



智慧型租屋物件 決策支援系統

指導老師：蔡智勇老師、黃登揚老師

組員：陳俊邦、任樹菁、許博喻、吳文中、
蔡忠良、黃詰凱、林幸怡、蘇筱涵、張景翔



租屋需求
逐年提升



內政部統計，
2017年
租賃市場規模
約 98.5萬戶



相較 2010年的
80.8萬戶，成長
21%；乘上每戶
平均人口 2.69，
等於每年265萬
人在外租屋生活



加上2017年教
育部統計的外
宿學生人數 30
萬，現今有租
屋需求的人口
數約300萬人



佔全台人口
約八分之一



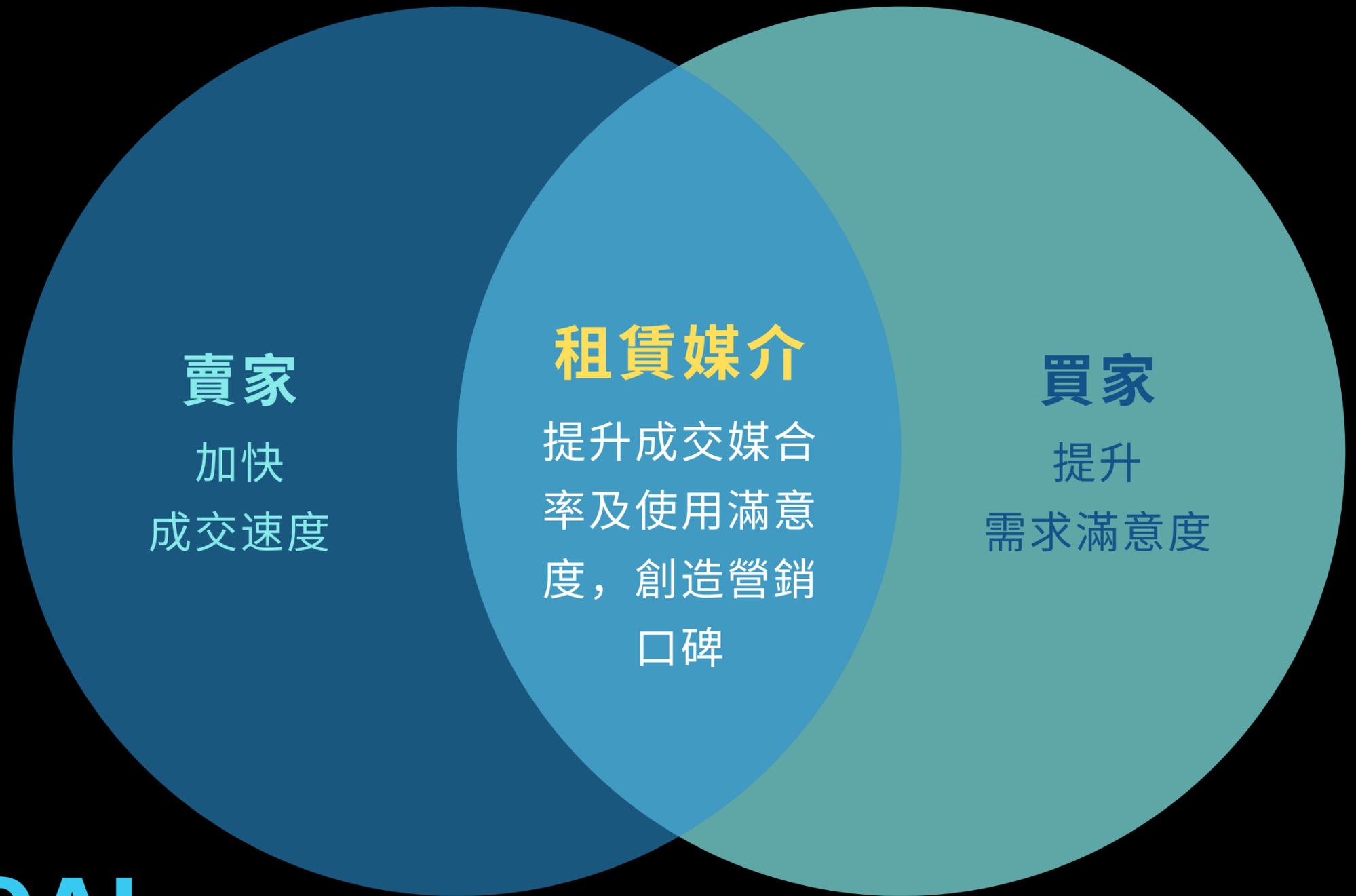
研究動機 RESEARCH MOTIVATION

房價高漲的年代，租屋已成為越來越多人的居住型態，尤以都市人口居多。希望透過大數據的相關分析技術進行系統化的研究，讓租屋市場的使用者獲得更清晰有效的資訊，改善出租物件的競爭力！



