

Team project 개발 계획서

## AI를 활용한 주식 예측 사이트

1조

김건우(PM) 김다복 박동혁 이현정

### 목차

1. 소개

프로젝트 목적 프로그램 구성



2. 기능 정의서

앱 별 기능 및 사용 AI 전체 구성도



3. 추후 개발 계획

프로토 타입 모델 프로젝트 업무 분담 마일스톤



1. 소개

#### 팀 프로젝트 목적

1. 다양한 데이터 분석을 통한 예측 모델 구성 -데이터 분석 통해 역량을 키우고 실무로 연결하는 능력 강화

#### 2. 협업 능력 강화

- 실무에 많이 쓰이는 프로그램 및 도구 사용 기회

#### 3. 효율적인 팀 프로젝트

- 효율적으로 팀 프로젝트를 수행하기 위한 **병렬 구조 작업 분담** - 개개인 역량 강화 및 팀 프로젝트 공동 수행 가능

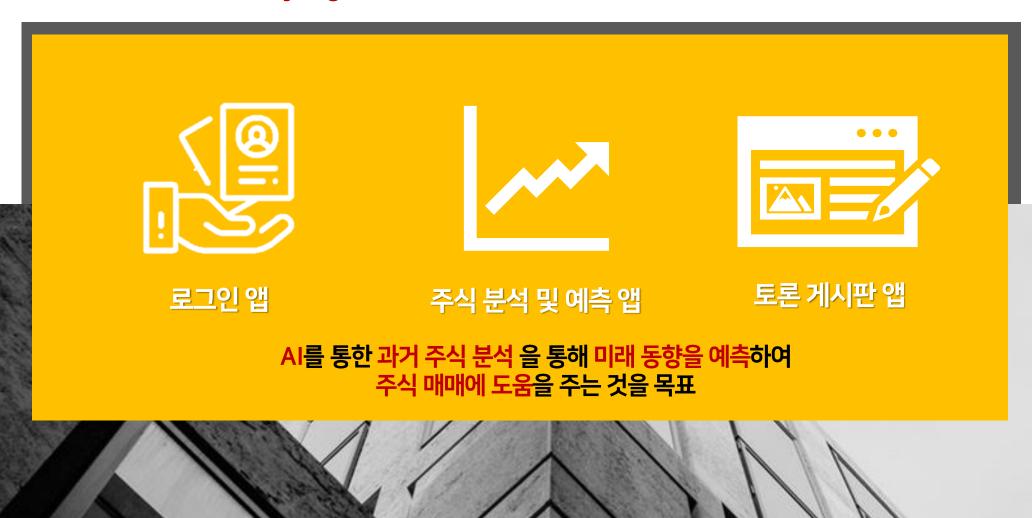


주제 선정

ProDS를 통해 배운 통계 분석, AI를 통한 과거 주식 분석으로 미래 동향 예측

### 1. <u>소개</u> 프로젝트 구성

#### Django를 통해 프론트앤드와 백앤드로 나누어 개발



## 2. 기능 정의서 앱 별 기능 및 사용 AI

- ▶ 메인 페이지로 이동하려면 로그인 필수
  - ▶ 회원 가입 이동 및 절차

1. 아이디 (E-mail)

2. 패스워드 (영문/숫자 8-16자)

3. Nickname : 영/한/숫자 혼용(3-10자)

중복 금지

4. 증권사 정보

(크롤링 데이터를 얻는 사이트 패치에 적용)

- NavBar 로 이동 가능
- ▶ 개인정보 변경 가능

- ▶ <mark>케라스</mark>를 통한 주식 분석 자료 제공
- ▶ 과거 주식 정보 및 예측 데이터 시각화 자료 제공
- ▶ 예측을 바탕으로 주식 매매/매도 여부 추천
- ※ 과거 데이터를 기반으로 한 예측 및 추천이므로 참고용 <mark>맹신 금지!!</mark>

- ▶ 네이버 지식in 형식으로 이용자들간 질의응답 가능
- ▶ 게시판 인기/최신/조회순 분류 선택 가능
  - ▶ 메인 글쓰기 및 답글, 추천 좋아요 기능, 삭제 및 수정 기능
  - ▶ <u>추가 기능 예정</u> 내가 쓴 글, 검색 기능

