

초보 투자자를 위한 모의투자 결과 AI분석·이론 연계 학습 서비스: Qbit

Team 22 Curihous 정유정, 노현선

1. 과제 개요

1-1. 과제의 배경 및 필요성

최근 청년층을 중심으로 자산 관리에 대한 관심이 급증하며 주식 투자가 대중화되었다. 전국 19~34세 청년의 76.5%가 저축 및 투자를 하고 있으며¹, 주식 거래 계좌 수는 2024년 기준 7,118만 개를 돌파하며 사상 최대치를 기록했다.²

그러나 이러한 양적 성장에도 불구하고, 여러 문제점이 나타나고 있다. 전체 투자자의 90%는 투자 경력 3년 미만의 초보 투자자에 해당하며, 한국의 디지털 금융 이해력 수준(43점)은 OECD 평균(55점)에 미치지 못하는 실정이다³. 금융 이해도가 부족한 상태에서 많은 초보 투자자들이 투자를 시작하고 있으며, 실제로 2030 투자자들은 개인 방송(33%), 온라인 커뮤니티(18%) 등 검증되지 않은 정보 채널에 크게 의존하는 것으로 나타났다.⁴

현재 시장에는 초보 투자자들이 겪는 '정보의 비대칭성'과 '경험의 부재'라는 두 가지 핵심 문제를 동시에 해결해 줄 수 있는 교육 서비스가 부재한 실정이다. 초보 투자자들은 다음과 같은 어려움(Pain Point)을 겪는다.

- **학습의 막막함:** 기초 개념이 부족하여 어디서부터 투자 공부를 시작해야 할지 모른다.
- **이론과 실전의 괴리:** 단순 이론 학습은 지루하게 느끼며, 실제 투자와의 연결고리가 부족해 지속적인 학습으로 이어지기 어렵다.
- **피드백의 부재:** 자신의 투자 결과를 확인하더라도 무엇을 보완해야 하고, 어떤 투자 개념을 추가로 공부해야 할지 파악하기 힘들다.

¹ 2024년 청년금융 실태조사, 서민금융진흥원

² ["지금 이럴 때가 아니야...개미들은 계좌부터 뺐다", 한국경제, 2024.12.07](#)

³ ["'디지털 강국 코리아' 국민 디지털 금융 이해력은 'D학점'", 세계일보, 2024.03.07](#)

⁴ ["2030 토스 설문 응답자 90% "주식투자 지속 혹은 확대할 것", 토스피드, 2021.01.25](#)
[2022 MZ세대 투자인식 보고서 - ESG·임팩트 투자 편, 대학내일20대연구소](#)

1-2. 과제의 목표

본 과제는 앞서 제기된 초보 투자자들의 핵심적인 어려움을 해결하기 위해, **AI 기반 모의투자 결과 분석 및 이론 연계 학습 서비스 'Qbit'을 개발하는 것**을 목표로 한다. 'Qbit'은 이론 학습과 모의투자 실습, 그리고 개인화된 피드백을 결합한 'ALL-IN-ONE' 사용자 맞춤 투자 학습 서비스이다.

구체적인 목표는 다음과 같다.

첫째, **초보 투자자를 위한 체계적이고 직관적인 학습 환경을 제공한다.** 카드 뉴스 형식으로 정리된 이론 학습 콘텐츠들은 난이도별로 분류되어 있어 사용자가 원하는 수준에 맞게 접근할 수 있다. 또한, 각 콘텐츠에는 주제별 카테고리 태그가 달려 있어 사용자가 학습한 주제와 관련된 내용을 손쉽게 탐색하며 연속적인 학습이 가능하다.

둘째, **거래 후 남기는 일지와 AI 피드백을 통해 사용자가 의사결정 과정을 복기하며 점차 자신만의 투자 기준을 세워가도록 돕는다.** AI는 사용자의 모의투자 거래 기록과 관련 뉴스 데이터 등을 종합적으로 분석하여 투자 패턴의 문제점을 진단하고 개선 방향을 담은 '투자 피드백 리포트'를 자동으로 생성한다. 이와 더불어, 사용자가 매매를 마친 뒤 스스로의 판단 근거와 생각을 기록하는 '거래 일지' 기능을 통해 자기주도적 복기 습관을 형성하도록 돕는다.

