Aprendizaje Automático

Departamento de Informática – UC3M

TUTORIAL 4 – Logistic Regression

Recordando teoría. Logistic Regression

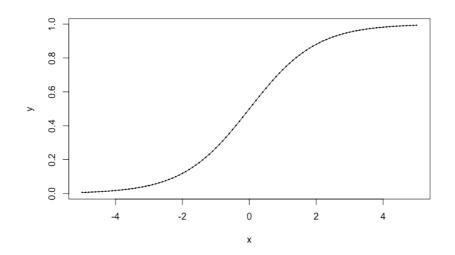
La función logística (o sigmoide) es la aplicación particular de la función lineal de los datos a un funcional

$$y(\mathbf{x}) = \sigma(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0)$$

Donde la sigmoide se define como:

$$\sigma(z) = \frac{1}{1 + e^{-z}}$$

• Es una función suave y diferenciable



Recordando teoría. Clasificación Logística

 Dado que está acotada [0,1], se puede usar para modelar la probabilidad de una clase:

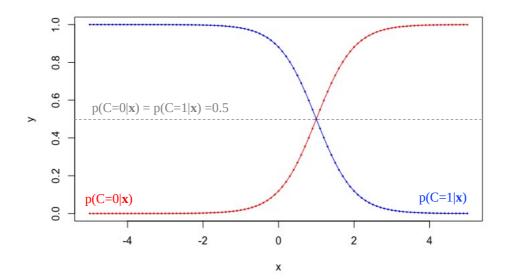
$$p(C = 0|\mathbf{x}) = \sigma(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0) = \frac{1}{1 + e^{-(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0)}}$$

- Si se suponen dos clases, ¿p(C=1|x)?
- Sabiendo que: p(C=1|x) + p(C=0|x) = 1
- Entonces:

$$p(C = 1|\mathbf{x}) = 1 - \sigma(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0) = 1 - \frac{1}{1 + e^{-(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0)}} = \frac{e^{-(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0)}}{1 + e^{-(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0)}}$$

Recordando teoría. Clasificación Logística

- ¿Cómo es la frontera de decisión (*decision boundary*) para la regresión logística?
- Es decir, ¿cómo se separa una clase de la otra?¿Será una separación lineal, cuadrática, exponencial...?
 - Si se tienen dos clases con la misma probabilidad: $p(C=0|\mathbf{x}) = p(C=1|\mathbf{x}) = 0.5$



Clasificación Logística. Sklearn. Parámetros

- Necesita que las entradas sean numéricas y escaladas
 LogisticRegression(random_state = 42)
- Parámetros relevantes:
 - Penalty. Regularización aplicada (None, 'l1', 'l2', 'elasticnet')
 - C. Inverso de la fuerza de regularización.
 - l1_ratio. El parámetro de mezcla Elastic-Net
 - Solver. Algoritmo de optimización a usar {'lbfgs', 'liblinear', 'newton-cg', 'newton-cholesky', 'sag', 'saga'}
 - class_weight. Con el valor 'balanced' fuerza a que en el proceso de aprendizaje se tomen las clases de modo balanceado.