「591租屋網，
出租就是
快！」

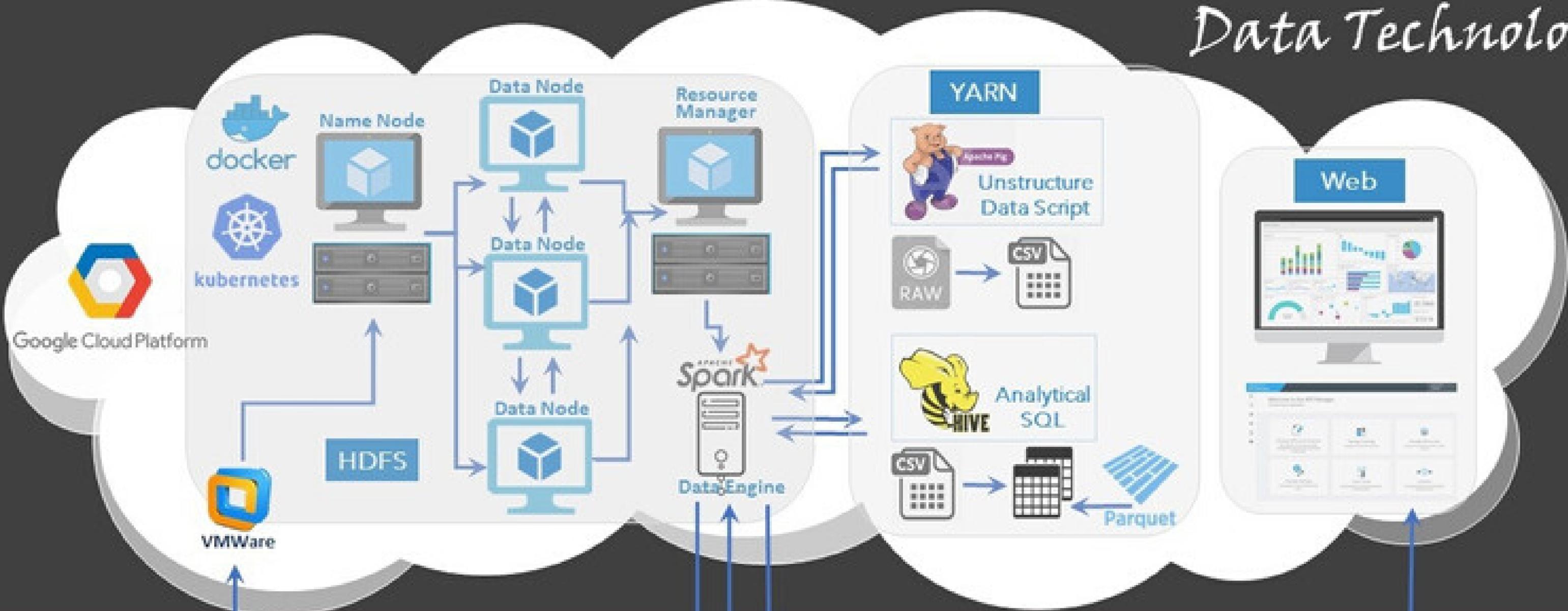
專案目標
PROJECT GOAL



系統架構

System Architecture Diagram

Data Technology



591 房屋交易

RAW

jupyter

Web Crawler

Linux Shell

ubuntu

Setup K8S

Apache Spark

- Extract
- Transform
- Load
- Create DB
- Partition

Data Structure & Clean

- Normalize
- Statistics
- Cluster

Data Analysis

- Decision factor
- Text Mining

Data Mining & ML

JS

- Home page
- Visual Chart
- App Function

API & BI Report

雲端運算 CLOUD COMPUTING

PIG

資料清理，簡化清理
資料的繁複指令



HIVE

建構在Linux介面下的
SQL程式



PARQUET

新一代的儲存資料格式



ZEPPELIN

多功能網頁式開發工具

開放資料 ◀ Open Source

台灣最大網路租屋平台
591房屋交易網
2018年7月~2019年10月
共橫跨16個月份交易資料

基本交易資訊

房東提供之租屋現況資訊

租屋格局

周邊交通設施、周邊生活機能

額外收費欄目

☆ 資料集來源：開放台灣民間租屋資料

□ <https://g0v.hackpad.tw/lh7Jp4pUD5y>



▶ 爬蟲資料 Web Crawler

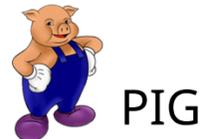
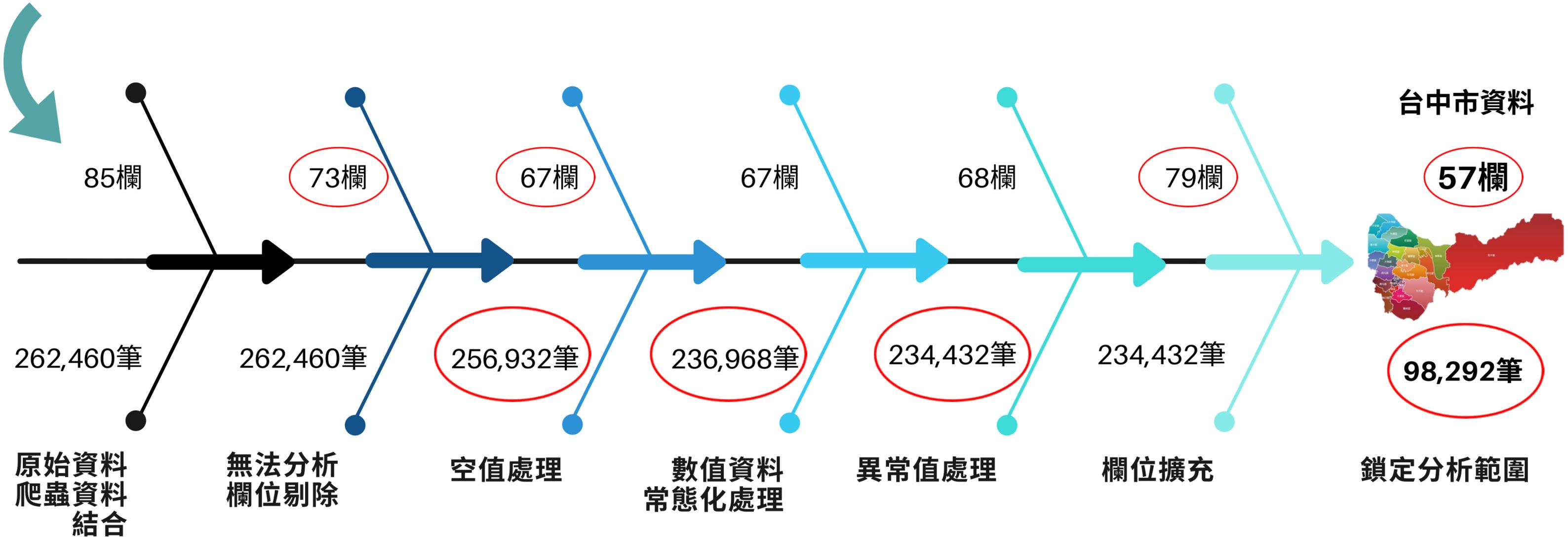
使用python BeautifulSoup 套件
運用爬蟲技術取得下列資料

- 物件收藏數
- 手機瀏覽量、電腦瀏覽量
- 照片總數
- 標題內文與文章內文

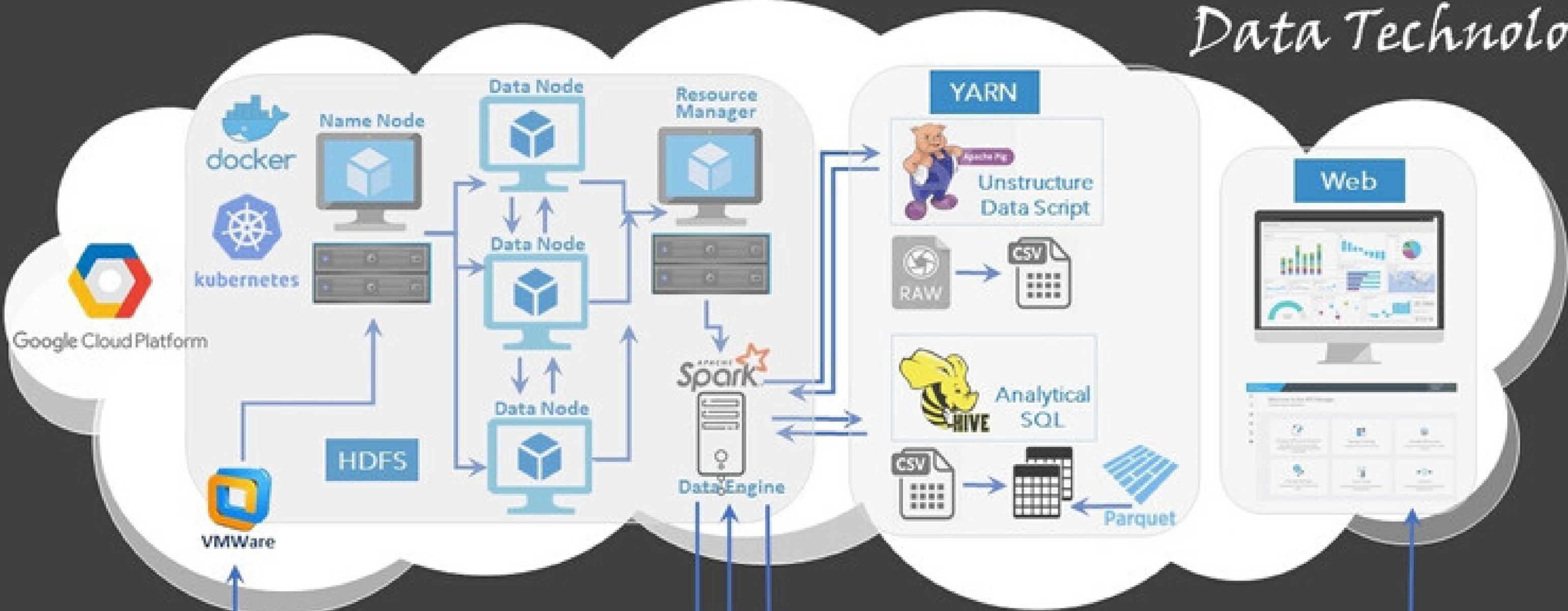
資料清洗過程

DATA PROCESSING

1,723,253筆



Data Technology



591 房屋交易

Linux Shell

Web Crawler

Linux Shell

Setup K8S

- Extract
- Transform
- Load
- Create DB
- Partition

Data Structure & Clean

- Normalize
- Statistics
- Cluster

Data Analysis

- Decision factor
- Text Mining

Data Mining & ML

- Home page
- Visual Chart
- App Function

API & BI Report

預處理

- 將公開資料與爬蟲資料合併→串聯物件資訊及網頁資訊
- 全部皆為已出租資料→分析出租天數

The image displays two Zeppelin Notebook jobs. The left job, **591_raw_pig**, contains a series of Pig Latin commands to load raw deal data from files f19 to f26. It then performs a UNION, filters out null values and non-numeric deal days, generates UniqueIDs, groups by UniqueID, and uses FOREACH to generate counts for each group. The right job, **591_Q_pig**, loads the output of the first job into a variable named 'logs'. It then groups 'logs' and uses FOREACH to generate a count for each group. The output of this job is **(1723253)**, which is circled in red. A red arrow points from this circled value to the output of the second job, which is **(262460)**, also circled in red. The second job's output also includes the text 'Took 1 min 20 sec. Last updated by bigred at November 28 2019, 11:20:47 AM.'

共85欄

資料觀察

DATA OBSERVATION

時間地點

租房支出

物件型態

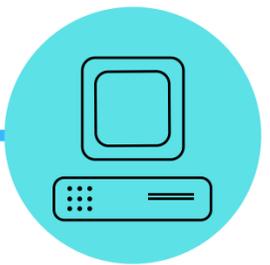
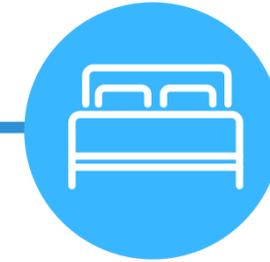
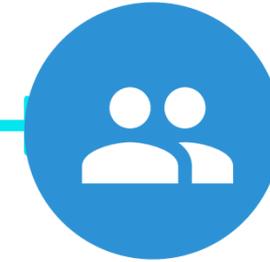
額外費用