셋째, **'학습-실전-피드백'의 선순환 구조를 구축한다.** AI가 제공한 피드백 리포트를 바탕으로, 사용자의 약점을 보완할 수 있는 맞춤형 이론 학습을 추천한다. 이를 통해 '이론 학습 → 모의투자 → 복기: AI 피드백과 거래 일지 → 추천 이론 학습'으로 이어지는 학습 루프를 형성하여, 최종적으로 사용자가 자신감을 갖고 실전 투자에 임할 수 있도록 지원하는 것을 궁극적인 목표로 삼는다.

2. 유사 서비스 및 차별성

2-1. 유사 서비스 현황 및 한계

현재 투자 서비스 시장은 실제 거래를 지원하는 증권사 MTS와 투자 정보 커뮤니티 앱으로 양분된다. 이 중 Qbit과 같이 초보 투자자의 '학습'을 돕는 직접 경쟁사로는 **마루랩, Vestin, 알투플러스**를 꼽을 수 있다. 모의투자 기능이나 커뮤니티를 제공하는 **증권플러스, Stok'er, 뉴드림** 등은 간접 경쟁 관계로 분류한다.

다음의 경쟁사 분석을 통해 시장의 뚜렷한 한계를 파악할 수 있었다.

- **자기주도적 복기 습관을 형성할 기회의 부재:** Qbit을 제외한 직접, 간접 경쟁사는 사용자가 자신의 투자를 되돌아볼 수 있는 체계적인 기능을 제공하지 않는다. 투자 매매 결과에 대한 개인 맞춤형 분석 피드백이 없을 뿐만

아니라, 투자 과정을 기록하고 성찰하는 데 필수적인 거래 일지 기능 자체가 부재하여 자기주도적 복기 습관을 형성하기 어렵다.

- **단절된 학습 경험 제공:** 마루랩, Vestin 등은 모의투자 기능을, 알투플러스, 뉴드림은 교육 콘텐츠를 제공하지만, 이 기능들은 서로 유기적으로 연결되지 않는다. 결국, 모의투자 경험이 다음 학습으로 이어지지 않는 단절된 구조를 가지고 있다. 이는 초보 투자자가 자신의 잘못된 투자 습관을 개선하지 못한 채 같은 실수를 반복하게 만드는 원인이 된다.

2-2. Qbit의 차별성

Qbit은 기존 서비스들이 해결하지 못하는 시장의 한계를 파고들어, 초보 투자자의 성장에 초점을 맞춘 다음과 같은 차별점을 가진다.

- **AI 피드백과 거래 일지를 통한 자기주도적 복기 습관 형성:** 경쟁사와 달리 Qbit은 사용자가 자신의 투자를 되돌아볼 수 있는 2가지 기능을 제공한다. AI는 모의투자 결과를 차트 데이터와 뉴스 정보를 종합해 개인 맞춤형 피드백을 제공하고, ‘거래 일지’ 기능을 통해 사용자가 스스로 매매를 돌아보며 꾸준한 투자 습관을 형성하도록 돕는다.
- **학습과 실전을 연결하는 선순환 구조 제공:** Qbit은 단절된 학습 경험을 제공하는 경쟁사들과 달리, 모의투자 경험을 다음 이론 학습으로 직접 연결하는 유기적인 선순환 구조를 완성했다. AI 피드백을 통해 파악된 개선점을 보완할 수 있는 맞춤형 학습 콘텐츠를 추천함으로써, 사용자가 같은 실수를 반복하지 않고 체계적으로 성장할 수 있는 통합적인 학습 환경을 제공한다.

3. 과제 내용

3-1. 제안 내용

본 과제는 초보 투자자의 낮은 금융 이해도와 불확실한 투자 의사결정 문제를 해결하기 위해, **모의투자 결과와 AI 분석을 연계한 투자 학습 서비스**를 제안한다. 단순히 이론을 학습하거나 모의투자를 수행하는 것에서 그치지 않고, “모의투자 → AI 기반 피드백 → 맞춤형 학습 추천”이라는 순환 구조를 통해 이론 학습과 시뮬레이션 기반 투자 실행 과정을 자연스럽게 연결한다. 사용자는 자신의 모의투자 거래 기록을 기반으로 AI가 생성한 피드백 리포트를 확인하고, 그 리포트에서 제시하는 추천 학습 모듈을 학습함으로써 투자 이해도를 점진적으로 향상시킬 수 있다. 이를 통해 초보 투자자가 실질적 성과 개선과 금융 지식 축적을 동시에 달성할 수 있도록 돕는다.

