# 2019 中華郵政大數據競賽



隊名:DATA 4MERS

指導教授:吳政隆

隊員:張峮瑋、黃奕鈞、趙奕中、林俐妤

# TABLE OF ——CONTENTS

- 03 計劃摘要 04 技術應用
- 05 問卷調查 06 資料分析
- 資料清整 09 模型理論
- 12模型成果 14 創意應用
- 15系統展示 17效益評估
- 18 可行分析 19 計劃總結



「喂,請問在家嗎?」

了不好意思!我現在不在家。」 是每個收件者與郵差最常見的對話 ,根據本團隊分析,郵差送件失敗 有高達9成2是因為收件者不在家, 故本團隊預計引進郵件訊息推播平 台來降低投遞失敗率。 收集過去各郵 遞區號送達時 間等資訊並加 以運用。



# 技術應用



MSSQL 建置資料



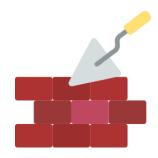
R 資料清洗、 資料分析



PYTHON 深度學習資料前 處理、環境建置



PYTORCH 深度學習模型使用



FLASK WEB 開發



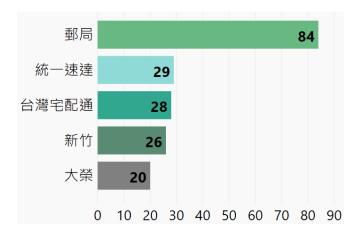
POWER BI 製作視覺化圖表



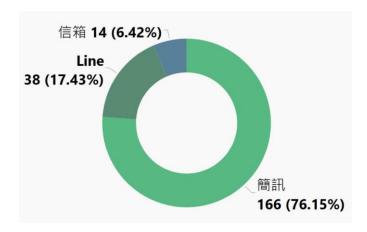
# 問卷調查

問卷填答人數:218人

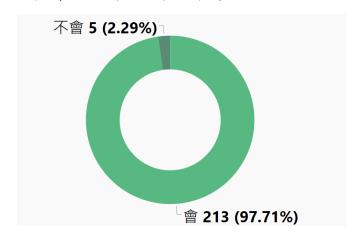
● 最常使用的物流公司?



● 利用什麼平台事前通知最方便?



● 會希望有包裹時事先通知嗎?



事前通知有助於方便收包裹嗎? (0:毫無幫助──5:極有幫助)

可以接受的事前通知時間誤差範圍?(單位:分鐘)

**眾數 30 平均數 32.25 中位數 30** 



# 資料分析

1 隨機抽樣100萬筆資料 (ACC28,TT1,TT4):



1. 結合 Table.TT、Table.ACC



3. 取上班時間,早上8點至晚上6點

4. 取郵遞區號第一碼, ACC28 為1到9

2 根據問卷,可接受之時間誤差平均為32.25分鐘
 → 以30分鐘作為一個區間。8:00-8:30為區間一,8:30-9:00為區間二,共20個區間

3 計算 ACC28 二十個區間之投遞失敗率(H4/I4+H4)

