

# Winner winner, chicken dinner

誰才是最後贏家—— 以資料探勘預測誰能吃雞

指導教授:李鍾斌

學生:劉律奇、曾士育、阮之群、邱邦旭

蔡宗宏、李奇學、游宏文



## 目錄

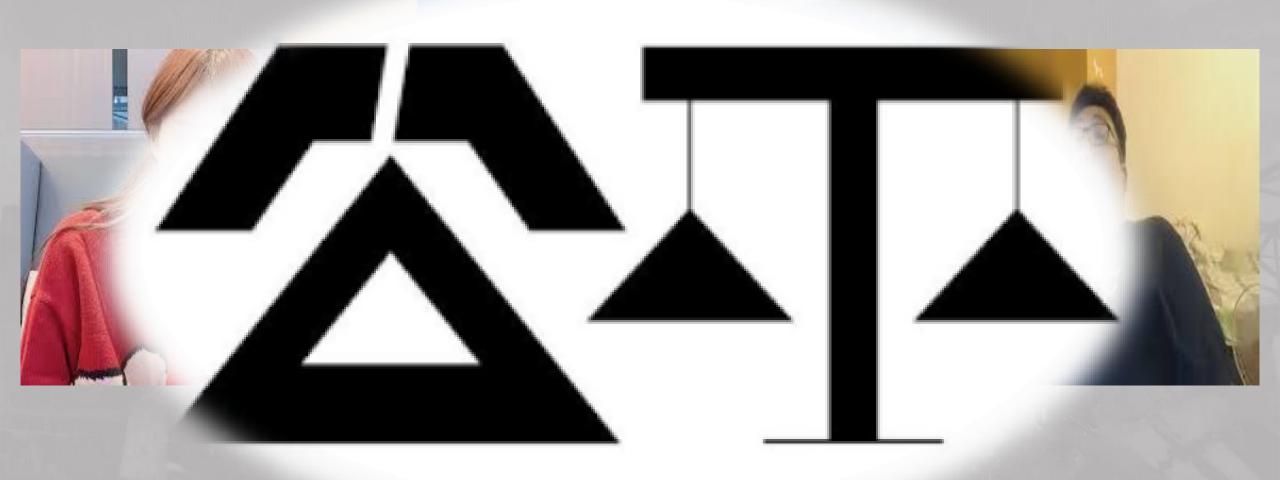
- 1 前言
- 2 文獻探討
- 3 研究方法
- 4 實證分析
- 5 結論