生活機能

限制&資訊

家具提供

網頁訊息



物件編號
租屋平台
物件網址
上架時間
最後更新
所在縣市
鄉鎮市區
經緯度
出租狀態
出租時間
出租天數

月租金
押金類型
押金月數
押金金額
需管理費
月管理費
提供車位
需停車費
月停車費
每坪租金

建築類型
物件類型
自報頂加
所在樓層
建物樓高
距頂樓數
坪數
陽台數
衛浴數
房數
客廳數
格局編碼

電費
水費
瓦斯
網路
第四台

學校
公園
百貨公司
超商
傳統市場
夜市
醫療機構
捷運站數
公車站數
火車站數
高鐵站數
公共自行車數

有身份限制
有性別限制
性別限制
可以開伙
可養寵物
有產權登記
刊登者類型
刊登者編碼
仲介資訊

床架
書桌
椅子
電視
熱水器
冷氣
沙發
洗衣機
衣櫃
冰箱
網路
第四台
天然瓦斯

資料來源
id
網址
地址
標題
物件成交天數
物件收藏數
總瀏覽人數
電腦瀏覽人數
手機瀏覽人數
照片總數
內文

無效欄位的剔除

根據欄位類型及分析目的，找出哪些欄位在本次研究標的中不具有分析價值

欄位類型	不符合分析目的
物件編號 租屋平台 物件網址 爬蟲來源平台 編號 網址 刊登者編碼 格局編碼	物件最後更新時間 房屋出租狀態 出租大約時間 出租所費天數