ACC28 寄達郵遞區號

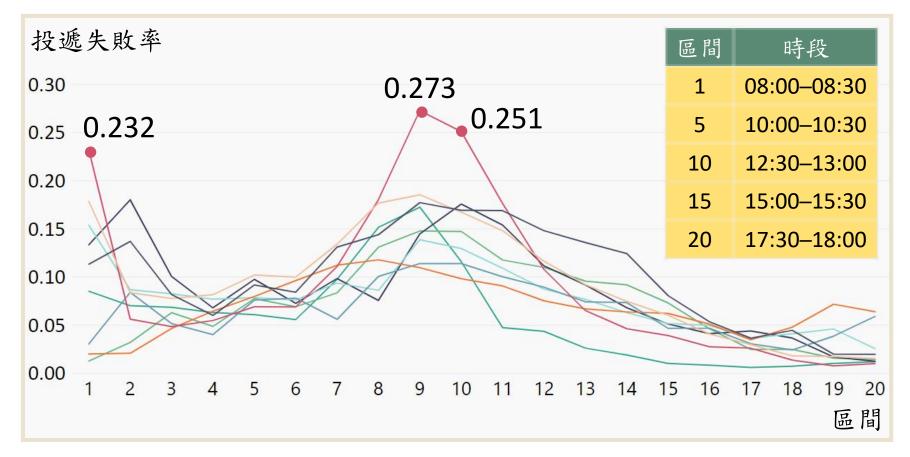
TT1 郵件狀態代碼

TT4 處理時間

06/



# 資料分析



- ●台北 ●新北、基隆、宜蘭、連江 ●桃園、新竹、苗栗 ●台中 ●彰化
- 、南投 ●雲林、嘉義 ●台南 ●高雄、澎湖、金門 ●屏東、花蓮、台東



# 資料清整

期望透過模型預測出每個郵遞區號未來的送達時間,並提前通知收信人。

1 依據資料分析的結果,台南的投遞失敗率遠高 於其他縣市,因此選擇台南作為後續模型探討

2 條件1:包裹及快捷的資料

條件2:時間介於8:00-18:00

依條件隨機抽樣出Q1、Q2、Q3共83445筆當作訓練資料,Q4共20861筆當作測試資料

ACC28,TT3,TT4,TT5,ACC11,ACC12,ACC13,ACC23

3 將時間資料分為區間一至二十,為模型最終預測目標,以區間通知收信人郵件預測抵達時間

ACC28 寄達郵遞區號 處理日期 TT3 處理時間 TT4 處理局號 TT5 ACC11 總件數 ACC12 基本郵件種類 ACC13 細分類 ACC23 速度別



# A Dual-Stage Attention-Based Recurrent Neural Network for Time Series Prediction (DARNN)

Yao Qin, Dongjin Song, Haifeng Chen, Wei Cheng, Guofei Jiang, Garrison W. Cottrell, A Dual-Stage Attention-Based Recurrent Neural Network for Time Series Prediction, IJCAI, 2017.

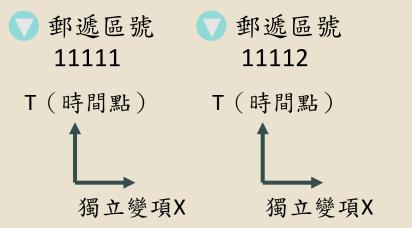
- 以深度學習的方式預測送達時間
- DARNN 於時間序列問題中優於傳統 Encoder-Decoder 的模型
- 本團隊此次研究目標即在解時間序列問題,根據目標郵遞區號的歷史 資料,預測下一次此郵遞區號應送達之時間
- 根據過往資料預測目標區間外,其還能評估每一個獨立變項對於預測 目標的影響



# 模型理論

- DARNN為一時間序列模型, 屬於 seq2seq 架構(Encoder-Decoder)
- 在輸入 Encoder 之前再加上一層 Input Attention
- 不僅能關注每個獨立變項的重要程度,更可同時兼顧每個不同時間點的重要程度
- 輸入資料必須符合時間順序的原則,且因其參考過往資料,每個郵遞 區號需為獨立訓練

Input Data 示意:Input Data 皆為二維獨立變項X:郵遞區號、處理局號、總件數、包裹種類(針對包裹及快捷)、細分類、速度別(O普通、1限時)依變項Y:時間區間



**DARNN** 

### **Input Data**

獨立變項X 依變項Y

# Time Series of Length T

提取T-1個時間點之 歷史資料,作為當 前時間點T之Input

# Input Attention

第一階段注意力機制 關注獨立變項重要程 度

# 含注意力權重

**New Input** 

百工芯力准里 的New Input ▮

**Encoder(LSTM)** 

### **Output**

預測時間區間

### Decoder(LSTM)

解讀Encoder的信息 ,同時基於Teporal Attention關注不同 時間點之影響

### 第二階段注意力機制 關注過去數個時間點 的變化

**Teporal Attention** 

參考過往資料, 同時基於Input Attention而能夠 關注重要因子

初期 Input Attention 關注每一個 Input 變化,如郵遞區號、處理局號,且根據不同時間點產生不同關注程度;第二階段關注過去數個時間點的變化,且每一次 Decoder 預測所關注之重點也會隨著資料不斷的變化。