1. 로그인 앱

2. 주식 분석 예측 앱

3. 토론 게시판 앱

### 2. 기능 정의서 앱 별 기능 및 사용 AI

#### 프론트앤드 개발

- ▶ 메인화면 UI구성 (NavBar를 통해 로그인 앱과 주식화면 앱 연결)
  - ▶ 주식목록에서 원하는 주식 선택 (List HTML 구성 )
- ▶ 메인 웹 페이지에 주식 분석 그래프 및 주가 예측 결과 (그래프 시각화 자료 구성)
  - ▶ 토론 게시판 최신/인기/추천순 분류 UI 게시판 테마 Bootstrap 이용

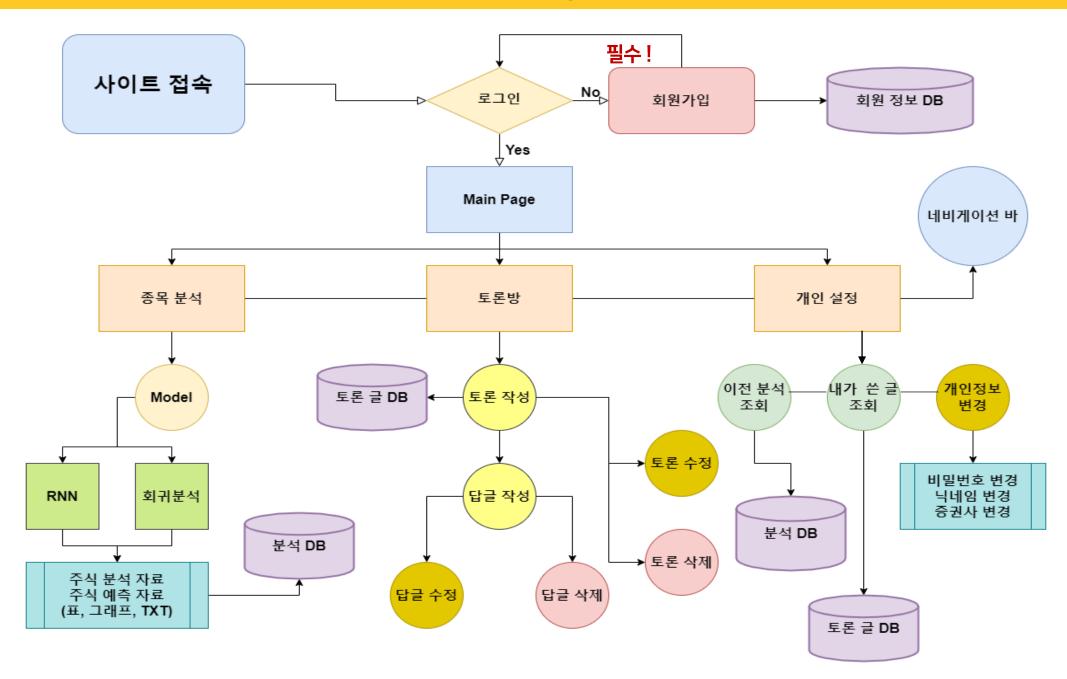
#### 백앤드 개발

- ▶ 데이터 크롤링 : 야후 주식 데이터 크롤링
- ▶ 모델 : 케라스 > 중추신경망 > train/test
- ▶ 토론방 DB : discussion\_id를 통한 질문/답변 구분, 종목 표시, 이미지 첨부 , 게시판 목록 분류, 검색 기능
  - ▶ 회원 정보 관리 및 증권사 분석



