

# 股票管理分析 系統

指導教授：羅峻旗 副教授  
組員：楊依嫻、林倩茹、蔡謙雱



# Overview

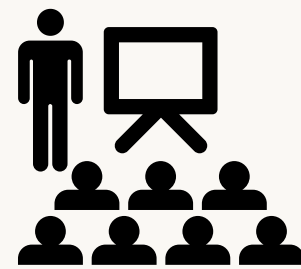


- 研究動機
  - 研究目標
  - 系統架構
  - 研究步驟
  - 系統展示
  - 目前問題
  - 未來展望
  - 結論
- 

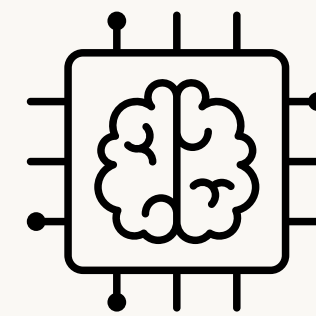
# 研究動機



股票市場資訊繁雜且快速變動。



新手與進階投資者缺乏整合化工具。



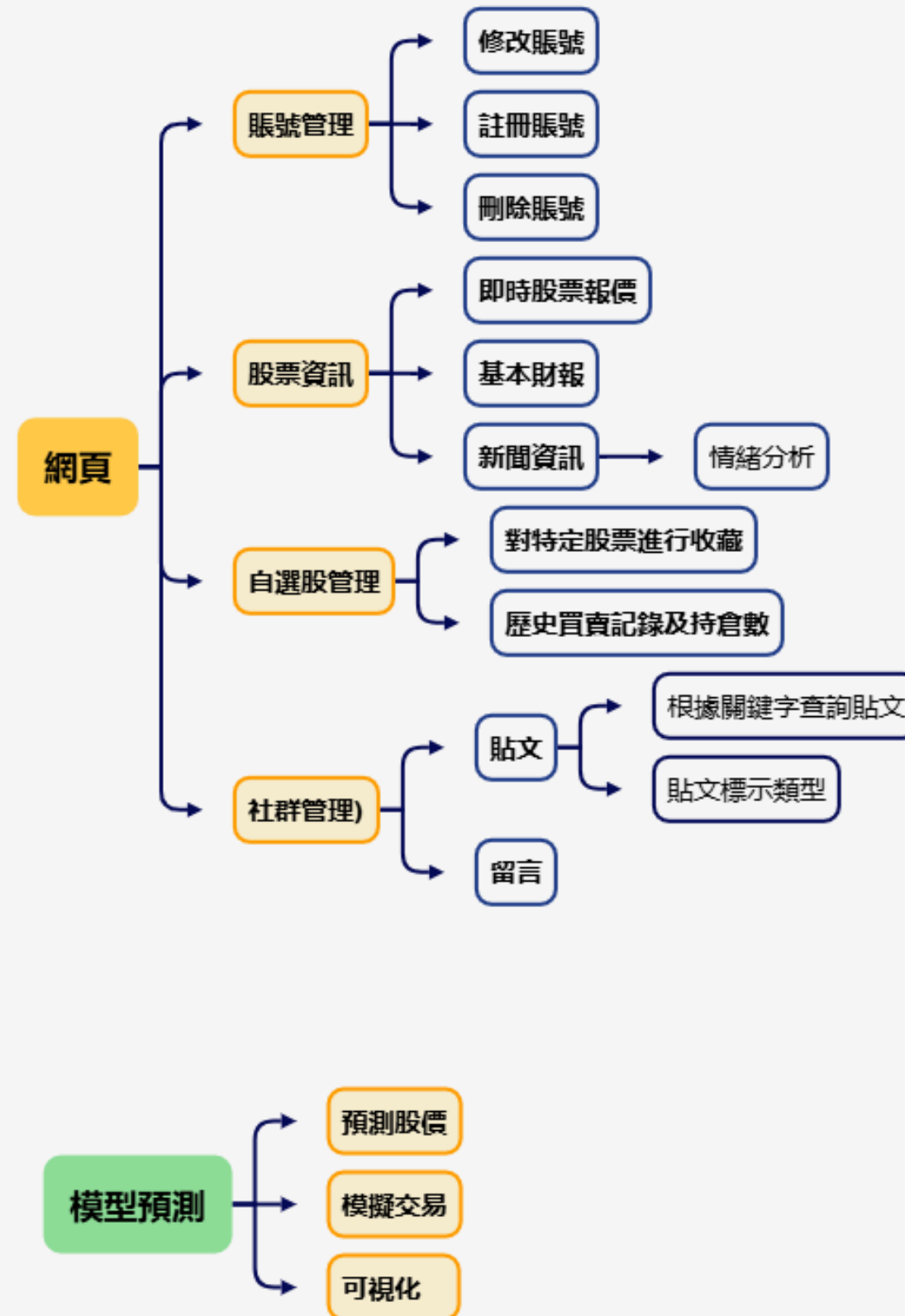
**AI** 預測模型缺乏模擬驗證

# 研究目標

- 提升投資決策效率與精準度：  
整合多種資料來源並結合 **AI** 股價預測，可幫助投資者快速判斷買賣時機，提高決策效率與精準度。
