Perceptron Clasificacion Binaria

Este modelo está inspirado en el funcionamiento de las neuronas biológicas que forman las redes neuronales de nuestros cerebros, recibiendo una serie de señales de entrada y devolviendo un resultado a la salida, calculando una suma ponderada de todos los inputs y aplicando una función de activación. Para realizar el ejemplo se necesita un conjunto de datos formado por un número determinado de elementos con varias características acompañados de sus correspondiente clase. Se va a utilizar un dataset muy utilizado en el ámbito académico muy útil para aprender a desarrollar modelos de clasificación: El dataset Iris. Este dataset contiene ejemplos de flores que tendremos que clasificar en 3 grupos diferentes a partir del ancho y longitud de sus pétalos y sépalos (en total 4 características). Este dataset está disponible a través de la librería Scikit Learn.

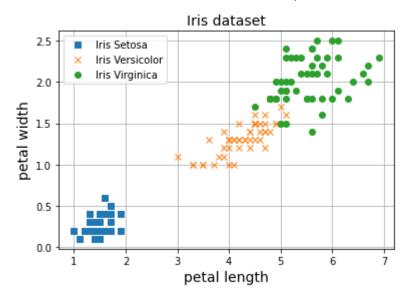
Se buscara determinar si un flor es de un tipo o de otra.

Cargar las librerias a utilizar

```
from sklearn.datasets import load iris
In [33]:
         import numpy as np
          import matplotlib.pyplot as plt
         from matplotlib import animation,rc
          from matplotlib.colors import ListedColormap
```

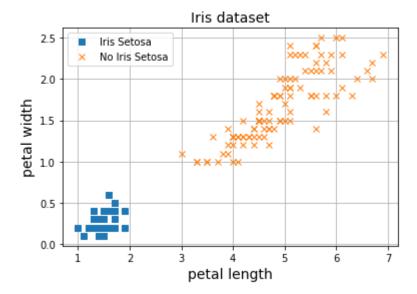
Carga de los Datos

```
In [5]: iris = load_iris()
        X= iris.data[:,(2,3)]
        y = iris.target
        X.shape, y.shape
Out[5]: ((150, 2), (150,))
In [7]: plt.plot(X[y==0, 0], X[y==0, 1], 's', label="Iris Setosa")
         plt.plot(X[y==1, 0], X[y==1, 1], 'x', label="Iris Versicolor")
         plt.plot(X[y==2, 0], X[y==2, 1], 'o', label="Iris Virginica")
         plt.grid()
         plt.legend()
         plt.xlabel('petal length', fontsize=14)
         plt.ylabel('petal width', fontsize=14)
         plt.title("Iris dataset", fontsize=14)
         plt.show()
```



Defino la clase a clasificar

```
In [70]: y= (iris.target ==0).astype(np.int64)
         plt.plot(X[y==1, 0], X[y==1, 1], 's', label="Iris Setosa")
         plt.plot(X[y==0, 0], X[y==0, 1], 'x', label="No Iris Setosa")
         plt.grid()
         plt.legend()
          plt.xlabel('petal length', fontsize=14)
          plt.ylabel('petal width', fontsize=14)
         plt.title("Iris dataset", fontsize=14)
          plt.show()
```



Defino la clase del Perceptron

```
class Perceptron():
In [83]:
            def __init__(self, size):
              self.w = np.random.randn(size)
```

```
self.ws = []
def __call__(self, w, x):
  return np.dot(x, w) > 0
def fit(self, x, y, epochs, lr):
  x = np.c [np.ones(len(x)), x]
  for epoch in range(epochs):
      # Batch Gradient Descent
     y hat = self(self.w, x)
      # función de pérdida (MSE)
      1 = 0.5*(y hat - y)**2
      # derivadas
      dldh = (y hat - y)
      dhdw = x
      dldw = np.dot(dldh, dhdw)
      # actualizar pesos
      self.w = self.w - lr*dldw
      # quardar pesos para animación
      self.ws.append(self.w.copy())
```

Normalizamos

```
print(X.mean(axis=0), X.std(axis=0))
In [84]:
          X mean, X std = X.mean(axis=0), X.std(axis=0)
          X_{norm} = (X - X_{mean}) / X_{std}
          print(X norm.mean(axis=0), X norm.std(axis=0))
                      1.19933333] [1.75940407 0.75969263]
          [-4.26325641e-16 -4.73695157e-16] [1. 1.]
```

Entrenamos el perceptron

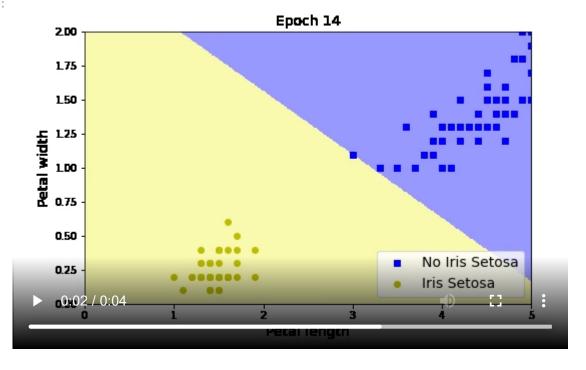
```
In [85]: np.random.seed(42)
          perceptron = Perceptron(3)
          epochs, lr = 20, 0.1
          perceptron.fit(X_norm, y, epochs, lr)
```

Graficamos

```
In [87]: fig = plt.figure(figsize=(8, 5))
         ax = fig.add_subplot(111, autoscale_on=False)
          def plot(i, axes = [0, 5, 0, 2], label="Iris Setosa"):
             ax.clear()
             w = perceptron.ws[i]
             tit = ax.set title(f"Epoch {i+1}", fontsize=14)
             x0, x1 = np.meshgrid(
                     np.linspace(axes[0], axes[1], 500).reshape(-1, 1),
                     np.linspace(axes[2], axes[3], 200).reshape(-1, 1),
```

```
)
   X_{new} = (np.c_[x0.ravel(), x1.ravel()] - X_mean)/X_std
   X_new = np.c_[np.ones(len(X_new)), X_new]
   y_predict = perceptron(w, X_new)
   zz = y predict.reshape(x0.shape)
   ax.plot(X[y==0, 0], X[y==0, 1], "bs", label=f"No {label}")
   ax.plot(X[y==1, 0], X[y==1, 1], "yo", label=label)
   ax.contourf(x0, x1, zz, cmap=custom_cmap)
   ax.set_xlabel("Petal length", fontsize=14)
   ax.set_ylabel("Petal width", fontsize=14)
   ax.legend(loc="lower right", fontsize=14)
   ax.axis(axes)
   return ax
anim = animation.FuncAnimation(fig, plot, frames=epochs, interval=200)
plt.close()
anim
```

Out[87]:



Revisamos

```
In [75]: # últimos pesos encontrados
    w = perceptron.ws[-1]
    w

Out[75]: array([-13.70328585, -24.26938962, -23.16387156])

In [76]: x_new = [-13, -24, -23]
    y_pred = perceptron(w, x_new)
    y_pred # Iris Setosa

Out[76]: True
```

```
In [77]: x_new = [1, 4, 0.5]
        y_pred = perceptron(w, x_new)
         y_pred # No Iris Setosa
        False
Out[77]:
```