# INTELIGENCIA ARTIFICIAL PROGRAMACIÓN DE UNA RED MADALINE

DOCENTE:

**TONY JIMENEZ MARQUEZ** 

**ESTUDIANTE:** 

KELLY JOHANA PIMIENTA CLAVIJO

DARIO ANDRÉS RAMOS CAÑAS

**GRUPO** 

01 SS429-A

UNIVERSIDAD POPULAR DEL CESAR
INGENIERIA DE SISTEMAS
VALLEDUPAR, CESAR
2021-1

#### MANUAL DEL USUARIO

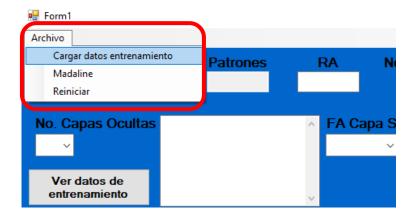
### **APLICATIVO RED MADALINE**

## Modulo Carga de datos

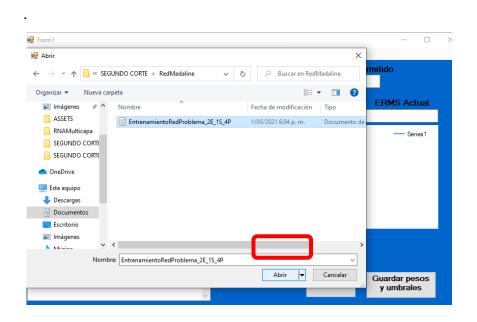
#### Pasos:

- 1. Ejecutar el aplicativo
- 2. Cargar los datos para entrenar la red (Entradas y Salidas)

Para cargar los datos de entrenamiento entradas, salidas y patrones, se debe hacer clic en el menú Archivo/Cargar datos entrenamiento, como lo muestra la siguiente imagen:



Una vez que hayamos hecho clic, se abrirá una ventana donde se debe elegir el archivo con el conjunto de entrenamiento: Entradas y Salidas, almacenado en un archivo txt luego clic en abrir.



Para que el sistema lea de manera correcta las entradas y las salidas deben estar separados por punto y coma ";" los patrones de las salidas, además los valores tanto de las entradas como de salida deben estar separados por una barra "/". A continuación, un ejemplo:

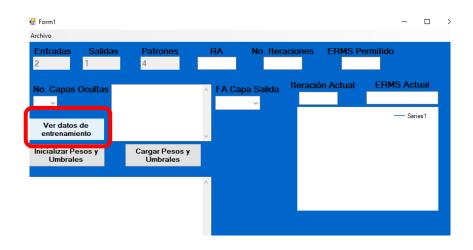


En el cual identificamos el primer patrón, X1=2, X2=0 y YD1=1.

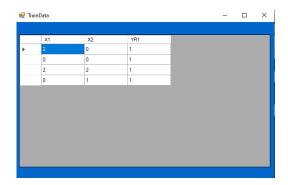
Una vez cargado el archivo, el sistema calculará el número de entradas, el número de salidas y el número de patrones.



Además, podrá visualizar en una tabla los datos cargados si hace clic en el botón "Ver datos de Entrenamiento"



Al darle clic se abrirá una ventana donde podrá visualizar los datos en una tabla:

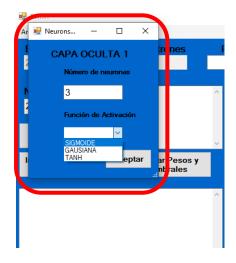


## 3. Definir el número de capas ocultas

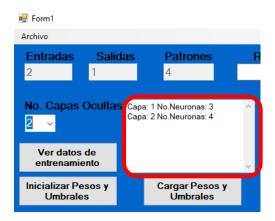


Luego de cargar los datos de entrenamiento: entradas y salidas, se debe definir el número de capas ocultas.

Una vez seleccionado el número de capas ocultas se desplegarán unas ventanas donde el usuario debe establecer el número de neuronas por capa y su respectiva función de activación.