剔除12欄

空值欄位的處理

根據空值的數量多寡及佔比，在觀察網站填寫狀況後，刪除或調整空值。

01

空值太多：佔比>5%

- 需停車費

02

空值偏多，經觀察後將空值意義合理化

- 需管理費
 - "T": 要管理費
 - "F": 不需管理費
 - "NULL": 面議

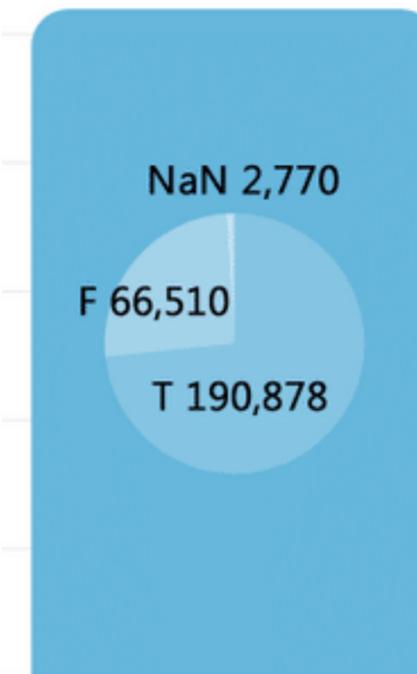
03

空值少，空值資料整筆刪除

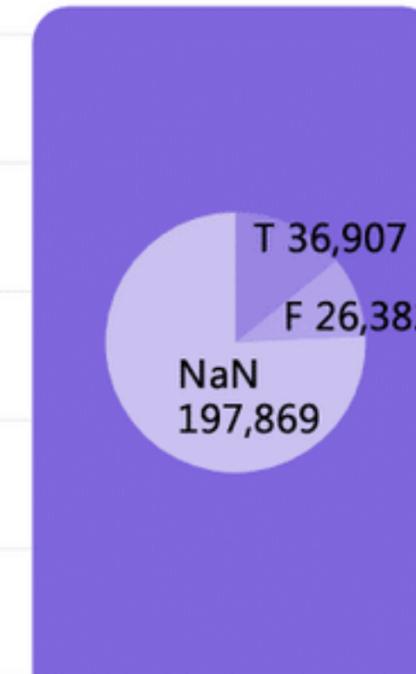
- 可養寵物→刪除2,770筆
- 可開伙→刪除2,758筆

刪除5,538筆

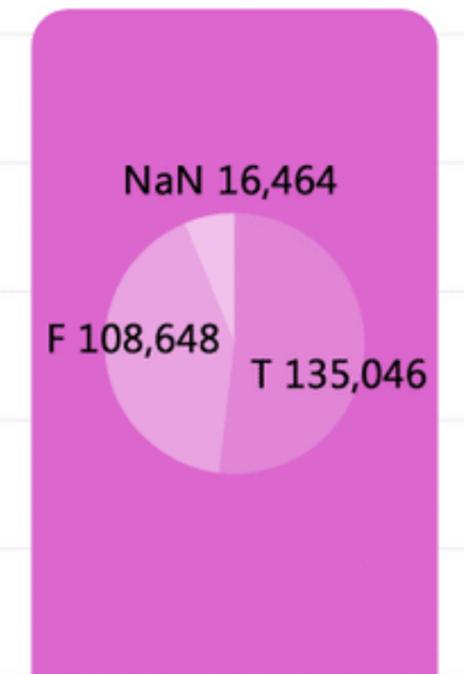
剔除1欄



是否可養寵物



有無停車費



有無管理費

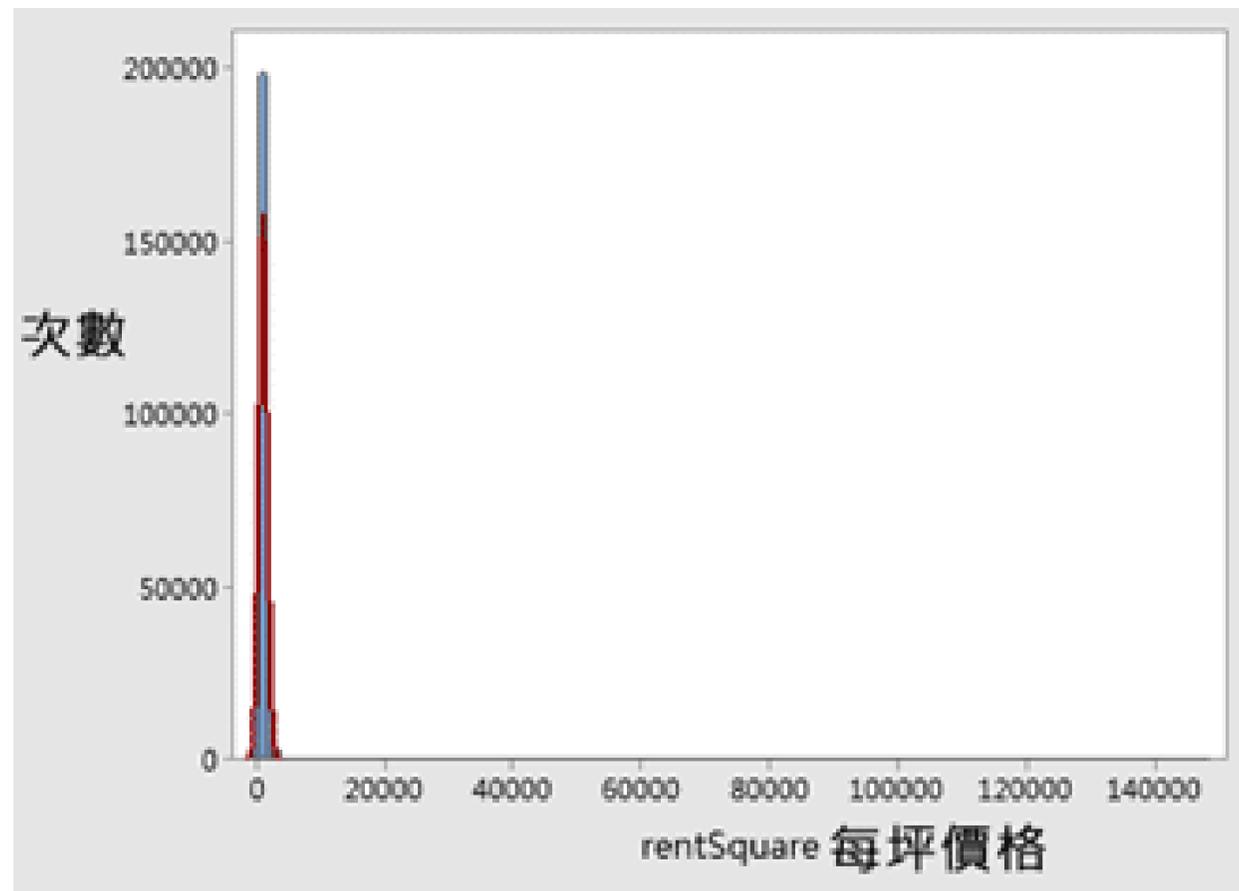
數值資料正規化處理

針對數值差異大的欄位 → 取 ln 後取平均數 $\pm 2 * 標準差$

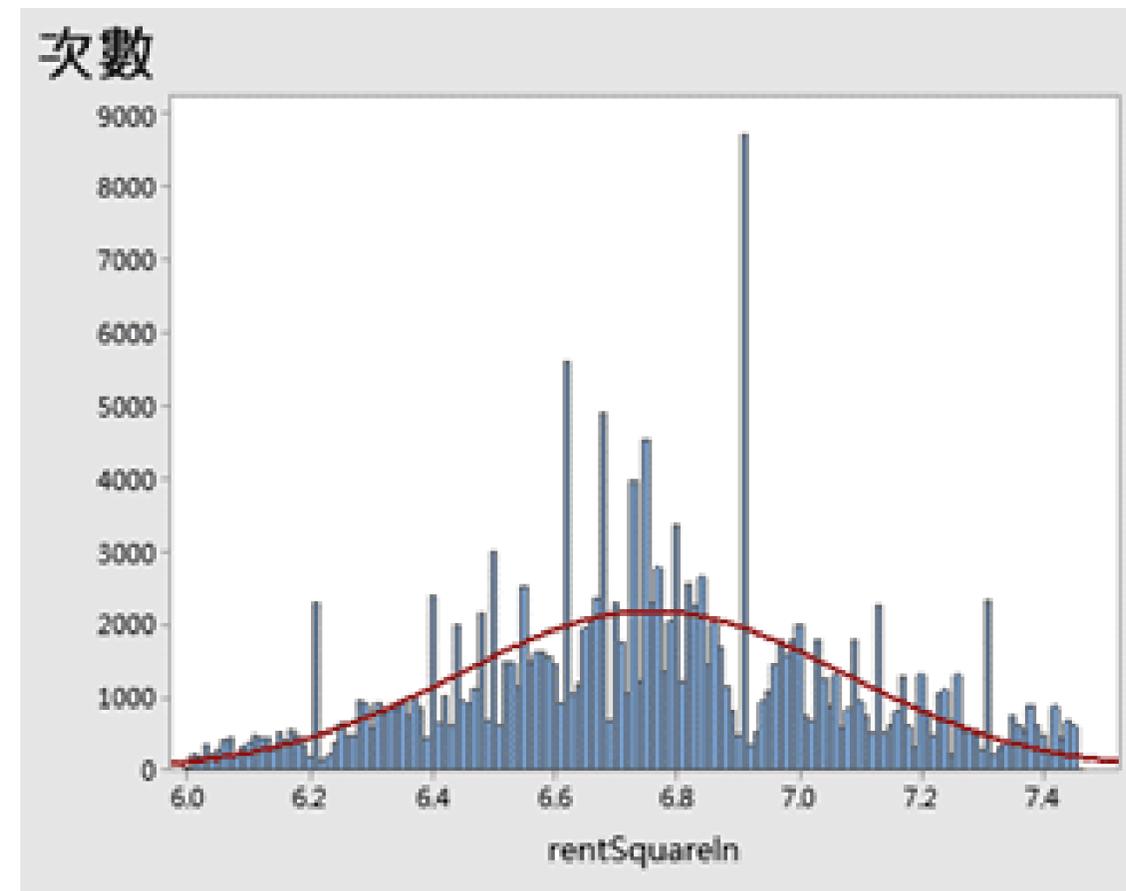
- 避免單位、數字大小差異影響
- 刪除離群值

刪除19,964筆

Before



After



異常值處理

排除因爬蟲的網站、原物件資訊有問題的資料刪除

刪除2,545筆

01

成交天數

因591網站有部分舊
網頁資料有誤，使爬
蟲內容出現異常
→成交天數 > 60 刪除
共2,535筆

成交天數

依591分群規則分群
→建立預測標的
3天內→快速成交
7天內→較快成交
15天內→正常成交
15天以上→慢速成交

02

03

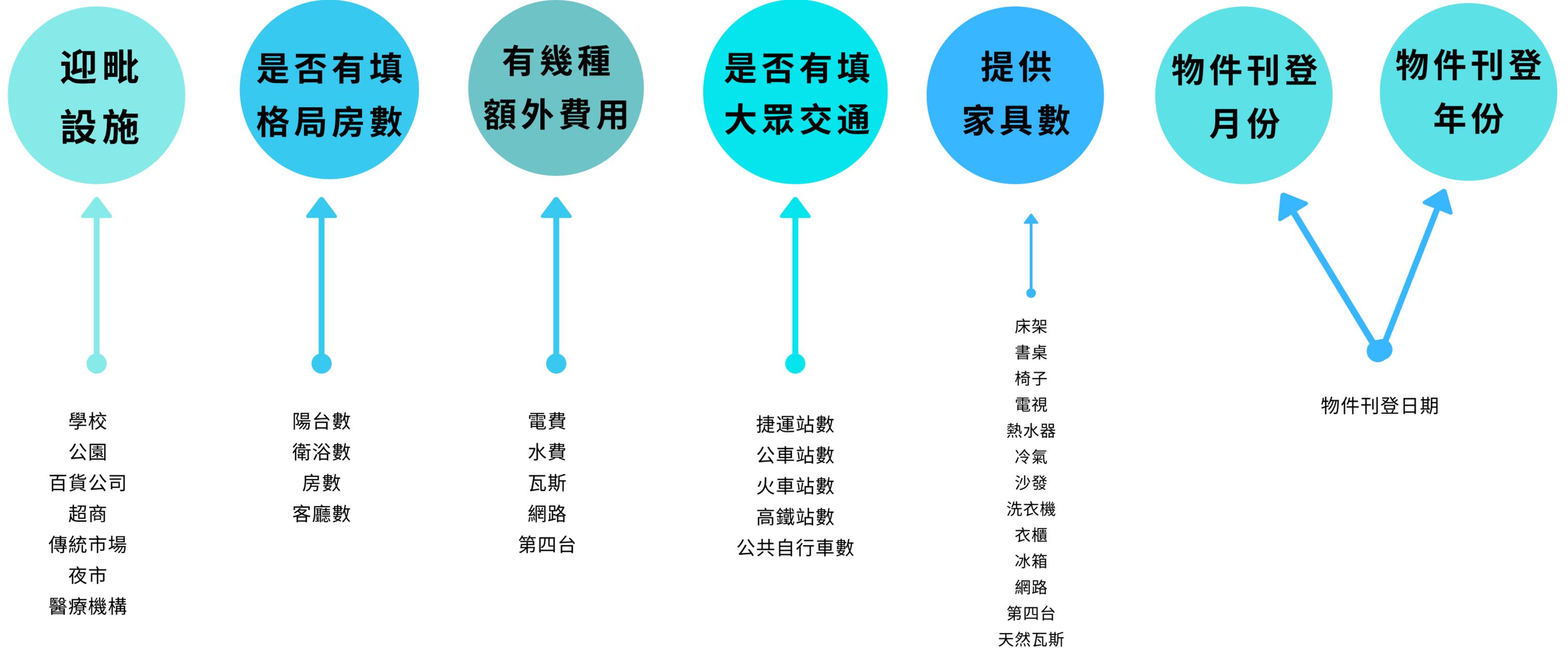
瀏覽數

瀏覽數 = 0
卻是已出租物件
不合理，故刪除
共10筆

欄位擴充

將原有資料中的欄位，以整合、數學計算等方式，合併產生新欄位

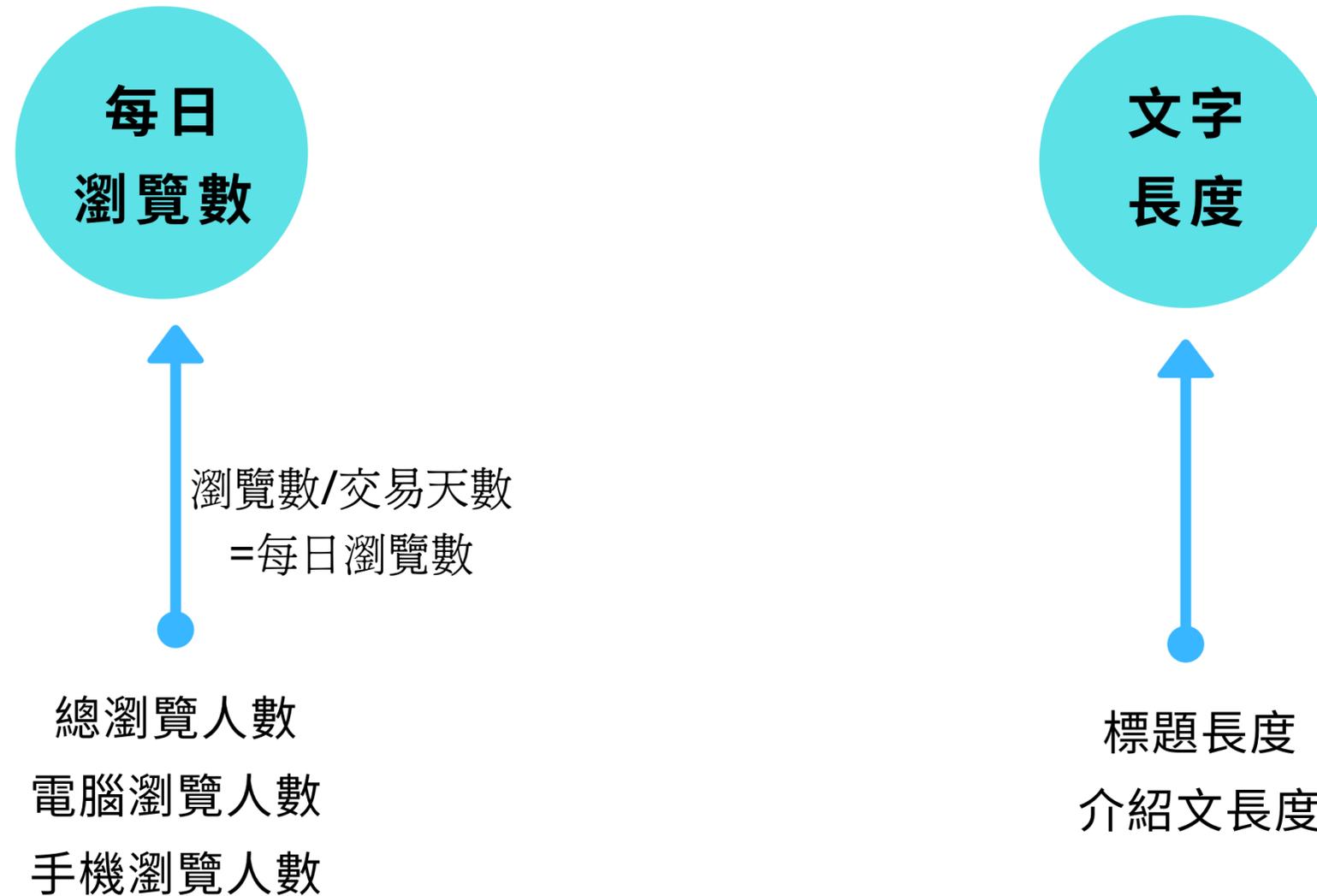