3-2. 과제의 수치적 목표

구체적으로는 다음과 같은 사용자 경험적 목표를 지향한다.

1. 실시간 시세 데이터 스트림의 안정성 확보

사용자가 모의투자를 진행하는 동안 실시간 시세 데이터의 유실이나 지연은 **사용자의 투자 경험을 저해하는 치명적인 문제이다**. 따라서 외부 API로부터 수신하는 시세 데이터 스트림의 가용성을 핵심 성능 지표(KPI)로 설정하고, 다음과 같은 목표를 달성한다.

- **목표:** 실시간 데이터 스트림 가용성 99% 이상 달성
- **검증 방안:**
 - 부하 테스트 환경에서 24시간 동안 서비스 운영 시, 데이터 스트림이 유실되거나 중단되는 시간의 총합을 1분 30초 미만으로 유지한다.
 - **시세 데이터를 불러올 Main API를 'Polygon.io'로, Backup API를 'Alpha Vantage'로 설정한다.** Main API에 장애 상황(응답 지연, 에러 코드 반환 등)을 발생시켰을 때, **3초 이내에 Backup API 스트림으로 안정적으로 전환되는지 확인한다.**
 - 위 전환 과정에서 **Redis 캐시를 통해 데이터 스트림이 공백 없이(lossless) 매끄럽게 이어지는지 검증한다.** API가 전환되는 순간에도 사용자는 시세 데이터의 끊김을 인지할 수 없어야 한다.

2. 학습 콘텐츠 추천 적합도 확보

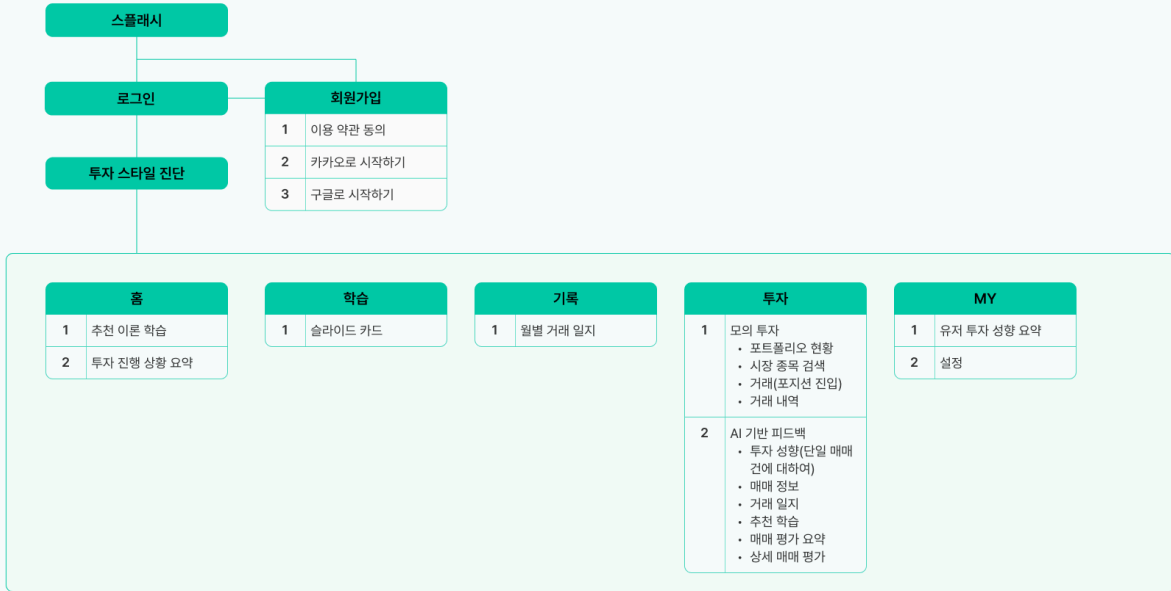
AI 리포트에서 추출된 키워드와 학습 카드 데이터베이스 간의 연계 품질은 서비스의 개인화 효과를 좌우하는 핵심 지표이다. 추천된 카드가 사용자 투자 경험과 충분히 관련되지 않다면 학습-실전-피드백 선순환 구조가 단절될 수 있다. 따라서 학습 추천의 적합도를 정량적 지표(KPI)로 설정하고, 다음과 같은 목표를 달성한다.

