

# Derivada de la función de costo para la regresión logística

Hassler Castro

2018-12-21

Recordemos que la función hipotesis o función de activación para nuestra regresión logística es la función sigmoid que luce así:

$$h_{\theta}(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

Y hemos definido que el costo para la regresión logística se obtiene a través de la siguiente expresión:

$$J(\theta) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-y^{(i)} \log(h_{\theta}(x)) - (1 - y^{(i)}) \log(1 - h_{\theta}(x))]$$

derivar la función de costo nos permitirá encontrar valores de  $\theta$  tales que reduzcan el costo, esto es, valores  $\theta$  que serán coeficientes para cada una de las características de un ejemplo dentro del conjunto de entrenamiento/prueba y que permitirán estar más cerca del valor real. Considerando un ejemplo, lo que deseamos es:

$$\hat{z} = \theta_1 * x_1^{(i)} + \theta_2 * x_2^{(i)} + \dots + \theta_j * x_j^{(i)}$$

$$\text{Objetivo : } h_{\theta}(\hat{z}) \approx y_{real}$$

Así que empiece la diversión:

$$\frac{\partial J}{\partial \theta} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-y^{(i)} \log(h_{\theta}(x)) - (1 - y^{(i)}) \log(1 - h_{\theta}(x))]$$

Derivada de una sumatoria, suma de las derivadas.

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{\partial J}{\partial \theta} [-y^{(i)} \log(h_{\theta}(x)) - (1 - y^{(i)}) \log(1 - h_{\theta}(x))]$$

Vamos hacer esto facil de masticar tenemos dos terminos restando, derivemos el de la izquierda, luego el de la derecha y al final juntamos los resultados, de esta forma será más facil seguir el paso a paso.

Empecemos entonces a derivar el término del lado izquierdo, nótese que la sumatoria fue removida significa que estamos trabajando con un solo ejemplo, sin embargo, después debemos agregar cada uno de los errores.

$$\frac{\partial J}{\partial \theta} [-y^{(i)} \log(h_{\theta}(x))]$$

\*\* Derivada de la multiplicación en palabras sabias *la derivada del primero por el segundo normal, mas (+), el primero normal por la derivada del segundo* pero si a usted le gusta más formal

$$(f \cdot g) = f' * g + f * g'$$

\*\* Derivada del logaritmo es *(1 / el argumento multiplicado) por (\*) la derivada del argumento* pero si a usted le gusta la cosa formal

$$(\log(f)) = (1/f) * f'$$

\*\* Derivada de la división con el argot del autor, *la derivada del numerador por el denominador, menos, la derivada del denominador por el numerador, todo lo anterior sobre, el denominador al cuadrado* una vez más, si usted es formal

$$(f/g) = \frac{g * f' - f * g'}{(g^2)}$$

Así reemplazando la función de hipótesis dentro del logaritmo y derivando obtenemos, debe tenerse en cuenta que estamos derivando respecto a theta por lo tanto  $y$  se trata como una constante.

$$\frac{-y^i}{\frac{1}{1+e^{-\theta x^{(i)}}}} * \frac{e^{-\theta x^{(i)}}}{(1+e^{-\theta x^{(i)}})^2} x^{(i)}$$

Una cosa cuanto menos horrorosa, vamos a simplificar y obtenemos

$$-y^{(i)} e^{-\theta x^{(i)}} h_{\theta}(x) x^{(i)} \quad (1)$$

Con lo anterior listo, y las definiciones establecidas es tiempo de derivar el segundo término, y se deja como ejercicio para el lector pues es análogo y trivial, solo fue un chiste, acompañame a la siguiente página.

El segundo termino es el siguiente:

$$\frac{\partial J}{\partial \theta} [(1 - y^{(i)}) \log(1 - h_{\theta}(x))]$$

Al derivar se obtiene,

$$\frac{1 - y^i}{1 - \frac{1}{1 + e^{-\theta x^{(i)}}}} * \frac{-e^{-\theta x^{(i)}}}{(1 + e^{-\theta x^{(i)}})^2} x^{(i)}$$

Vamos a simplificar este galimatias, cancelamos un par de terminos, para obtener:

$$-[(1 - y^{(i)}) h_{\theta}(x) x^{(i)}] \quad (2)$$

Es hora de restar la ecuacion(1) y la ecuacion(2) ya derivadas, notese que la ecuacion dos la precede un signo menos, entonces obtenemos,

$$J(\theta) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-y^{(i)} e^{-\theta x^{(i)}} h_{\theta}(x) x^{(i)}] + [(1 - y^{(i)}) h_{\theta}(x) x^{(i)}] \quad (3)$$

Empieza el algebra de octavo grado y la carpinteria matemática para reducir este expresión

$$\begin{aligned} J(\theta) &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-y^{(i)} e^{-\theta x^{(i)}} h_{\theta}(x) x^{(i)}] + h_{\theta}(x) x^{(i)} - y^{(i)} h_{\theta}(x) x^{(i)} \\ J(\theta) &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m h_{\theta}(x) x^{(i)} - y^{(i)} [e^{-\theta x^{(i)}} h_{\theta}(x) x^{(i)} + h_{\theta}(x) x^{(i)}] \\ J(\theta) &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m h_{\theta}(x) x^{(i)} - y^{(i)} [h_{\theta}(x) x^{(i)} (e^{-\theta x^{(i)}} + 1)] \\ J(\theta) &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m h_{\theta}(x) x^{(i)} - y^{(i)} x^{(i)} \\ J(\theta) &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (h_{\theta}(x) - y^{(i)}) x^{(i)} \end{aligned} \quad (4)$$

En la ecuación numero 4 se reemplaza la ecuacion de la hipotesis y se cancela el denominador, para resultar finalmente solo con  $x$ .

Y así es como se deriva la función de costo de manera simple y sin atajos extraños.