텀 모델 Parameters : 92188418
    self.Dropout = nn.Dropout(p=0.1,inplace=False)
                                                            기본빵 KoBERT Parameters : 92186880
    self.Linear1 = nn.Linear(768,2,bias=True)
                                                            optimizer = AdamW(CLS_model.parameters(), Ir = 2e-5, eps = 1e-8)
  def forward(self,ids, mask):
    sequence_output, pooled_output = self.bert(input_ids=id: epochs = 5
    output = self.Dropout(pooled_output)
                                                             # 총 훈련 스텝 : 배치반복 횟수 * 에폭
    output = self.Linear1(output)
                                                            total steps = len(train dataloader) * epochs
    return output
                                                             # 처음에 학습률을 조금씩 변화시키는 스케줄러 생성
                                                            scheduler = get_linear_schedule_with_warmup(optimizer,
                                                                                                     num_warmup_steps = 0,
                                                                                                     num_training_steps = total_steps)
```



TRAIN AND TEST

- ✔ Brand personality\* 분석 결과, 사람들이 인지하는 m.Stock의 BP는 Competence('유능함', '전문적인', '인텔리한'등)인 반면, 2030 이용자가 많은 영웅문S와 나무의 BP는 Excitement('쉬운', '편한', '최신식')로 대변됨
- ✓ 상대적 강점인 'Competence'성격은 강화하는 한편, 2030 신규 유저 확보를 위해 상대적 약세인 'Excitement'성격은 신규 서비스를 통해 보완할 필요 있음

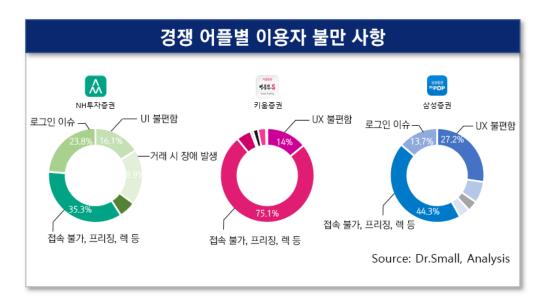


- ✓ 경쟁자들이 제공할 수 없는 m.Stock만의 매력적인 서비스가 있어야 함
- ✔ m.Stock의 강점인 기존 AI서비스(m.Club) 활용 현황 분석
- ✓ 어플 리뷰 데이터 분석 통해 해결 방안 탐색



m.Club 은 2019~2020 년 1 년 간 가입자 수가 100,000 명에서 400,000 명으로 증가할 정도로 매력적인 서비스이며, 특히 직장인 가입자 비율이 2019년 14% 에서 2020년 45%로 성장할 정도로 직장인 수요가 높은 아이템

'허나, 미래에셋증권 데이터 프로파일링 결과, 꾸준히 m.Club을 사용하는 이용자들이 적음(11.96%)을 확인



미래에셋증권 제공 데이터와 동 기간(2020.7~2021.6) 중 발생한 어플 리뷰 중 별점 2점 이하인 리뷰 통계 결과, NH투자증권, 키움증권, 삼성증권 모두 'UX불편함'이 불만사항 중 큰 비중 차지

UX 불편의 세부 내용을 살펴보면, "기능의 위치가 손에 안 익는다", "글자가 작거나 언벨런스하다", "직관적인 이해가 어렵다", "한눈에 화면이 눈에 들어오지 않는다"와 같은 의견 다수

- ✓ 크롤링 통해 수집한 데이터를 DF로 바꿔서 다 합침
- ✓ 별점1~2: 부정(label 0) / 별점4~5: 긍정(label 1)
- ✓ RNN 기반 GRU모델 사용
- ✔ 평가는 신규 어플리뷰 가져와서 결과 예측 실제 긍정/부정이랑 맞는지 확인

```
ratings
                                                                     comment
           증권mts중에 최고입니다. 그러나 일부사항 개선해주시갈 바랍니다. 1.간편이체 화면...
            1년 넘게 쓰는데 앱 켜면 매일 뜨는 자사 광고가 너무 피로하게 만드네요. 어차피 ...
             로그인 로딩만 뜨고 아얘 안됨. 발열 심함 1. 휴대폰 산지 한달도 안되어서 기기문...
     3 자동감시주문 매도에서 수량을 퍼센트로 설정할 수 있도록 해주세요. 감시 금액도 이하...