- **목표:** 추천된 학습 카드의 관련성 적합도 85% 이상 달성
- **검증 방안:**
 - **임베딩 의미 유사도:** RAG 파이프라인을 통해 산출된 추천 카드와 피드백 리포트 내 키워드 간의 **코사인 유사도 평균을 0.85 이상**으로 유지한다.
 - **주제 적합성:** 상위 3개의 추천 카드 중 최소 2개 이상이 매매 리포트에서 도출된 피드백 포인트와 동일한 주제 카테고리에 매핑되는 비율을 80% 이상으로 유지한다.

3-3. 주요 기능 목록

본 과제는 다음과 같은 핵심 기능으로 구성되어 있다.

Menu Tree



1. 모의투자 기능

본 서비스는 사용자가 실제 자본 손실의 위험 없이 주식 거래 과정을 경험할 수 있도록 모의투자 환경을 제공한다. 사용자는 종목을 검색하고, 매수·매도 거래를 수행하며, 포트폴리오를 관리할 수 있다. 거래 내역은 자동으로 저장되어 월별 거래 일지 형태로 확인 가능하며, 이를 통해 초보 투자자가 투자 절차와 시장 동작 원리를 체험적으로 이해할 수 있다.

2. AI 기반 피드백 리포트 기능

사용자가 수행한 모의투자 기록을 기반으로 투자 피드백 리포트를 자동 생성한다. 거래 로그를 활용해 수익률, 거래 빈도, 변동성 등의 주요 지표를 계산하고, 이를 바탕으로 규칙 기반 분석을 통해 투자 과정에서 나타난 문제점을 도출한다. 이렇게 정량적으로 분석된 결과는 대규모 언어 모델(LLM)을 활용한 요약 과정을 거쳐, 사용자가 이해하기 쉬운 서술형 리포트로 제공된다. 이를 통해 단순 수치가 아닌 투자 습관과 개선 방향이 제시되며, 초보 투자자가 자신의 행동을 객관적으로 성찰할 수 있도록 돕는다.

3. RAG 기반 맞춤형 이론 학습 추천 기능

피드백 리포트의 핵심 주제와 태그를 기반으로 관련 학습 자료를 자동 추천한다. AI 리포트에서 추출된 키워드가 검색·선별(RAG) 파이프라인을 거쳐 투자 이론 카드 데이터베이스와 연결되고, 그 결과 사용자는 자신의 투자 경험과 직접적으로 연관된 학습 콘텐츠를 제공받게 된다. 예를 들어, 리포트에서 '손절 지연'이 문제로 제시되면 위험 관리 이론 카드가, '기술적 지표 활용 부족'이 드러나면 RSI나 이동평균선 관련 이론 카드가 추천된다. 이를 통해 사용자는 추상적인 개념 학습이 아니라 자신의 경험에서 도출된 구체적 필요를 즉시 보완할 수 있다.

4. 개발 현황 및 산출물

4-1. 코어 백엔드 개발

4-1-1. 프로젝트 구성

프로젝트는 관심사 분리와 재사용성을 위해 7개의 독립적인 모듈로 구성되어 있습니다:

- qbit-api-app: REST API 서비스를 제공하는 메인 애플리케이션
- qbit-common: 공통 유틸리티, 예외 처리, 공통 엔티티를 담당하는 기본 모듈
- qbit-domain: 핵심 비즈니스 로직과 도메인 엔티티를 관리하는 핵심 모듈
- qbit-infra: 인프라 관련 기능을 처리하는 모듈
- qbit-client: 외부 API(주식 데이터 및 알림 서비스)와의 연동을 담당하는 클라이언트 모듈
- qbit-websocket-app: 실시간 데이터 통신을 위한 WebSocket 애플리케이션

