

Desde las RNAs Monocapa hasta la Estructura Multicapa

Práctica 2

David Morales Sáez

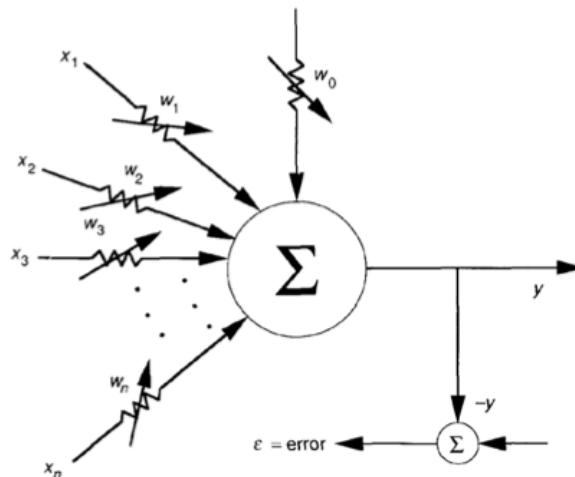
Alberto Manuel Mireles Suárez

ÍNDICE

Planteamiento y descripción del problema a resolver.....	3
Estudio teórico.....	5
Descripción del desarrollo de la práctica y su implementación.....	7
Resultados y conclusiones.....	9
Bibliografía.....	15
Anexo.....	16

- Planteamiento y descripción del problema a resolver

El primer problema a resolver es la resolución de un OR-Exclusivo (XOR) mediante ACLs, primero con una estructura monocapa y luego con una multicapa. Para la creación del entorno en el que estudiaremos el comportamiento de esta operación utilizamos el entorno de desarrollo Qt, basado en el lenguaje C++. El siguiente esquema representa el sistema de aprendizaje y resolución de la RNA.



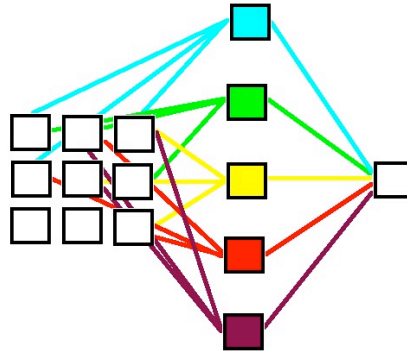
El XOR que hemos implementado sólo tendrá dos entradas binarias y una única salida, como muestra la siguiente tabla de verdad:

Entradas		Salidas
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	0

Como se demostrará más adelante, esta función lógica, no es computable en una RNA con una única neurona ACL, sino que debemos utilizar otra más, estando en la capa oculta. Esta neurona servirá de control para anular el sumatorio final en el caso en el que las dos entradas sean positivas.

Entradas			Salidas
0	0	0	0
0	1	0	1
1	0	0	1
1	1	1	0

En el segundo ejercicio, debemos implementar un perceptrón monocapa que distinga entre líneas verticales y horizontales de un patrón cuadrado de rango 3.



La capa de entrada se indica mediante un patrón de rango 3 (como se ha indicado anteriormente) y la capa de salida tendrá una única neurona, que nos indicará si el patrón es horizontal o vertical.

Para el aprendizaje de este perceptrón, utilizaremos los siguientes patrones de entrada dados por el guión de la práctica:

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

En la capa oculta tendremos cinco neuronas que conectarán la capa de entrada con la de salida de una manera bien definida, es decir, todas las neuronas de la capa oculta no estarán conectadas con todas las neuronas de la capa de entrada, sino de la siguiente manera:

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

En la neurona de salida, obtendremos dos posibles valores, 1 ó -1, que indicarán si el patrón de entrada es horizontal o vertical, respectivamente.