     2 몇 def predict_sentiment(text):
              model.eval()
              with torch.no grad():
                  # Encode, pad and convert to tensor
                  test_vector = torch.LongTensor([dataset.pad(dataset.encode(text))]).to(device)
                 output = model(test_vector)
                 prediction = torch.sigmoid(output).item()
                  if prediction > 0.5:
                     print(f'{prediction:0.3f}: Positive sentiment')
                     print(f'{prediction:0.3f}: Negative sentiment')
```

```
# Negative test1: 별점 1점
test_txt = """
실현손익에 기간 당월또는 오늘로 바꾸는거 어려운거 아닐텐데...수정이안되는건 개발자들의 게으름
predict_sentiment(test_txt)
0.025: Ned # Negative test 2: 별점 2점
         test_txt = """
         업데이트 하고 더욱 더 불편해졌어요;; 예전 업데이트도 짜증났지만 관심종목
# Tricky test: 별점 3점
test_txt = """
1. 가로종합주문 창이 없어졌나요? 휴대폰 주문시 챠트와 주문창을 동시에 띄어 좀
predict_sentiment(test_txt)
0.065: Negative sentiment
```



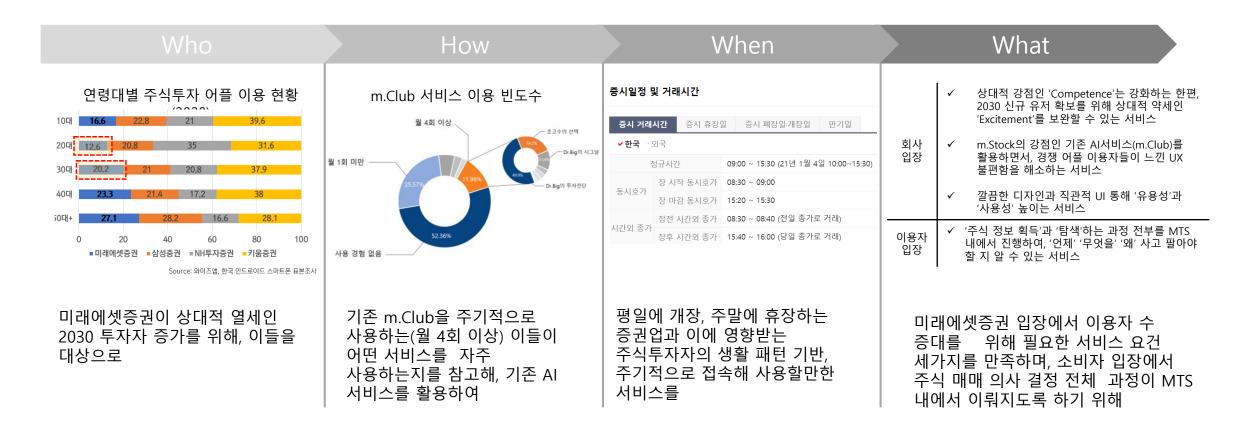


- ✓ M.stock이 기존에 제공하는 AI서비스의 활용성이 낮음
- ✓ 이용자들이 느끼는 불편점 중, 서비스 통해 개선 가능한 것은 'UX불편함' 문제 해소