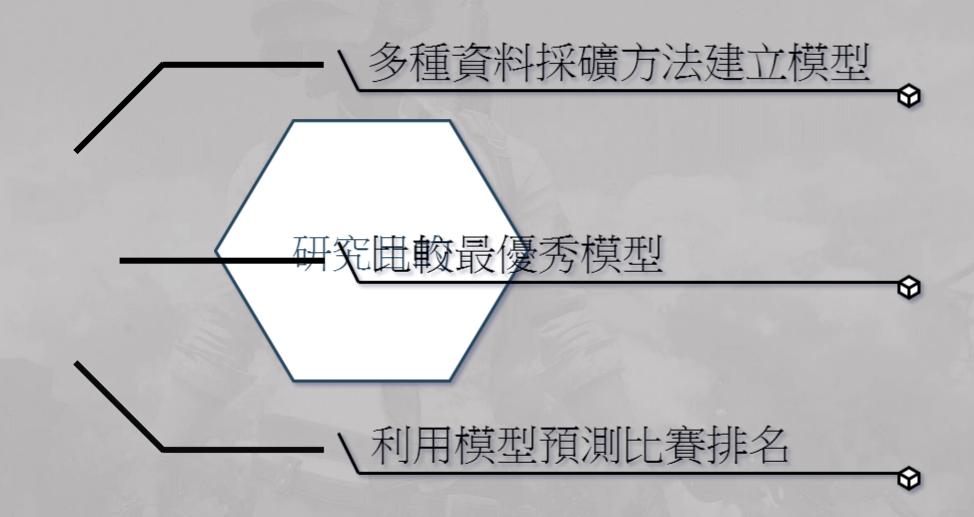


### 研究背景與動機



## 選擇「絕地求生」的原因





#### 研究架構

界定研究主題與目的

2 探討相關文獻

3 擬定研究方法

4 資料分析與解釋

# 文獻探討

### 電競產業

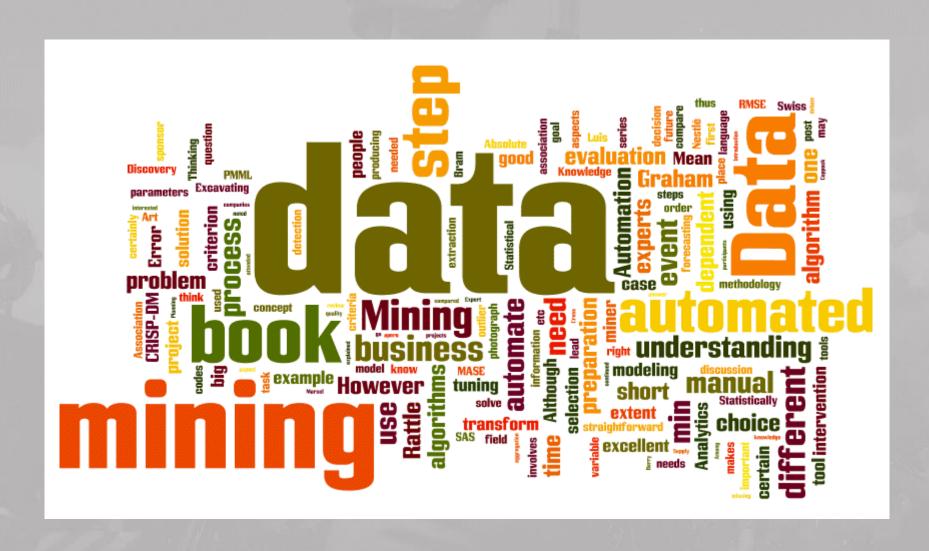








## 資料探勘

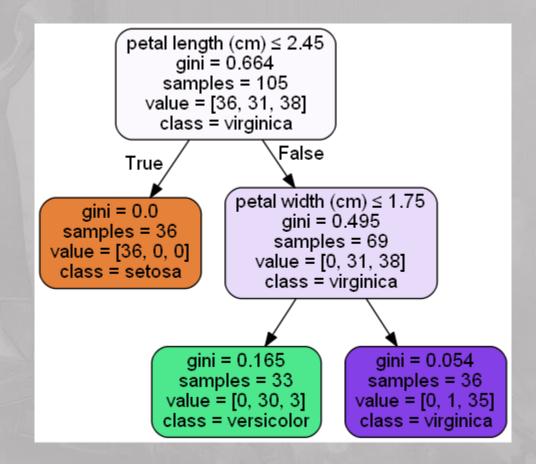


#### 決策樹

#### 決策樹優點:

· 能用最佳變數切割樣本

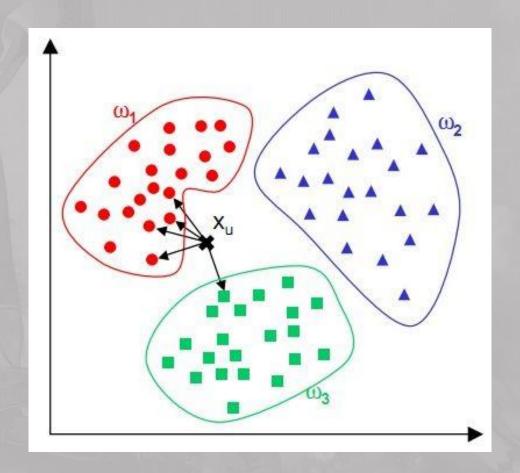
• 概念簡單



#### **KNN**

#### KNN優點:

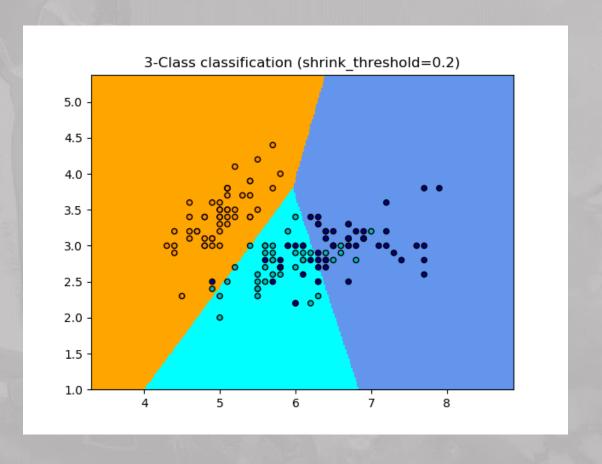
- 模型可以做分類也可以做回歸。
- 可以通過距離確定訓練樣本和測試樣本的相似性。



### NCN

#### NCN優點:

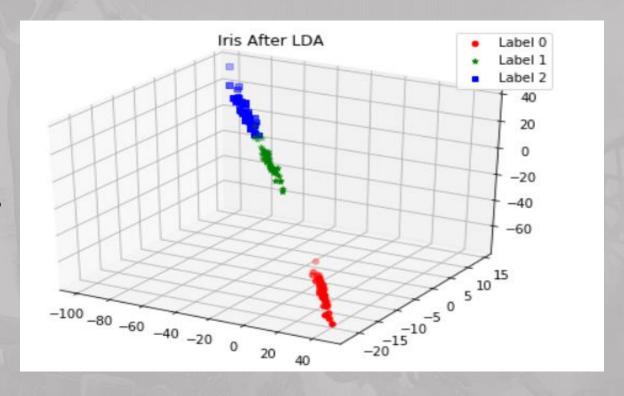
- ·汲取了KNN的優點。
- · 選取的k個近鄰點盡可能分佈 在測試樣本點的周圍。