- Estudio Teórico

- Red monocapa: ACL

Para el primer ejercicio de la práctica hemos implementado un ACL, con su función de activación identidad:

$$\rho = \sum \omega_{ij} * \alpha_i$$

Para ello, hemos utilizado el aprendizaje conocido como Regla Delta, cuya modificación de pesos se basa en la siguiente fórmula:

$$\omega_{ij}^n = \omega_{ij}^v + \alpha * \delta * x_i$$

siendo ω_{ij}^n el peso a calcular, ω_{ij}^v el peso actual, α el ratio de aprendizaje, δ la diferencia entre la salida esperada y la salida actual y x_i la entrada a la neurona en ese instante.

Para conseguir que la RNA aprenda y se ejecute de la manera deseada, utilizaremos unos patrones de entrada bien definidos (la tabla de verdad), los cuales se presentarán a la red.

La regla delta se basa en calcular el error cometido con respecto a la salida esperada (δ) y calcular los nuevos pesos en base a éste. Una vez modificados los pesos, volveremos a iterar, rehaciendo el cálculo. Esto se hará tantas veces como se desee. Una vez que el error cometido sea 0, la red habrá obtenido los pesos óptimos, pero como comprobaremos, esto no se dará nunca, ya que esta función no es resoluble con un único sumatorio pesado.

- Red multicapa

En este caso, añadiremos a la red una neurona que imite la función lógica AND, facilitando la resolución del problema. Utilizaremos el mismo aprendizaje que en el caso anterior y podremos ver que esta vez el error tiende a 0.

- Perceptrón

El perceptrón es una RNA capaz de distinguir distintos tipos de patrones, en nuestro caso distingue entre líneas horizontales y verticales. El perceptrón consta de tres capas: una de entrada, una oculta y una de salida. La capa de entrada, también conocida como retina, es la capa por la cual introducimos el patrón a estudiar, y consta de 9 neuronas. La capa oculta es la capa que conecta tanto la entrada como la salida, haciendo los cálculos pertinentes para la resolución del problema. En nuestro caso tendrá 5 neuronas, ya que es el número de distintas conexiones definidas por el guión de la práctica. La capa de salida es la que nos muestra el resultado de la red, por lo que está formada por una única neurona.

El estímulo de entrada (patrón de entrada) incide sobre las unidades de la retina de la red, provocando así la activación de estas unidades sensitivas. Estos impulsos son enviados a la capa oculta. Si la suma de señales que llegan a cada unidad supera su umbral se activará la unidad, en caso contrario, se inhibirá. Una vez activadas las correspondientes unidades de la capa oculta, se computará la salida mediante un sumatorio pesado. En el caso en el que este sumatorio sea superior a un umbral, indicará que el patrón de entrada será horizontal, en caso contrario, será vertical.

Al igual que en los anteriores ejercicios, utilizaremos la regla delta (explicado anteriormente) como proceso de aprendizaje.

- Descripción del desarrollo de la práctica y su implementación

Debido a la amplitud del código, se ha incluido el mismo en un anexo.

- XOR Monocapa/Multicapa

Para el estudio de este problema hemos creado una aplicación que permite realizar esta operación tanto con una red monocapa como multicapa. Como podremos ver en la siguiente imagen, la interfaz permite manejar gran cantidad de parámetros, desde el índice de aprendizaje hasta el número de generaciones en la que aprenderá la red. Además, permitimos ejecutar la red con una entrada ya definida para su uso:

Pesos		
	1	2
1	w0	
2	w1	
3	w2	

En el campo índice de aprendizaje, debemos definir el ratio deseado; en número de generaciones indicamos la cantidad de iteraciones que hará; el Log mostrará la evolución del error a lo largo del tiempo. En la parte superior derecha podemos escoger entre las dos distintas redes, monocapa o multicapa. La tabla de pesos mostrada indicará los pesos que hay en el instante (w2 solo variará en el caso multicapa). Finalmente, X1 y X2 serán las entradas de la red para someterla a una ejecución, y salida será el resultado que produzca la misma. Hemos de indicar que la salida muy rara vez será un entero, sino un valor aproximado al mismo, siempre y cuando la red halla aprendido adecuadamente.

