

Pregunta **3**Correcta
Puntúa 1.00
sobre 1.00

Indica la veracidad o falsedad de las afirmaciones siguientes.

Verdadero	Falso		
O X	⊙ ✓	Valores grandes de λ favorecen hipótesis más expresivas.	~
•	○×	El espacio de hipótesis que se explora es el mismo independientemente del valor de λ .	~
•	○ x	Al cambiar el valor de λ el mínimo de la función J en general ya no corresponde a los parámetros que minimizan el error cometido por la red.	*
•	○×	Un valor muy pequeño de λ permite que se de un sobreajuste.	~



Pregunta 4
Correcta
Puntúa 2.00
sobre 2.00

Dada la siguiente tabla de datos, obtener las entradas normalizadas utilizando media y varianza. NOTA: Llene todos los valores de las variables para recibir puntos. Redondeé hasta tres decimales después del punto.



















X

 x_1 x_2 x_3 x_4 1 -1 203 0.01 -400 2 -2 405 0.22 328 3 1 126 1.23 -52 41.5 228 -0.2 -25

Estadísticas

 x_1 x_2 x_3 x_4 μ mux1 mux2 mux3 mux4 σ sx1 sx2 sx3 sx4

X normalizado

 x_1 x_2 x_3 x_4 1 x1_1 x2_1 x3_1 x4_1 2 x1_2 x2_2 x3_2 x4_2 3 x1_3 x2_3 x3_3 x4_3 4 x1_4 x2_4 x3_4 x4_4

mux1:	-0.125
mux2:	240.5
mux3:	0.315
mux4:	-37.25
sxl:	1.431
sx2:	102.143
sx3:	0.549
sx4:	257.567
x1_1:	-0.612
x1_2:	-1.311
x1_3:	0.786
x1_4:	1.136
x2_1:	-0.367
x2_2:	1.61
x2_3:	-1.121
x2_4:	-0.122
x3_1:	-0.556
x3_2:	-0.173
x3_3:	1.667

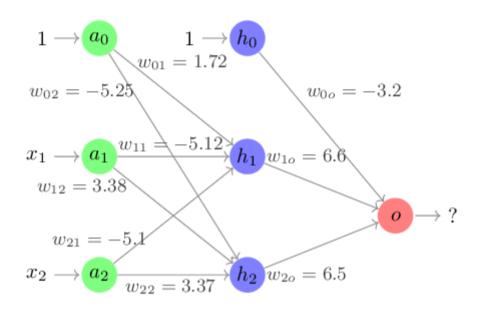


Información

x3_4: -0.938 x4_1: -1.408 x4_2: 1.418 x4_3: -0.057 x4_4: 0.048

Sea la siguiente red neuronal multicapa con sesgos como neuronas con valor 1. Los subíndices indican de qué neurona en la capa anterior apunta, hacia qué neurona en la capa siguiente.

capa de entrada capa oculta capa de salida



Pregunta **5**Parcialmente correcta
Puntúa 2.25

sobre 3.00

Calcula los valores de activación, rellenando la tabla siguiente, si la función de activación es $\sigma=\frac{1}{1+e^{-z}}.$

NOTA: Al escribir tus respuestas redondea a dos decimales para las combinaciones lineales y a tres para los valores de activación. Llena todas las opciones para que el sistema asigne calificación.

$$x_1 = 0, x_2 = 0$$

$$\begin{array}{llll} A & Z^{(H)} & H^{(1)} & Z^{(O)} & O \\ \\ a_1 = \operatorname{all} \ z_1 = \operatorname{zhll} \ h_1 = \operatorname{hll} \ z = \operatorname{zol} o = \operatorname{ol} \\ \\ a_2 = \operatorname{a2l} z_2 = \operatorname{zh2l} h_2 = \operatorname{h2l} \end{array}$$

all:	0
a21:	0
zh11 :	1.72
zh21 :	-5.25
h11:	0.848
h21:	0.005
zol:	2.43
ol:	0.919

Pregunta 6 Si calculas las salidas para las entradas:
Correcta
Puntúa 1.00

1 1

sobre 1.00

Puntúa 0.63

sobre 1.00

¿Qué compuerta calcula esta red?

Seleccione una:

a. XOR

ob. NAND

c. Una compuerta sin nombre

● d. NXOR

Pregunta 7
Si el lote contiene todos los valores posibles de entrada, calcule los valores de activación de la capa oculta después de haber sido normalizados:

NOTA: Redondea hasta el tercer decimal y llena todos los valores para recibir puntos.

Lote

normalizad

0

 x_1 x_2 h_1 h_2 0 0 hil h2l 0 1 h12 h22 1 0 h13 h23 1 1 h14 h24

hil: 1.731
h21: -0.837
h12: -0.545
h22: -0.439
h13: -0.548
h23: -0.433
h14: -0.637
h24: 1.709

Pregunta 8

correcta

Puntúa 0.31

sobre 1.00

Parcialmente

Ŋ







Calcula el gradiente para la entrada 0,0 para la respuesta obtenida anteriormente, usando la función de error entropía cruzada:

 $Error = \log(h_{\Theta}(x^{(i)}))_k + (1 - y_k^{(i)})\log(1 - h_{\Theta}(x^{(i)}))_k = e$ [3 decimales]

$$\begin{split} \delta_o^{(L)} &= y_j - a_j^{(L)} = \mathrm{djL} \\ & \text{[4 decimales]} \end{split}$$

$$\delta_{h_1}^{(L-1)} = w_{1o} \delta_o^{(L)} h_1 (1-h_1) = \mathrm{dh1}$$
 decimales] [4

$$\delta_{h_2}^{(L-1)} = w_{2o} \delta_0^{(L)} h_2 (1 - h_2) = \text{dh2}$$
 [4 decimales]

Para las parciales con respecto a los pesos usar la ecuación siguiente, recordando que el valor de activación de las neuronas que representan a los sesgos es uno:

$$\frac{\partial}{\partial \theta_{ji}^{(l)}} J(\Theta) = a_j^{(l)} \delta_i^{(l+1)} \qquad \qquad [\text{4 decimales}]$$

$$\frac{\partial}{\partial w_{0o}^{(L-1)}}J(\Theta)={\sf pw0o}$$

$$rac{\partial}{\partial w_{1o}^{(L-1)}}J(\Theta)=$$
 pwlo

$$\frac{\partial}{\partial w_{2a}^{(L-1)}}J(\Theta) = \text{pw2o}$$

Para la capa anterior análogamente.

pw22: 0

Mantenerse en contacto

https://moodle.fciencias.unam.mx/cursos/

□ cursos@ciencias.unam.mx