- 支援個人化投資管理與學習：  
提供個人化投資記錄與視覺化圖表，幫助用戶管理與學習投資策略。
- 驗證 **AI** 預測與交易模擬的應用價值  
結合 **AI** 預測與模擬交易策略，驗證 **AI** 在實際應用效益，並提供未來改進的參考依據。

# 系統架構

## 系統介紹



# 研究步驟

設計並實作網  
頁前後端功能

進行資料前處  
理與特徵工程

規劃模型結果的  
可視化呈現方式

分析系統需求  
並規劃網頁架  
構

建立資料取得流程

訓練並測試 **LSTM**  
預測模型



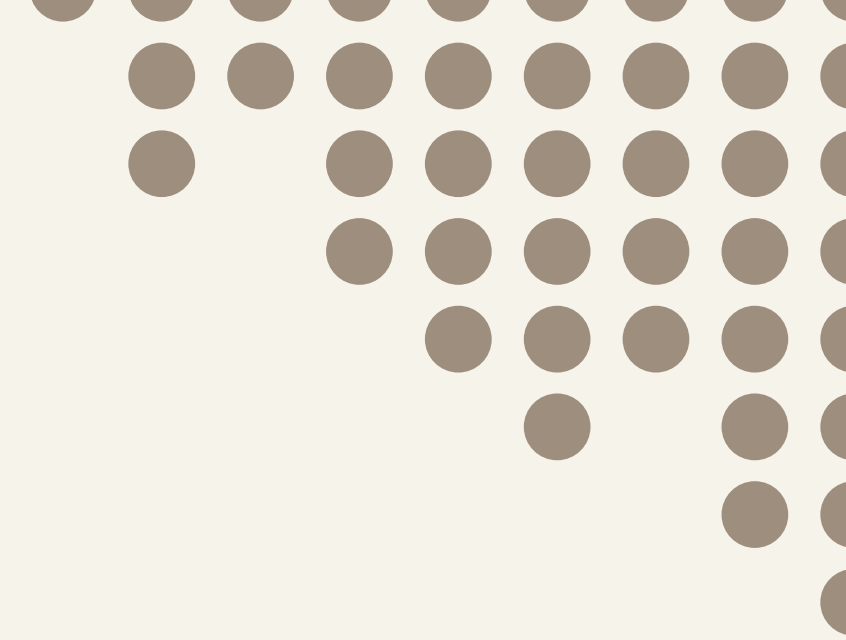
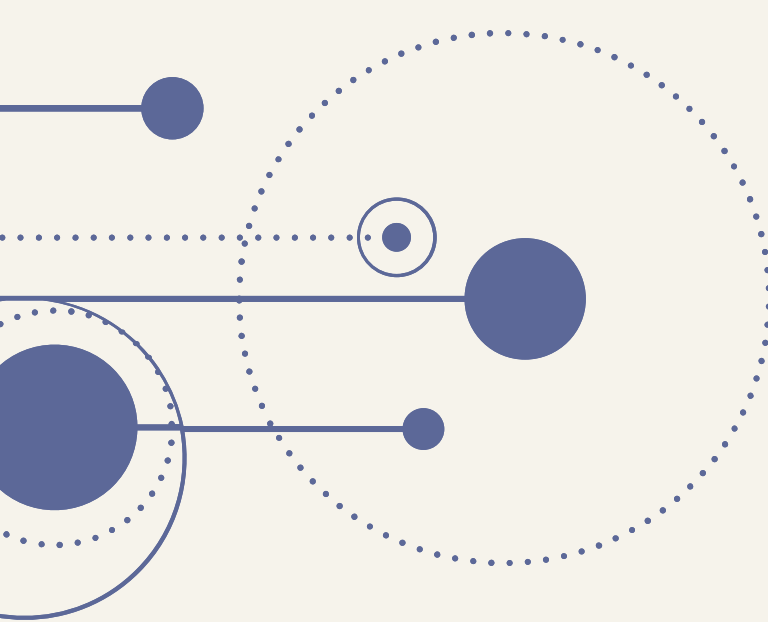
# 技術分析