La información definida podrá ser visualizada en el siguiente cuadro de texto:

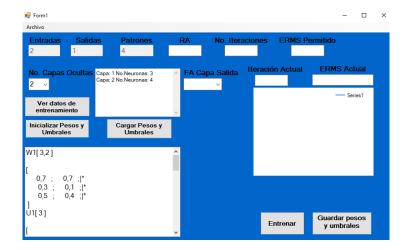


4. Inicializar o Cargar Pesos y Umbrales

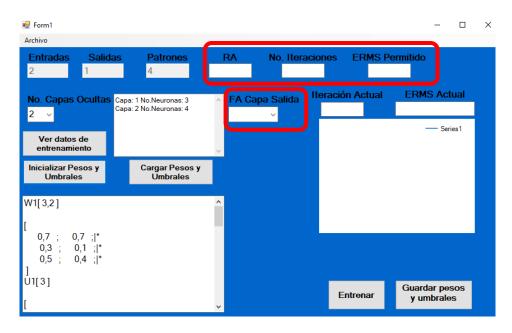


Luego de cargar los datos de entrenamiento: entradas y salidas, y definir las capas ocultas, se deben definir los pesos y umbrales. Para esto se presentan dos opciones:

- 1. **Inicializar pesos y umbrales:** Esta opción inicializa los pesos y umbrales de manera aleatoria.
- 2. **Cargar archivos con los pesos y umbrales.** Para esto se hace clic en el botón cargar pesos y umbrales (señalado en la imagen).

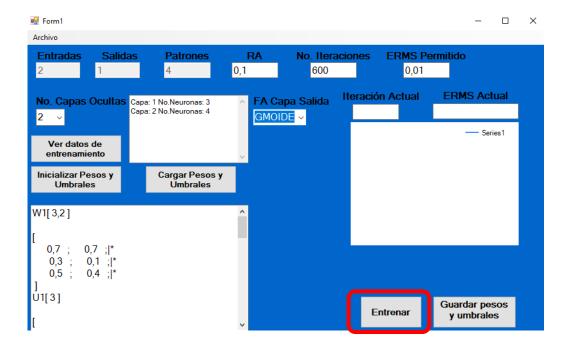


#### 5. Definir Parámetros

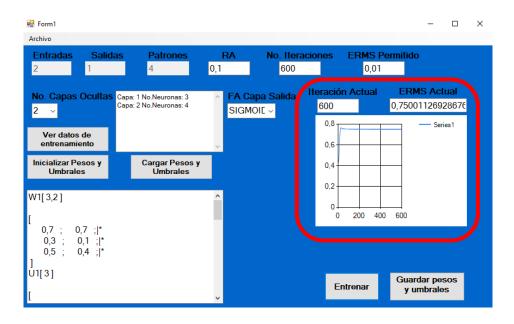


Antes de comenzar a entrenar la red se deben definir el número de iteraciones, la rata de aprendizaje (RA) y el error máximo permitido (ERMS). Además, se debe establecer la función de activación para la capa de salida.

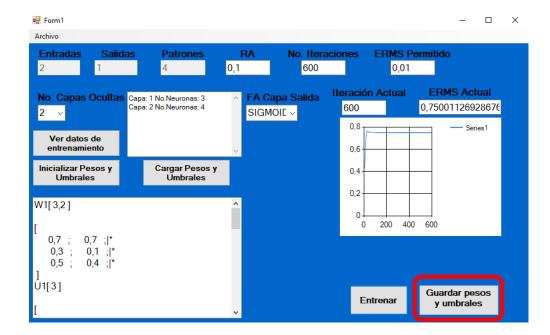
Una vez cargados los archivos y definidos los parámetros se puede entrenar la red. Para ello de clic en el botón "Entrenar".