#### LDA

#### LDA優點:

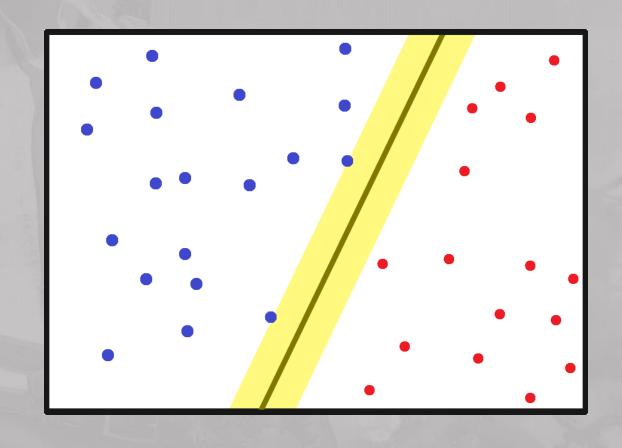
- 使同類樣本的投影點在同一條直線上。
- · 3D立體視覺化模型便於分析。



#### **SVM**

#### SVM優點:

- · 在解決小樣本、非線性、高 維度模式識別問題有優勢。
- 能夠將兩個類別之間的間隙 區隔開來以便讓分類器更精 準地進行判斷與預測。



### 資料探勘方法統整

決策樹

KNN

NCN

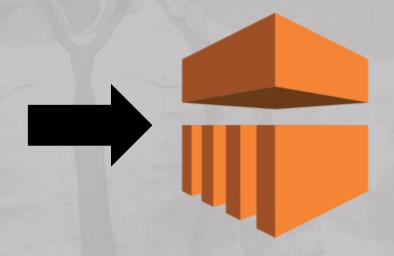
LDA

SVM

#### **AWS EMR**





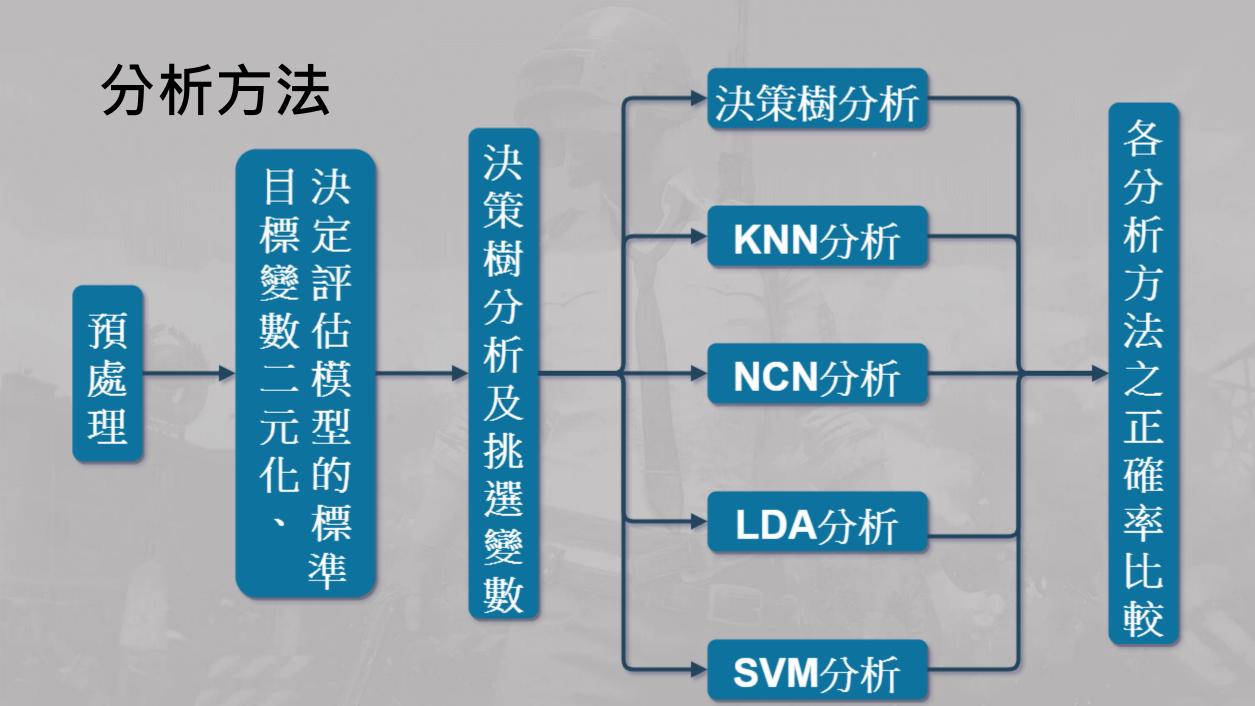


## amazon EMR

## Amazon Web Services(AWS)



# 研究方法

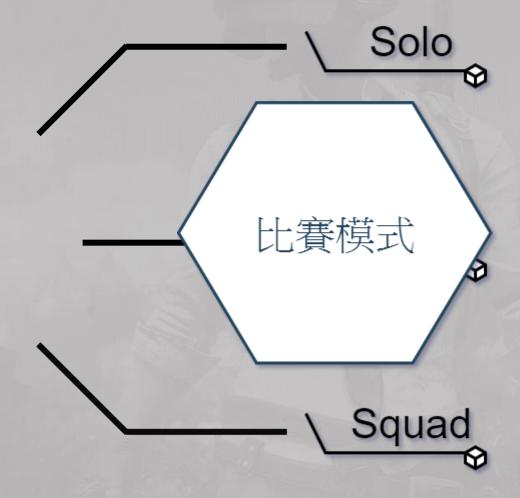


## 資料來派

**DBNOs** assists boosts damageDealt headshotKills 5 heals 6 7 ld 8 killPlace 9 killPoints killStreaks 10 11 kills Jongestk<sub>in</sub> 12 13 match vin Flace Pe rideD: 18 19 roadKills swimDistance 20 teamKills 21 vehicleDestroys 22 walkDistance 23 24 weaponsAcquired winPoints 25 26 groupld numGroups 27 maxPlace 28 winPlacePerc

## 預處理

1	Id	groupld	matchld	assists	boosts	damageDealt	DBNOs	headshotKills	heals	killPlace	killPoints	kills	killStreaks	longestKill	matchDuration	match
		9 1	e a10357fd1a4a91		0 (	-	0	) (	)	0 6	60 124	1 0		0 (		6 squac
3	eef90569b9d03c	684d5656442f9e	aeb375fc57110c		0 (	91.47	0	) (		0 5	57	0 0		0 0	1777	7 squac
4	1eaf90ac73de72	6a4a42c3245a7	4 110163d8bb94ae	e	1 (	68	0	) (		0 4	17	0 0		0 0		8 duo
5	4616d365dd2853	a930a9c79cd72	1 f1f1f4ef412d7e		0 (	32.9	0	) (		0 7	75	0 0		0 0	1436	6 squac
	315c96c26c9aac				0 (	100	C	) (		0 4	15	0 1		1 58.53	1424	4 solo-f
7	ff79c12f326506	289a6836a88d2	7 bac52627a12114	1	0 (	100	1	1	1	0 4	4	0 1		1 18.44		5 squad
8	95959be0e21ca3	2c485a1ad3d0f1	1 a8274e903927a2	2	0 (	0	C	) (		0 9	6 126	2 0		0 0		6 squad
9	311b84c6ff4390	eaba5fcb7fc1ae	292611730ca862	2		8.538	C	) (		0	100	0 🔷 0	1	0	1967	7 solo-f
10	1a68204ccf9891	47cfbb04e1b1a2	2 df014fbee744		U	51.6	0	) (		0		0		0	1375	5 squac
11	e5bb5a43587253	759bb6f7514fd2	3d20 00305b	b	0 (	97	C	) (		0				0	1930	0 squad
12	2b574d43972813	c549efede67ad	aoddb8320fc1		0 (	28.5	0	) (		0				0	1811	1 squac
13	8de328a74658a9	f643df9df387	80170383490003	3	0	137.9	1	1 (						0	1384	4 duo-fr
14	ce4f6ac165705e	da24cdb9 39c	c 535b5 1965a94	1	U	0	0	) (		U				0	1774	4 squad