4-1-2. 핵심 기능 구현

- 회원가입 및 로그인 기능
 - GET /auth/status - 로그인 상태 확인 및 사용자 정보 조회
 - POST /auth/logout - 사용자 로그아웃 처리
 - GET /users/me - 현재 로그인한 사용자 정보 조회
 - DELETE /users/me - 사용자 계정 비활성화 (탈퇴)
- 모의투자 기능
 - POST /orders - 매수/매도 주문 생성 및 실시간 처리
 - GET /orders/{id} - 특정 주문 상세 조회
 - PUT /orders/{id}/cancel - 주문 취소 처리
 - GET /portfolios - 사용자 포트폴리오 목록 조회
 - GET /trades - 거래 실행 내역 조회
 - GET /trades/{id} - 특정 거래 상세 조회

4-2. RAG 기반 맞춤형 이론 학습 추천 기능

본 프로젝트에서는 초보 투자자가 자신의 투자 결과와 직접 연결된 이론을 학습할 수 있도록, 총 25개의 학습 카드 데이터베이스를 구축하였다. 학습 카드는 ‘리스크 관리, 매매 전략, 투자 심리, 포트폴리오 관리’ 등 초보 투자자가 반드시 습득해야 할 핵심 주제를 포함하며, 각 카드에는 제목, 설명, 본문 콘텐츠, 카테고리, 키워드, 난이도 레벨이 구조적으로 저장되어 있다.

현재 구현된 추천 기능은 데모 단계로, 실제 모의투자 데이터가 아닌 mock 데이터 기반 매매 리포트를 입력으로 사용하여 검증하였다. 시스템은 먼저 AI 리포트의 피드백 텍스트를 임베딩 벡터로 변환하고, 동시에 학습 카드의 주요 설명과 키워드 역시 동일한 모델 (SentenceTransformer – paraphrase-multilingual-MiniLM-L12-v2) 을 활용해 벡터화한다. 이후 코사인 유사도 기반 검색을 수행하여 연관도가 높은 상위 3개의 카드를 자동으로 제안한다.

AI 피드백 : 실적 발표 타이밍을 잘 포착했고, 기술적 지표가 양호한 시점에서 진입했습니다. 매도 시점에서도 과열 신호를 인지하고 적절히 대응했습니다. 다만 매도 후 추가 상승(약 2%)이 있었습니다. 향후에는 부분 매도를 통해 수익을 확보하면서도 추가 상승 기회를 놓치지 않는 전략을 고려해볼 수 있습니다. 전반적으로 기술적 분석과 펀더멘털 분석을 균형있게 활용한 좋은 투자였습니다. 특히 RSI 지표를 활용한 진입 타이밍이 효과적이었고, 실적 발표 전후의 시장 심리 변화를 잘 파악했습니다. 다만 매도 전략에서 더욱 세밀한 접근이 필요해 보입니다. 현재는 단일 매도 포인트에 의존하고 있는데, 부분 매도를 통해 리스크를 분산시키면서도 상승 기회를 놓치지 않는 방법을 고려해볼 수 있습니다. 또한 포지션 사이징 측면에서도 개선의 여지가 있습니다. 현재 투자 금액이 전체 포트폴리오에서 차지하는 비중을 고려할 때, 더욱 체계적인 자금 관리가 필요해 보입니다.

추천 학습 카드 :

1. 거래량은 추가 상승의 신호탄? 거래량에 대한 배경을 알아보자

카테고리 : 기술지표

키워드 : ['#기술지표', '거래량', 'OBV']

레벨 : 2

2. 투자를 이어갈 이유

카테고리 : 투자심리

키워드 : ['#투자심리', '장기투자', '복리']

레벨 : 1

3. A회사 주식에 올인! 왜 안 되나요, 인생은 한 방인데요?

카테고리 : 포트폴리오관리

키워드 : ['#포트폴리오관리', '집중투자', '분산투자']

