

# 1. Contexto

En este conjunto de datos relacionados con los pingüinos implica examinar y visualizar los patrones y relaciones presentes en los datos. A continuación, se busca respuesta a las siguientes preguntas:

1. ¿Cual es la vida promedio de un pinguino?
2. ¿Viven as las hembras o los machos?
3. ¿La altura es un rasgo distintivo del sexo?
4. ¿Cual es la proporción altura/ancho de los picos?
5. ¿Qué tipo de datos son las variables del conjunto de datos?
6. ¿Cuántas variables de cada tipo de dato tenemos en el conjunto de datos?
7. ¿Cuántas observaciones y variables tenemos en el conjunto de datos?
8. ¿Existen valores nulos explícitos en el conjunto de datos?
9. ¿De tener observaciones con valores nulos? ¿Cuántas tenemos por cada variable?
10. ¿Cuántos valores nulos tenemos en el total en el conjunto de datos?

## 2. El dataset

La información recolectada se encuentra en un archivo CSV (penguins), contiene 344 filas y 9 columnas. Después de la limpieza veremos si se reducen las filas y/o la columnas de nuestro dataset.

## 3. Primer vistazo al dataset

```
In [ ]: # Importamos librerías/modulos
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns


# Leyendo el dataset
ruta = "../data/penguins.csv"
data = pd.read_csv(ruta)

# Muestra el dataset
print(data.shape)
data.head()
```

(344, 9)

Out[ ]:

	rowid	species	island	bill_length_mm	bill_depth_mm	flipper_length_mm	body_mas
0	1	Adelie	Torgersen	39.1	18.7	181.0	375
1	2	Adelie	Torgersen	39.5	17.4	186.0	380
2	3	Adelie	Torgersen	40.3	18.0	195.0	325
3	4	Adelie	Torgersen	NaN	NaN	NaN	N
4	5	Adelie	Torgersen	36.7	19.3	193.0	345



## 4. Limpieza del dataset

Se realizara el proceso de limpieza teniendo en cuenta las siguientes situaciones comunes:

1. Datos faltantes en algunas celdas.
2. Columnas irrelevantes (que no corresponden al problema que queremos resolver)
3. Registros (filas) repetidos.
4. Valores extremos (outliers) en el caso de las variables numericas. Se deben analizar en detalle pues no necesariamente la solución es eliminarlos.
5. Errores tipograficos en el caso de las variables categoricas.

Se supone que, al final de este proceso de limpieza deberiamos tener un set de datos integro, listo para la fase de Análisis Exploratorio.

### 4.1 Datos faltantes

Aquí damos comienzo a los puntos anteriormente mencionados. El número total de filas son 344 y 9 columnas hasta el momento.

```
In [ ]: data.dropna(inplace=True)
data.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 333 entries, 0 to 343
Data columns (total 9 columns):
#   Column                Non-Null Count  Dtype
---  ---
0   rowid                 333 non-null    int64
1   species               333 non-null    object
2   island                333 non-null    object
3   bill_length_mm        333 non-null    float64
4   bill_depth_mm         333 non-null    float64
5   flipper_length_mm     333 non-null    float64
6   body_mass_g           333 non-null    float64
7   sex                   333 non-null    object
8   year                  333 non-null    int64
dtypes: float64(4), int64(2), object(3)
memory usage: 26.0+ KB
```

## 4.2 Columnas irrelevantes

Una columnas irrelevante contiene:

1. No contienen informcion relevante para el problema que queremos resolver.
2. Una columnas categoria pero con un solo nivel.
3. Una columna numerica pero con un solo valor.
4. Columnas con informacion redundante.

Pero si se tiene dudas sobre una columnas puede ser relevante o no, lo mejor es dejarla, y mas adelante en las siguientes etapas, podremos darnos cuenta de si se preserva o no.