- ✔ m.stock의 '전문성', '신뢰성'에 강점을 보이는 어플이지만, 2030에게 인기 높은 앱은 'Excitement'가 강한 성향 보임
- ✓ 기존 이용자 클러스터링 결과, 유형별로 잘 사용하는 AI서비스가 다름을 확인

→ 이를 반영하는 서비스 기획



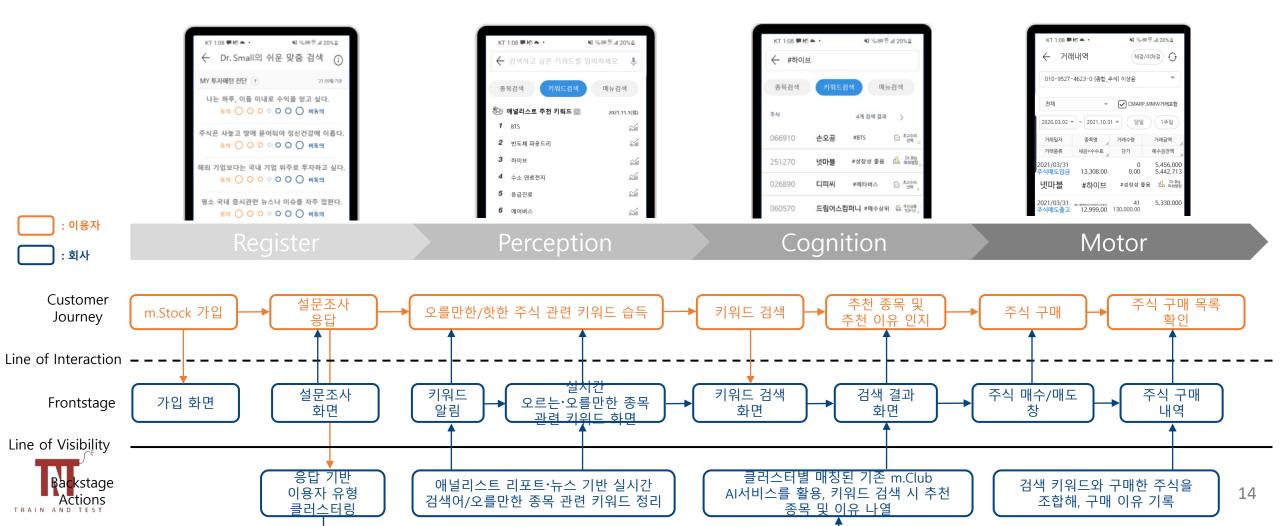
✓ 2030 소비자를 대상으로 / 기존 m.Club 서비스(AI서비스)를 활용하여 / 최소 주 1회, 매주 일요일 저녁 7시마다 주기적으로 / 주식 관련 정보를 탐색하기 위해 접속하는 서비스 기획



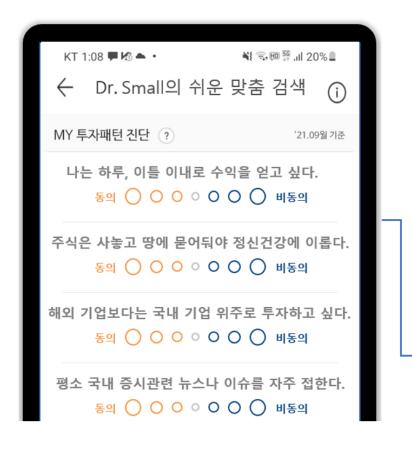


→ Dr.Small의 '쉬운 맞춤 검색' 서비스 기획

✓ AI서비스를 기반으로 하여, m.Stock 이용자의 ① 투자 관련 정보 습득, ② 관련 주식 탐색, ③ 지난 거래 내역에 대한 피드백 및 정리를 용이하게 도와주는 '쉬운 맞춤 검색' 서비스



✓ m.Stock 가입 시 설문조사를 통해, 최초 가입 시부터 이용자를 유형화하여 키워드 검색 시 '이용자 맞춤 종목 나열'을 용이하게 함



미래에셋 제공 데이터 프로파일링 결과 파악된, m.Club 서비스 비이용자(77.93%)의 AI서비스 이용을 m.Club 서비스 주기적 이용자(11.96%)와 같이 활성화하기 위해, m.Stock 이용자 클러스터링 유형별로 잘 맞는 AI서비스가 있을 것이라 가정

기존 m.Club이 제공하는 AI서비스를 활성화하기 위해, 클러스터링 결과 나뉜 클러스터 별로, AI사용이 월 4회 이상인 사람들을 뽑아 그들이 자주 사용하는 AI서비스 파악 → "해당 유형에게 적합한 AI서비스"라고 명명

동 유형 중 m.Club AI서비스 비이용자들에게 "해당 유형에게 적합한 AI서비스"를 노출시키면, 기질/성향이 비슷하기 때문에 AI서비스 비이용자들의 사용도 높아질 것

최초 가입 시, 이용자 유형을 분류한 기준에 일치하는 '질문' 내역에 응답하게 해, 최초 가입 시 부터 우리가 분류해놓은 유형으로 분류 → 최초 가입 유저는 기존 데이터가 없어 유형 분류가 어렵다는 문제 해결

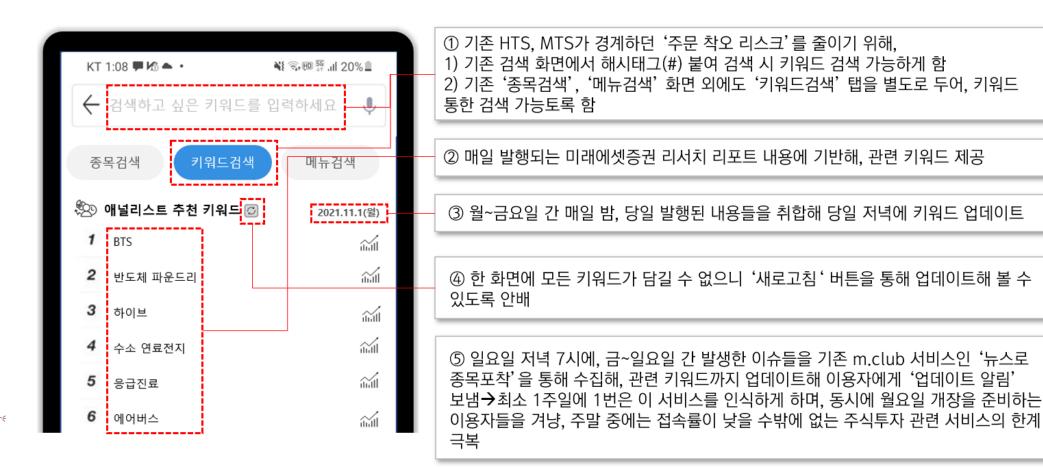