- Perceptrón

Para este problema hemos creado una aplicación distinta, donde podremos tanto ver el aprendizaje de la red, como utilizarla.

Perceptron

Ratio de aprendizaje

Número de generaciones

Log

	1	2
1	w0	
2	w1	
3	w2	
4	w3	
5	w4	

Patrón de Entrada

☐ ☐ ☐

☐ ☐ ☐

☐ ☐ ☐

El patrón es

Entrenar

Probar

- Resultados y conclusiones

- Primer ejercicio

En el XOR monocapa, no es posible calcular la función lógica con una única neurona, como podemos comprobar en los datos obtenidos, ya que el error nunca tiende a 0.

The screenshot shows a software window titled "XOR" with a light gray background. At the top, there are two input fields: "Índice de aprendizaje" (Learning Index) with the value "0,2" and "Número de generaciones" (Number of generations) with the value "100". To the right of these fields are two radio buttons: "XOR Monocapa" (selected) and "XOR Multicapa". Below the input fields is a "Log" section containing a text area with a scroll bar. The log displays the error for each generation from 85 to 99, with values ranging from approximately 1.69609 to 1.75744. To the right of the log is a "Pesos" (Weights) section with a table showing weights w0, w1, and w2 for two inputs (1 and 2). Below the table are input fields for "X1", "X2", and "Salida". At the bottom of the window are two buttons: "Aprender" (Learn) and "Ejecutar" (Execute).

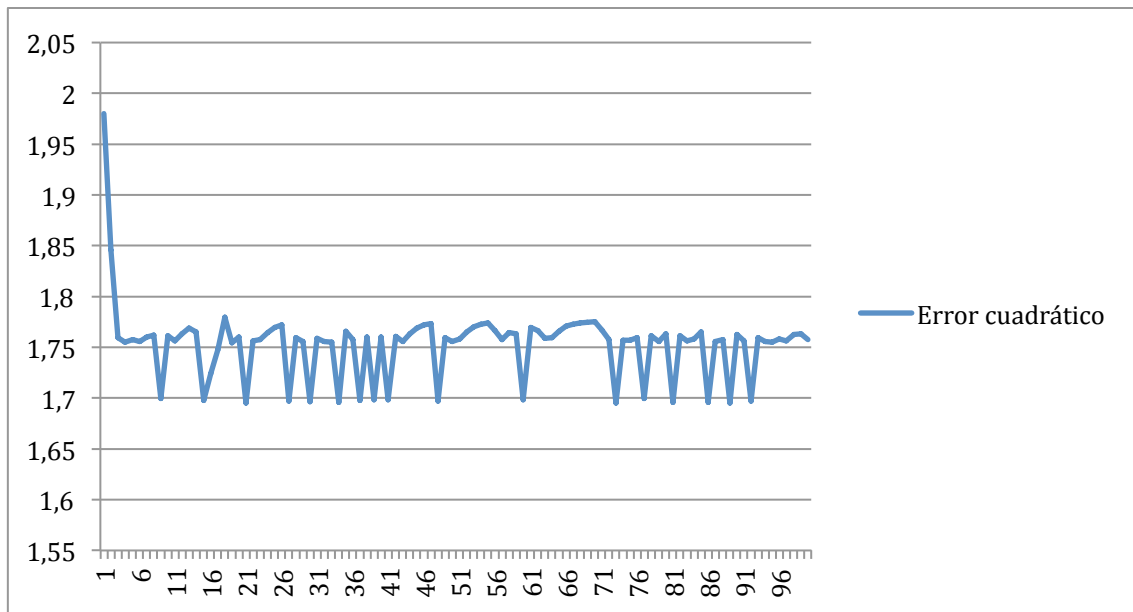
	1	2
1	w0	0.232...
2	w1	0.275...
3	w2	

X1

X2

Salida

Aprender Ejecutar



En el XOR multicapa, si es posible (y lo hacemos) calcular la función lógica con una red multicapa, como podemos comprobar con la convergencia del error a 0. Los pesos finales obtenidos al final del aprendizaje se muestran en la imagen la interfaz obtenida:

XOR

Índice de aprendizaje: 0,2 Número de generaciones: 100

☐ XOR Monocapa
☒ XOR Multicapa

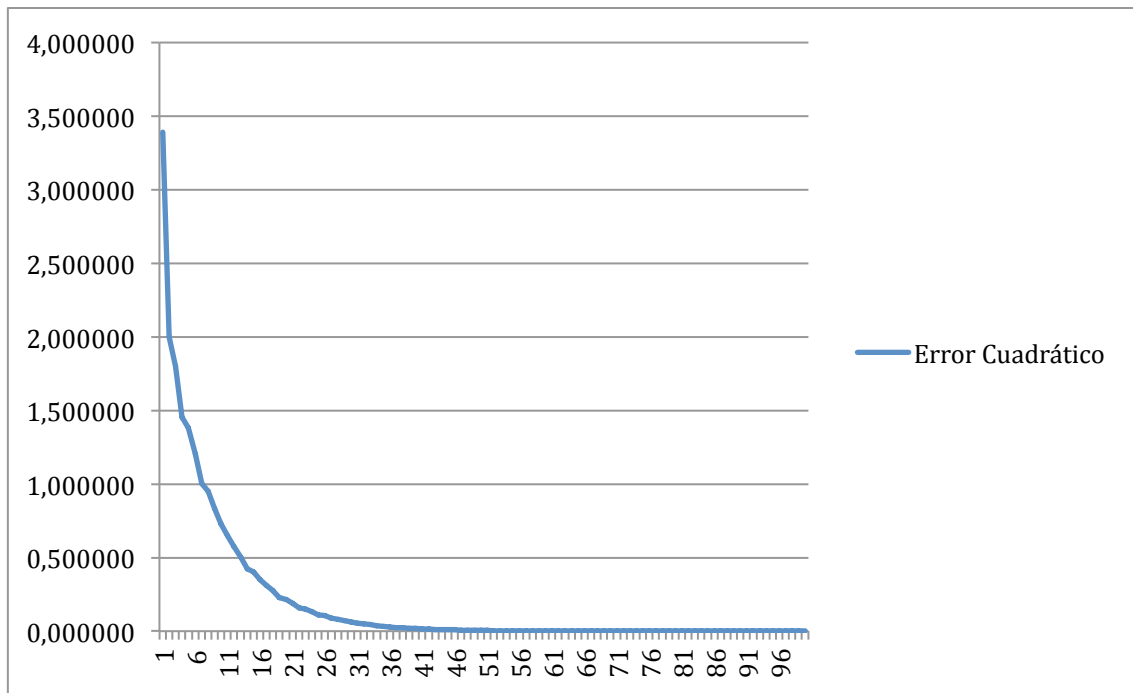
Log

En la generación 85, el error cometido es 6.49914e-05
 En la generación 86, el error cometido es 5.61201e-05
 En la generación 87, el error cometido es 4.97068e-05
 En la generación 88, el error cometido es 4.13274e-05
 En la generación 89, el error cometido es 3.92576e-05
 En la generación 90, el error cometido es 3.44096e-05
 En la generación 91, el error cometido es 3.0487e-05
 En la generación 92, el error cometido es 2.5326e-05
 En la generación 93, el error cometido es 2.3069e-05
 En la generación 94, el error cometido es 2.161e-05
 En la generación 95, el error cometido es 1.85118e-05
 En la generación 96, el error cometido es 1.64217e-05
 En la generación 97, el error cometido es 1.39356e-05
 En la generación 98, el error cometido es 1.271e-05
 En la generación 99, el error cometido es 1.17465e-05

Pesos

	1	2
1 w0	0.998...	
2 w1	0.998...	
3 w2	-1.99...	