Todas las columnas categoricas, tienen que tener mas de un subnivel. Local no se elimina ninguna.

```
In [ ]: # Conteo de niveles en las diferentes columnas categoricas
columnas_categoricas = ['species', 'island', 'sex']

for col in columnas_categoricas:
    print(f"Columna {col}: {data[col].nunique()} subniveles")
```

```
Columna species: 3 subniveles
Columna island: 3 subniveles
Columna sex: 2 subniveles
```

```
In [ ]: # Veamos que ocurren con las columnas numericas
data.describe()
```

Out [ ]:

	rowid	bill_length_mm	bill_depth_mm	flipper_length_mm	body_mass_g	
<b>count</b>	333.000000	333.000000	333.000000	333.000000	333.000000	333.0
<b>mean</b>	174.324324	43.992793	17.164865	200.966967	4207.057057	2008.0
<b>std</b>	98.386547	5.468668	1.969235	14.015765	805.215802	0.8
<b>min</b>	1.000000	32.100000	13.100000	172.000000	2700.000000	2007.0
<b>25%</b>	90.000000	39.500000	15.600000	190.000000	3550.000000	2007.0
<b>50%</b>	173.000000	44.500000	17.300000	197.000000	4050.000000	2008.0
<b>75%</b>	259.000000	48.600000	18.700000	213.000000	4775.000000	2009.0
<b>max</b>	344.000000	59.600000	21.500000	231.000000	6300.000000	2009.0

Como se muestra, hay 6 columnas que tienen desviación estándar (std) diferentes de cero, lo que indica que no tienen un único valor.

## 4.3 Filas repetidas

```
In [ ]: print(f"Volumen del dataset antes de eliminar filas repetidas: {data.shape}")
data.drop_duplicates(inplace=True)
print(f"Volumen del dataset despues de eliminar filas repetidas: {data.shape}")
```

Volumen del dataset antes de eliminar filas repetidas: (333, 9)

Volumen del dataset despues de eliminar filas repetidas: (333, 9)

Como vemos, no hay filas repetidas, por ende, se mantienen las 344 filas y las 9 columnas intactas.

