#### Práctica 01 – Regresión lineal y clasificación binaria

#### Semana 01

Realizar al menos 02 predicciones, explicarlas y generar un gráfico.

#### **Conceptos Clave a Recordar:**

- MLPRegressor: Para problemas de regresión.
- MLPClassifier: Para problemas de clasificación.
- hidden\_layer\_sizes: Define la arquitectura de las capas ocultas (número de capas y neuronas por capa). Por ejemplo, (100,) es una capa oculta con 100 neuronas, (50, 20) son dos capas ocultas, la primera con 50 neuronas y la segunda con 20.
- **activation**: La función de activación para las capas ocultas. Opciones comunes son 'relu', 'tanh', 'logistic' (sigmoide).
- solver: El algoritmo de optimización (aprendizaje). Opciones comunes son 'adam' (recomendado para la mayoría de los casos), 'sgd' (descenso de gradiente estocástico), 'lbfgs'.

#### Ejercicios de Regresión Lineal

**Objetivo:** Predecir un valor numérico continuo.

#### Ejercicio 1: Predecir el Precio de una Vivienda basado en su Tamaño

- **Contexto:** Quieres estimar el precio de una casa (en miles de dólares) basándote en su tamaño (en metros cuadrados). Imagina que tienes datos históricos de ventas.
- Tipo de Problema: Regresión
- Datos Ficticios:
  - X\_reg (Tamaño en m²): np.array([50, 75, 100, 120, 150, 180, 200, 220, 250, 280, 300, 320, 350, 380, 400]).reshape(-1, 1)
  - y\_reg (Precio en miles de \$): np.array([150, 200, 250, 280, 320, 360, 400, 430, 480, 520, 550, 580, 620, 660, 700])
- Arquitectura de la Red:

o Capas Ocultas: 1

Neuronas por Capa: 50

Función de Activación: 'relu'

Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

### Ejercicio 2: Predecir el Consumo de Energía de un Electrodoméstico

- **Contexto:** Quieres estimar el consumo de energía (en kWh) de un electrodoméstico basándote en el tiempo que lleva encendido (en horas).
- Tipo de Problema: Regresión
- Datos Ficticios:
  - X\_reg (Tiempo encendido en horas): np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15]).reshape(-1, 1)
  - y\_reg (Consumo de energía en kWh): np.array([0.5, 0.8, 1.2, 1.5, 2.0, 2.3, 2.8, 3.0, 3.5, 3.8, 4.2, 4.5, 4.8, 5.2, 5.5])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 100
- Función de Activación: 'tanh'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

## Ejercicio 3: Predecir la Temperatura en un Día Soleado

- **Contexto:** Quieres predecir la temperatura máxima (en °C) de un día basándote en la cantidad de horas de sol que recibió ese día.
- Tipo de Problema: Regresión
- Datos Ficticios:
  - X\_reg (Horas de Sol): np.array([4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15]).reshape(-1, 1)
  - y\_reg (Temperatura Máxima en °C): np.array([18, 20, 22, 23, 25, 26, 28, 29, 30, 31, 32, 33])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 2
  - o Neuronas por Capa: (60, 30)
- Función de Activación: 'relu'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

## Ejercicio 4: Predecir el Nivel de Azúcar en Sangre

 Contexto: Quieres predecir el nivel de azúcar en sangre (mg/dL) de una persona basándote en la cantidad de carbohidratos consumidos en la última comida (en gramos).

- Tipo de Problema: Regresión
- Datos Ficticios:
  - X\_reg (Carbohidratos consumidos en gramos): np.array([10, 20, 30, 40, 50, 60, 70, 80, 90, 100, 110, 120]).reshape(-1, 1)
  - y\_reg (Nivel de azúcar en sangre mg/dL): np.array([80, 95, 110, 125, 140, 155, 170, 185, 200, 215, 230, 245])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 70
- Función de Activación: 'logistic'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

## Ejercicio 5: Predecir el Salario de un Empleado

- **Contexto:** Quieres predecir el salario anual (en miles de \$) de un empleado basándote en sus años de experiencia laboral.
- Tipo de Problema: Regresión
- Datos Ficticios:
  - X\_reg (Años de Experiencia): np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15]).reshape(-1, 1)
  - y\_reg (Salario anual en miles de \$): np.array([30, 35, 40, 45, 50, 55, 60, 65, 70, 75, 80, 85, 90, 95, 100])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 40
- Función de Activación: 'relu'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'lbfgs'