고객 분류 기준 및 질문은 기존 유저의 어플 이용 데이터 프로파일링에 따라 설정

이후 실제 m.Stock 사용 패턴에 따라 투자유형 재분류



TRAIN AND TEST

- ✓ 기존에는 이용자들이 다양한 경로로 접해올 '오를 주식'과 관련된 키워드를, 미래에셋증권이 보유한 애널리스트 리포트를 기반으로 하여 자체적으로 분석·제공해 이용자들의 m.Stock 내 활동을 유도
- ✓ 평일 저녁, 일요일 저녁에 업데이트 되므로 다음날 장 개장 전 준비에 도움주는 서비스



- ✓ 이용자가 키워드 검색 시, 키워드 관련된 주식 종목들을 기 분류된 유형별 맞춤 AI서비스에 의한 추천 순위대로 나열
  - → 키워드만으로 관련 종목을 찾아볼 수 있다는 점에서 '쉬운 검색' 가능
  - → 검색 결과를 유형별 맞춤 AI서비스에 의해 보여주므로 '맞춤 검색' 가능



① 이용자가 관심있는 키워드를 1) 해시태그를 붙여 검색하거나, 2) 키워드 검색 탭에서 검색하면, 키워드와 관련된 종목들 나열 (ex. #하이브 검색 시 BTS 검색주 나열)

② 나열 순서는 기존에 서비스1. Register 단계에서 파악된 이용자의 유형(클러스터)에게 맞는 기존 m.Club Al서비스에 의해 추천되는 종목 순서

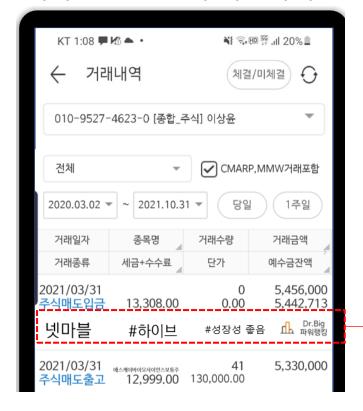
③ 기존 m.Club AI서비스 내에서는 종목 추천 시 '추천 이유'를 명시. 따라서 Dr.Small은 기존 AI서비스의 '추천 이유'를 검색창 상에, 해당 종목을 추천한 AI서비스의 아이콘과 함께 나열하여 이용자로 하여금 추천 이유를 알 수 있게 해줌

④ 동시에, 기존 m.Club Al서비스의 아이콘을 터치 시 해당 서비스 화면으로 넘어가도록 하여, 이용자들의 기존 m.Club 서비스의 인지와 활용도를 동시에 제고

이를 통해, 이용자들은 키워드 검색 결과 나열의 작동 원리가 m.Club의 Al서비스임을 인지, 미래에셋증권의 BP 중 강점인 'Competence', '믿을 수 있는 ', '전문적인', 유능한 이미지를 공고히 하며, 동시에 쉽고 직관적인 인터페이스를 통해 2030 겨냥을 위해 필요한 BP인 'Excitement'를 강화할 수 있으며, 이용자들의 불만 중 UI/UX경험을 개선할 수 있음