X1:
 X2:
 Salida:



También añadir que, una vez completado el aprendizaje, se puede utilizar la red para el cálculo de la función XOR:

XOR

Índice de aprendizaje

Número de generaciones

0,2

100

Log

En la generacion 85, el error cometido es 6.49914e-05

En la generacion 86, el error cometido es 5.61201e-05

En la generacion 87, el error cometido es 4.97068e-05

En la generacion 88, el error cometido es 4.13274e-05

En la generacion 89, el error cometido es 3.92576e-05

En la generacion 90, el error cometido es 3.44096e-05

En la generacion 91, el error cometido es 3.0487e-05

En la generacion 92, el error cometido es 2.5326e-05

En la generacion 93, el error cometido es 2.3069e-05

En la generacion 94, el error cometido es 2.161e-05

En la generacion 95, el error cometido es 1.85118e-05

En la generacion 96, el error cometido es 1.64217e-05

En la generacion 97, el error cometido es 1.39356e-05

En la generacion 98, el error cometido es 1.271e-05

En la generacion 99, el error cometido es 1.17465e-05

XOR Monocapa

XOR Multicapa

Pesos

	1	2
1 w0	0.998...	
2 w1	0.998...	
3 w2	-1.99...	

X1

0

X2

1

Salida

0.998122

Aprender

Ejecutar

- Segundo ejercicio

Con el perceptrón, hemos conseguido que la red se estabilice en sólo 7 iteraciones.

Perceptron

Ratio de aprendizaje: 0,2 Número de generaciones: 10

Log

En la generacion 0, el error cometido es de 12
En la generacion 1, el error cometido es de 16
En la generacion 2, el error cometido es de 16
En la generacion 3, el error cometido es de 16
En la generacion 4, el error cometido es de 12
En la generacion 5, el error cometido es de 8
En la generacion 6, el error cometido es de 4
En la generacion 7, el error cometido es de 0
En la generacion 8, el error cometido es de 0
En la generacion 9, el error cometido es de 0

Pesos

	1	2
1 w0	-0.500...	
2 w1	1.3000...	
3 w2	-0.300...	
4 w3	1.2000...	
5 w4	-0.300...	