### 參數設定

DARNN

Encoder Hidden Size = 64

Decoder Hidden Size = 64

Batch Size = 256

Learning Rate = 0.001

Epochs = 6000

Logistic Regression

Hidden Size = 64

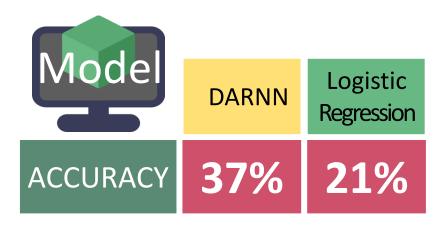
Learning Rate = 0.001

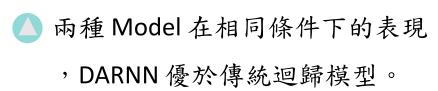
Epochs = 6000

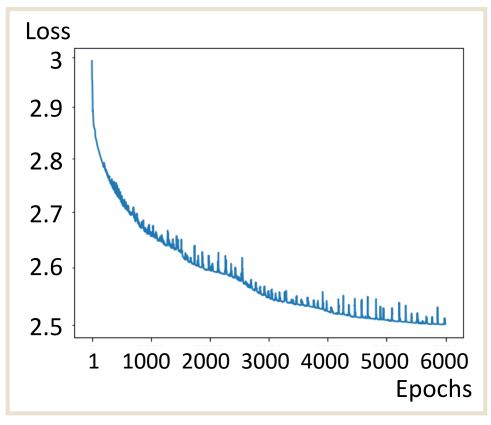
Training Data: 83445 / Test Data: 20861



為評估模型成效,本團隊將會展示 DARNN 與 Logistic Regression之差異。







△ 本次訓練結果 Loss 收斂。



# 創意應用

### 對內:

将明天要投遞的郵件資料輸入至內部系統



系統預測出明天各郵件之送達時間並通知收件者

### 對外:

收件者在通 、 は

知之時間範

圍內第一次

即投遞成功



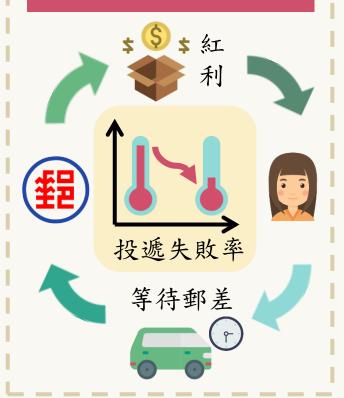
,使用郵局物流 🛶 透過點數交

紅利折抵運費

换平台刺激

商城使用人

數





# 系統展示

### 本團隊製作之系統頁面,首頁



# # 中華郵政內部使用系統

### 輸入日期,索引日期是否有資料



### 若無資料,將會導向Error頁面

(舞) 中華郵政內部使用系統



尚未有該日期資料或格式錯誤,請返回。

### 此處展示簡易分析結果 相關資料分析:





Name

O Arleigh

2 Molly

4 Dino 5 Dinen

6 Arlo

7 Panda

3 Toomy

2019/06/2870006

2019/06/2870006

2019/06/2870006

8 Chaichai 2019/06/28 70006

[12.0]

12.0

[12.0]

[12.0]

# 🐪 系統展示





# 效益評估



郵差時薪181元



一年投遞失敗106173件 一天291件 預期最高降低9成失敗率 平均一天多成功262件



一位郵差一天發送150件 一天省下1.75位郵差工作 量及工錢3168元



油耗0.0595L/km 一台車15km/hr 上班9小時 一天跑135km



油錢30元/L 一台車省下241元

一天省下422元





根據人事成本及油錢, 一天共省下3590元







一年掛號1433677件,一天3925件

	資費/封	總共	省下
LINE	0.15	588	3002
簡訊	0.5	1962	1988



# 可行分析



### 投資必要性:

● 會希望有包裹時事先通知嗎?

97.7% 會

2.3% 不會

● 利用什麼平台事前通知最方便?

18% Line

76% 簡訊

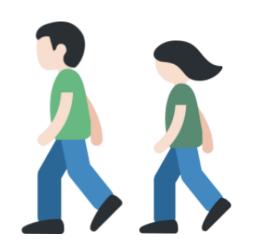
6%信箱

- 事前通知4.52分(滿分5分)有助於方便收件
- 可以接受32.25分鐘的事前通知時間誤差範圍



### 經濟可行性:

- 輔助人力略過許多繁雜的過程
- ●節省不必要的時間和金錢成本
- ●對投遞資訊的掌握有實質提升





- ●基於深度學習改善投遞失敗率。
- 預期藉此降低投遞成本並將之回饋於客戶,共創雙贏局面。



# THANK YOU FOR YOUR TIME