- ✓ 같은 주식이더라도 상황·시기별로 구매 이유는 다르므로, 사실상 이름만 같을 뿐 다른 주식이라고 판단
- ✓ 사람들은 주식 구매 시 '오를 이유'를 기억하기 보다 '누가 오를 것이라 추천해줬다'라고 기억하는 경향성 짙음
- ✓ 키워드 검색 통한 주식 구매 시, 구매 이유(검색 키워드 및 추천 AI서비스)를 기록해, 추후 이용자가 자신의 구매 성향 파악 시 참고할 수 있도록 제공
- ✓ 회사 입장에서도 연관 검색 기능의 추천 정확도 향상을 위해 해당 리스트 사용 가능



키워드 검색 통한 검색-선택-구매까지 모든 과정이 완료되면, 종목명, 구매 시점, 당시 검색 키워드, 해당 종목을 추천한 AI서비스 및 추천 이유를 기록해 거래내역상에 기재

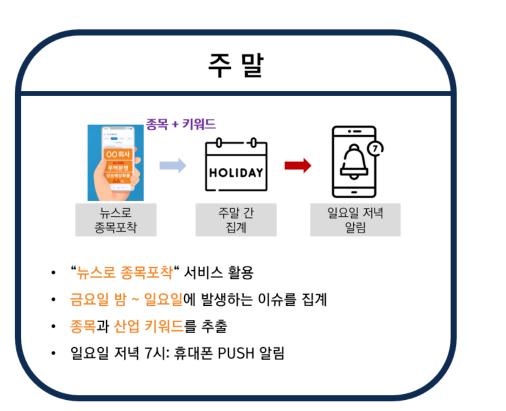
해당 기록을 통해 회사는 검색 키워드와 구매 연관성에 대한 데이터를 확보, 이용자는 자신의 구매 이유를 명시할 수 있게됨



# 서비스 구현 방안

- ✓ 추천 키워드 자동 생성 알고리즘의 파이프라인은 2개로 나누어짐:
- ✓ ① 미래에셋증권 애널리스트 리포트를 바탕으로 평일 저녁마다 업데이트하는 알고리즘
- ✓ ② 미래에셋증권의 기존 AI서비스인 '뉴스로 종목포착'을 활용, 주말에 발행되지 않는 애널리스트리포트의 공백을 메워, 주말간 발생한 이슈 관련 키워드를 일요일 저녁에 업데이트하는 알고리즘

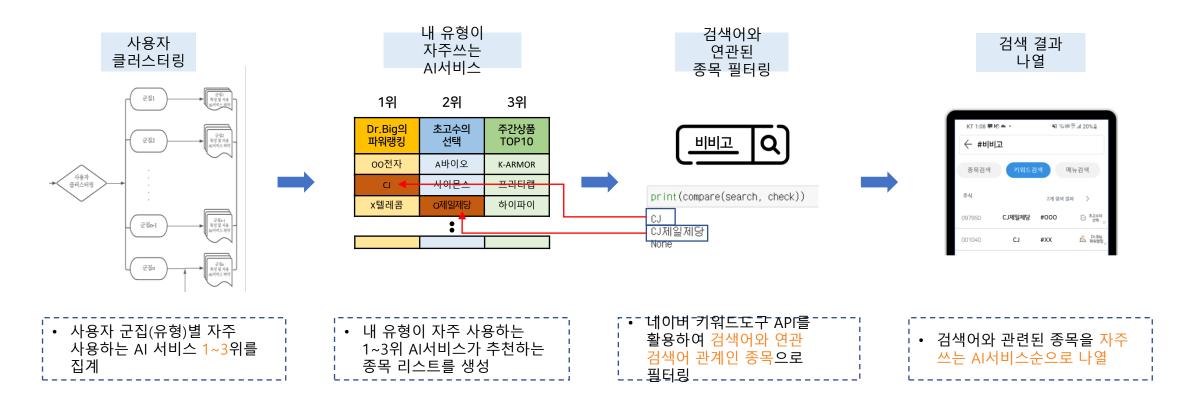






# 서비스 구현 방안

✓ 'Dr.Small의 쉬운 맞춤 검색'은 기 진행된 클러스터링에 따른, 유형별 사용하는 AI서비스에 의해 추천된 종목 리스트를, 키워드 검색 시 나타나는 연관 종목으로 필터링해 검색 결과를 나열하는 알고리즘





# 최종 결과



2021.7 ~ 2021.9.30 예선



2021.10.11 ~ 2021.10.31 본선



2021.11.11 ~ 2021.11..26 결선



→ 장려상으로 마무리 (부문 내 3~6위)