使用技術：

- 開發語言：**Python、JavaScript**
- 前端技術：**HTML、Bootstrap、Chart.js、Plotly.js**
- 後端框架：**Django**
- 資料串接：**GNews API、Yahoo Finance API**
- 資料庫：**MySQL**
- 模型：**LSTM**

開發工具：**Visual Studio Code、Git**





# 系統介面展示

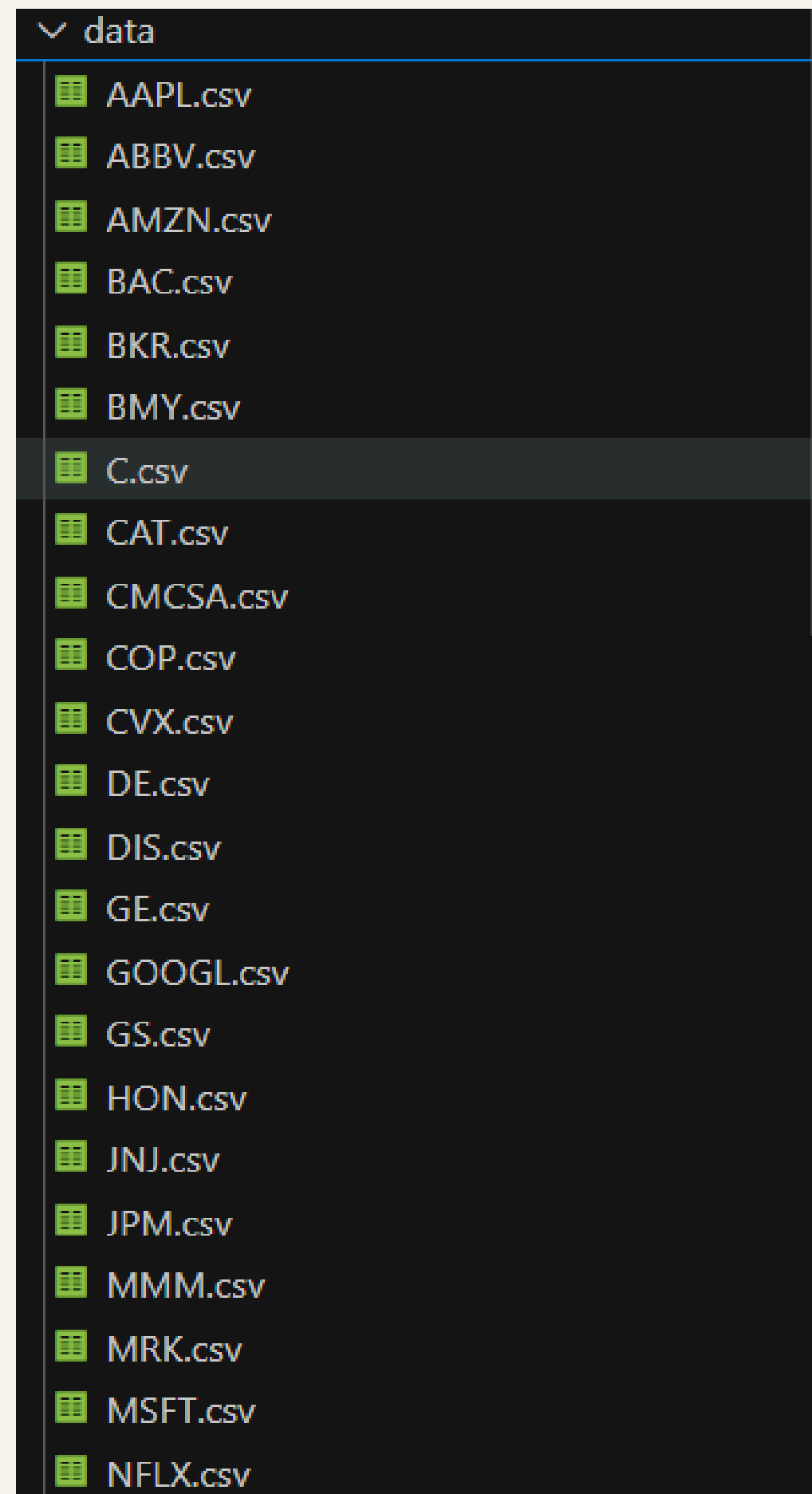




# 模型訓練步驟

## step1.

批次下載各檔股票的歷史資料，利用 **yfinance API** 取得股價與成交量等資訊，依日期計算 **MA**、**RSI**、**MACD**、布林通道、**ATR** 等技術指標，整理成以日期為索引的結構化表格資料，最後將每檔股票輸出為對應的 **CSV** 檔供後續模型訓練使用。



```
# =====  
# 数据下载/获取函数  
# =====  
def get_stock_data(ticker, start_date, end_date):  
  
    data = yf.download(ticker, start=start_date, end=end_date)  
    if data.empty:  
        print(f"⚠️ {ticker} 下载失败或返回空数据。")  
        return pd.DataFrame()  
  
    data = calculate_technical_indicators(data, start_date, end_date)  
    return data
```

# 模型訓練步驟

## step2.

先將歷史股票特徵資料標準化並切成 LSTM 所需的時間序列，接著進行模型訓練以學習漲跌幅規律，最後把預測的「下一日漲跌百分比」轉換回實際股價，生成對應日期的預測結果，用於後續績效分析與視覺化。

