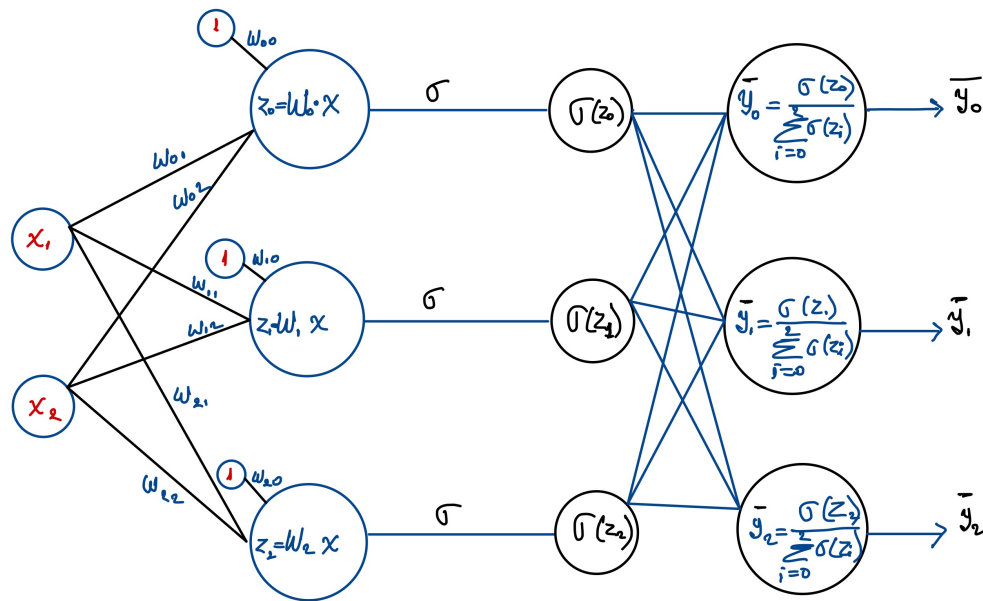


Deber 02

Rede Neuronales Artificiales

Preguntas.

1. Un modelo de ajuste polinomial de grado n es una fórmula $y = p(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$. Para un conjunto de datos $\{(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_m, y_m)\}$ construya en una hoja de trabajo de Jupyter un modelo que utilice el método del gradiente descendiente, con una función que realice un ajuste polinomial de el grado n que se requiera. El factor α de descenso debe ser un parámetro de la función, así como la tolerancia, el valor de α por defecto será 0.001 y el valor por defecto de la tolerancia será 10^{-8} . La función debe devolver los valores de los coeficientes $a_j, j = 0, \dots, n$
2. Utilice la función generada en el literal anterior para hacer ajustes de la tabla de datos *nolineal.csv* con polinomios de grado $n = 2, 3, \dots, 7$. En cada caso grafique los datos y el polinomio de ajuste. Presente una tabla que muestre todos los gráficos de forma ordenada., utilice un layout 2×3 , para hacerlo.
3. Utilice los datos del archivo *Tribus.csv* paragenerar un modelo de clasificación de individuos en las tribus de acuerdo a su localización. Siga el esquema descrito a continuación:
 - (a) Generación de variables 'dummies'. Genere tres variables Y_{En} , Y_E y Y_T de a siguiente manera:
 - i. Y_{En} es 1 si el individuo es un Enano caso contario Y_{En} es 0.
 - ii. Y_E es 1 si el individuo es un Elfo caso contario Y_E es 0.
 - iii. Y_T es 1 si el individuo es un Trol caso contario Y_T es 0.
 - (b) Genere un modelo de clasificación neuronal, de una sola neurona, con la función de activación logística para cada variable respuesta generada en el literal anterior. Note que va a producir 3 modelos, cada uno decide si el individuo está o no en la clase de interés.
 - (c) Note que la aproximación de clasificación del literal anterior resulta "incómodo" a la hora de clasificar nuevos individuos. Para evitar este problema, combine los tres modelos de la siguiente manera:



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

- (d) Minimice la función de pérdida $\frac{1}{k+1} \sum_{j=0}^k \|Y_j - \bar{Y}_j\|^2$, donde $k+1$ es el número total de individuos, $Y_j = [Y_{En_j} \ Y_{E_j} \ Y_{T_j}]$ y $\bar{Y}_j = [\bar{Y}_{0_j} \ \bar{Y}_{1_j} \ \bar{Y}_{2_j}]$. Note que $\|\cdot\|$ es la norma usual de \mathbb{R}^3 . El trabajo fuerte está en calcular el gradiente de la función de pérdida.
- (e) Entrene el modelo eligiendo los pesos de manera eleatoria y calcule el porcentaje de bien clasificados de cada clase.
- (f) Extra: Calcule y grafique la frontera para cada grupo.
4. Demuestre que si $\sigma(x) = \frac{1}{1+e^{-x}}$, entonces $\tanh(x) = 2\sigma(2x) - 1$. Grafique el resultado en $[-3, 3]$, haga una captura de pantalla para incluirla en su redacción.
5. Otra aproximación a un modelo de clasificación binaria. Para un conjunto de datos:

i	V_1	V_2	\dots	V_n	Y
1	x_{11}	x_{12}	\dots	x_{1n}	y_1
2	x_{21}	x_{22}	\dots	x_{2n}	y_2
3	x_{31}	x_{32}	\dots	x_{3n}	y_3
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	\vdots
m	x_{m1}	x_{m2}	\dots	x_{mn}	y_m

con $y_i \in \{-1, 1\}$, se tiene que la función de perdida asociada es la función $L = -\sum_{i=1}^m \log(|\frac{y_i}{2} - \frac{1}{2} - \hat{y}_i|)$, donde $\hat{y}_i = \sigma(\sum_{j=1}^n w_j x_{ij})$ y $y_i \in \{-1, 1\}$.

- (a) Encuentre de forma explícita $\frac{\partial L}{\partial w_j}$, $j = 1, \dots, n$.
- (b) Plantee la forma vectorial general el método del gradiente descendiente.
- (c) Programe en Python un script que permita encontrar los valores óptimos de los pesos w_j en un perceptrón para la base de datos *iris2.csv*.
6. Suponga que en la tabla de datos

i	V_1	V_2	\dots	V_n	Y
1	x_{11}	x_{12}	\dots	x_{1n}	y_1
2	x_{21}	x_{22}	\dots	x_{2n}	y_2
3	x_{31}	x_{32}	\dots	x_{3n}	y_3
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	\vdots
m	x_{m1}	x_{m2}	\dots	x_{mn}	y_m

la respuesta Y son rótulos de más de 2 clases digamos $\{c_1, c_2, \dots, c_l\}$, $l > 2$. Para construir un clasificador automático, utilicemos k modelos logísticos de la siguiente forma:

- Para $k \in \{1, \dots, l\}$ construya el vector de datos Y_k donde $y_{ik} = \begin{cases} 1 & \text{si } y_i = c_k \\ -1 & \text{si } y_i \neq c_k \end{cases}$.
- Calcule el modelo logístico correspondiente para cada tabla de datos:

i	V_1	V_2	\dots	V_n	Y_k
1	x_{11}	x_{12}	\dots	x_{1n}	y_{1k}
2	x_{21}	x_{22}	\dots	x_{2n}	y_{2k}
3	x_{31}	x_{32}	\dots	x_{3n}	y_{3k}
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	\vdots
m	x_{m1}	x_{m2}	\dots	x_{mn}	y_{mk}

- Con los k modelos anteriores, un nuevo individuo X definido por los valores de las variables V_j con $j = 1, \dots, n$ se clasifica en la clase donde $\sigma(W_k \cdot X)$ sea máxima. W_k es el vector de pesos del k -ésimo modelo, $k = 1, \dots, l$.

Cree una hoja de Jupyter que utilizando la idea descrita calcule un modelo para clasificar los datos de la base *iris.csv*.

7. Para el conjunto de datos *plano.csv*, que son las coordenadas de puntos aleatorios en \mathbb{R}^2 . Usando una hoja de trabajo de Jupyter construya una variable Y clasificando los puntos de la siguiente manera:

$$y_i = \begin{cases} \text{"circleIn"} & \text{si } x_1^2 + x_2^2 \leq 4 \\ \text{"circleOut"} & \text{si } x_1^2 + x_2^2 > 4 \end{cases}$$

- Haga un gráfico donde los puntos "circleIn" se marquen con cruces y los puntos "circleOut" se marque con diamantes.
 - Construya un modelo logístico en base de los datos y de la clasificación realizada. Calcule el porcentaje de puntos bien clasificados en cada clase.
 - Utilizando `np.random` construya 100 puntos de manera aleatoria en el rectángulo $[-5, 5] \times [-5, 5]$.
 - Clasifique los datos utilizando el modelo construido, calcule el valor de la validación cruzada, grafique la clasificación y comente los resultados.
8. Repita el ejercicio anterior incluyendo como columnas de la tabla x_1^2 , x_2^2 y $x_1 * x_2$.