15	b7807186e3f679	3c08e4 7474	9 2c30d 81c52d		0	24.2	0	1	1	5		4		1 49.83	1886	6 solo-f
16	8e244ac61b6aab	d40d0c 3573a	1 94e1c		0	,22.8	1	1 (		2		1		1 37.91	1458	8 squad
17	12d8d4bd94312d	fe52d48 ae68b	o 6fd9e7 dddd0c5		U	80.71	1	1		0				0	1313	3 duo-fp
18	62f2f0917d84b2	f61b6982 19f5	1d6cfe f23b0		0	81.71	1	1	1-	4		1		1 9.158	1882	2 squac
19	92022479b92ce7	2f2c33f54b 9	07948 3b9c0f		0	254.3		) (	1:	2				1 36	1371	1 solo-f
20	7bd224781f064b	6dde607d151	733af30cc00099		0	0	(	) (		0				0	1301	1 squad
21	71cbdbc3b263e5	7b61f74b51906	99449ad7	7	0 1		0	) (		1	134			0	1322	2 squad
22	02ace8c6e58461	a4bc548028f800	80f2b8+		0	269.1	0	)	1	8		0 2		1 7.438	1890	0 duo-fp
23	00341b1caa5420	d661a2d19e7ae	9 f3956286eb39a5			158.7	1	1 (		0		0		0	1853	3 squad
24	9b2961d4d51f91	799d0a4d61dc3	c e833ca2282169d	d	0	192.3	1	1 2	2	3	5 102	2 2		1 280.6	1775	5 duo-fp
25	0b6fbdfb59c994	7a75c3e86934f6	8b0a78c005cea0	0	0 6	1011	6	5 2	2	2	2 156	4 9	:	2 186.6	1857	7 duo
26	736eda9b9c20b3	d35e80e4e64dd	4 62fbe726028662		0 3	327.6	4	1	1	1	3 134	6 4		2 167.8	1454	4 squad
27	4c45dc732689ec	8e0a0ea95d359	6 37f43ba55ec0a4		1 4	558.6	3	3 (	)	4	1 126	5 3	:	2 237.5	1841	1 duo-fp
28	91f5da9c3628eb	090fd12f3ca8a8	e8b8cf5d9231d3		0 (	44.28	C	) (		0 7	78	0 0		0 0	1879	9 squac
29	dbf611495bfda3	10cbb86844dee	0 2cdae31ee18601	1	0 4	381.2	2	2	1	2	7	0 4		2 42.13	1896	6 duo-fp
30	f9473c4f1cfdc4	8483976f3ba230	0 6057f846f3ed12		0 6	345.6	2	2	1	1	6	0 4		1 105.2	1339	9 squad
31	ac5b57ff39979c	857cc55b2b600	1 e019e04dee4f19		0 (	0	C	) (		0 0	37	0 0		0 0	1530	0 duo
32	3a4e362d28f411	b4fbf11bf33ac3	cf3d655571b26b		0 (	36.73	C	) (		0 6	52	0 0	(	0 0		1 duo
33	4d16222292e9c8	539c5ba5a4ca9	6 9d090204befa18		0 (	0	C	) (		0 0	80	0 0		0 0	1371	1 squad
34	e050d1f179d289	9e9fc09bcdab3f	bf3065e01dd3f9		0 3	0	C	) (	)	1 6	51	0 0		0 0	1913	3 duo
35	4b604176d374e0	0be145f90609b1	1 b2f1bb79ad4298		0 2	65.47	C	) (		2 (	109	5 0		0 0		8 squac
20	-244725E04b002	LCCAd4-lb-b	- 00044040-404	0.000		420.0		<u> </u>		4	14	1	Acres de la constitución de la c	14.20	1005	c