增加7項欄位



欄位擴充

將原有資料中的欄位，以整合、數學計算等方式，產生新欄位

增加5項欄位

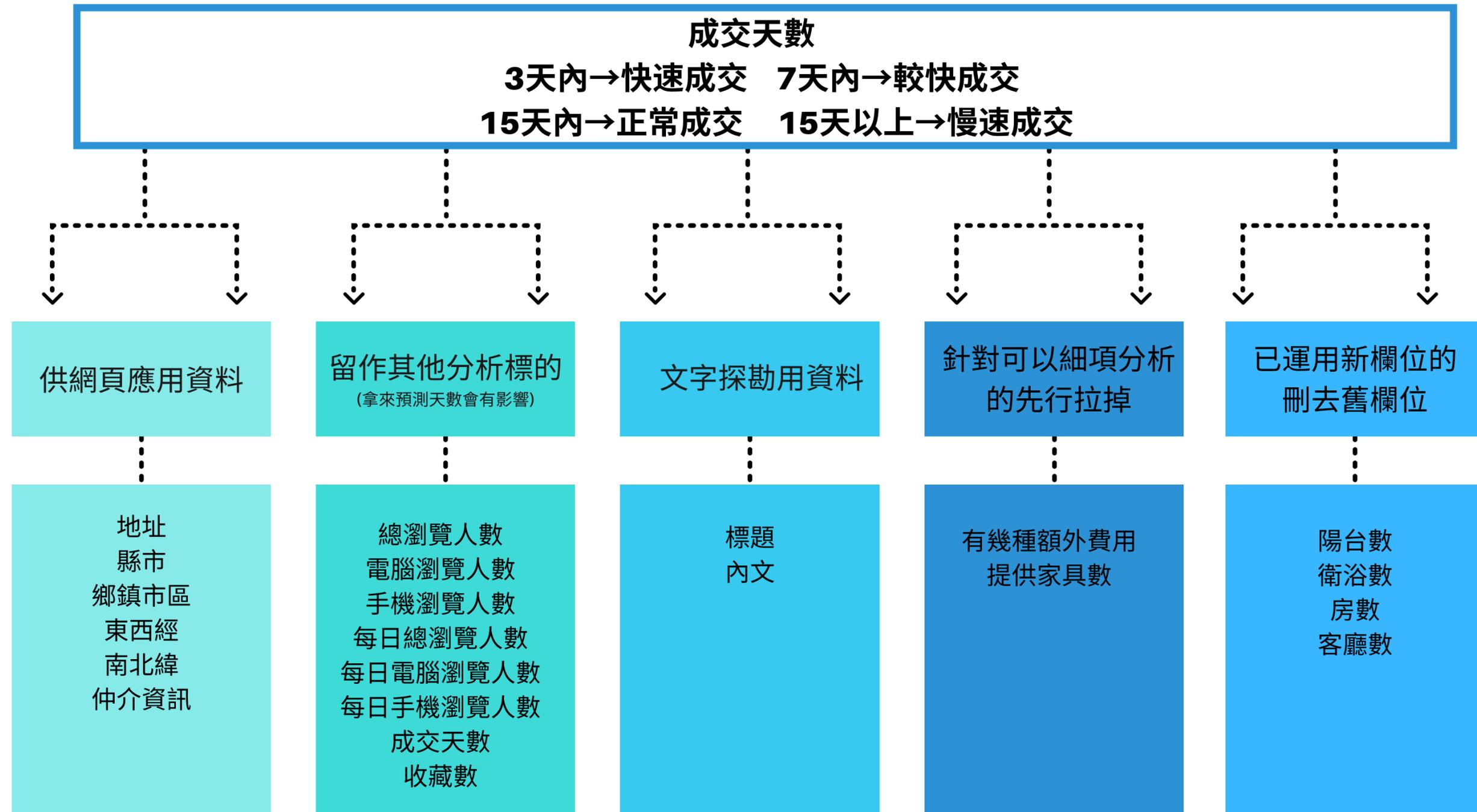


縮小研究範圍

在時間及成果上，縮小地區標的→台中
並選出可以進決策樹的因子

刪除136,140筆

剔除22欄



各因子對出租天數的影響

運用統計檢定，證實各因子皆與出租天數有半結構化上的關係，
但因為因子眾多，所以使用決策樹抓出決策因子

Rows: Cluster Columns: publisherType

	0	1	2	All
cluster0	613 2319	5952 5928	18875 17193	25440
cluster1	880 1097	2899 2805	8258 8135	12037
cluster2	1842 1171	3080 2994	7925 8683	12847
cluster3	1797 545	1190 1395	2998 4045	5985
All	5132	13121	38056	56309

Cell Contents: Count
Expected count

Pearson Chi-Square = 5092.935, DF = 6, P-Value = 0.000

Rows: Cluster Columns: manageFee

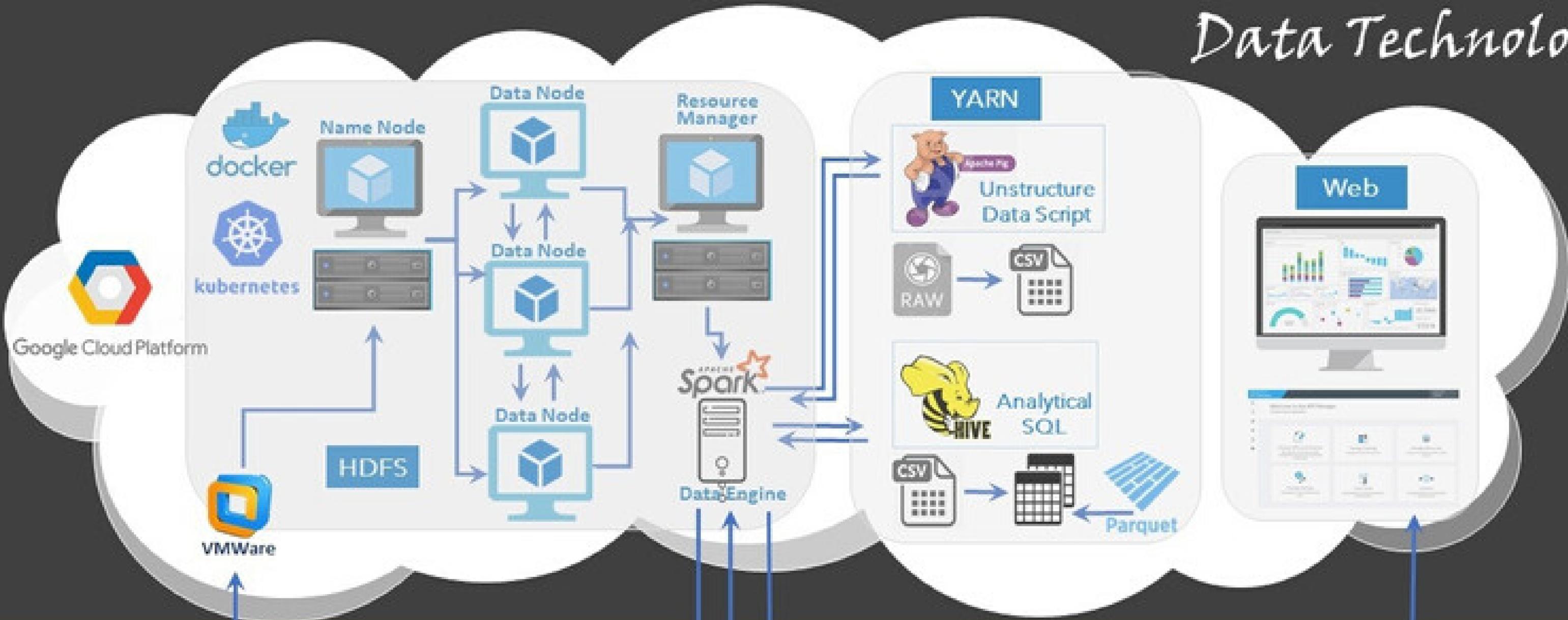
	'yMF '	nego	nMF	All
cluster0	17450 15839	213 260	7777 9341	25440
cluster1	6760 7494	209 123	5068 4420	12037
cluster2	8035 7999	76 131	4736 4717	12847
cluster3	2813 3726	77 61	3095 2198	5985
All	35058	575	20676	56309