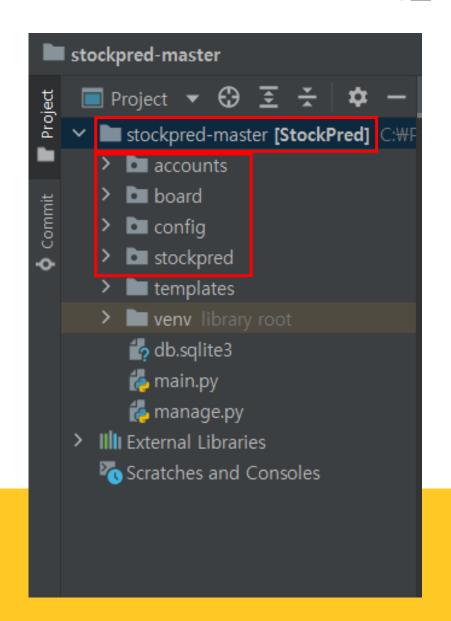
케라스 중추신경망 모델 회귀분석 모델 의사결정나무 모델

#### 전체 구성도



#### 3. 추후 개발 계획

#### 개발 사이트 환경 구성





로그인 앱 토론 게시판 앱 주식 분석 및 예측 앱

앞서 정리한 Flow Chart를 기반으로 내부 모델 프로토 타입 구성

# 3. 추후 개발 계획 프로토타입 모델

#### 로그인 앱

```
å accounts₩views.py

                  # question_detail.html × # question_list.html × # board\views.py
      from django.shortcuts import render
      f⊫om .forms import RegisterForm
      # Create your views here.
      |def register(request):
          if request.method == 'POST':
              user_form = RegisterForm(request.POST)
              if user_form.is_valid():
                  new_user = user_form.save(commit=False)
                  new_user.set_password(user_form.cleaned_data['password']) #암호화
                  new_user.save() # 데이터베이스 저장
                  return render(request, 'registration/register_done.html', {'form':user_form})
          else:
              user_form = RegisterForm()
          return render(request, 'registration/register.html', {'form':user_form})
```

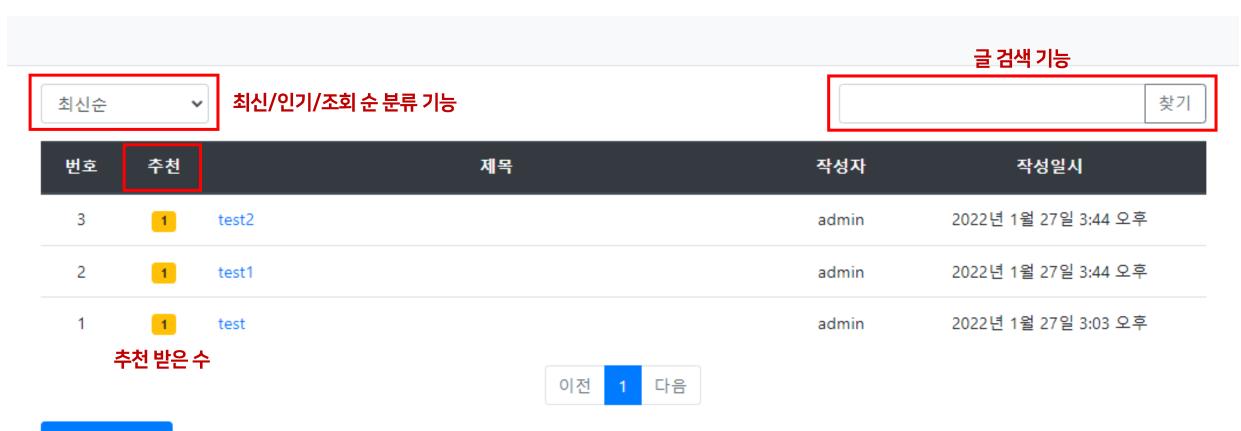
## 3. 추후 개발 계획 프로토타입 모델

#### 게시판 앱

```
\mathcal{E} accounts\views.py \times \mathcal{E} question_detail.html \times \mathcal{E} question_list.html \times \mathcal{E} board\views.py
       from django.shortcuts import render
       f⊨om .models import Question
       # Create your views here.
       |def index(request) : # 목록 출력
           question_list = Question.objects.order_by('-create_date')
           context = {'question_list'_: question_list}
           return render(request, 'board/question_list.html', context)
       def detail(request, question_id) : # 내용 출력
           question = Question.objects.get(id = question_id)
           context = {'question' : question}
           return render(request, 'board/question_detail.html', context)
```

