Team07

停車場餘位即時預測系統

Introduction

- 找不到停車位是生活中相當常見的問題
- 利用所學設計一個停車場餘位預測系統,用路人可隨時查看週邊停車場即時動態,並提供未來一日/一週的預測車位數
- 用路人可依預測結果決定是否要前往某個景點或停車場

Introduction

- 降低不必要的時間浪費
- 減少碳排量 ⇒ 拯救北極熊(?
- 呼應 Al for Social Impact

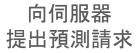
Demo

https://lashhw.github.io/Al-Final-Project



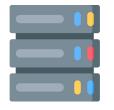


Introduction









將近期車位 資訊輸入模型











模型輸出 預測車位數

Literature Review

 A Comparative Study of Parking Occupancy Prediction Methods considering Parking Type and Parking Scale [link]

Linear Regression, SVM, NN, ARIMA

 A Comparative Analysis of Machine/Deep Learning Models for Parking Space Availability Prediction [link]

Multilayer Perceptron, KNN, Decision Tree, Random Forest, Ensemble Learning

- Parking Availability Prediction with Long Short Term Memory Model [link]
 LSTM
- Improving Parking Availability Information Using Deep Learning Techniques [link]
 LSTM, GRU

Formulate forecast problem as regression problem

Deep learning techniques

- Previous work ⇒ offline training & testing
- Our work ⇒ offline training, but real-time testing!

Literature Review

Deep AutoRegressive Networks [link]

Includes neuron network

Predictive Sampling with Forecasting Autoregressive Models [link]

Takes images as input

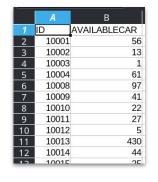
Dataset

新北市公有路外停車場即時賸餘車位數

即時資料, 每三分鐘更新一次

未提供歷史資料, 須自行蒐集

利用系上工作站, 自 3/20 起每三分鐘自動擷取





	Α	В		D	
1	ID	2022-03-20 10:42:00	2022-03-20 10:45:00	2022-03-20 10:48:00	2022-03-20
2	10001	66	67	68	
3	10002	-9	-9	-9	
4	10003	4	3	2	
5	10004	41	42	41	
6	10008	65	62	60	
7	10009	37	37	35	
8	10010	24	24	25	
9	10011	45	46	46	
10	10012	-9	-9	-9	

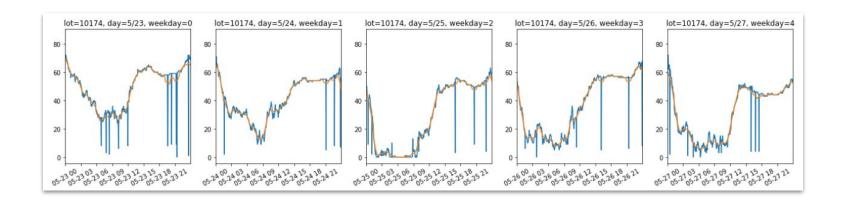
Dataset

• 新北市路外公共停車場資訊

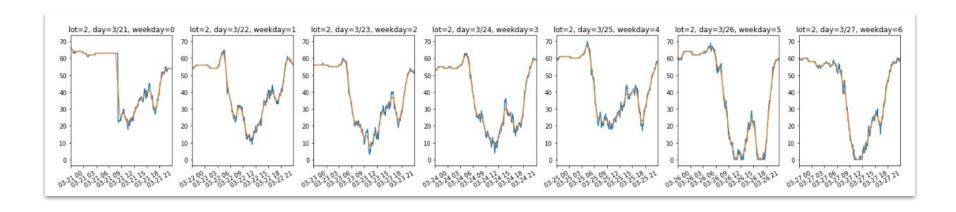
A	В	D	E	
1 ID AF	REA NAME	TYPE	SUMMARY	ADDRESS
2 10056 板	橋區 遠東百貨停車場	2	立體式建築附設停車空間	板橋區中山路一段152號
3 30034 中	和區 南華停車場	2	平面式臨時路外停車場	中和區中和路281號邊
4 230007 八	、里區 十三行博物館第二停車場 Telephone	2	平面式臨時路外停車場	八里區博物館路200號
5 60040 新	店區 崇光女子高中地下停車場	2	立體式-機械建築附設停車空間	新店區三民路19號B2
6 120005 瑞	芳區 水湳洞停車場	2	平面式臨時路外停車場	瑞芳區水湳洞段4、4-1.
7 20051 三	重區 台灣省漁會三重示範魚市場停車場	2	平面式多目標附建停車場	三重區力行路一段6號
	店區 臺北科學城停車場	2	立體式多目標附建停車場	新店區北新路三段213號
9 30040 中	和區 中和區中正路加油加氣站附設停車場	2	立體式多目標附建停車場	中和區中正路808號
10 60038 新	店區 家樂福新店城室內停車場	2	立體式建築附設停車空間	新店區中興路三段1號B
11 70011 樹	林區 臺北縣樹林區文林國民小學停車場	2	立體式多目標附建停車場	樹林區千歲街59號
	口區 家樂福林口店停車場	2	立體式建築附設停車空間	林口區文化二路一段55
13 10086 板	橋區 遠東資源開發股份有限公司遠東路1號營業所停車場	2	立體式建築附設停車空間	板橋區遠東路1號地下-

