

# Práctica I. Regresión y Clasificación con Modelos Lineales y Logísticos

# **Daniel Parra Segovia**

02591500K

Curso 2023/2024



# ÍNDICE

Ejercicio 1 Matlab: Regresión Lineal	3
Ejercicio 2 Matlab: Regresión Logística binaria	4
Ejercicio 1 Python: <b>Regresión Lineal</b>	5
Ejercicio 2 Python: <b>Función de coste</b>	6
Ejercicio 3 Python: <b>Regresión Logística binaria</b>	6



## Ejercicio 1. Regresión Lineal (Matlab).

La función fitlm() de Matlab se usa para ajustar el modelo de regresión lineal a los datos de entrenamiento.

Resultados del ajuste lineal:

w1 = 0.2305

w2 = 0.0000

w3 = 0.2433

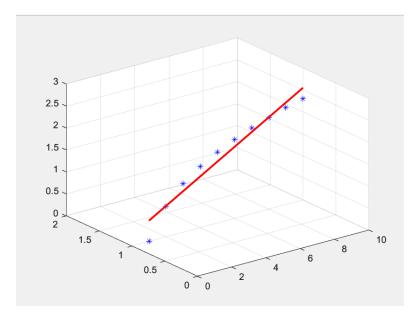


Fig. 1. Datos de entrenamiento y modelo de regresión lineal

Una recta no es la función que mejor se ajusta a los datos de entrenamiento. Una función curva como una polinómica o una función raíz cuadrada se ajustarían mejor.

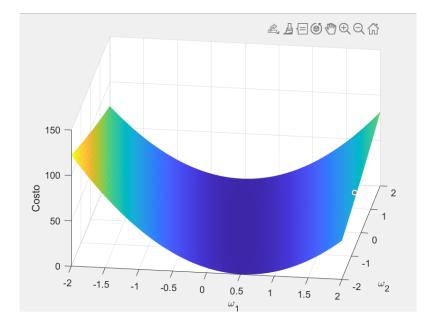


Fig. 2. Función de coste en función de los parámetros w1 y w2

# Ejercicio 2. Regresión Logística binaria (Matlab).

La función fitglm() de Matlab se usa para ajustar el modelo de regresión logístico binario a los datos de entrenamiento.

Generalized linear regression model: logit(y) 
$$\sim$$
 1 + x1 + x2 + x3
Distribution = Binomial

Estimated Coefficients:

	Estimate	SE	tStat	pValue
(Intercept)	1.9146	1.2641	1.5146	0.12987
<b>x</b> 1	-0.27488	1.3662	-0.2012	0.84054
<b>x</b> 2	-0.73401	1.5511	-0.47322	0.63605
<b>x</b> 3	-0.90411	2.2513	-0.4016	0.68798

```
20 observations, 16 error degrees of freedom
Dispersion: 1
Chi^2-statistic vs. constant model: 4.52, p-value = 0.211
```

Fig. 3. Parámetros del modelo de regresión logístico binario

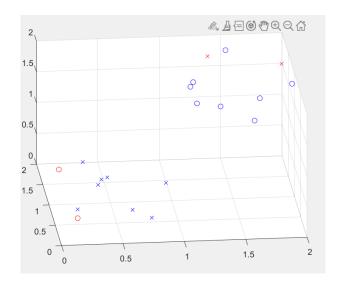


Fig. 4. Representación del modelo En rojo los fallos, y en azul los aciertos.

El modelo falla en 4/20 de los datos de entrenamiento, un 20% de tasa de error. El modelo de regresión logístico binario no tiene suficientes parámetros para ajustarse a los datos de entrenamiento.

Esta tasa de error es aceptable con estos datos de entrenamiento. Un modelo más complejo seguramente tendría menos tasa de error, pero generalizaría peor con datos nuevos, estaría sobreajustado.

### Ejercicio 1. Regresión Lineal (Python).

La función LinearRegression().fit se usa para ajustar el modelo de regresión lineal a los datos de entrenamiento.

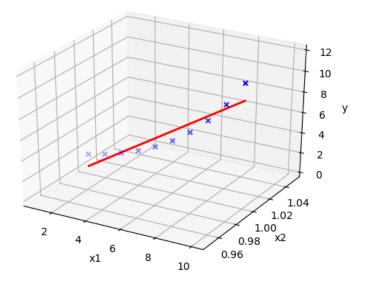


Fig. 5. Datos de entrenamiento y modelo de regresión lineal



Como en el caso anterior, una recta no es la función que mejor se ajusta a los datos de entrenamiento. Una función curva como una polinómica o una función raíz cuadrada se ajustarían mejor.

## Ejercicio 2. Función de coste (Python).

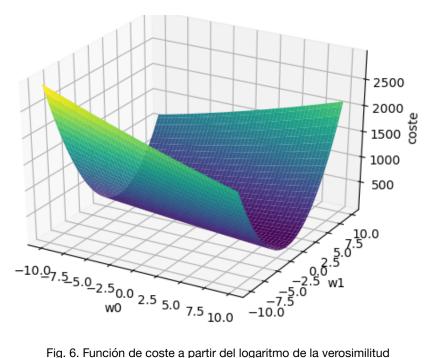


Fig. 6. Función de coste a partir del logaritmo de la verosimilitud

### Ejercicio 3. Regresión Logística (Python).

Se usa la función LogisticRegression().fit() de python para construir el modelo clasificador.

Como en el ejercicio anterior, el modelo falla en 4/20 de los datos de entrenamiento, un 20% de tasa de error. El modelo de regresión logístico binario no tiene suficientes parámetros para ajustarse a los datos de entrenamiento.

Esta tasa de error es aceptable con estos datos de entrenamiento. Un modelo más complejo seguramente tendría menos tasa de error, pero generalizaría peor con datos nuevos, estaría sobreajustado.

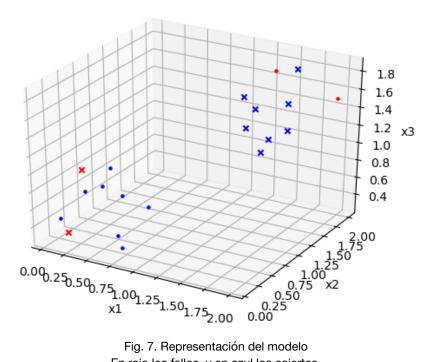


Fig. 7. Representación del modelo En rojo los fallos, y en azul los aciertos.