#### 프로토타입 모델

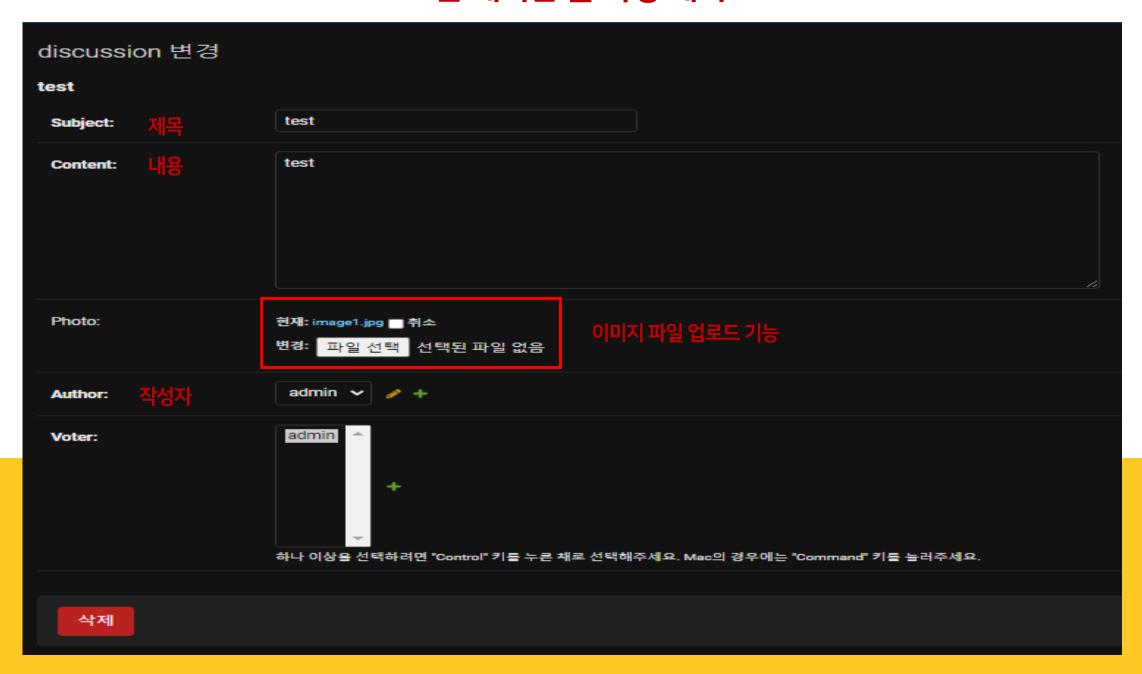
#### 토론 게시판 예시 화면



질문 등록하기

질문 등록 기능

#### 토론 게시판 글 작성 예시



#### RNN 프로토타입 모델

```
code = '005930.KS' # 종목코드
start = '2021-01-01' # 조회 시작일
end='2022-01-26' # 조회 종료일
epochs = 100 # 학습 반복수
```

#### - 사용자로부터 종목코드, 조회시작일/ 종료일 등을 입력받음

```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import SimpleRNN, Dense
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from sklearn.metrics import mean_squared_error
from sklearn.model_selection import train_test_split
import math
import numpy as np
import numpy as np
import time
import time
import pandas_datareader as pdr # 주식데이터 크롤링
from jupyterthemes import jtplot # 시각화 테마 변경
jtplot.style(theme = 'grade3')
```

- 분석 및 시각화에 필요한 모듈 import

```
def rnn(code, start, end): # 순환신경망(RNN)분석 함수
    df = pdr.get_data_yahoo(code, start=start, end=end).reset_index() # 주식 데이터 크롤링
    dataset = df['Close'].values # 종가 데이터 추출
    dataset = dataset.reshape(dataset.shape[0], 1) # 1차원배열을 2차원으로 변경
    dataset = dataset.astype('float32') # int -> float변환
    scaler = MinMaxScaler(feature_range=(0, 0.9)) # 최대값을 0.9로 설정
    Dataset = scaler.fit_transform(dataset)
    train_data, test_data = train_test_split(Dataset, test_size=0.2, shuffle=False) # 8:2로 tarin, test 분리
```

- 사용자로부터 입력받은 데이터를 이용
- 'Yahoo Finance'에서 데이터 크롤링/필요 데이터 추출
- 분석에 필요한 데이터 형태로 가공 (차원, int->float, Min-Max 변환)
- train, test 데이터로 분리

- RNN 분석이 가능하도록 x, y를 생성하는 함수

```
look_back = 7 # 7개의 데이터로 예측
x_train, y_train = create_dataset(train_data, look_back) # train_data 생성
x_test, y_test = create_dataset(test_data, look_back) # test 데이터 생성

X_train = np.reshape(x_train, (x_train.shape[0], 1, x_train.shape[1])) # 3차원으로 변경
X_test = np.reshape(x_test, (x_test.shape[0], 1, x_test.shape[1])) # 3차원으로 변경

model = Sequential() # model 옵션
```

```
model.add(SimpleRNN(3, input_shape=(1, look_back)))
model.add(Dense(1, activation="linear"))
model.compile(loss='mse', optimizer='adam')
model.fit(X_train, y_train, epochs=epochs, batch_size=1, verbose=1) # train_data학습
```

```
trainPredict = model.predict(X_train) # train_data를 이용하여 예측
testPredict = model.predict(X_test) # test_data를 이용하여 예측
```