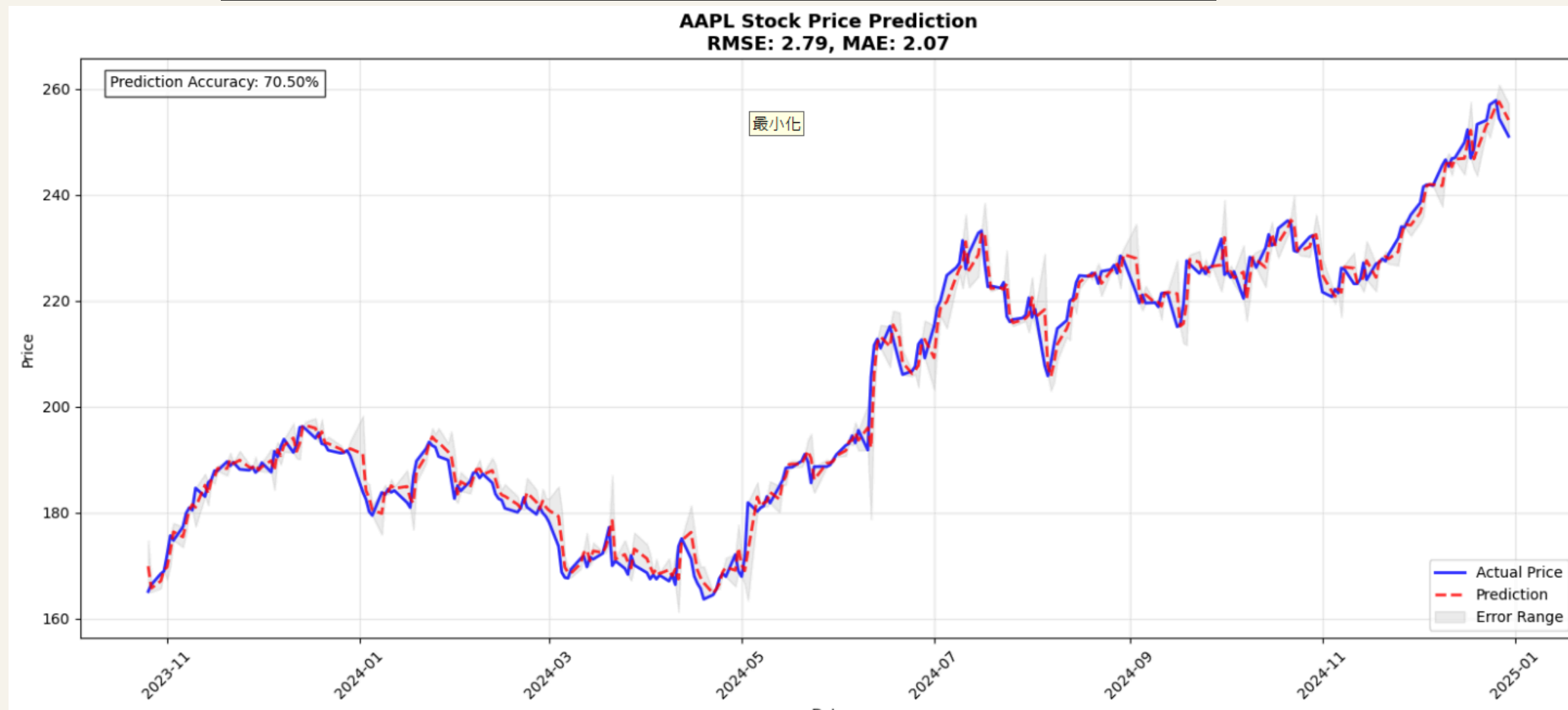
```
# ===== 预测 =====
model.eval()
predictions, test_indices = [], []
valid_dates = y.index

with torch.no_grad():
    for i in range(split_index, len(X_scaled)):
        if i < n_steps: continue

        window = torch.tensor(X_scaled[i - n_steps:i], dtype=torch.float32).unsqueeze(0).to(device)
        pred_pct = scaler_y.inverse_transform(model(window).cpu().numpy())[0][0]

        date_t = valid_dates[i - 1]
        price_t = data.loc[date_t, 'Close']
        pred_price = price_t * (1 + pred_pct)

        current_loc = data.index.get_loc(date_t)
        if current_loc + 1 < len(data):
            date_t_plus_1 = data.index[current_loc + 1]
            test_indices.append(date_t_plus_1)
            predictions.append(pred_price)
```



