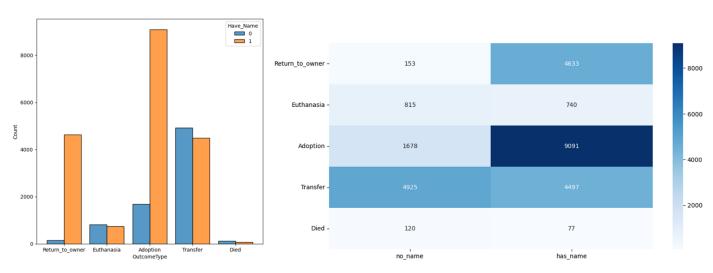
在資料處理的部份分為七個部分,分別是缺值的填補以及針對各特徵的處理,以下詳細說明:

### - \cdot missing value imputation

_	eindex: 26/29 en columns (total	tries, 0 to 2672	8
			D
#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Name	19038 non-null	object
1	OutcomeType	26729 non-null	object
2	AnimalType	26729 non-null	object
3	SexuponOutcome	26728 non-null	object
4	AgeuponOutcome	26711 non-null	object
5	Breed	26729 non-null	object
6	Color	26729 non-null	object
dtvp	es: object(7)		

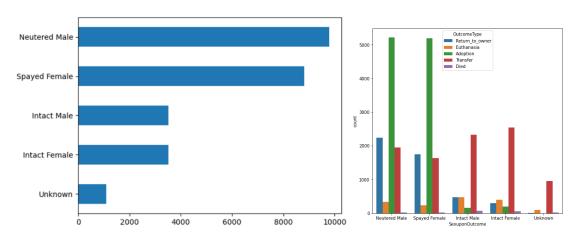
觀察資料缺值的狀況,發現姓名、性別及年齡有缺漏的情形。姓名的部分,由於後面會將此特徵區分為有無姓名,因此將沒有姓名的直接填補 0,歸類為沒有姓名的動物。性別的部分,只有一個缺值,因此直接將其歸類於最多的那個性別類別 Neutered Male。年齡的缺值以平均值填補。

#### 二、Name



Name 為 str 型態特徵,內容為狗貓的名字,像是 Elsa、Jimmy...等。觀察視覺化圖表,在結果為 adoption 的資料中,多數都是有名字的。以 Cramer's V 係數分析,發現相關性達到 0.453,為強相關。由於將 Name 直接轉 one-hot 的話,資料維度可能會因為名字種類過多而變太高看不出特性,因此將此特徵轉換為有無姓名(0/1)。

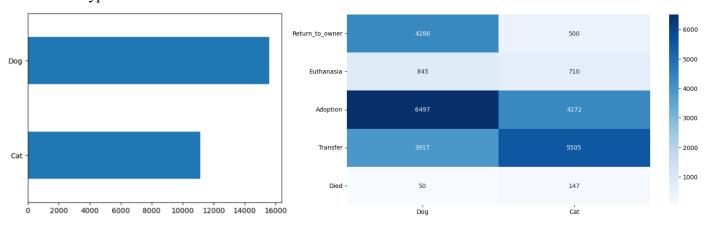
# 三、Sexuponoutcome



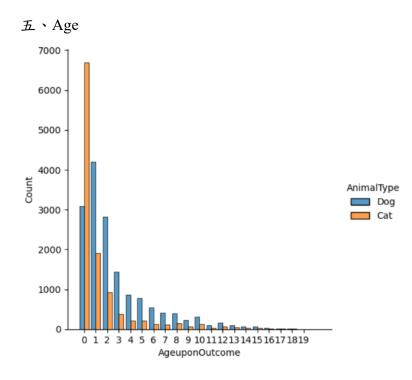


性別的部分分為五類。資料多數落在 spayed female 和 neutered male。在 Cramer's V 係數上性別與結果的相關係數一樣達到 0.453,為強相關。此特徵無特別處理直接 one hot encoding

## 四、Animaltype

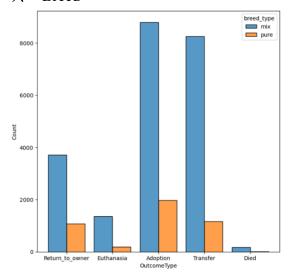


此特徵有兩類,在 Cramer's V 係數上的結果為 0.341,為中相關。嘗試兩方法:1.將貓跟狗的資料切開分別訓練模型、2.不區分兩模型,直接轉 one-hot 一起訓練。兩方法皆嘗試過後,發現一起訓練表現稍微好一點,但差別很小。



Age 的部分,資料為數值加年、月、週等時間單位的 str 型態。嘗試兩個方式,一是將資料全部轉換為以天為單位,另一個方式是將年紀切分為四個階段:'NewBorn','Adolescence','Adulthood','Senior'。經過實驗發現將年齡皆轉換為以天為單位的效果較好。

### 六、Breed



血統的部分,資料的型態為 str 型態,將貓和狗的血統區分的相當詳細。若有混種,字串中會有'Mix'的單詞出現,

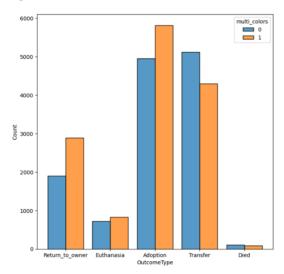
如:Domestic Shorthair Mix,或是會列出不同的品種,並以 斜線區隔開來,如:Plott Hound/Boxer;純種的部分則是會 直接列出其品種。

經觀察發現其中種類有 1380 種,若是直接轉 one-hot 很有可能造成維度過高的狀況。因此決定實驗三種方式:

一、將貓跟狗分開處理,狗的部分以 knowledge-based 的方式,根據 American Kennel Club (AKC)對狗的分類,將狗的種類進行歸類,類別有像是 Working、Toy、Mix......等類別;而貓則是將區分為長、中、短毛和其他。經過處理,

此特徵的維度降為57維。第二種方式,貓的作法沒有改變,狗的部分是將出現超過平均次數的血統種類留下,其他較少出現的血統種類歸類為其他,經過處理後的維度為13維。最後一種方式貓和狗是一起處理的,將貓狗依據字串中的'Mix'和斜線將貓和狗分為'Mix'以及'Pure'。經過實驗,發現將貓和狗的血統區分為'Mix'以及'Pure'的效果是最好的。

#### 七、Color



最後一個特徵是毛色,資料的型態也是 str 型態,內容舉例:Red/White 代表是有兩種顏色,Black 則是純色的。觀察資料發現顏色種類有 366 種,若直接轉 one-hot,也可能會有維度過高的情形。在參考了 kaggle 平台上其他隊伍先前的做法後,將毛色區分為多種顏色及純色(1/0)。