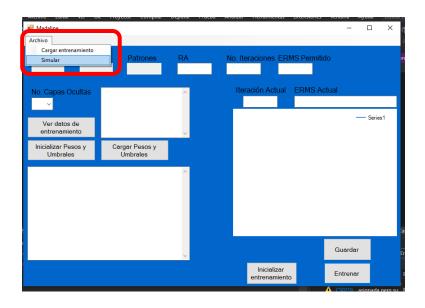
Una vez haya dado clic en entrenar, se dibujará la gráfica y se verá reflejado todo el proceso hecho en las iteraciones.



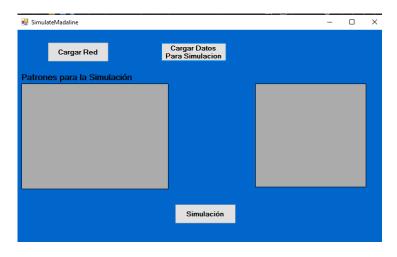
Una vez finalizado todo el proceso de entrenamiento, los pesos y umbrales generados se podrán guardar en un archivo haciendo clic en el botón "Guardar pesos y umbrales", como se muestra a continuación:



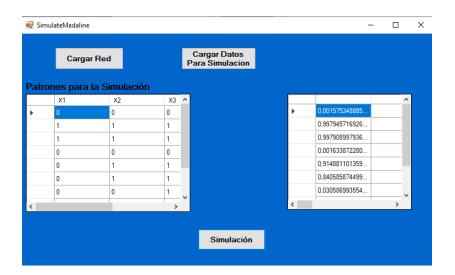
Una vez guardados podrá cargar esos pesos y umbrales para simular la red. Para ello diríjase a Archivo /Simular



## Abrirá la siguiente interfaz:



En dicha interfaz podrá cargar la red previamente entrenada, cargar los patrones para la simulación y simular para obtener los respectivos resultados.



Solución de los ejercicios planteados:

## **Ejercicio 1**

#### Reconocimiento de la letra "T"

## Aplicación de una Red Neuronal al reconocimiento de la letra "T"\*

Con este programa se pretende desarrollar una red neural con aprendizaje supervisado, momento y tasa de aprendizaje adaptativa, para reconocimiento de patrones binarios. Del mismo modo se desea la descripción de una red que aprenda/reconozca la letra T, modelada por un arreglo de pixeles 10 x 10.

Haciendo uso de una red perceptron multicapa que permitiese el reconocimiento de la letra T, a través de una salida binaria: 1 cuando la letra es reconocida y 0 cuando el patrón no se corresponda con el descrito para la letra.

## Adquisición de los valores de entrada.

Las entradas fueron colocadas en un vector de 10 elementos en el cual, los valores de cada término se corresponden a la suma total de cada columna, según sea el caso. Por ejemplo, la letra T dentro de una matriz de 10x10, quedaría representada así:

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0

0 0 0 0 7	1 0 0 0 0
-----------	-----------

El vector suma para cada columna, tendrá la forma:

Nótese que la representación de cada letra es única. Se introdujeron otras letras y, en una segunda parte, fueron generadas aleatoriamente porque la intención era leer esas otras entradas, diferentes a T como un valor falso.

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0

2 2 2 2 10 10 2 2 2	2
---------------------	---

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

10	10	6	6	6	6	6	6	6	6
----	----	---	---	---	---	---	---	---	---

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

Se declararon el número de capas y las neuronas a utilizar (20 y 10 respectivamente) y se introdujo el formato para las letras C, E y T y dos imágenes con ruido del mismo tamaño, por todo son cinco imágenes