Dataset

● 資料雜訊非常多, 須作前處理將離群值去除



Baseline (Average)



板橋區民生花市平面停車場

資料呈現週期性趨勢!

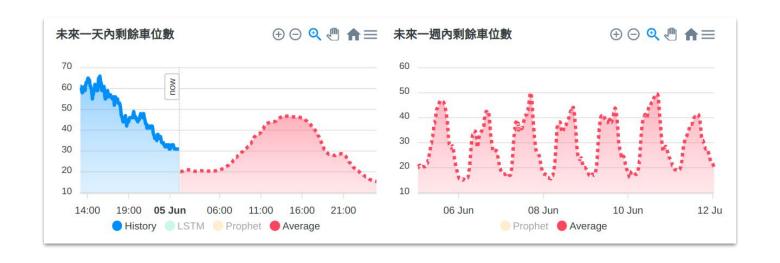
Baseline (Average)

- 資料呈現高度週期性
- 以星期數與時間為基礎,以過往車位數的平均做未來的預測

	ID	10001	10003	10004	10008	10009	10010	10011	10013	10014	10015			
weekday	weekday	time	day time											
0	00:00:00	41.874000	8.365000	55.114000	85.283750	58.260	47.502000	45.328000	357.108750	28.714286	27.754000			
	00:15:00	45.482000	8.482500	51.892000	78.441250	55.455	48.282000	47.098000	332.021250	22.304286	27.446000			
	00:30:00	49.054000	8.441250	48.226000	71.758750	51.475	49.334000	48.850000	301.098750	14.888571	27.158000			
	00:45:00	50.182895	8.297336	44.415184	65.602599	47.855	49.989684	50.790026	267.274490	8.262763	26.819342			
	01:00:00	50.219579	8.053158	40.857474	59.976118	44.690	50.657158	52.698000	233.321118	4.320902	25.028947			
	•••													
6	22:45:00	29.046000	7.465000	61.056000	107.686250	61.610	27.886667	22.223333	397.966250	32.216250	28.558000			
	23:00:00	31.232000	7.548750	61.134000	106.236250	61.450	35.774000	29.980000	398.701250	33.431429	28.372000			
	23:15:00	33.404000	7.788750	60.620000	103.350000	61.320	40.504000	35.322000	396.447500	34.575714	28.240000			
	23:30:00	35.266000	7.905000	59.654000	98.365000	61.025	44.158000	40.028000	390.095000	34.807143	28.194000			
	23:45:00	38.218000	8.121250	57.898000	91.896250	60.080	46.306000	43.382000	376.941250	33.110000	27.984000			

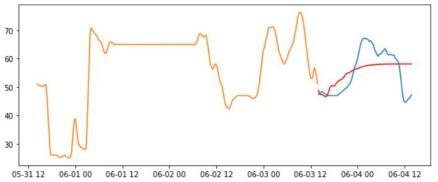
Baseline (Average)

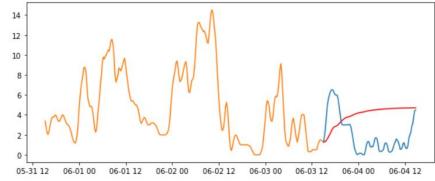
- 表現不差, 但無法將近期趨勢納入考慮
- 容易受離群值影響, 且無法對特殊節日做準確的預測



Baseline(AR)