# 模型訓練步驟

## step3.

利用「深度進化策略

(**Evolution Strategy**)」

訓練一個簡易神經網路作為交易代理人，根據 **LSTM** 產生的股價預測序列決定何時買賣股票；代理人在多次迭代中調整權重以最大化最終報酬，最後根據最佳策略模擬完整交易流程、計算收益與報酬率，並輸出交易結果圖與績效指標。

```
def process_stock(ticker, save_dir, window_size=30, initial_money=10000, iterations=500):
    try:
        df = pd.read_pickle(f'{save_dir}/predictions/{ticker}_predictions.pkl')
        close = df.Prediction.values.tolist()

        model = Model(input_size=window_size, layer_size=500, output_size=3)
        agent = Agent(model, window_size, close, skip=1, initial_money=initial_money, ticker=ticker, save_dir=save_dir)
        agent.fit(iterations=iterations, checkpoint=10)
        states_buy, states_sell, total_gain, invest_pct = agent.buy()
        plot_trading_result(ticker, close, states_buy, states_sell, total_gain, invest_pct, save_dir)

        return {
            'total_gains': total_gain,
            'investment_return': invest_pct,
            'trades_buy': len(states_buy),
            'trades_sell': len(states_sell)
        }
    except Exception as e:
        print(f"Error processing {ticker}: {e}")
        return None
```

# 目前問題

## Problem

- 因網頁目前透過國外網站佈署，無法直接取得 **TWSE** 之資料。
- 股價預測時長太短，不能反應市場變化。
- 股價預測誤差偏高，趨勢捕捉不夠穩定。

## Solution

- 需要預先做特定資料快取儲存，並定時更新，以供佈署時能夠有資料提供顯示。
- 未來會擴展為能夠預測數個交易日，依次捕捉中期市場趨勢。
- 嘗試多任務學習，同時預測價格和方向，並引入混合模型，強化預測準確度。



# 未來展望

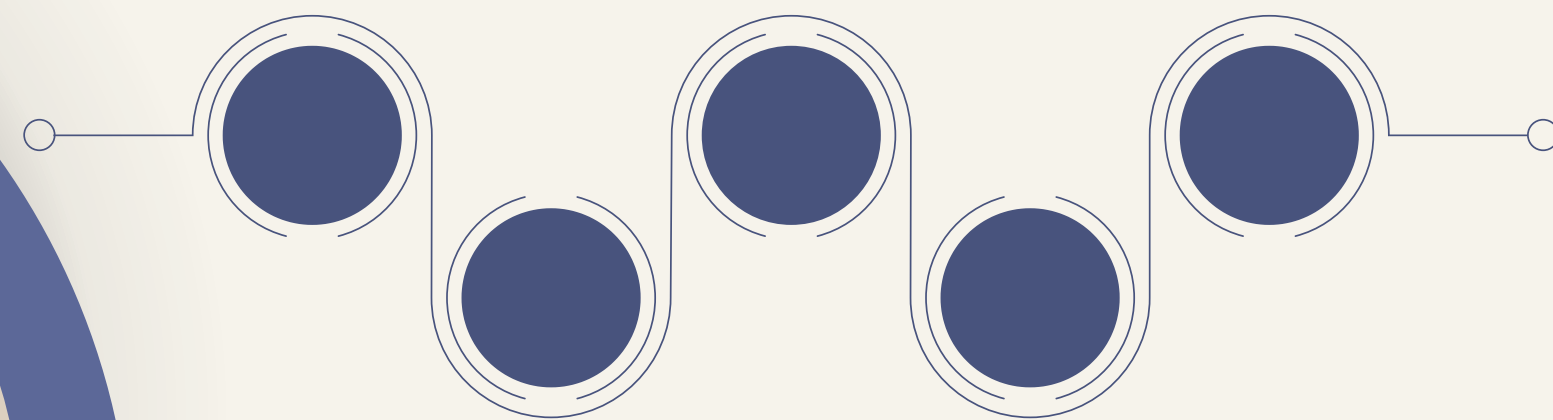
1. 擴增模型資料來源： 加入社群輿情監測以強化預測準確度。
  2. 手機應用支援： 發展跨平台或原生 **App**。
  3. 自動化交易模組： 可接入券商 **API**，實現買賣動作自動化。
  4. 社群功能強化： 在討論區增加留言的多層級回覆機制。
- 





# 結論

實現一個個人化導向的股票記錄與智能分析平台。  
透過整合交易紀錄、視覺化與 **AI** 模型預測，幫助  
使用者更有依據地調整投資策略。





**THANK YOU**