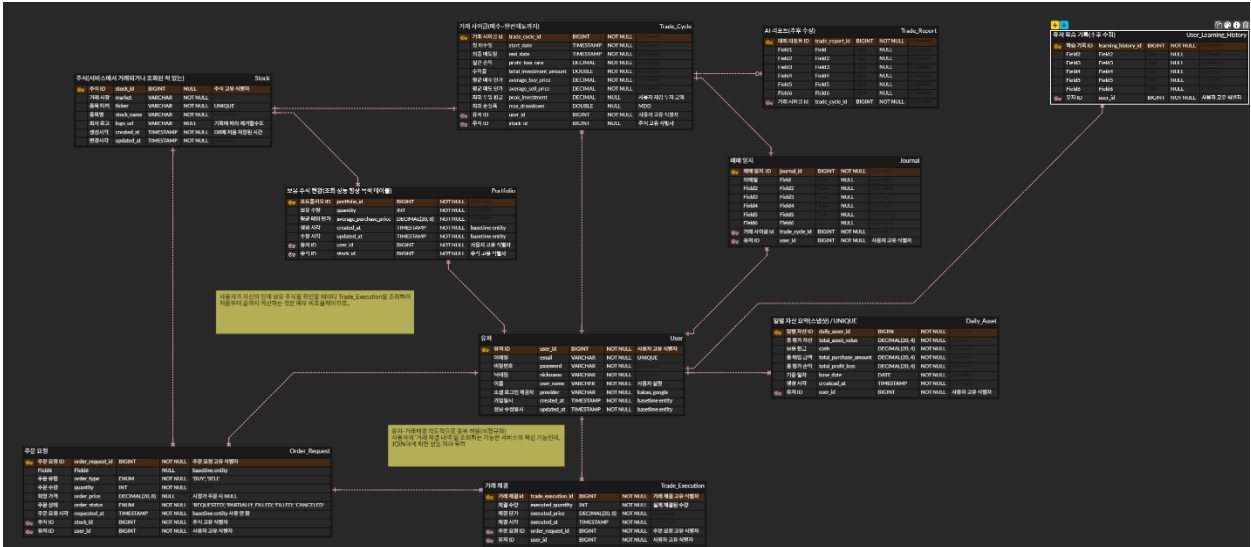
레벨 : 2

데모 검증에서는 의미 기반 검색이 의도대로 작동함을 확인하였다. 예를 들어, 리포트 피드백이 “공포에 휩쓸려 조기 매도”일 경우, 투자심리 카테고리 카드 3종이 제안되어 심리 제어 관련 학습으로 연결되었다. 이처럼 단순 키워드 매칭을 넘어, 맥락 기반으로 사용자 행동과 학습 콘텐츠를 연결하는 기능을 시연하였다.

현재의 시스템은 소규모 DB와 mock 리포트를 사용하지만, 차후에는 실제 모의투자 결과로 생성된 AI 리포트를 입력으로 사용한다. 또한 추천 엔진은 FastAPI 기반의 독립 서비스로 구축하여 메인 서버와 분리 운영된다. 사용자가 매매를 완료하는 순간 Analysis 서버에서 리포트를 생성하고, RAG 추천 엔진이 즉시 관련 학습 콘텐츠를 반환하는 구조를 채택한다. 이를 통해 실시간 맞춤형 학습 추천이 가능해지며, 서비스 전반의 응답성과 학습 효과가 크게 향상될 것으로 기대된다.

5. 시스템 구조 및 요구사항

5-1. 요구사항 정의



사용자는 회원 가입 및 로그인을 통해 계정을 생성하며(User), 이후 종목(Stock) 정보를 기반으로 주문(Order_Request)을 넣을 수 있다. 주문은 체결 내역(Trade_Execution)으로 연결되어 실제 거래 흐름을 시뮬레이션한다. 거래 사이클(Trade_Cycle)은 특정 종목에서 최초 매수부터 최종 매도까지의 과정을 의미하며, 이 사이클이 종료되면 전체 결과가 정리된다. 사용자는 홈 또는 투자 탭에서 매일 보유 자산(Daily_Asset) 변동을 확인할 수 있다. 또한 거래가 끝난 뒤에는 투자 과정을 복기하기 위해 거래 일지(Journal)를 작성하고, 동시에 AI가 자동으로 생성하는 투자 피드백 리포트(Trade_Report)를 확인할 수 있다. 리포트 생성은 FastAPI 기반 분석 서버에서 이루어지며, 사용자의 거래 기록과 시장 데이터를 종합 분석해 문제점과 개선 방향을 제시한다.