- Error的表現竟然比Average的表現還要差
- 圖形走勢無法展示明顯的車位規律性,而是改以更平滑中庸的曲線作為預測結果



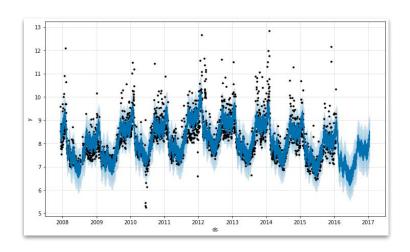


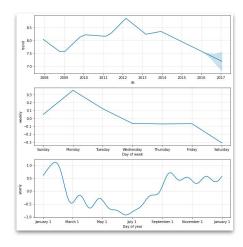
Parking lot ID:10001

Parking lot ID:10003

Main Approach (Prophet)

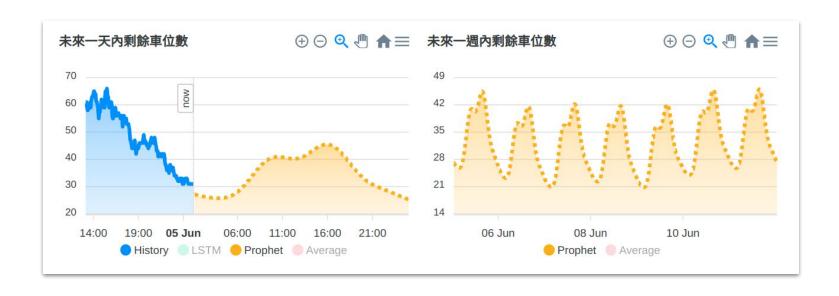
- "Tool for producing high quality forecasts for time series data that has multiple seasonality with linear or non-linear growth."
- 能對 trend、hourly/weekly/yearly seasonality 作圖 ⇒ 具高度可解釋性





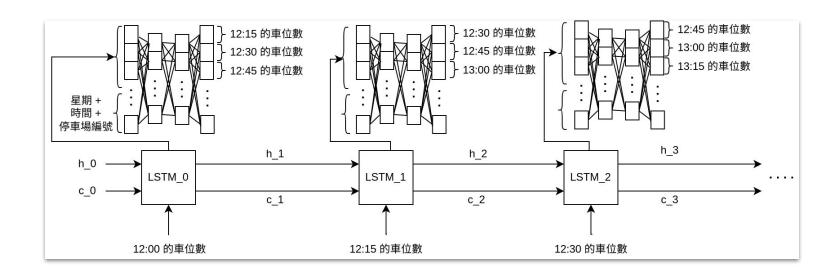
Main Approach (Prophet)

- 推論慢(>1min)⇒ 不適合做即時預測
- 網頁採用預先預測好的結果做呈現



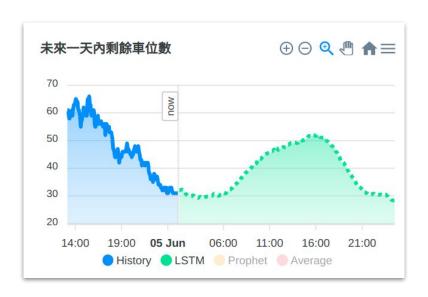
Main Approach (LSTM)

- 學習從過往的資料推論未來的趨勢
- 過往資料可能隱含氣候、特殊節日等資訊,機器自動從中學習



Main Approach (LSTM)

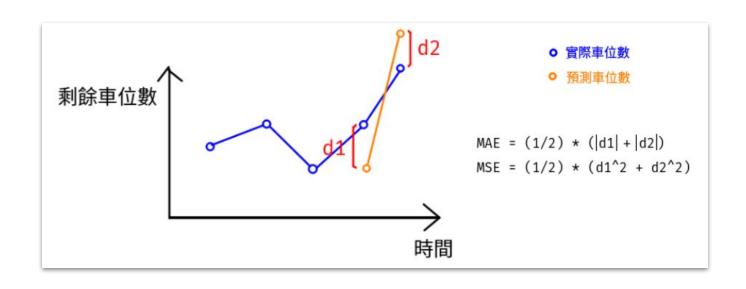
- 表現優於前兩者
- 模型的 weights 只有 578KB, 且推論快(<500ms)⇒ 適合用於即時預測