Cell Contents: Count
Expected count

Pearson Chi-Square = 1279.366, DF = 6, P-Value = 0.000

P-value < 0.05 ，由卡方檢定中可以得知，上述兩種因子分別與Y之間有顯著關係

Data Technology



591 房屋交易

RAW

Jupyter

Web Crawler

Linux Shell

ubuntu

Setup K8S

Extract

Transform

Load

Create DB

Partition

Data Structure & Clean

Normalize

Statistics

Cluster

Data Analysis

Decision factor

Text Mining

Data Mining & ML

JS

Home page

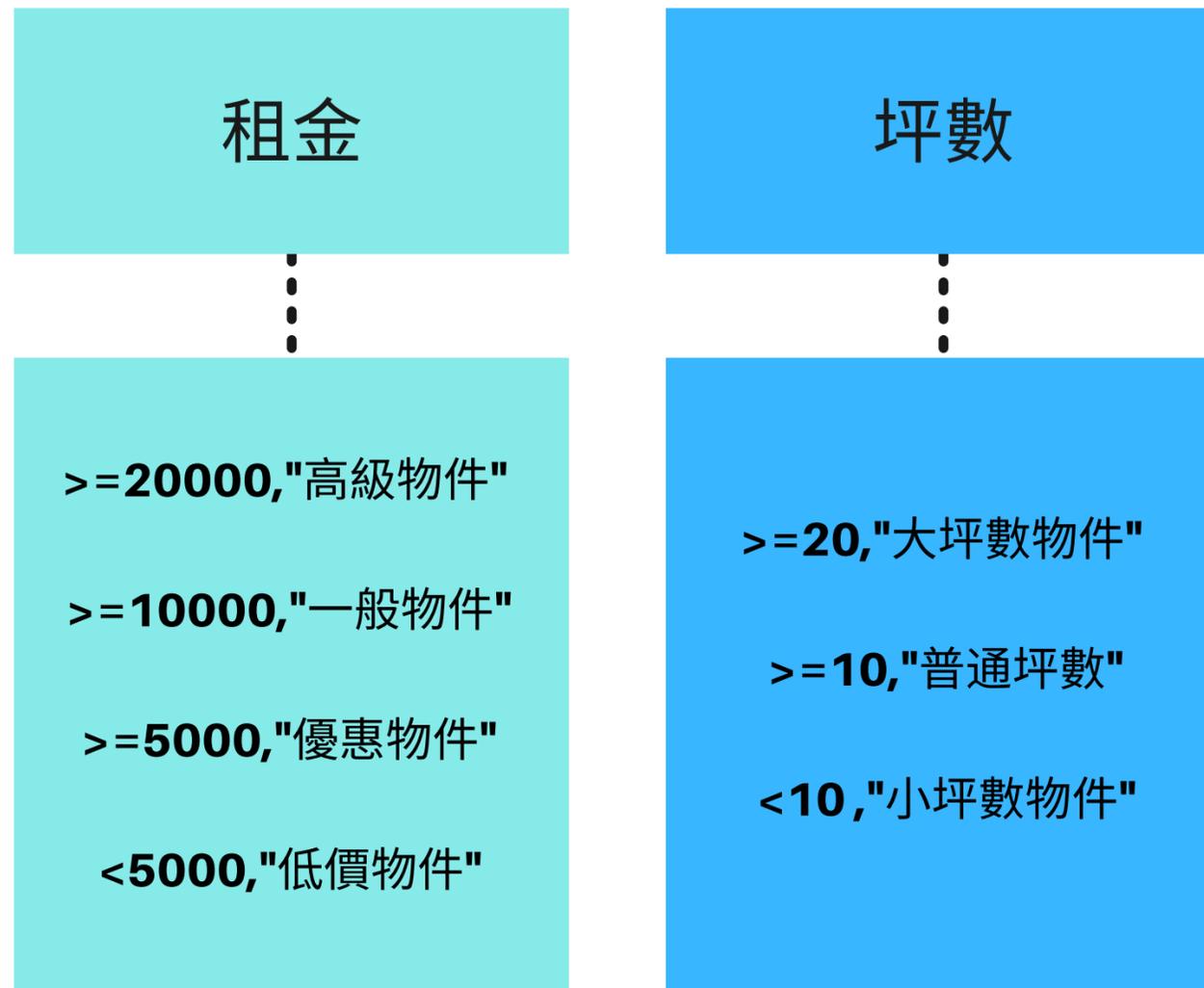
Visual Chart

App Function

API & BI Report

重點數值欄位分群

針對在管理意涵影響力大的欄位：租金、坪數，將其分群類別化，以利決策樹的建立



決策樹與決策因子-C4.5

IF internetBill = F AND cableBill = F

Then nD

IF bed =T AND airCondition=T AND chair=T AND internet=T AND TV=T AND refrigerator=T AND washer=T AND cable=T Then qD

IF cable = T AND refrigerator=T AND sofa=T

Then nD

IF Rent = Expensive AND Square = Normal Place Then sD

IF Rent = Expensive AND Square = Big

Then sD

決策樹與決策因子-RandomTree

IF Rent = Cheap AND Square = Big

Then qD

IF cableBill = F

Then nD

IF cableBill = T AND gasBill = T Then sD

IF refrigerator=F AND waterHeater=T AND sofa=F

Then sD

IF depStore =T AND hospital=T AND cooking=T AND market=T AND nightmarket=T AND trafficYN=T AND pet=T AND parkeing=T Then qD

IF depStore =T AND hospital=T AND cooking=T AND market=T AND nightmarket=T AND trafficYN=T AND pet=T AND parkeing=F Then nD

IF depStore =F then nD

IF depStore =T AND hospital=F then nD

IF depStore =T AND hospital=T AND cooking=F then nD

決策樹與決策因子

C4.5&RandomTree共同因子 & 說明

從決策樹中觀察到的趨勢→

- 資料填寫越完整，越早出租出去的機會越大。

例如**1**：床、冷氣、椅子、網路、電視、冰箱、洗衣機、第四台都附的話，有機會在**3**天內出租出去

例如**2**：有提供附近 學校&公園&百貨公司&便利商店&市場&醫院、診所&大眾交通工具 的資訊，且可以 開伙&養寵物的話，有機會在**3**天內出租出去

- 在額外費用中→

水費大部分物件都有附，所以沒附的話有 機會要**15**天以上才能出租出去。

另外如果收了第四台費用，建議不要再收天然氣費用，否則相較於沒收天然氣費用的，會花較多時間才能出租出去

- 如果租金昂貴的物件，無論坪數大小，均會比較慢成交，所以有較高機會在大於**15**天後成交
如果是比較便宜的物件而且坪數又大，會有**4**成的機率快速成交 --> **3**天內成交