### 預處理

#### В

groupld

4d4b580de459be

684d5656442f9e

6a4a42c3245a74

a930a9c79cd721

de04010b3458dd

289a6836a88d27

2c485a1ad3d0f1

eaba5fcb7fc1ae

47cfbb04e1b1a2

759bb6f7514fd2

c549efede67ad3

f643df9df3877c

da24cdb91969cc

3c08e461874749

140 10 7 10570 4

fe52d481bae68b

fe52d481bae68b

ZIZCOOIOTOCTUO

6dde607d151819

7b61f74b51906c

a4bc548028f800

d661a2d19e7ae9

799d0a4d61dc3c

7a75c3e86934f6

d35e80e4e64dd4

8e0a0ea95d3596

090fd12f3ca8a8

10cbb86844dee0

8483976f3ba230

857cc55b2b6001

b4fbf11bf33ac3

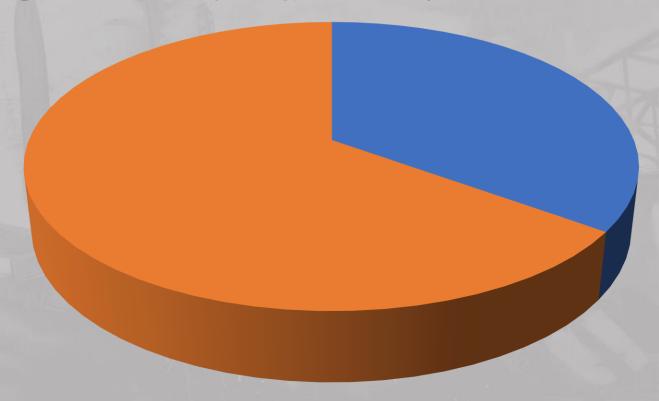
## 一樣的!

fe52d481bae68b

fe52d481bae68b

### 目標變數二元化

試驗三:前點6%名次為win;後66%名次為lose



### 評估模型

正確率(Accuracy)