10	10	4	4	4	4	4	4	4	4
----	----	---	---	---	---	---	---	---	---

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0
0	0	0	0	1	1	0	0	0	0

1 3 2 1	0 9	4	3	2	2
---------	-----	---	---	---	---

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

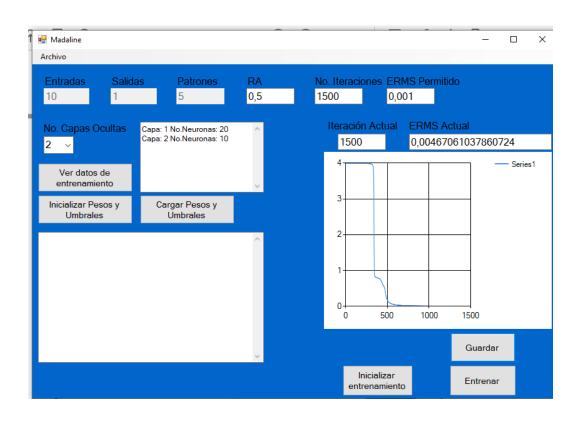
X1	X2	Х3	X4	X5	X6	X7	X8	X9	X10	YD1
2	2	2	2	10	10	2	2	2	2	1
10	10	6	6	6	6	6	6	6	6	0
10	10	4	4	4	4	4	4	4	4	0
1	3	2	1	10	9	4	3	2	2	0
5	9	7	3	2	4	3	5	5	5	0

Entradas = 10

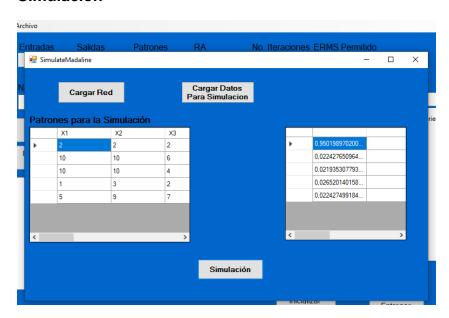
Patrones = 5

Salidas = 1

### **Entrenamiento**



## Simulación



2. Implemente una red madaline que aprenda la función lógica XOR, (OR y AND) de 2 entradas, simule el aprendizaje.

X	Y	S	С
-1	-1	-1	-1
-1	+1	+1	-1
+1	-1	+1	-1
+1	+1	-1	+1

<b>X1</b>	X2	YD1	YD2
-1	-1	-1	-1
-1	1	1	-1
1	-1	1	-1
1	1	-1	1

Entradas= 2

No. Capas ocultas = 1

No. Neuronas Capa Oculta = 3

Salidas = 2

### ALGORITMO DE ENTRENAMIENTO

- REGLA DELTA
- INICIALIZAR PESOS Y UMBRALES (-1,1) ALEATORIA

J = 1 hasta M -> (M) No DE ENTRADAS

I = 1 hasta N -> (N) No DE NEURONAS CAPA1

L = 1 hasta  $\tilde{N} \rightarrow (\tilde{N})$  No DE NEURONAS CAPA DE SALIDA

M = 2

N = 3

 $\tilde{N} = 2$ 

## DEFINIR LA FUNCION DE ACTIVACION POR CADA CAPA DE NEURONAS

Capa 1 = sigmodea

Salida= Escalon || Sigmodea

- ALGORITMO DE ENTRENAMIENTO
- REGLA DELTA
- INICIALIZAR PESOS Y UMBRALES (-1,1) ALEATORIA

W1 [M\*N]

W1 [2\*3]

0,8	0,3
-0,1	0,7
-0,6	0,4

W2 [N\*Ñ]

W2 [3\*2]

-0,1	0,5	0,2
0,0	-0,2	-0,4

U [N]

U1 [3]

-0,2	
0,4	
0,0	

U2 [2]

0,3	
- 0,2	

- PARAMETROS DE ENTRENAMIENTO
- NUMERO DE ITERACIONES =100
- RATA DE APRENDIZAJE = 0,1
- ERROR MAXIMO PERMITIDO = 0,002
- ENTRENAR LA RED