## 4.4 Outliers (valores extremos) en variables numericas

No siempre se deben eliminar los Outliers porque dependiendo de la variable numérica analizada estos pueden contener información importante. Aquí podemos usar algo así como el sentido común, dependiendo de nuestras variables.

```
In [ ]: # Generamos graficas individuales para las variable numericas, pues estas
# tienen rangos diferentes
columnas_numericas = ['rowid', 'bill_length_mm',
                      'bill_depth_mm', 'flipper_length_mm', 'body_mass_g', 'year']

fig, ax = plt.subplots(nrows=6, ncols=1, figsize=(10, 25))
fig.subplots_adjust(hspace=0.5)

for i, col in enumerate(columnas_numericas):
    sns.boxplot(x=col, data=data, ax=ax[i])
```

```
ax[i].set_title(col)
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\328058415.py:12: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\328058415.py:12: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\328058415.py:12: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\328058415.py:12: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

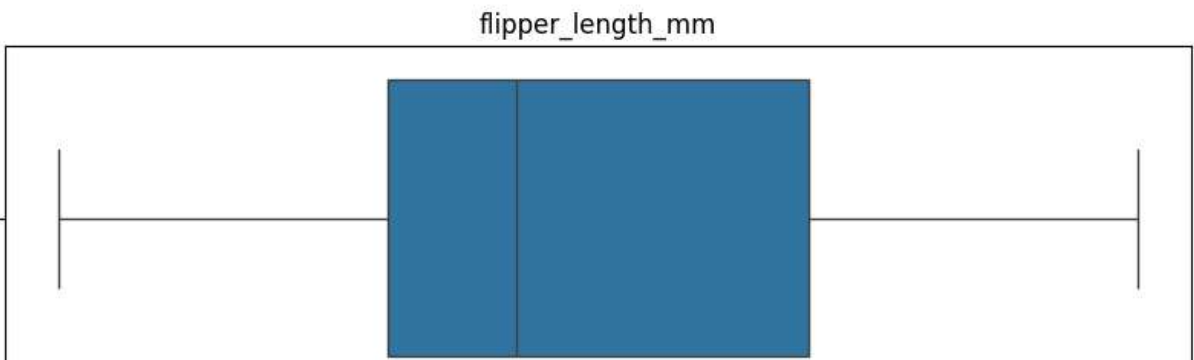
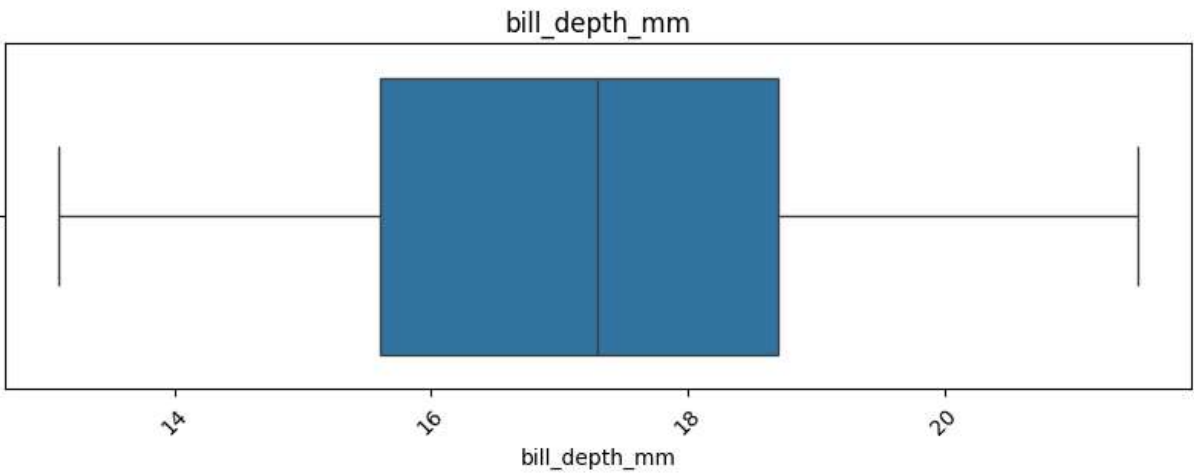
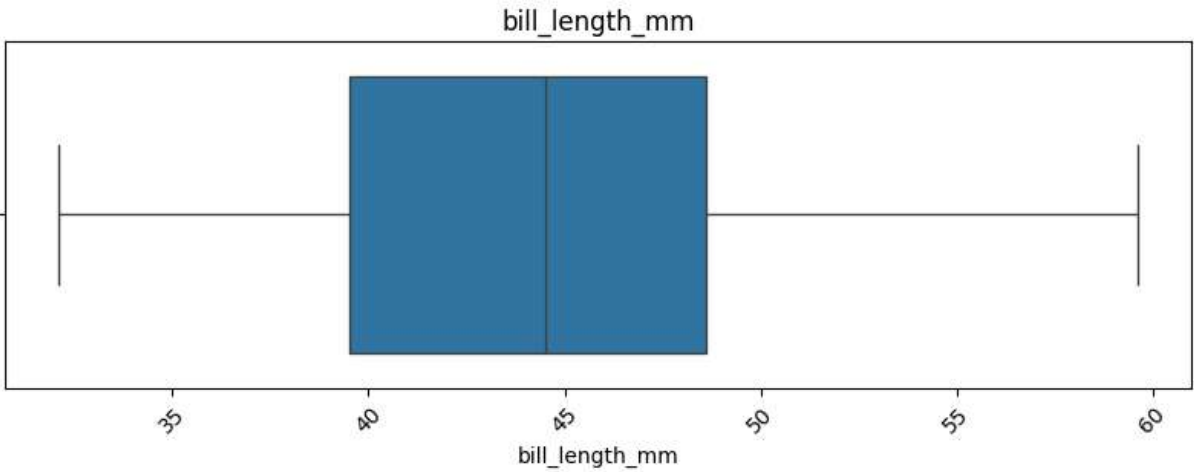
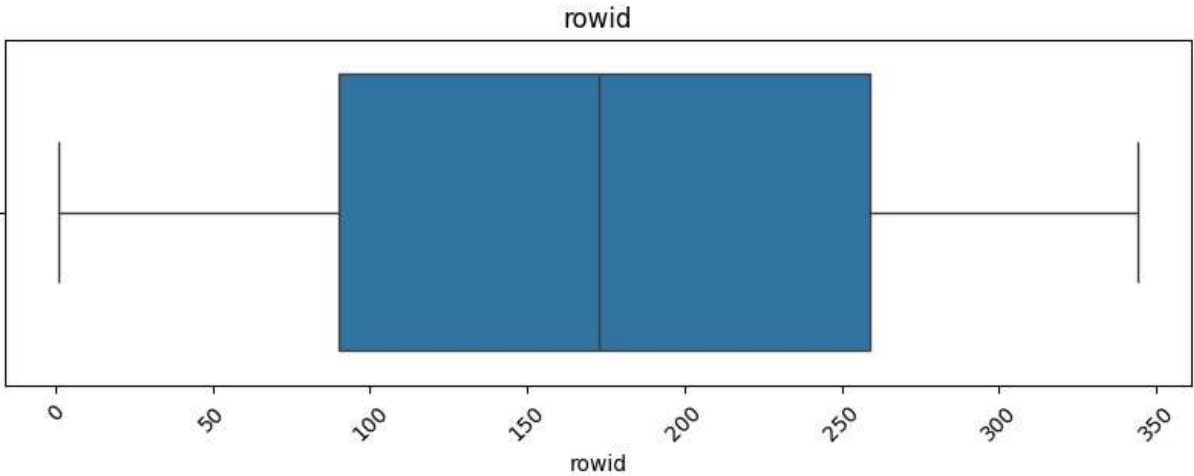
```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```