### Ejercicios de Clasificación Binaria con Contexto y Datos Ficticios

**Objetivo:** Clasificar datos en una de dos categorías (0 o 1).

#### Ejercicio 6: Predecir si un Cliente Comprará un Producto

- **Contexto:** Quieres predecir si un cliente (0 = no compra, 1 = compra) realizará una compra basada en su edad y su gasto promedio mensual en la tienda.
- Tipo de Problema: Clasificación Binaria
- Datos Ficticios:
  - X\_clf (Edad, Gasto Mensual):

Python

```
np.array([
```

```
[25, 50], [30, 120], [22, 30], [45, 180], [35, 70], [50, 200], [28, 40], [40, 150], [20, 20], [60, 250], [33, 90], [27, 60], [55, 220], [19, 10], [48, 170]
```

- o **y\_clf (Compró: 0 o 1):** np.array([0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 50
- Función de Activación: 'relu'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

# Ejercicio 7: Determinar si un Estudiante Aprobará un Examen

- **Contexto:** Quieres predecir si un estudiante aprobará (1) o reprobará (0) un examen basándote en las horas de estudio y su calificación en un examen previo.
- Tipo de Problema: Clasificación Binaria
- Datos Ficticios:
  - X\_clf (Horas de Estudio, Calificación Previa):

Python

```
np.array([
```

```
[2, 60], [5, 85], [1, 55], [7, 90], [3, 70],
[6, 88], [1.5, 50], [4, 75], [0.5, 45], [8, 95],
```

```
[2.5, 65], [3.5, 72], [7.5, 92], [1.8, 58], [4.5, 80]
```

- o **y\_clf (Aprobó: 0 o 1):** np.array([0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 80
- Función de Activación: 'tanh'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

## Ejercicio 8: Clasificar la Calidad de un Producto (Bueno/Malo)

- Contexto: Quieres clasificar si un producto es "bueno" (1) o "malo" (0) basándote en dos características de control de calidad: la solidez del material y la precisión de ensamblaje.
- Tipo de Problema: Clasificación Binaria
- Datos Ficticios:
  - X\_clf (Solidez del Material, Precisión de Ensamblaje):

```
Python
```

Arquitectura de la Red:

0, 1])

- o Capas Ocultas: 2
- O Neuronas por Capa: (40, 20)
- Función de Activación: 'relu'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'adam'

# Ejercicio 9: Detectar Fraude en Transacciones Financieras

- Contexto: Quieres identificar si una transacción financiera es fraudulenta (1) o legítima
   (0) basándote en el monto de la transacción y el número de transacciones recientes del usuario.
- Tipo de Problema: Clasificación Binaria
- Datos Ficticios:
  - X\_clf (Monto, Transacciones Recientes):

```
Python
```

```
np.array([
[100, 5], [1000, 1], [50, 10], [5000, 2], [200, 7],
[10000, 0], [70, 8], [2000, 3], [30, 12], [8000, 1],
[150, 6], [80, 9], [6000, 0], [40, 11], [3000, 2]
])
```

- o **y\_clf (Fraude: 0 o 1):** np.array([0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 60
- Función de Activación: 'logistic'

# Ejercicio 9: Detectar Fraude en Transacciones Financieras

- Contexto: Quieres identificar si una transacción financiera es fraudulenta (1) o legítima
   (0) basándote en el monto de la transacción y el número de transacciones recientes del usuario.
- Tipo de Problema: Clasificación Binaria
- Datos Ficticios:
  - X\_clf (Monto, Transacciones Recientes):

```
Python
```

```
np.array([
[100, 5], [1000, 1], [50, 10], [5000, 2], [200, 7],
[10000, 0], [70, 8], [2000, 3], [30, 12], [8000, 1],
[150, 6], [80, 9], [6000, 0], [40, 11], [3000, 2]
])
```

- o **y\_clf (Fraude: 0 o 1):** np.array([0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 60
- Función de Activación: 'logistic'

## Ejercicio 10: Predecir la Suscripción a un Servicio

- **Contexto:** Quieres predecir si una persona se suscribirá (1) o no (0) a un nuevo servicio, basándote en su edad y el tiempo que pasa en línea al día (en horas).
- Tipo de Problema: Clasificación Binaria
- Datos Ficticios:
  - X\_clf (Edad, Horas en línea):

```
Python
```

```
np.array([
[20, 8], [35, 3], [25, 10], [40, 2], [30, 6],
[50, 1], [22, 9], [45, 4], [18, 12], [60, 0.5],
[38, 5], [28, 7], [55, 1.5], [21, 11], [42, 3.5]
])
```

- o **y\_clf (Suscrito: 0 o 1):** np.array([1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0])
- Arquitectura de la Red:
  - o Capas Ocultas: 1
  - o Neuronas por Capa: 120
- Función de Activación: 'relu'
- Algoritmo de Aprendizaje (solver): 'lbfgs'