#### PRIMER PATRON DE ENTRADA

CALCULAR LAS SALIDAS DE LAS NEURONAS QUE SE ENCUENTRAN EN LA PRIMERA CAPA OCULTA

I=1,2, 3; j=1,2

•  $H1(i)=\Sigma((X(j)*W1(j,i))-U1(i))$ 

H1(1) = [(X(1) \* W1(1,1) + X(2) \* W1(2,1)) - U1(1)]

H1(1) = [((-1)\*(0,8) + (-1)\*(0,3)) - (-0,2)]

H1(1) = -0.9

 $H1(1) = 1/(1+e^{-(-x)})$ 

 $H1(1) = 1/(1+e^{(0,9)})$ 

## H1(1) = 0.2891

H1(2) = [(X1 \* W1(1,2) + X2 \* W1(2,2)) - U1(2)]

$$H1(2) = [((-1) * (-0,1) + (-1) * (0,7)) - (0,4)]$$

H1(2) = -1

## H1(2) = 0.2689

H1(3) = [(X1 \* W1(1,3) + X2 \* W1(2,3)) - U1(3)]

$$H1(3) = [ ( (-1) * (-0,6) + (-1) * (0,4) ) - (0,0) ]$$

H1(3) = 0.2

## H1(3) = 0.5498

## CALCULAR LAS SALIDAS DE LAS NEURONAS QUE SE ENCUENTRAN EN LA CAPA DE SALIDA

L=1,2; I=1,2,3

### Escalón

Si x>=0 yr=1

## Si x<0 yr=-1

- $YR(L)=\Sigma((H1(I)*W2(I,L))-U3(L))$
- YR(L)=FA(YR(L))

$$YR(1) = [(H1(1) * W2(1,1) + H1(2) * W2(2,1) + H1(3) * W2(3,1)) - U2(1)]$$

$$YR(1) = [((0.2891) * (-0.1) + (0.2689) * (0.5) + (0.5498) * (0.2)) - (0.3)]$$

YR(1) = -0.0845

 $YR(1) = \pounds(-0.0845) = -1$ 

## YR(1) = -1

$$YR(2) = [(H1(1) * W2(1,2) + H1(2) * W2(2,2) + H1(3) * W2(3,2)) - U2(2)]$$

$$YR(2) = [((0.2891) * (0.0) + (0.7311) * (-0.2) + (0.4502) * (-0.4)) - (-0.2)]$$

YR(2) = -0.0737

YR(2) = £(-0.0737) = -1

## YR(2) = -1

- CALCULAR LOS ERRORES LINEALES PRODUCIDOS A LA SALIDA DE LA RED
- EL(L)=YD(L)-YR(L)

$$EL(1) = (-1) - (-1)$$

EL(1) = 0

$$EL(2) = (-1) - (-1)$$

$$EL(2) = 0$$

- CALCULAR EL ERROR DEL PATRON
- EP=Σ|EL(k)|/Número de salidas

EP = 0/2

EP = 0

### **ACTUALIZACION DE PESOS Y UMBRALES**

W1(j,i)=W1(j,i)+RA\*EP\*X(j) MATRIZ DE PESOS DE ENTRADA

W1(1,1) = W1(1,1)+RA\*EP\*X(1)

### W1(1,1) = 0.8 + 0.1\*0\* - 1 = 0.8

W1(2,1) = W1(2,1) + RA\*EP\*X(2)

W1(2,1) = 0.3 + (0.1\*0\*-1) = 0.3

$$W1(1,2) = W1(1,2) + RA*EP*X(1)$$

$$W1(1,2) = -0.1 + (0.1*0*-1) = -0.1$$

$$W1(2,2) = W1(2,2) + RA*EP*X(2)$$

$$W1(2,2) = 0.7 + (0.1*0*-1) = 0.7$$

$$W1(1,3) = W1(1,3)+RA*EP*X(1)$$

$$W1(1,3) = -0.6+(0.1*0*-1) = 0.6$$

$$W1(2,3) = W1(2,3) + RA*EP*X(2)$$

## W1(2,3)=0,4

W1

0,8	0,3
-0,1	0,7
-0,6	0,4

- W2(I,L)=W2(I,L)+RA\*EL(L)\*H1(I) MATRIZ DE PESOS ENTRE LA CAPA 1 Y LA CAPA DE SALIDA
- W2(1,1)=W2(1,1)+RA\*EL(1)\*H1(1) W2(1,1) = -0,1+(0,1\*0\*0,2891) = 0,1