Evaluation Metric

MAE:|預測車位數-實際車位數|

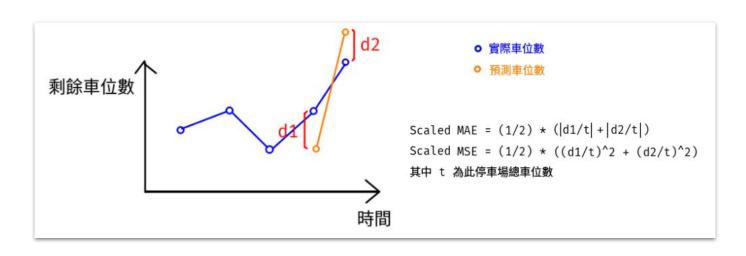
● MSE:(預測車位數-實際車位數)²



Evaluation Metric

不同停車場總車位數不同 ⇒ 使用 MAE 和 MSE 無法精確衡量平均誤差

- Scaled MAE: |(預測車位數-實際車位數)÷該停車場的總車位數|
- Scaled MSE: ((預測車位數-實際車位數) ÷ 該停車場的總車位數)²



Results & Analysis

- 5/23~5/29 測試資料
- 在250個選定的停車場中衡量,每個模型輸入皆為前三日的資料,輸出為 後一日的資料
- 所有數值皆越小越好

Evaluation Metrics

	Scaled MAE	Scaled MSE	MAE	MSE
Average	10.64%	0.02753	10.58	811.71
Prophet	12.06%	0.02639	12.15	710.52
LSTM	9.73%	0.02054	9.51	563.82
AR	17.38%	4.80633	13.49	1087.13

Model Type

Results & Analysis

- 5/30~6/5 測試資料(含特殊節日!)
- 在250個選定的停車場中衡量,每個模型輸入皆為前三日的資料,輸出為 後一日的資料
- 所有數值皆越小越好

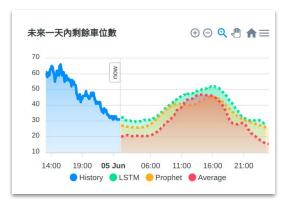
Evaluation Metrics

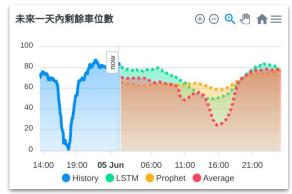
	Scaled MAE	Scaled MSE	MAE	MSE
Average	14.77%	0.04245	14.64	1086.14
Prophet	14.66%	0.03812	15.02	1039.83
LSTM	12.29%	0.03087	11.85	748.04
AR	17.44%	4.55842	12.44	739.45

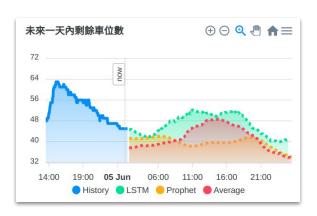
Model Type

Results & Analysis

https://lashhw.github.io/Al-Final-Project







- 預測已滿準確了 ⇒ 但仍有進步空間
- Next step ⇒ 將天氣、特殊節日、地理位置等影響因子加到模型內

Future Work

- 1.用更好的預處理方法 ex:將資料常態分布化,使得離群值影響降低,例如某個國 定假日的某個停車場空位低谷很有可能會使得預測結果整體受影響
- 2.改寫冗餘code使演算法執行速度加快
- 3.實作更多model並且比較哪個有最好的performance, ex:holt,ARIMA
- 4.布署model的api,實現user-friendly

Code

- https://github.com/lashhw/Al-Final-Project
 - o azure-functions: 擷取歷史資料及預測未來的 API 的程式碼(部署在 Azure Functions 上)
 - o azure-functions/models:存放各個模型的程式碼及訓練後的檔案
 - frontend:網站前端的程式碼(使用 Vue.js 搭配 Quasar 框架製作)
 - AR_model.ipynb:AR 模型相關程式碼
 - Average_Prophet_LSTM.ipynb: Average、Prophet 及 LSTM 模型訓練及評估誤差的程式碼

Contribution of each member

● 洪義翔:30%

● 許登豪:30%

● 黄彦傑:40%

References

- <u>Time series forecasting | TensorFlow Core</u>
- <u>Time Series Made Easy in Python darts documentation</u>
- Prophet | Forecasting at scale.
- <u>python里用AR自回归模型分析预测时间序列 | CSDN</u>