決策樹與決策因子

C4.5&RandomTree共同因子 & 說明



租金便宜&坪數大

理想物件十分搶手，有都在短時間內出租的趨勢

租金昂貴

只要租金貴，不論坪數大小成交天數都相對耗時。

額外費用慎選

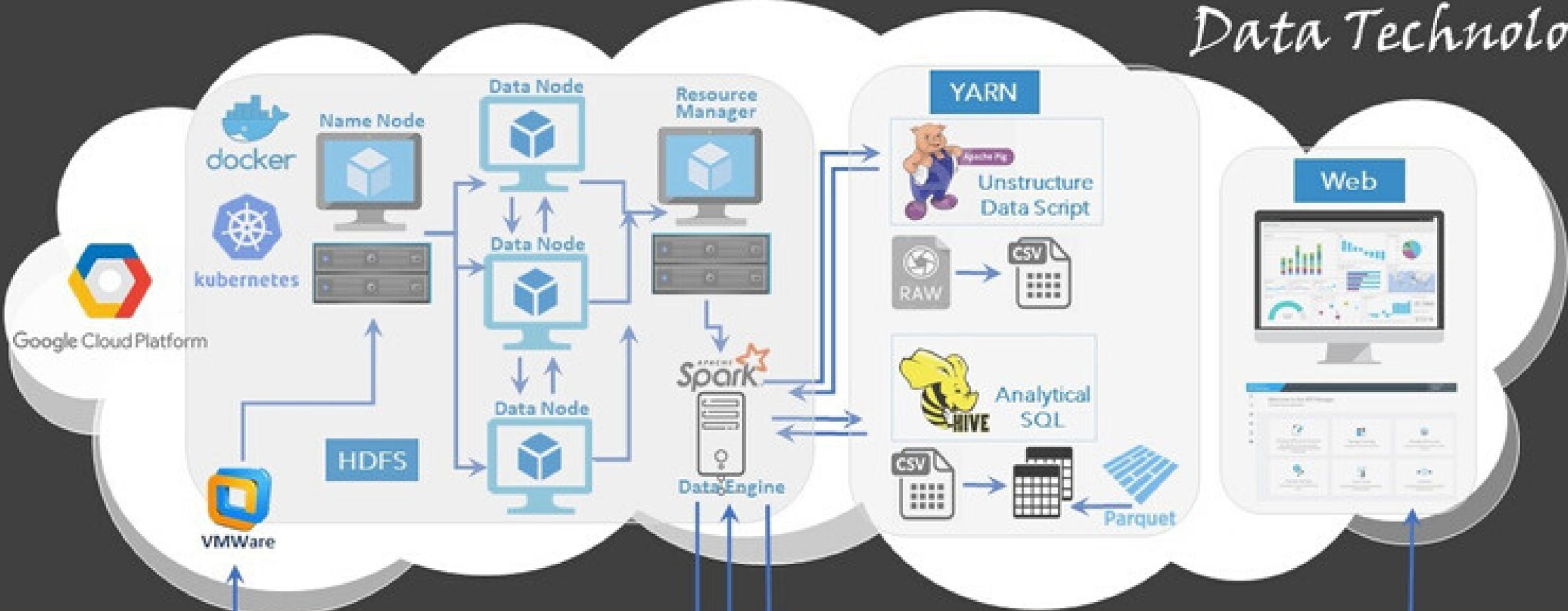
水費
第四台費
天然氣費
顯著影響成交所需天數

刊登資料完整性

資料填寫越完整，越早出租出去的機會越大。

文字探勘 TEXT MINING

Data Technology



591 房屋交易

RAW

jupyter

Web Crawler

Linux Shell

ubuntu

Setup K8S

- Extract
- Transform
- Load
- Create DB
- Partition

Data Structure & Clean

- Normalize
- Statistics
- Cluster

Data Analysis

- Decision factor
- Text Mining

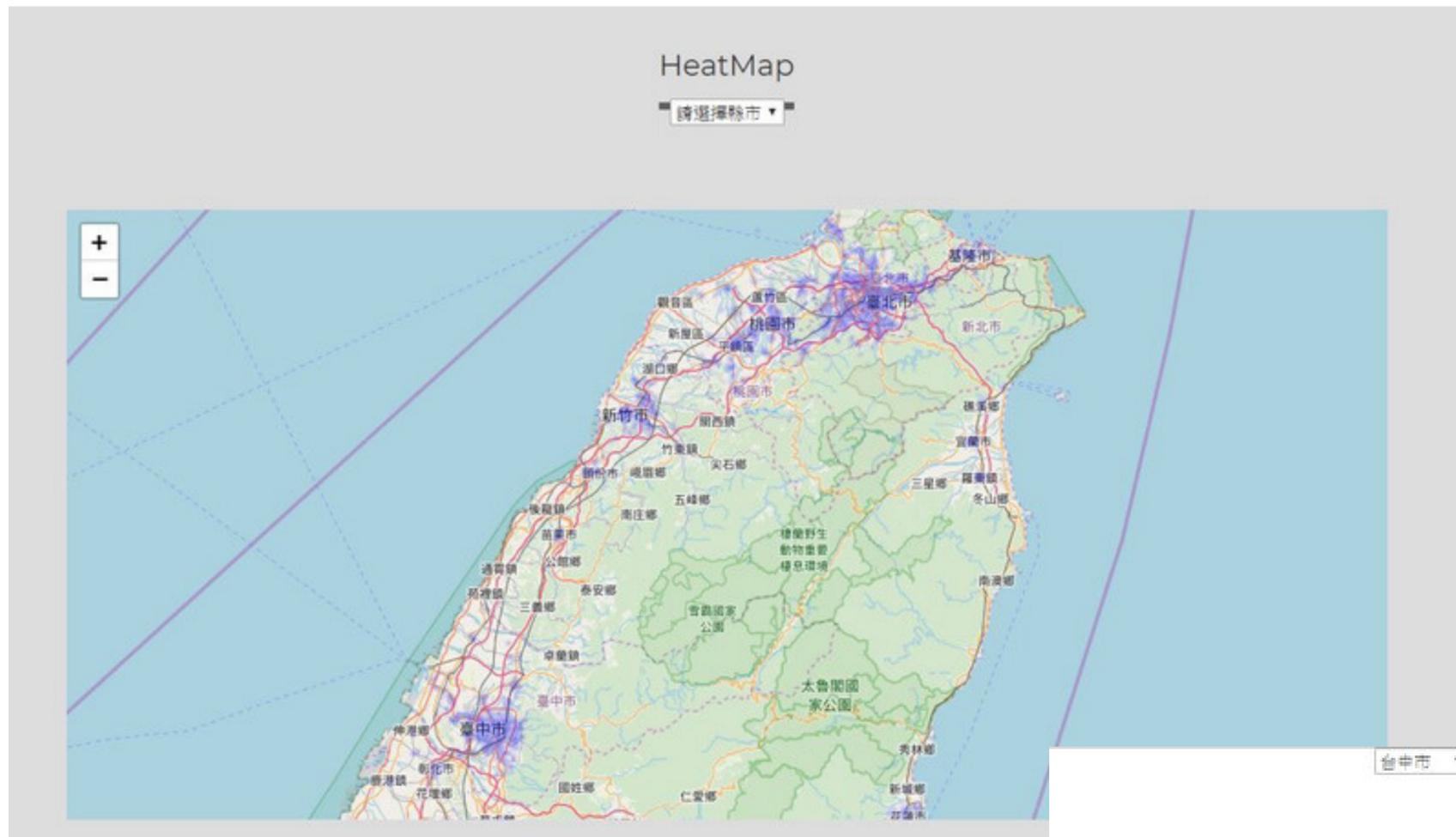
Data Mining & ML

JS

- Home page
