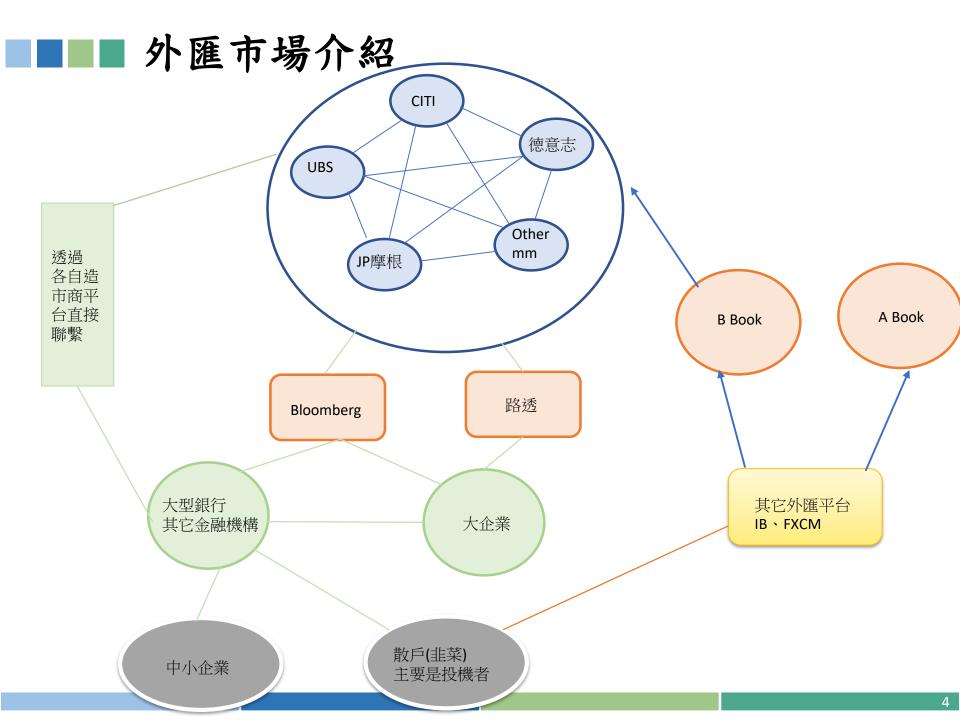
金融創新

■■ 目錄

- 外匯市場介紹
- ▼ 市場情緒和時間序列
- 市場微結構
- **/** 結論

外匯市場介紹



市場情緒和時間序列





参考文獻: News Implied Volatility and Disaster Concerns

作者對VIX和Wall Street Journal 封面上的字出現的頻率去做訓練。而模型做出來的波動度稱為News-implied volatility index (NVIX)。 並發現NVIX對VIX有好的預測力。

front-page titles and abstracts of the Wall Street Journal, 1890-2009

Date	Title	Abstract
2008-09-16	AIG Faces Cash Crisis As Stock Dives 61%	American International Group Inc. was facing a severe cash
2008-09-16	AIG, Lehman Shock Hits World Markets	The convulsions in the U.S. financial system sent markets
2008-09-16	Business and Finance	Central banks around the world pumped cash into money
2008-09-16	Keeping Their Powder Dry: Draft Boards	The Selective Service System has the awkward task of
2008-09-16	Old-School Banks Emerge Atop New	Banks are heading "back to basics – to, if you like, the core

Tue 30 Sep 2008

$$VIX_t - \overline{VIX} = w_0 + \mathbf{w} \cdot \mathbf{x}_t + v_t$$





Raw word frequencies

Weighted word frequencies

■市場情緒和時間序列-針對外匯市場應用



透過主流外匯論壇如Forex Factory、DailyFX、MT5 Forum,裡面許多交易員會主觀表達自己的看法,可以透過爬蟲擷取資料建立並建立模型。





外匯市場波動度









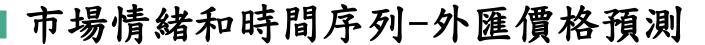
市場情緒和時間序列-外匯市場波動度



Implied volatility and Realized volatility

不管是波動率的方向性策略還是套利性策略,一定程度上都是帶有方向性地賭未來歷史或隱含波動率。那麼最簡單的自然是以下三種:

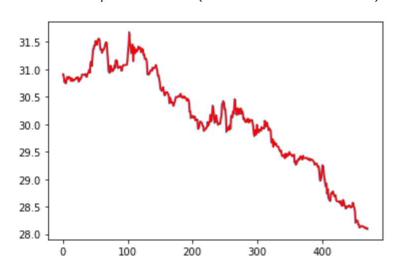
- 1. Long/Short Gamma (Bet未來的實際波動率)
- 2. Long/Short Vega (Bet未來的隱含波動率)
- 3. Long Gamma Short Vega / Short Gamma Long Vega (日曆價差 Calendar Spread策略:同時Bet實際波動率和隱含波動率)該策略可以用不同月份的ATM straddle (或single leg) 合約來構建。





非效率市場的價格時間序列會有自我相關的現象出現,我們可以透過時間序列和市場情緒,構建外匯預測模型。

Actual=28.109000, Predicted=28.091981 Actual=28.085000, Predicted=28.107528 Test Mean Squared Error (smaller the better fit): 0.005



我透過移動平均自迴歸模型 (ARIMA)分析了台幣從2015 到2020的時間序列,發現歷 史價格帶有資訊含量,若有 辦法加上市場情緒分析的話,預測會更精準。

市場微結構

市場微結構-文獻回顧



参考文獻: FX Trading and the Exchange Rate Disconnect Puzzle Martin D. D. Evans(2018)

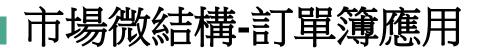
透過limit order book資料,發現交易行為會隱含總體經濟資訊。日內匯 差主要體現在兩國間的短率差異和流動性風險。他透過30秒的高頻資 料(limit order book and price dynamics),構建VAR模型來預測匯率。

- 1. interest differentials appear to have no forecasting power.
- 2.liquidty risk 有預測能力。



参考文獻: Universal features of price formation in financial markets: perspectives from Deep Learning

透過蒐集外匯交易平台的實時價量資訊,並透過深度學習訓練出市場價格形成模型。最後發現預測精度比任何的線性模型要好。





透過彭博或路透機串接資料庫進行實時分析,建構日內交易策略。

透過彭博或路透機串接資料庫

這兩種是目前主流 的外匯交易平台, 可以透過API串接資 料庫。

資料分析

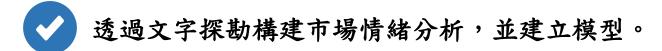
深度學習可以捕捉非線性的相關性。

價格預測

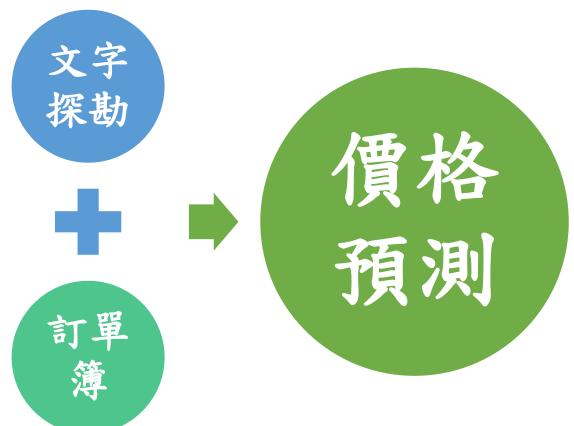
透過日內高頻資料決定做多或做空。

結論

結論



透過訂單簿交易資料給出價格預測。



詳細執行方法我以書面報告形式放在GitHub上。

謝謝大家