Patrón de Entrada

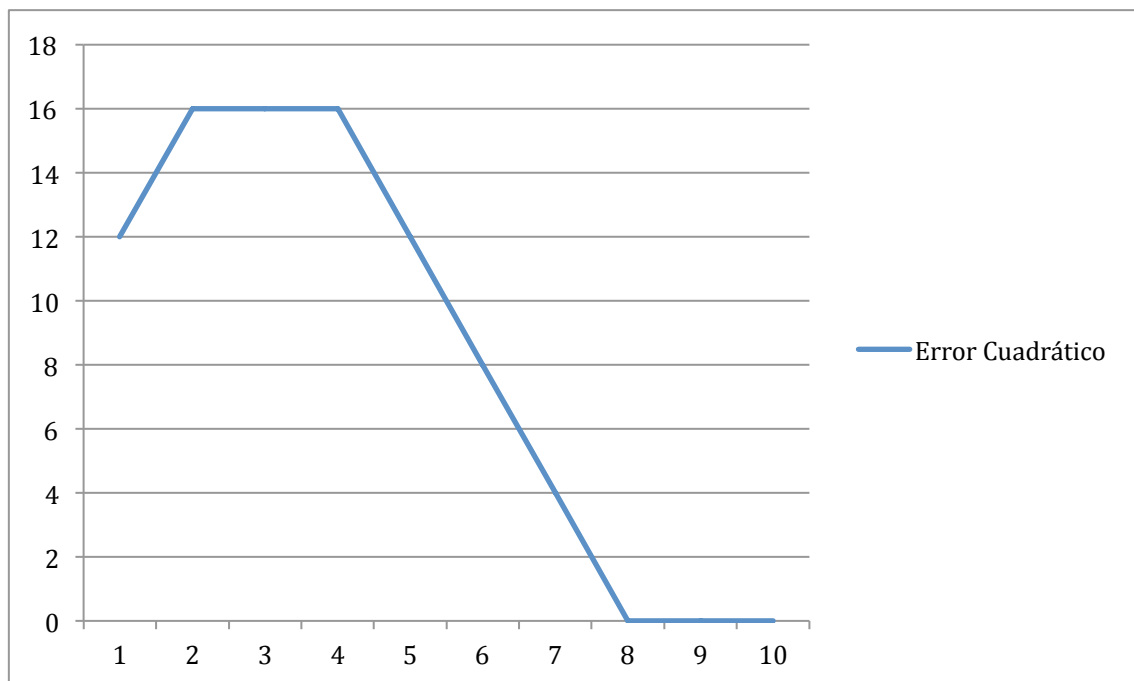
☐ ☐ ☐

☐ ☐ ☐

☐ ☐ ☐

El patrón es

Entrenar Probar



Como podemos observar, el error cometido a lo largo de las iteraciones acaba tendiendo a 0, es decir, la red ha aprendido. A su vez, cuando probamos la red

sometiéndole a su entrada un patrón horizontal o vertical, vemos que es capaz de reconocerlos.

Perceptron

Ratio de aprendizaje: 0,2 Número de generaciones: 10

Log

En la generacion 0, el error cometido es de 12
En la generacion 1, el error cometido es de 16
En la generacion 2, el error cometido es de 16
En la generacion 3, el error cometido es de 16
En la generacion 4, el error cometido es de 12
En la generacion 5, el error cometido es de 8
En la generacion 6, el error cometido es de 4
En la generacion 7, el error cometido es de 0
En la generacion 8, el error cometido es de 0
En la generacion 9, el error cometido es de 0

Pesos

	1	2
1 w0	-0.500...	
2 w1	1.3000...	
3 w2	-0.300...	
4 w3	1.2000...	
5 w4	-0.300...	

Patrón de Entrada

<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>
<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>
<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>

El patrón es: Horizontal

Entrenar Probar

Perceptron

Ratio de aprendizaje: 0,2 Número de generaciones: 10

Log

En la generacion 0, el error cometido es de 12
En la generacion 1, el error cometido es de 16
En la generacion 2, el error cometido es de 16
En la generacion 3, el error cometido es de 16
En la generacion 4, el error cometido es de 12
En la generacion 5, el error cometido es de 8
En la generacion 6, el error cometido es de 4
En la generacion 7, el error cometido es de 0
En la generacion 8, el error cometido es de 0
En la generacion 9, el error cometido es de 0

Pesos

	1	2
1 w0	-0.500...	
2 w1	1.3000...	
3 w2	-0.300...	
4 w3	1.2000...	
5 w4	-0.300...	

Patrón de Entrada

<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>
<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>
<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>

El patrón es: Vertical

Entrenar Probar

En el caso en el que introduzcamos un patrón que la red no conoce, la red falla pues no generaliza ya que no reconoce líneas que no estén bien definidas.

Perceptron

Ratio de aprendizaje

Número de generaciones

0,2

10

Log

En la generacion 0, el error cometido es de 12
En la generacion 1, el error cometido es de 16
En la generacion 2, el error cometido es de 16
En la generacion 3, el error cometido es de 16
En la generacion 4, el error cometido es de 12
En la generacion 5, el error cometido es de 8
En la generacion 6, el error cometido es de 4
En la generacion 7, el error cometido es de 0
En la generacion 8, el error cometido es de 0
En la generacion 9, el error cometido es de 0

Pesos

	1	2
1 w0	-0.500...	
2 w1	1.3000...	
3 w2	-0.300...	
4 w3	1.2000...	
5 w4	-0.300...	