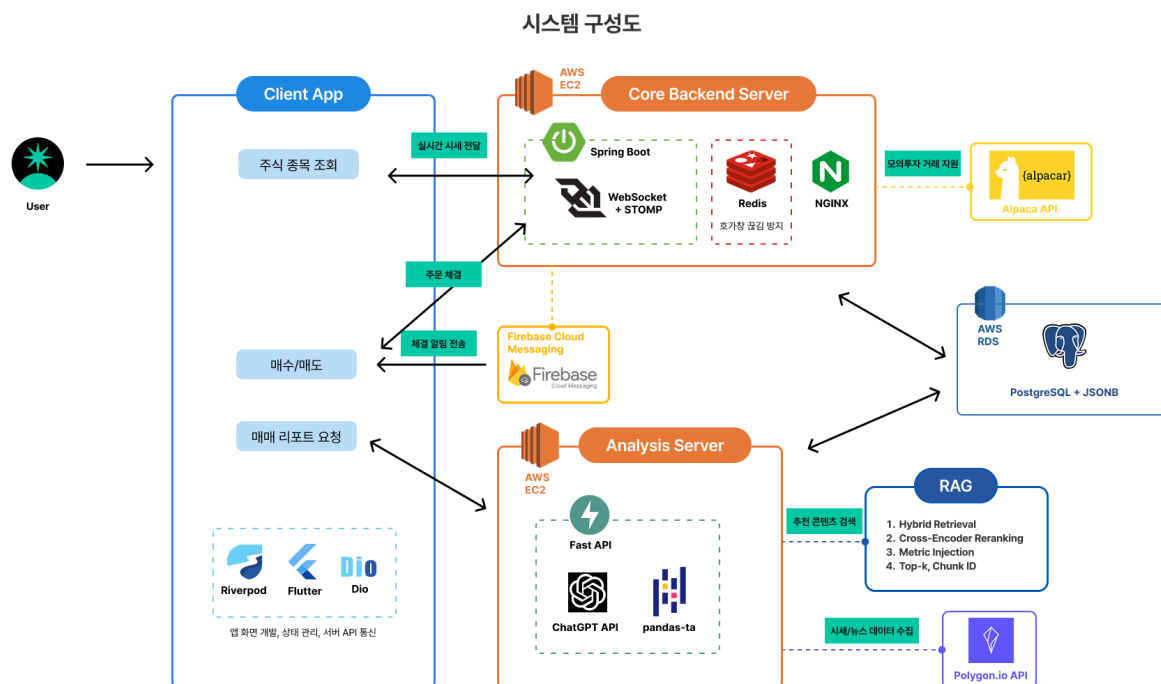
학습 관련해서는 별도의 RAG 구조를 다른 스키마에서 관리하고 있으며, 본 DB에는 사용자의 학습 이력(User_Learning_History)만 저장한다. 즉, 추천된 학습 콘텐츠 자체는 다른 서버에서 관리되고, 여기서는 사용자가 어떤 주제를 학습했고 어떤 피드백 리포트에서 어떤 추천을 받았는지 그 이력만 남긴다. 이를 통해 사용자는 거래 후 작성한 일지와 AI 피드백 리포트를 기반으로 자기주도적 복기를 하고, 그 결과 다시 적합한 이론 학습 콘텐츠를 추천받아 학습-실전-피드백의 선순환 구조를 이어갈 수 있다.

5-2. 전체 SW 솔루션 구조

Pain Point	Solution: Customer view	Solution: Engineer view
주식 투자와 관련된 기초 지식이 부족해 학습의 출발점을 설정하기 어려움	팀원들의 경제 스터디와 투자 경험을 바탕으로 설계된 레벨별 이론 학습 모듈 을 통해 누구나 단계적으로 기초 개념을 습득할 수 있음.	투자 기초 개념을 이론 카드 단위로 구조화하고, 레벨별 태깅 및 분류 알고리즘 을 적용하여 학습 경로를 단계적으로 제공.