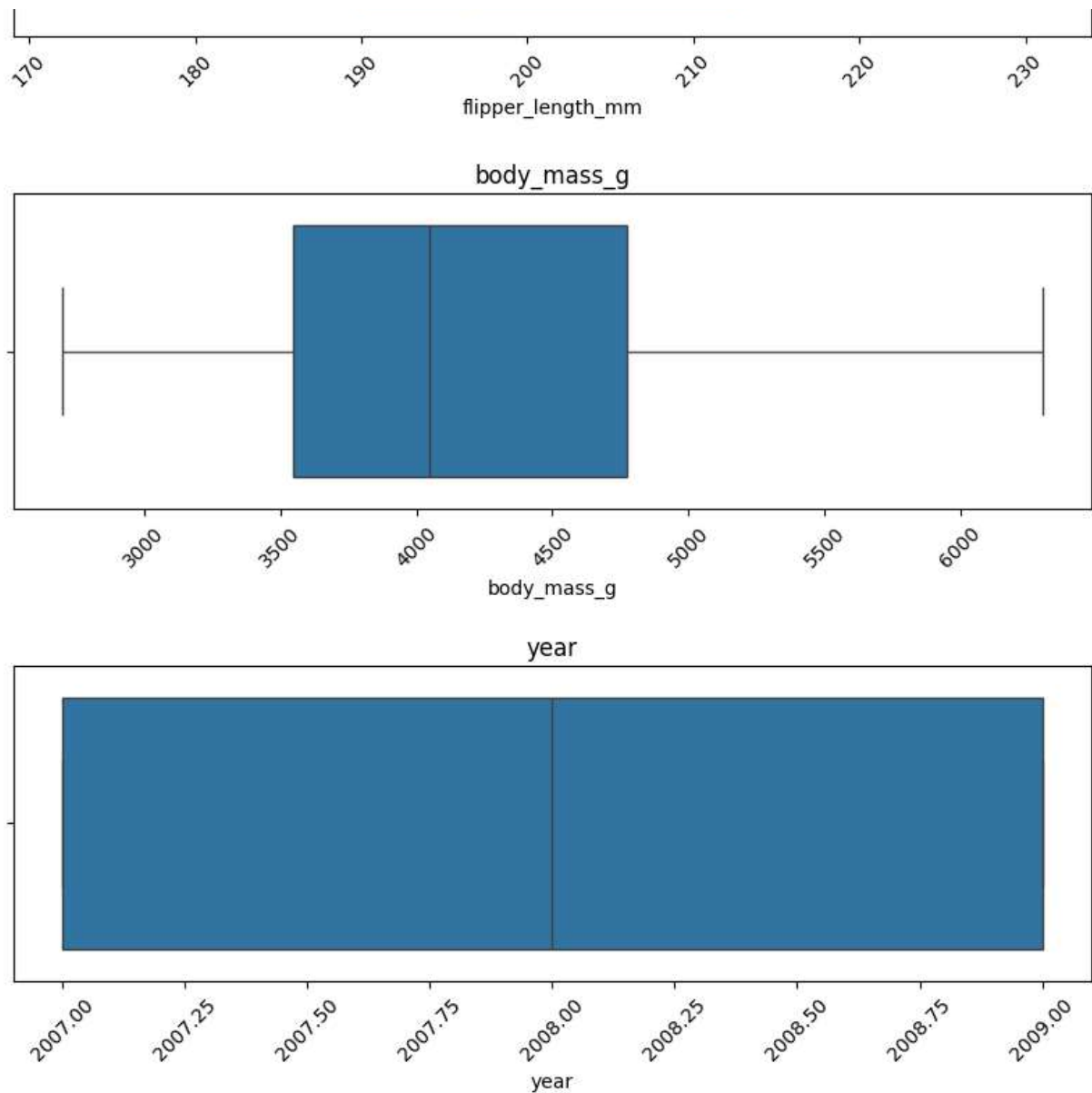
C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\328058415.py:12: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\328058415.py:12: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=45)
```





**Observaciones:** Por lo que vemos es un dataset que no contiene outliers, por ende, no se elimina ninguna fila.

## 4.5 Errores tipograficos en variables categoricas

En una variable categorica pueden aparecer subniveles que sen lo mismo, una palabra completa, mayusculas y/o vrebatiuras, y que pueden ser lo mismo, por ejemplo, div y division.