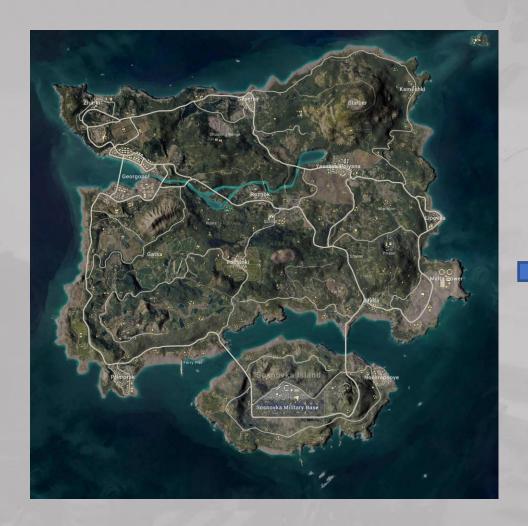
· 精準率(Precision)

· 召回率(Recall)

• F1-score

混淆矩陣	預測正確	預測錯誤
真實正確	True Positive (TP)	False Negative(FN)
真實錯誤	False Positive (FP)	True Negative(TN)

## 研究限制及範圍

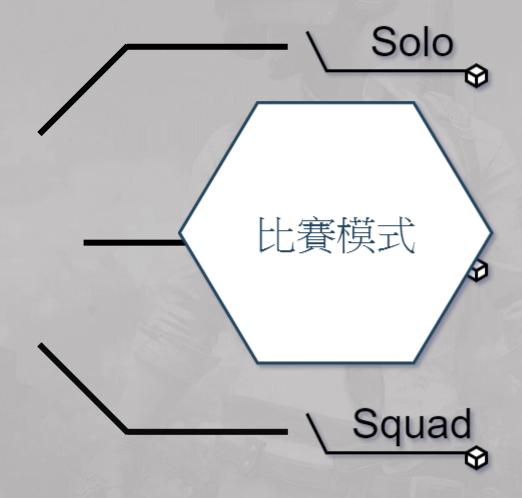


## New!!!



# 實證分析

排名前50% vs 排名後50% 排名前10% vs 排名後90% 排名前35% vs 排名後65%



最大深度13 最小葉數100

VS

最大深度5 最小葉數1000

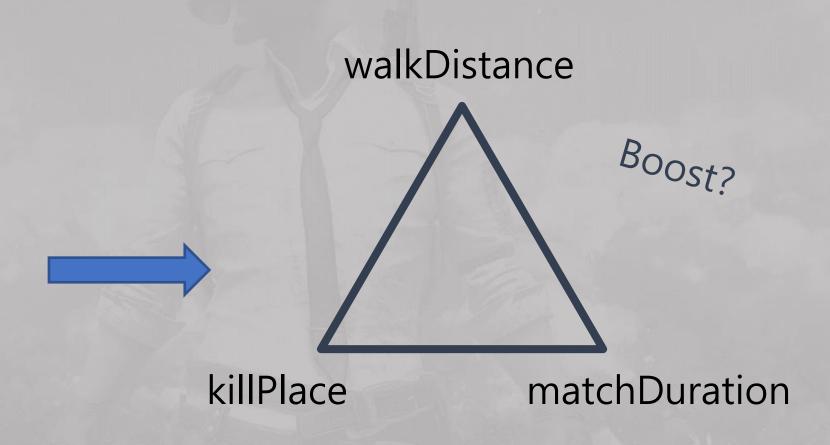
# CART

VS

C4.5

## 挑選變數

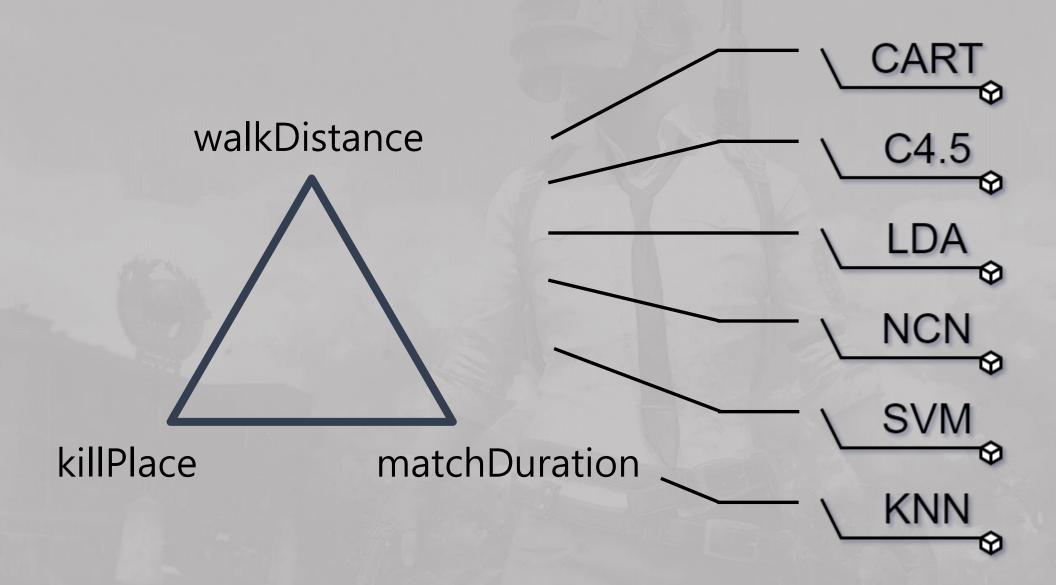
1	DBNOs					
2	assists					
3	boosts					
4	damageDealt					
5	headshotKills					
6	heals					
7	ld					
8	killPlace					
9	killPoints					
10	killStreaks					
11	kills					
12	longestKill					
13	matchDuration					
14	matchld					
15	matchType					
16	rankPoints					
17	revives					