<p>단순한 이론 중심 학습은 흥미를 유발하기 어렵고, 실제 투자 경험과의 연계 부족으로 학습의 지속성이 저하됨.</p>	<p>모의투자 결과를 토대로 생성된 AI 리포트를 통해 개별 매매 행위에 대한 평가를 요약·설명받음으로써 실전과 이론 간의 연계 학습을 경험할 수 있음.</p>	<p>거래 로그 기반 지표(예: 수익률 등)를 계산하고, 규칙 기반 분석과 대규모 언어모델(LLM) 요약 기법을 결합하여 자동화된 투자 피드백 리포트 생성.</p>
<p>투자 결과와 피드백을 확인하더라도 ‘보완해야 할 영역’과 ‘학습이 요구되는 이론적 지식’이 명확히 연결되지 않음.</p>	<p>AI 리포트에서 도출된 분석 결과와 연계된 사용자 맞춤형 학습 이론 카드 추천을 통해 학습 방향성을 구체화할 수 있음.</p>	<p>AI 리포트에서 핵심 키워드를 추출하고, RAG(Retrieval-Augmented Generation) 파이프라인을 활용하여 데이터베이스 내 이론 카드를 검색·선별. 이후 유사도와 난이도를 기준으로 사용자 맞춤형 학습 카드를 추천.</p>

5-3. 전체 시스템 구성



6. 기대효과 및 의의

6-1. 기대효과

1. **초보 투자자의 건강한 투자 습관 형성:** AI 피드백과 거래 일지를 통한 자기주도적 복기 경험은 초보 투자자가 감이나 소문에 의존하는 투기적 습관에서 벗어나, 데이터와 자신만의 원칙에 기반하여 투자하는 건강한 습관을 형성하도록 돕는다. 이는 장기적으로 안정적인 투자자로 성장하는 발판이 될 것이다.
2. **투자 교육 시장의 새로운 패러다임 제시:** 일방적인 이론 전달이나 모의투자 경험 제공에 그쳤던 기존 시장에, '학습-실전-피드백'이 유기적으로 연결되는 통합적인 교육 모델을 제시한다. 이는 사용자의 실질적인 실력 향상을 유도하며, 데이터 기반의 개인화된 금융 교육이라는 새로운 시장을 개척할 수 있다.
3. **금융 이해력 증진을 통한 사회적 비용 감소:** 검증되지 않은 정보에 의존한 '묻지마 투자'로 인해 발생하는 개인의 금전적 손실과 사회적 비용을 줄이는 데 기여할 수 있다. 사용자들이 Qbit을 통해 체계적으로 학습하고 신중하게 투자하는 경험을 쌓음으로써, 전반적인 금융 이해력 증진에 긍정적인 영향을 미칠 것이다.

6-2. 의의

본 프로젝트의 핵심 의의는 단기적인 수익률이 아닌, 장기적으로 성공하는 투자자의 '지속 가능한 투자 습관'을 형성하는 데 있다. AI 피드백과 거래 일지는 사용자가 스스로의 투자를 복기하고 성찰하는 '자기주도적 학습 태도'를 길러준다. 이는 **투자의 대중화라는 양적 팽창 속에서 소외되었던 '질적 성장'의 필요성을 해결하고자 하는 시도이며, 기술(AI)을 활용하여 개인화된 교육을 제공함으로써 금융 교육의 새로운 방향성을 제시한다.**

6-3. 확장가능성

1. **투자 대상 자산의 확장:** 초기 서비스는 미국 주식을 중심으로 하지만, 향후 **국내 주식, ETF, 암호화폐 등 다양한 자산군으로 모의투자 및 분석 피드백 서비스의 범위를 확장**할 수 있다. 나아가, 모의투자를 통해 충분한 자신감을 얻은 사용자들이 실제 투자로 원활하게 이어질 수 있도록 증권사 API 연동 등을 통해 **소액 실전 투자 기능**을 제공하는 방향으로 확장할 수 있다.
2. **데이터 기반의 서비스 고도화:** 사용자들의 모의투자 데이터와 거래 일지 기록이 축적됨에 따라 AI 피드백 모델을 더욱 정교하게 고도화할 수 있다. 특정 투자 패턴과 수익률 간의 상관관계를 분석하여 더 깊이 있는 인사이트를 제공하거나, 성공적인 투자자들의 패턴을 학습하여 초보자에게 가이드를 제시하는 기능도 가능하다.
3. **B2B 교육 솔루션으로의 확장:** 대학의 교양 투자 수업이나 금융권 신입사원 연수 프로그램 등, 체계적인 투자 교육이 필요한 기관을 대상으로 Qbit의 교육-실습-피드백 시스템을 B2B 솔루션 형태로 제공할 수 있다. 이는 새로운 수익 모델 창출과 더불어 서비스의 신뢰도를 높이는 기회가 될 것이다.