Patrón de Entrada

<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>
<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>
<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>

El patrón es

Horizontal

Entrenar

Probar

- Bibliografía

- Apuntes de la asignatura

- Raul Rojas – Neural Networks

- James A. Freeman – Simulating Neural Networks with Mathematica

- Anexo

Xor

```
#include "mainwindow.h"
#include "ui_mainwindow.h"

double pesos_mon[2];
double pesos_mul[3];

MainWindow::MainWindow(QWidget *parent) :
    QMainWindow(parent),
    ui(new Ui::MainWindow)
{
    ui->setupUi(this);

    // Inicializamos y mostramos la tabla de pesos de la
    interfaz
    ui->pesos->setRowCount(3);
    ui->pesos->setColumnCount(2);
    ui->pesos->setColumnWidth(0, 35);
    ui->pesos->setColumnWidth(1, 68);

    QTableWidgetItem *letras0 = new QTableWidgetItem("w0");
    QTableWidgetItem *letras1 = new QTableWidgetItem("w1");
    QTableWidgetItem *letras2 = new QTableWidgetItem("w2");

    letras0->setFlags(letras0->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras0->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->pesos->setItem(0,0,letras0);

    letras1->setFlags(letras1->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras1->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->pesos->setItem(1,0,letras1);

    letras2->setFlags(letras2->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras2->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->pesos->setItem(2,0,letras2);

    // Inicializamos los vectores de pesos
    pesos_mon[0] = pesos_mon[1] = 0.5;
    pesos_mul[0] = pesos_mul[1] = pesos_mul[2] = 0.5;
}

MainWindow::~MainWindow()
{
    delete ui;
}

void MainWindow::neurona_mono(int ciclos,double ratio_aprend){

    //Inicializacion
    double patrones[4][2] = {{0.,0.},
        {0.,1.},
        {1.,0.},
        {1.,1.}};
    double peso[2]={0.5,0.5};
```



```

double salida[4] = {0.,1.,1.,0.};
double Salida_Act, delta, error;

//mostrar el error para ver si converge
for (int i=0;i<ciclos;i++){
    int Ciclo_Act=0;
    int j=rand()%4; //Patron aleatorio inicial
    error=0.;
    while(Ciclo_Act < 4){
        Salida_Act=0.;
        for(int s=0;s<2;s++) //Salida de cada iteración
            Salida_Act+=peso[s]*patrones[j][s];
        //Calculo del error
        delta=salida[j]-Salida_Act;
        //Actualizamos los pesos
        for(int s=0;s<2;s++)
            peso[s]+=ratio_aprend*delta*patrones[j][s];
        //Elegimos otro patrón
        j=(j+1)%4;
        error += delta*delta;
        Ciclo_Act++;
    }
    //Imprimimos el error en el LOG
    ui->log->append(QString("En la generacion %1, el error
cometido es %2").arg(i).arg(error));
}
//mostrar pesos

QString proba;

QTableWidgetItem *prob0 = new
QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",peso[0]));
QTableWidgetItem *prob1 = new
QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",peso[1]));

prob0->setFlags(prob0->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
prob0->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
ui->pesos->setItem(0,1,prob0);

prob1->setFlags(prob1->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
prob1->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
ui->pesos->setItem(1,1,prob1);

// Actualizamos el vector de pesos global
pesos_mon[0] = peso[0];
pesos_mon[1] = peso[1];

}

void MainWindow::neurona_multi(int ciclos,double ratio_aprend){
    //Inicializamos
    double patrones[4][3] = {{0.,0.,0.},
        {0.,1.,0.},
        {1.,0.,0.},