18	rideDistance					
19	roadKills					
20	swimDistance					
21	teamKills					
22	vehicleDestroys					
23	walkDistance					
24	weaponsAcquired					
25	winPoints					
26	groupld					
27	numGroups					
28	maxPlace					
29	winPlacePerc					



## 目標歸一

個人模式							
正確率	CART		C4.5				
目標分類	第一組	第二組	第一組	第二組			
50:50	0.944	0.936	0.944	0.929			
35:65	0.94	0.928	0.939	0.928			
10:90	0.927	0.926	0.928	0.925			

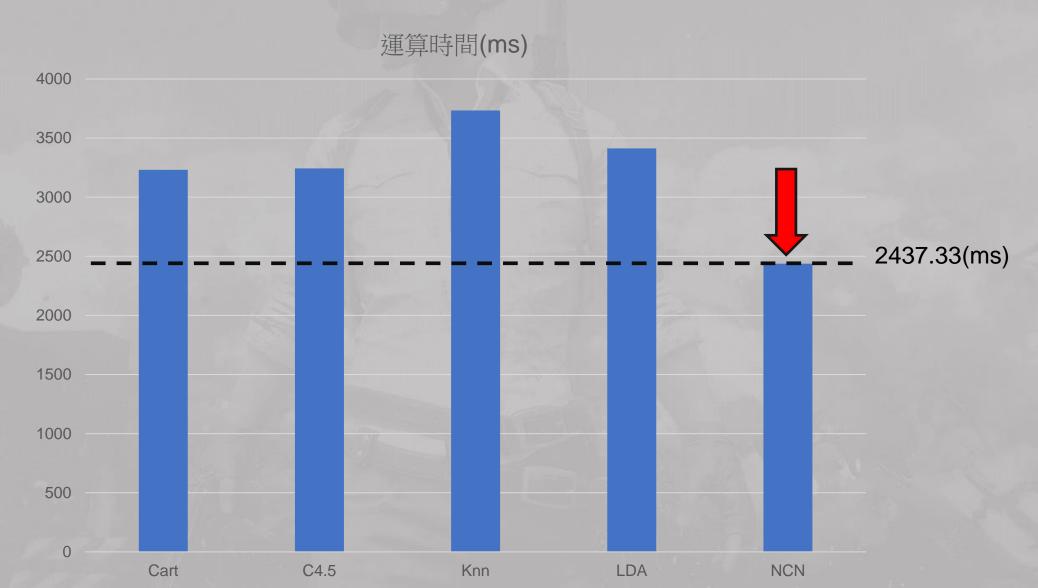
排名前50% vs 排名後50% 排名前10% vs 排名後90% 排名前35% vs 排名後65%



#### 分組正確率比較

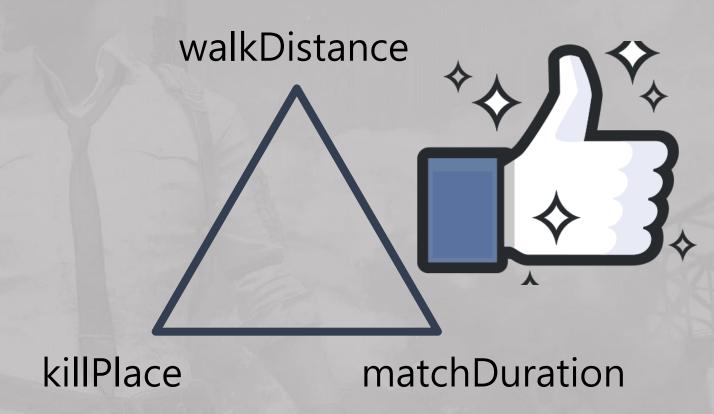
模型名稱	CART	C4.5	KNN	LDA	NCN	SVM	
個人模式	0.940	0.939	0.922	0.914	0.905	$\left(\begin{array}{c} 0.658 \end{array}\right)$	過低
雙人模式	0.930	0.930	0.923	0.921	0.906	0.643	
四人模式	0.909	0.909	0.902	0.905	0.883	0.636	

