

Concentración IA Avanzada para la Ciencia de Datos

Tarea I: Vectorización

Fecha límite de entrega: miércoles 5 de octubre de 2022.

Resuelve los siguientes problemas. La tarea deberá ser entregada en hojas blancas (digitalizada). No se aceptarán tareas en hojas de libreta, o de algún otro tipo de cuaderno. Trabajen con limpieza y hagan procedimientos legibles y claros, argumentando cada paso en su solución. No entreguen la tarea con portada, pero especifiquen bien su nombre, matrícula, grupo, y el número de la tarea que están entregando, escriban estos datos en la parte superior de la primera hoja.

1. **Función de costo:** Como vimos en clase, la función de costo del modelo de regresión logística es la siguiente:

$$C(w) = -\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i \log(h(x_i)) + (1 - y_i) \log(1 - h(x_i)).$$

Demuestra que la siguiente expresión es equivalente:

$$C(w) = -\frac{1}{n} (y^T \log(h(Xw)) + (1 - y)^T \log(1 - h(Xw))). \quad (1)$$

2. **Gradiente de la función de costo:** Tomando como punto de partida la ecuación (1), demuestra que el gradiente de dicha función está dado por

$$\nabla C(w) = \frac{1}{n} X^T (h(Xw) - y).$$

Tarea 1: Vectorización

Ileana del Carmen Parra Enríquez A00827284

Nicolás Cárdenas Valdéz A01114959

José Pablo Cruz Ramos A01138740

Andres Piñones Besnier A01570150

Russel Rosique Rodríguez A01283727

October 2022

1 Función de costo

Expansión de $h(x_i)$, recordando que h tiene como parametros w , donde $w \in \mathbb{R}^{k+1}$

$$h(x_i) = w_0 + w_1x_1 + w_2x_2 + \dots + w_kx_k \quad (1)$$

En su forma matricial:

$$h(x_i) = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \dots \\ w_k \end{bmatrix} = Xw \quad (2)$$

y_i en su forma matricial:

$$y_i = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{bmatrix} \quad (3)$$

Recordamos que:

$$u \cdot v = u^T v \quad (4)$$

Sustituyendo:

$$C(w) = -\frac{1}{n}(y^T \log(h(Xw)) + (1 - y)^T \log(1 - h(Xw))) \quad (5)$$

2 Gradiente de la función de costo

$$\nabla C(w) = \frac{\partial}{\partial w}(C) = \frac{\partial}{\partial w} \left[-\frac{1}{n}(y^T \log(h(Xw)) + (1 - y)^T \log(1 - h(Xw))) \right] \quad (6)$$

Recordando cálculo matricial:

$$\frac{\partial}{\partial w}(Xw) = X^T \quad (7)$$

Debido a que es una suma se puede derivar por partes:

$$\frac{\partial}{\partial w} [(y^T \log(h(Xw)))] = y \frac{1}{h} h(1-h) X^T = y(1-h) X^T \quad (8)$$

$$\frac{\partial}{\partial w} [(1-y^T) \log(1-h(Xw))] = \frac{1-y}{1-h} (-h(1-h)) X^T = -(1-y) h X^T \quad (9)$$

Ahora podemos juntar los resultados:

$$\frac{\partial}{\partial w} (C) = -\frac{1}{n} [y(1-h) X^T - (1-y) h X^T] \quad (10)$$

Simplificando:

$$\nabla C(w) = \frac{1}{n} X^T (h - y) \quad (11)$$

recordando que $h = h(w)$