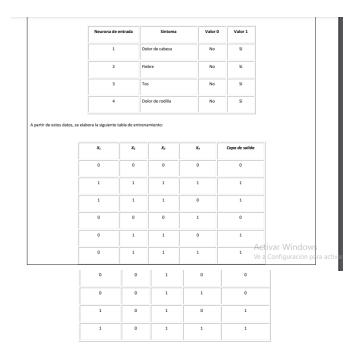
Así todos los pesos dan igual...

W2

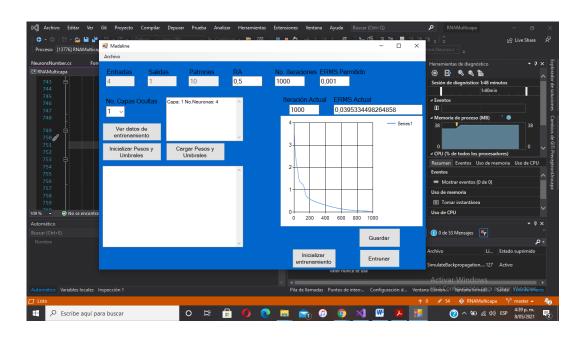
-0,1	0,5	0,2
0,0	-0,2	-0,4

## 3. RESFRIADO

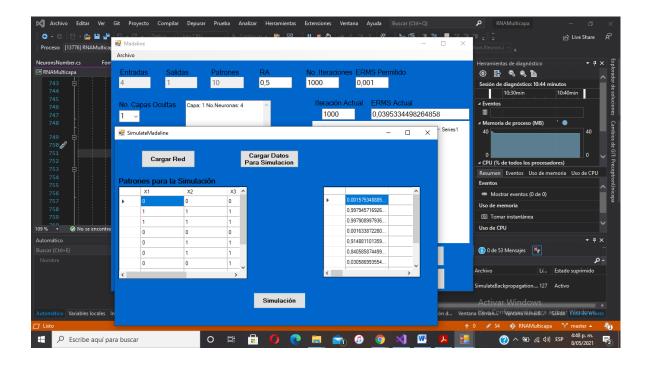
Esta red neuronal, está entrenada para diagnosticar un resfriado a partir de los síntomas que se le indiquen. 1.5 La red consta de 4 neuronas en la capa de entrada, con las siguientes equivalencias:



### **ENTRENAMIENTO**



## **SIMULACIÓN**



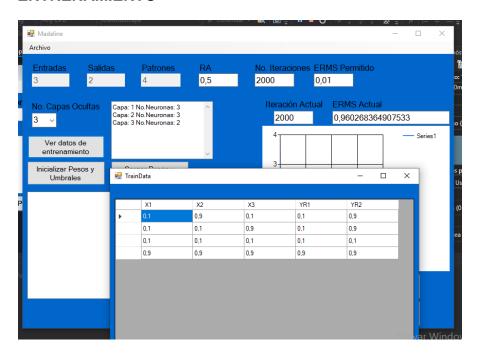
## 4. MINIROBOT CON DECIMALES

Entrenar una red multicapa 3-3-2 para reproducir la lectura correspondiente a los sensores y la acción de los motores de un minirobot.

(0.1: Bajo - 0.9: Alto)

X1	X2	Х3	d1	d2
0.1	0.9	0.1	0.1	0.9
0.1	0.1	0.9	0.1	0.9
0.1	0.1	0.1	0.1	0.1
0.9	0.9	0.9	0.9	0.9

### **ENTRENAMIENTO**



## **SIMULACIÓN**