### 分組時間比較



#### 得出重要變數

- 正確率高,解釋能力強
- 各個模型正確率相當

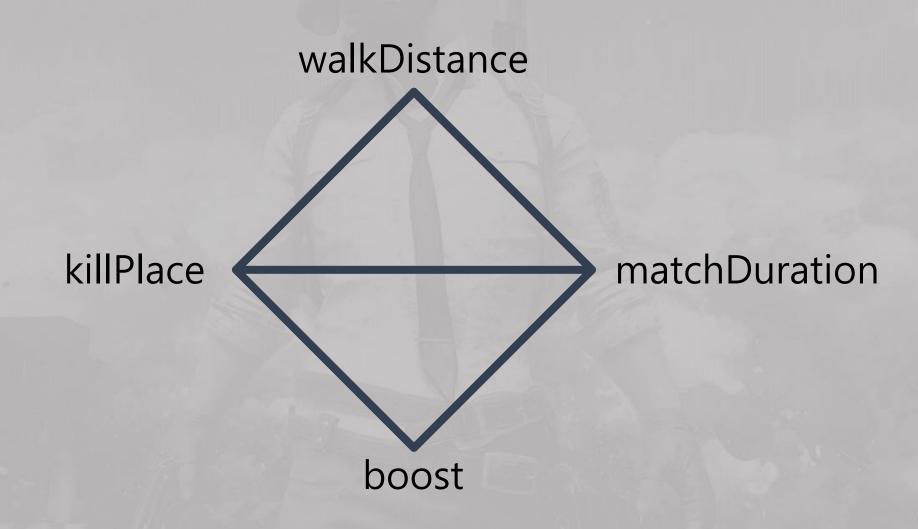


# 結論

#### 個人模式 正確率 CART C4.5 第一組 目標分類 第一組 第二組 第二組 0.944 0.929 50:50 0.944 0.936 0.939 0.94 0.928 0.928 35:65 0.926 0.928 0.925 10:90 0.927

排名前50% vs 排名後50% 排名前10% vs 排名後90% 排名前35% vs 排名後65%

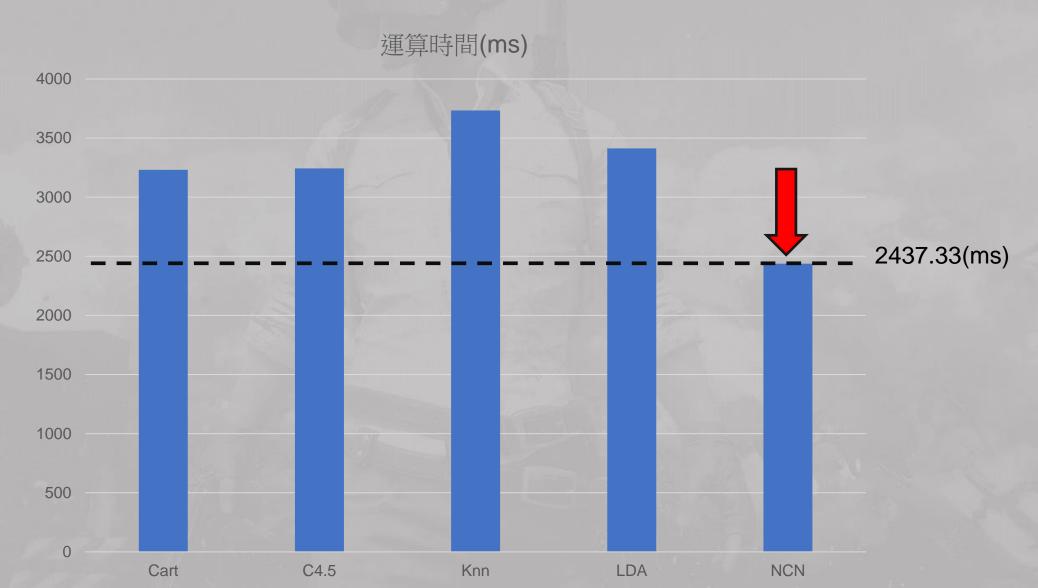
#### 重要變數



#### 分組正確率比較

模型名稱	CART	C4.5	KNN	LDA	NCN	V	
個人模式	0.940	0.939	0.922	0.914	0.905	過低	
雙人模式	0.930	0.930	0.923	0.921	0.906		
四人模式	0.909	0.909	0.902	0.905	0.883	6	

### 分組時間比較



### 未來用途







## 報告結束