- TrainPredict = scaler.inverse\_transform(trainPredict) # Min-Max변환된 값을 원래대로 되돌림 Y\_train = scaler.inverse\_transform([y\_train]) # Min-Max변환된 값을 원래대로 되돌림 TestPredict = scaler.inverse\_transform(testPredict) # Min-Max변환된 값을 원래대로 되돌림 Y\_test = scaler.inverse\_transform([y\_test]) # Min-Max변환된 값을 원래대로 되돌림
- train\_RMSE = math.sqrt(mean\_squared\_error(Y\_train[0], TrainPredict[:, 0])) # train\_RMSE test\_RMSE = math.sqrt(mean\_squared\_error(Y\_test[0], TestPredict[:, 0])) # test\_RMSE

- 7일간의 데이터를 이용하여 다음 날을 예측
- 위에서 만든 함수를 이용하여 x, y 생성
- 순환신경망 학습을 위해 3차원으로 변환

- 모델 학습 옵션 지정 및 train data를 이용하여 학습

- 학습된 모델을 이용하여 예측 데이터 생성
- Min-Max 변환된 값을 원래 값으로 변환
- True값과 예측값을 이용하여 RMSE 구하기

x\_pred = np.zeros(look\_back + look\_back, dtype = float) # 예측값을 저장할 array생성 x\_pred = x\_pred.reshape(look\_back, 1, look\_back) # 3차원으로 변환

```
for i in range(look_back):
    if i == 0:
        x_pred[0][0][:-1] = Dataset[-6:].reshape(6) # 최근 6일 데이터를 pred의 1번째 row, 1~6번째 인덱스에 저장
        x_pred[0][0][-1] = model.predict(Dataset[-7:].reshape(1, 1, look_back)) # 최근 7일 데이터를 이용한 예측값을 pred의
    elif i > 0:
        x_pred[i][0][:-1] = x_pred[i-1][0][1:] # pred의 이전 row의 2~7번째 데이터를 다음 row의 1~6번째 인덱스에 저장
```

- 예측값으로 다시 예측하기 위한 새로운 array생성
- 반복문을 통해 '예측하고 예측된 값으로 다시 예측' 반복 및 결과 저장

번째 row. 7번째 인덱스에 저장

x\_pred[i][0][-1] = model.predict(x\_pred[[i-1]]) # pred의 이전 row의 1~7번째 데이터를 이용하여 데이터 예측 후, 다음 █ow의 7번째 인덱스에 저장

```
trainPredictPlot = np.zeros(len(dataset) + 7)
trainPredictPlot = trainPredictPlot.reshape(trainPredictPlot.shape[0], 1)
trainPredictPlot[:, :] = np.nan
trainPredictPlot[look back:len(TrainPredict) + look back] = TrainPredict
testPredictPlot = np.zeros(len(dataset) + 7)
testPredictPlot = testPredictPlot.reshape(testPredictPlot.shape[0], 1)
testPredictPlot[:, :] = np.nan
testPredictPlot[len(TrainPredict) + (look_back) * 2 : len(dataset) , :] = TestPredict
predPlot = np.zeros(len(dataset) + 7)
predPlot = predPlot.reshape(predPlot.shape[0], 1)
predPlot[:, :] = np.nan
predPlot[-7:] = x_pred[6].reshape(x_pred.shape[0], 1)
predPlot = scaler.inverse_transform(predPlot) # Min-Max변환된 값을 원래대로 ঘ톨림
plt.figure(figsize = (20, 10))
plt.plot(dataset, label = "true", c = 'green')
plt.plot(trainPredictPlot, label = 'train_predict')
```

```
- True값, train data/test data를 이용한 예측값, 일주일간의 미래 예측값을 시각화 하기위해 데이터 구조 변경 및 데이터 생성
```

- 시각화

- result(7일의 예측데이터) 및 예측값의 최대/최소값
- Return : 1. 예측데이터 2. 최대값, 3. 최소값, 4. 신뢰 수준을 판단할 수 있는 RMSE(train, test)

result = np.round(predPlot[-7:].reshape(look\_back), 2)
result\_max = result.max()
result\_min = result.min()

plt.plot(testPredictPlot, label = 'test\_predict')

