# 8. 機器學習應用 (佔分 10 分)

當我們要做機器學習應用時,常會選定一些屬性和一個類別來當資料收集的依據。例如我們現在要研究一公司內人員,會不會買筆記型電腦的情形時,我們可選定「收入」、「工作經驗」、「主管」、「性別」等四項來當屬性,選定「買?」來當類別。

根據這項目,我們去收集資料,假設我們得到下列8筆資料:

收入 工作經驗 主管 性別 買?

L	L	N	F	N
L	L	N	M	N
Н	L	N	F	Y
M	M	N	F	Y
M	H	Y	F	Y
M	Н	Y	M	N
Н	H	Y	M	Y
L	M	N	F	N

從此資料我們可得知,「收入」和「工作經驗」這兩個屬性都有L(low)、H(high)、M(middle)三種值,而「主管」這屬性有Y(yes)、N(no)兩種值,而「性別」這屬性有M(male)、F(female)兩種值。所有資料的「買?」這類別值則是Y或N兩者之一。

現在首先我們需要計算目標群組T之Gini值

Gini(T) = 1 - 
$$\sum_{i=1}^{n} p_i^2$$

其中 n 為 T 中類別種類數目(在上例中因只有 Y 或 N ,所以是 2);  $p_i$  為類別值 j 在目標群組 T 中之分佈機率。

例如我們要根據上面所給的 8 筆資料來計算, $Gini(收入=L)=1-(0/3)^2-(3/3)^2=0$  因為符合收入=L 的資料為第 1,2,8 筆資料,此三筆資料之類別「買?」都是  $\mathbb{N}$ ,所以  $\mathbb{Y}$  的分佈機率為 0/3, $\mathbb{N}$  的分佈機率為 3/3。

同理可得  $Gini(收入=M)=1-(2/3)^2-(1/3)^2=0.44444444$  $Gini(收入=H)=1-(2/2)^2-(0/2)^2=0$ 

接下來我們要計算某屬性 w 之 Gini-split 之值:

Gini-split (w) =  $\sum_{i=1}^{m} (X_i / Y) \text{Gini}(T_i)$ 

其中m為屬性w中值種類之數目(在「收入」這屬性,有L、H、M三種值,所以m=3)

X為第 i 種屬性值的資料數目(如在收入=L 時有 3 筆資料, $X_{i}=3$ )

Y 為全部資料筆數 (在上例中 Y=8)

Gini(Ti) 為第 i 種屬性值之 Gini 值

因此 Gini-split(收入) = (3/8)\*0+(3/8)\*0.4444444+(2/8)\*0 = 0.16666667

同樣 Gini(工作經驗= $L) = 1-(1/3)^2-(2/3)^2 = 0.44444444$ 

Gini(工作經驗=M) =  $1-(1/2)^2-(1/2)^2$  = 0.5

Gini(工作經驗=H) =  $1-(2/3)^2-(1/3)^2$  = 0.44444444

Gini-split(工作經驗) = (3/8)\*0.4444444+(2/8)\*0.5+(3/8)\*0.44444444 = 0.45833333

 $Gini(主管=Y) = 1-(2/3)^2-(1/3)^2 = 0.44444444$ 

Gini(主管=N) =  $1-(2/5)^2-(3/5)^2=0.48$ 

Gini-split(主管) = (3/8)\*0.4444444+(5/8)\*0.48 = 0.46666667

 $Gini(性別=M) = 1-(1/3)^2-(2/3)^2 = 0.44444444$ 

Gini(性別=F) =  $1-(3/5)^2-(2/5)^2=0.48$ 

Gini-split(性別) = (3/8)\*0.4444444+(5/8)\*0.48 = 0.46666667

現我們要找出屬性中Gini-split()最小者及其值,在上例中為收入,其值為0.167(四捨五入到小數點後3位)

#### 輸入說明:

第一列為資料筆數 Y,其中1 < Y < 100000

第二列為屬性名稱,最後一個是類別名稱,各元素間以空白隔開,為避免中文編碼問題,本列皆改以英文代碼呈現。(收入→AAA、工作經驗→BBB、主管→CCC、性別→DDD、買?→buy?)

接下來為丫列資料,每筆資料的欄位以空白隔開。

#### 輸出說明:

第一列印出各屬性中 Gini-split()最小者之名稱,若有相同最小值時印出最左邊之屬性名稱。 第二列印出其 Gini-split()值,四捨五入到小數點後 3 位

## 範例輸入:

8

AAA BBB CCC DDD buy?

LLNFN

LLNMN

HLNFY

MMNFY

MHYFY

M H Y M N

H H Y M Y

LMNFN

### 範例輸出:

AAA

0.167