## **Examen unidad 4 SAA**

- 1. (1 pto.) Tenemos una variable "peripheral pulse" que puede tomar los siguientes valores: normal, increased, reduced, absent. ¿Qué tendríamos que hacer, suponiendo que no tenga valores nan, para efectuar la siguiente asignación?
  - 1 = normal
  - 2 = increased
  - 3 = reduced
  - 4 = absent

```
dataset['peripheral_pulse'] = dataset['peripheral_pulse'].map({'increased':2,'normal':1,'reduced':3,'absent':4}).astype('float64')
```

- 2. (1 pto.) La variable lesion\_1 es de tipo numérico donde el primer número indica el lugar de la lesión y se podría considerar que dicha información es importante para predecir la supervivencia del caballo:
  - 1 = gastric
  - 2 = sm intestine
  - $3 = \lg \operatorname{colon}$
  - $4 = \lg \text{ colon}$  and cecum
  - 5 = cecum
  - 6 = transverse colon
  - 7 = retum/descending colon
  - 8 = uterus
  - 9 = bladder
  - 11 = all intestinal sites
  - 00 = none

¿Qué hay que hacer para crear otra variable con dicha información?

```
dataset['site_of_lesion'] = dataset['lesion_1'] // 1000
```

3. (1 pto.) La variable "pulse" tiene un 8.03% de valores nan, si en vez de inferir esos datos decidiésemos eliminar las filas correspondientes, ¿cómo se haría?

```
dataset = dataset.dropna(subset=["pulse"])
```

4. (1 pto.) ¿En la variable pulse se observa algún outlier?, explícalo

Si

5. (1 pto.) ¿Cómo harías para categorizar la variable 'pulse'?

$$1: <= 88 \text{ y} >= 48$$

- 2: > 88
- 3: < 48

## Examen unidad 4 SAA

## Nombre:

```
dataset.loc[dataset['pulse'] < 48, 'pulse'] = 3
dataset.loc[dataset['pulse'] > 88, 'pulse'] = 2
dataset.loc[(dataset['pulse'] <= 88) & (dataset['pulse'] >= 48), 'pulse'] = 1
```

6. (1 pto.) ¿Qué es la discretización? Pon un ejemplo aplicado a la práctica de horse colic.

```
dataset['rectal_temp'] = pd.qcut(dataset['rectal_temp'], 3, labels=["High","Normal","Low"])
```

7. (1 pto.) ¿Qué es 1 hot encoding? Pon un ejemplo aplicado a la práctica de horse colic.

El 1 hot encoding intenta paliar el posible efecto adverso de convertir valores no numéricos en una interpretación numérica: el 1 está numéricamente "más cerca" del 2 que el 3. Podemos utilizar la función get dummiers de pandas:

y = pd.get\_dummies(dataset['temp\_of\_extremities'], prefix='1HotEnc')

- 8. (1 pto.) En la práctica se ha aplicado PCA para 15 componentes y para 2 componentes, ¿qué conclusiones puedes inferir?
- 9. (1 pto.) En Backward Eliminitation, ¿la salida es correcta? ¿Hay algún error?

```
X = dataset.drop("outcome",1)
y = dataset["outcome"]
```

10. (1 pto.) ¿Qué diferencia existe entre correlación de Pearson y Spearman?