```
In [ ]: # Graficamos los subniveles de cada variable categorica
columnas_categoricas = ['species', 'island', 'sex']

fig, ax = plt.subplots(nrows=3, ncols=1, figsize=(10, 25))
fig.subplots_adjust(hspace=1)

for i, col in enumerate(columnas_categoricas):
```

```
sns.countplot(x=col, data=data, ax=ax[i])  
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=30)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\2744262179.py:9: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=30)
```

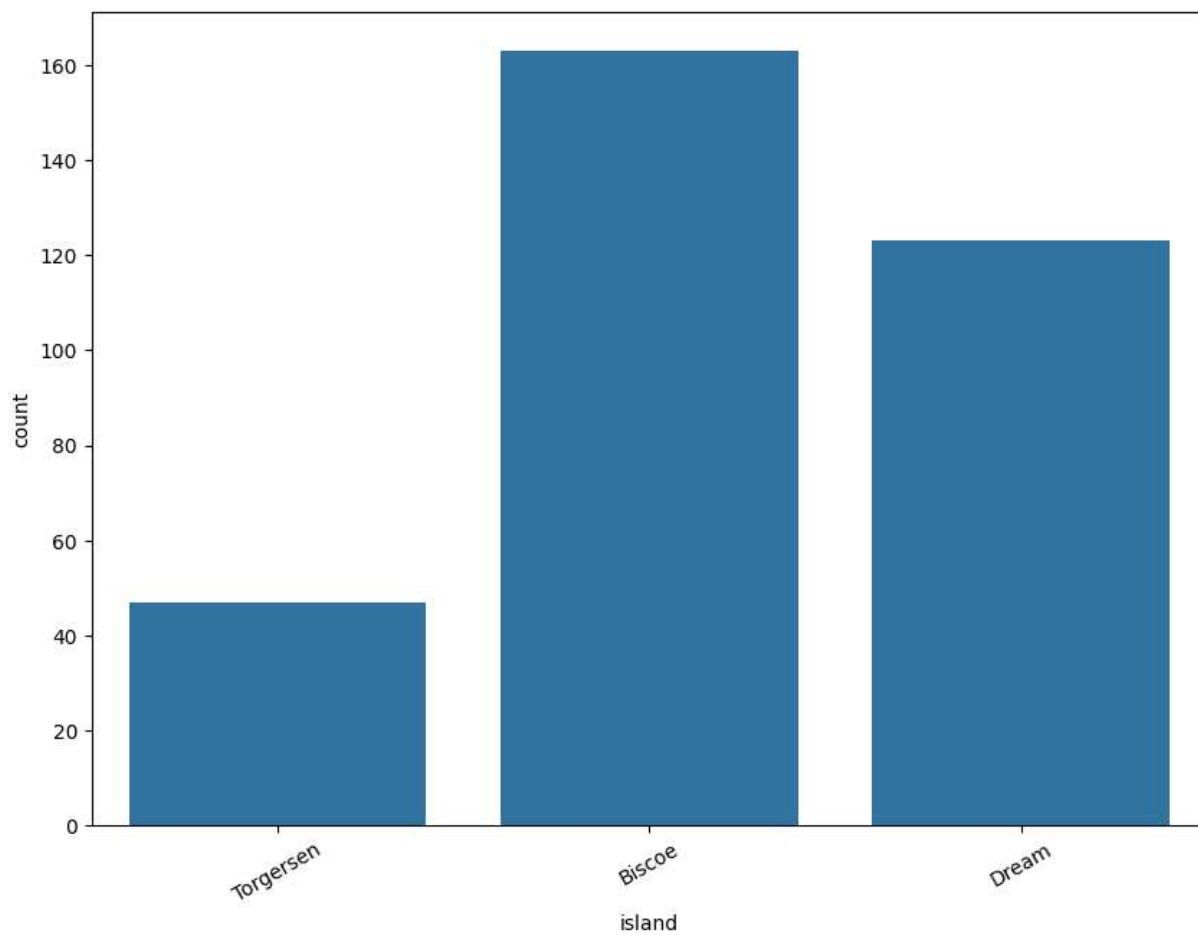
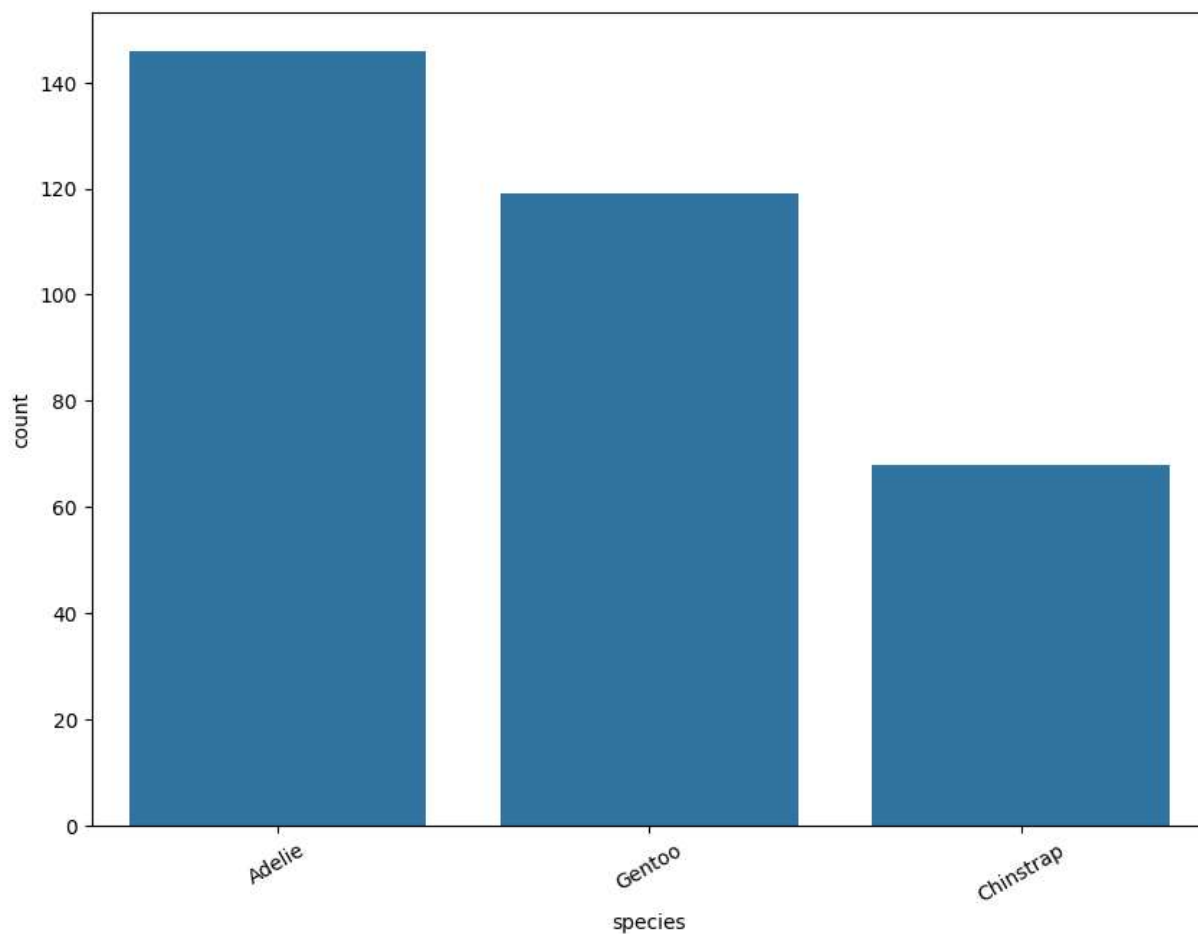
C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\2744262179.py:9: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