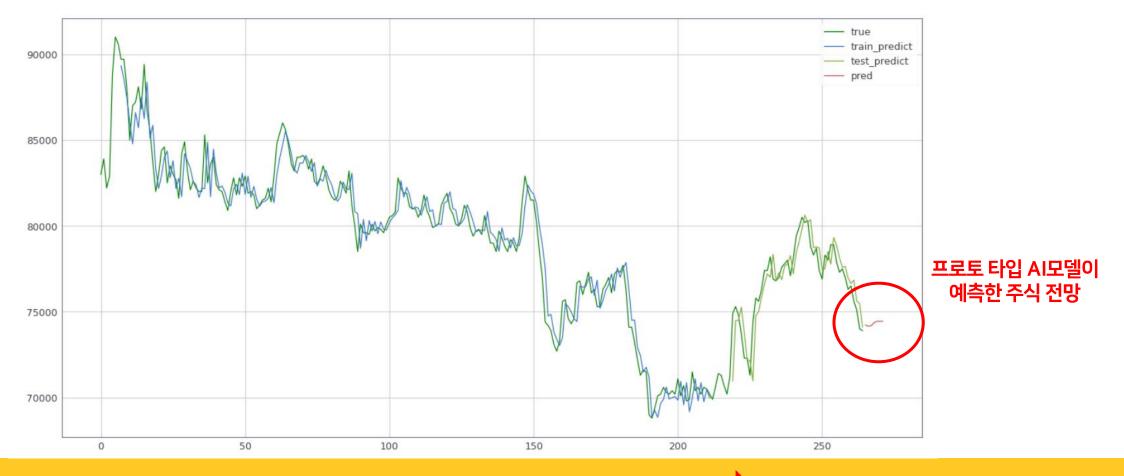
plt.plot(predPlot, label = 'pred')

plt.legend()

plt.show()

return result, result\_max, result\_min, train\_RMSE, test\_RMSE

#### RNN 프로토타입 모델



코드 진행시간(초): 85.67079615592957 코드 진행시간을 낮추는 것을 목표

prediction: [74224.63 74152.24 74190.75 74357.08 74448.61 74438.99 74444.67]

result\_max: 74448.61 result\_min: 74152.24

train\_RMSE: 990.561335713837 test\_RMSE: 1121.9886763639058

#### 프로젝트 및 업무 분담

※ 프로젝트가 진행하면서 업무 추가 및 변동 예상

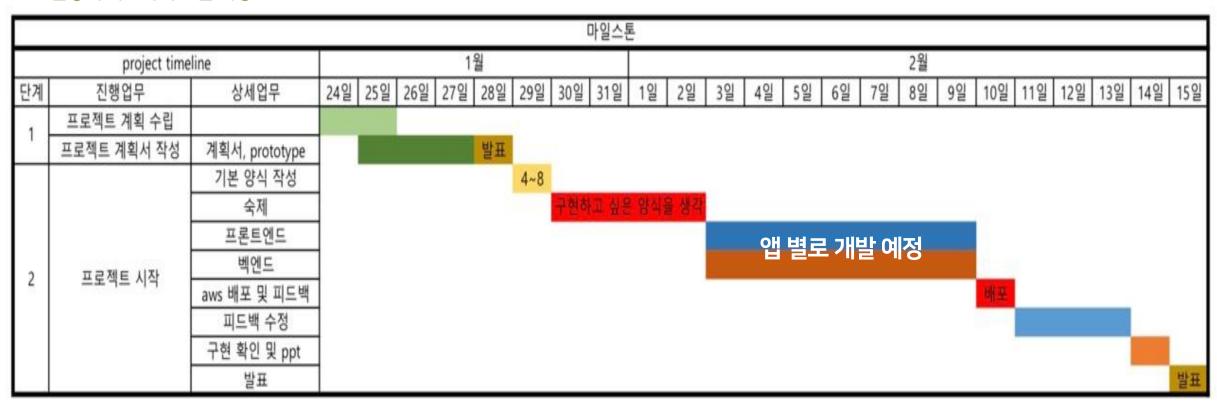
#### 1조 팀구성



효율적인 업무 진행을 위한 병렬 구조 업무 분담 추구

#### 마일 스톤 일정 계획

#### ※ 일정에 기반하여 조율 가능



## **THANK YOU**

1조