- Visual Chart
- App Function

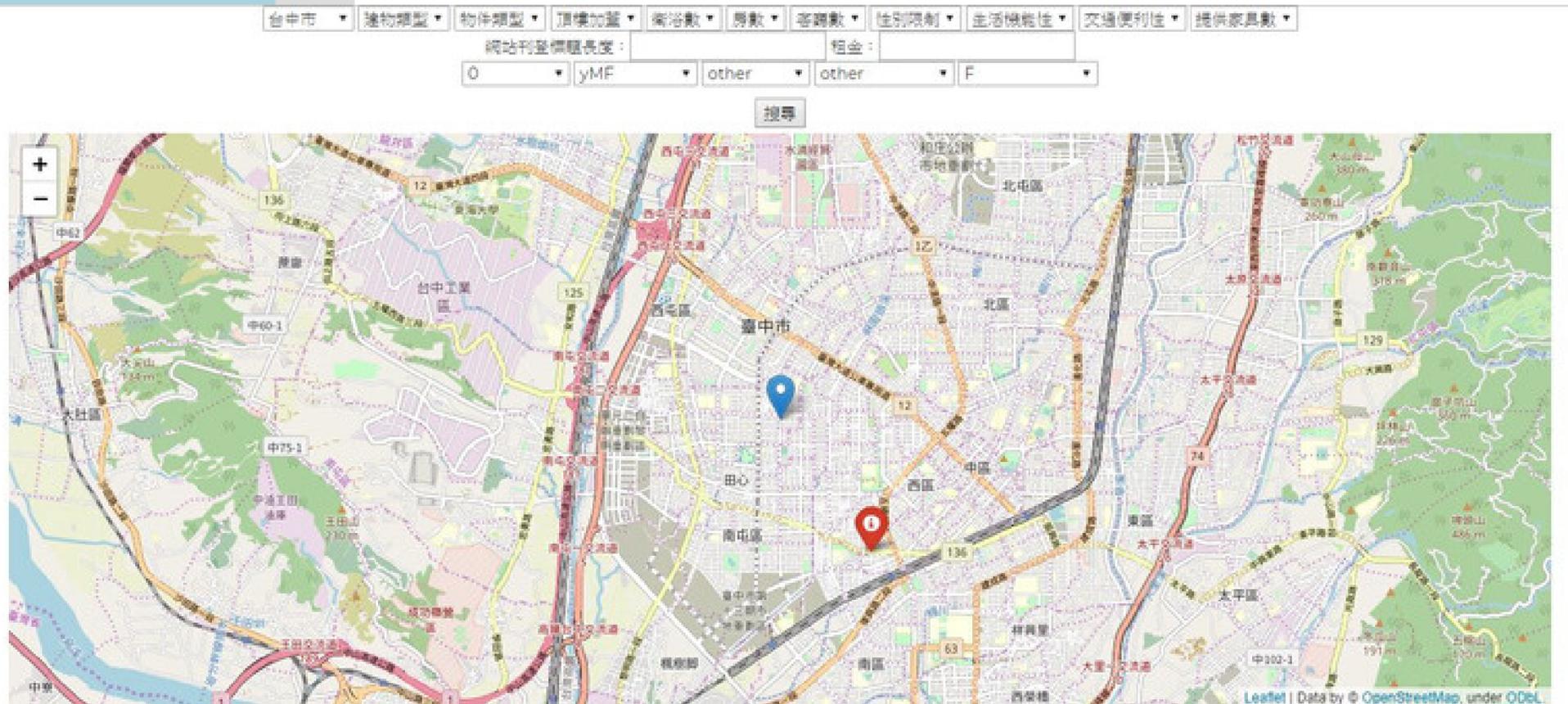
API & BI Report

網頁連結 WEB LINK



依類型分類後輸入物件特徵，可提供物件快速成交的關鍵因子

透過網頁呈現台灣租屋市場的熱度分佈圖



建議和挑戰

SUGGESTIONS & CHALLENGES

智慧決策系統

建立智慧型租屋物件決策系統，讓房東查詢房屋物件分析結果，根據物件周邊競爭程度差異，輔助房東進行判斷是否該提供設備或減低租金等方式，加速成交速度。

優化上架資訊

針對房東租屋條件，有10個關鍵變數可提供房東改進。建立租屋介紹時的標題與內文高吸引力字詞推薦，可做為房東刊登物件時的參考。

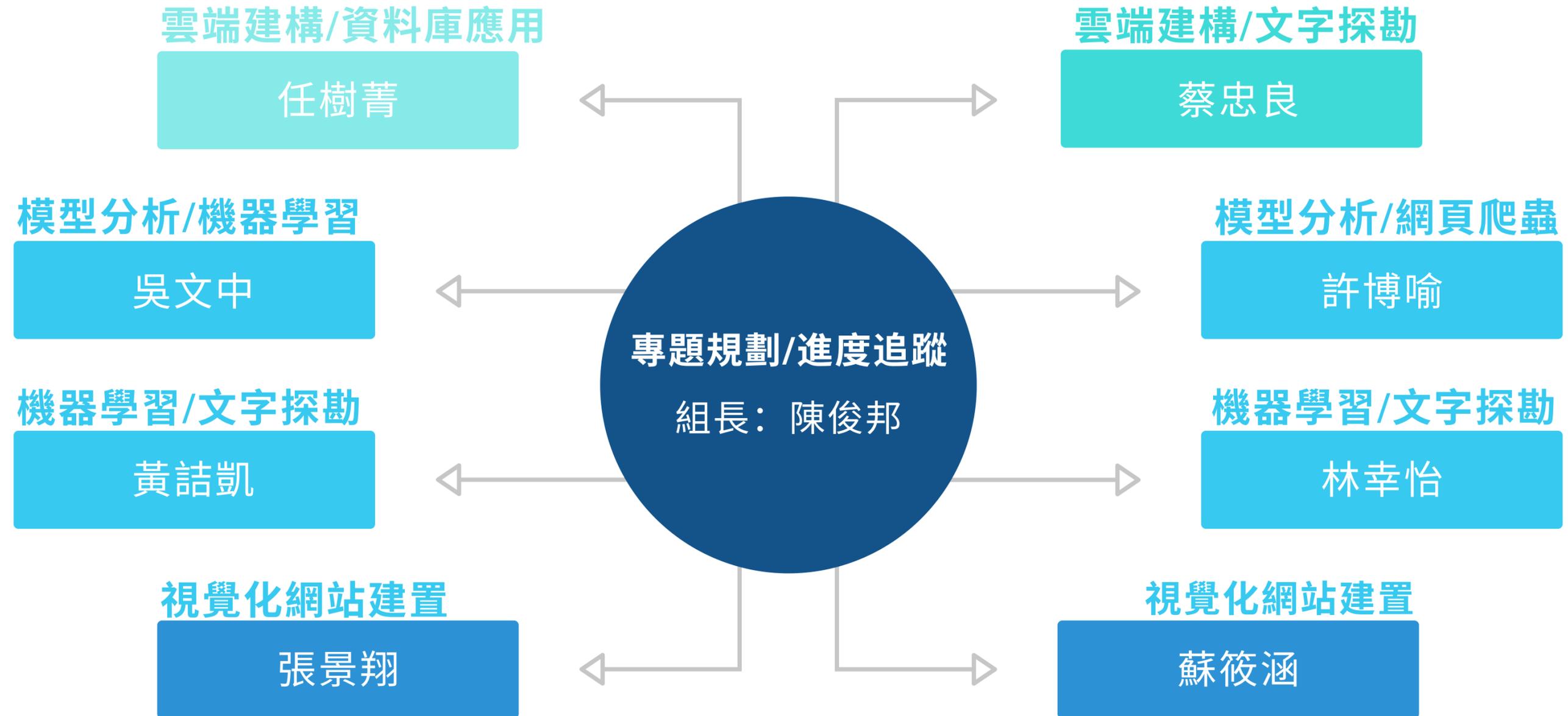
未來相關應用

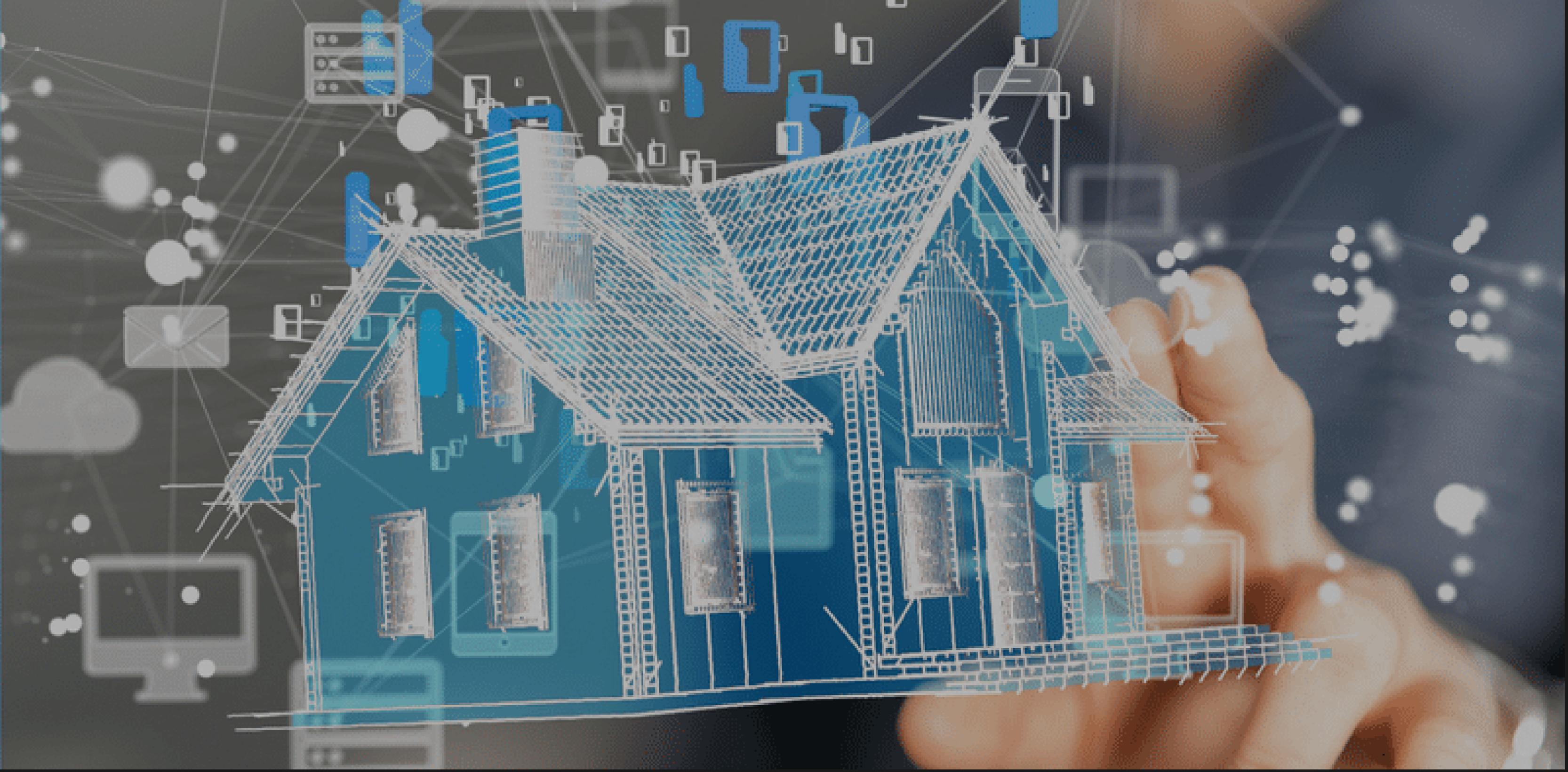
本研究目前僅針對台中地區做分析，在未來可以根據不同區域進行更深入的研究。

- 租金預測
- 瀏覽數預測
- 手機/PC瀏覽量比較.

成員介紹

MEMBER INTRODUCTION





感謝您的聆聽與指教！