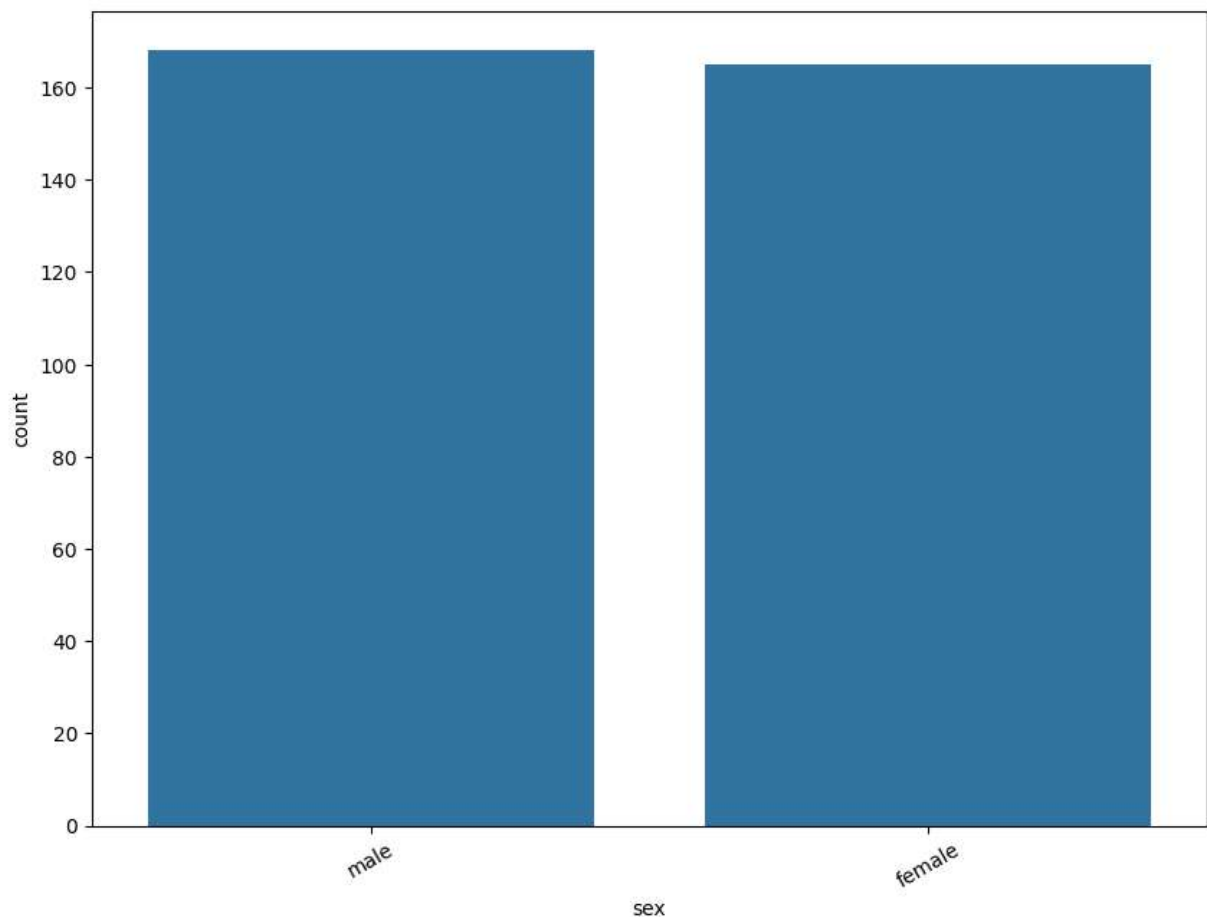
```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=30)
```

C:\Users\josetorres\AppData\Local\Temp\ipykernel\_13352\2744262179.py:9: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
ax[i].set_xticklabels(ax[i].get_xticklabels(), rotation=30)
```







**Observaciones:** En caso que hubieran salido dos subniveles o mas similares con el tittulo, estos se deberia unificar

Si en la columna categorica **sex** hubieran dos subniveles que significaran lo mismo o que estuvieran mal escritos.

Por ejemplo: male y *males*, su unificacion y/o reemplazo seria de la siguiente manera:

**print(data['sex'].unique())** >> *Mostrar la columna en cuestion antes de la unificacion/reemplazo.*

**data['sex']=data['sex'].str.replace('males','male', regex=false)** >>  
*Unificando/Reemplazando los subniveles.*

**print(data['sex'].unique())** >> *Mostrar la columna en cuestion despues de la unificacion/reemplazo.*

*Los resultados serian asi:*

**['males' 'male' 'female']**

**['male' 'female']**

## 4.6 Exportado resultados

Listo, ya se ha completado la fase de limpieza del dataset, que originalmente tenia 344 filas y 9 columnas. El dataset resultante tiene 333 filas y 9 columnas.

El dataset ya esta listo para el Análisis Exploratorio.

```
In [ ]: # Exportando Los resultados en un nuevo archivo CSV
ruta = "../results/dataset_penguins_clean.csv"
data.to_csv(ruta, index=False)
```