```

```

    {1.,1.,1.}};
double peso[3]={0.5,0.5,0.5};
double salidas[4]={0.,1.,1.,0.};
double Salida_Act, delta, error;

for(int i=0;i<ciclos;i++){
    int Ciclo_Act=0;
    int j=rand()%4; //patrón aleatorio
    error=0.;
    while(Ciclo_Act<4){
        Salida_Act=0.;
        for(int s=0;s<3;s++) //Salida de la iteracion
            Salida_Act+=peso[s]*patrones[j][s];
        //Error de la iteracion
        delta=salidas[j]-Salida_Act;
        //Actualizamos pesos
        for(int s=0;s<3;s++){
            peso[s]+=ratio_aprend*delta*patrones[j][s];
        }
        //Siguiente patrón
        j=(j+1)%4;
        //Acumula error cuadrático
        error+=delta*delta;
        Ciclo_Act++;
    }
    // Mostramos el error cuadrático cometido
    ui->log->append(QString("En la generacion %1, el error
cometido es %2").arg(i).arg(error));
}
//mostrar pesos("En la generación %d, el error cometido
es %f",ciclos,error);

QString proba;

QTableWidgetItem *prob0 = new
QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",peso[0]));
QTableWidgetItem *prob1 = new
QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",peso[1]));
QTableWidgetItem *prob2 = new
QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",peso[2]));

prob0->setFlags(prob0->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
prob0->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
ui->pesos->setItem(0,1,prob0);

prob1->setFlags(prob1->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
prob1->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
ui->pesos->setItem(1,1,prob1);

prob2->setFlags(prob2->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
prob2->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
ui->pesos->setItem(2,1,prob2);

// Actualizamos el vector de pesos global
pesos_mul[0] = peso[0];
pesos_mul[1] = peso[1];

```

```

        pesos_mul[2] = peso[2];
    }

void MainWindow::on_pushButton_clicked()
{
    double aprendizaje;
    int ciclos;
    // Limpiamos la ventana de Log
    ui->log->clear();
    aprendizaje=ui->aprend->toPlainText().toDouble();
    ciclos=ui->gener->toPlainText().toInt();
    if (aprendizaje>0 && ciclos>0){
        if (ui->mono->isChecked()) // Iniciamos la red monocapa
            neurona_mono(ciclos,aprendizaje);
        else // Iniciamos la red multicapa
            neurona_multi(ciclos,aprendizaje);
    }
}

// Nos aseguramos que sólo se active una de las dos opciones
void MainWindow::on_mono_clicked()
{
    ui->multi->setDown(true);
}

void MainWindow::on_multi_clicked()
{
    ui->mono->setDown(true);
}

// ejecutamos la red
void MainWindow::on_pushButton_2_clicked()
{
    int X1 = ui->x1->text().toInt();
    int X2 = ui->x2->text().toInt();
    double salida = 0.;
    if(ui->mono->isChecked()) // En el caso que la red sea
monocapa
        salida = X1*pesos_mon[0]+X2*pesos_mon[1];
    else
    { // En el caso que la red sea multicapa
        int X3 = X1 & X2;
        salida = X1*pesos_mul[0] + X2*pesos_mul[1] +
X3*pesos_mul[2];
    }
    ui->out->setText(QString("%1").arg(salida));
}

```

Perceptrón

```
#include "perceptron.h"
#include "ui_perceptron.h"

double pesitos[5];

Perceptron::Perceptron(QWidget *parent) :
    QMainWindow(parent),
    ui(new Ui::Perceptron)
{
    ui->setupUi(this);

    // Inicializamos la tabla de pesos de la interfaz
    ui->tpesos->setRowCount(5);
    ui->tpesos->setColumnCount(2);
    ui->tpesos->setColumnWidth(0, 35);
    ui->tpesos->setColumnWidth(1, 70);

    QTableWidgetItem *letras0 = new QTableWidgetItem("w0");
    QTableWidgetItem *letras1 = new QTableWidgetItem("w1");
    QTableWidgetItem *letras2 = new QTableWidgetItem("w2");
    QTableWidgetItem *letras3 = new QTableWidgetItem("w3");
    QTableWidgetItem *letras4 = new QTableWidgetItem("w4");

    letras0->setFlags(letras0->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras0->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(0,0,letras0);

    letras1->setFlags(letras1->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras1->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(1,0,letras1);

    letras2->setFlags(letras2->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras2->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(2,0,letras2);

    letras3->setFlags(letras3->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras3->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(3,0,letras3);

    letras4->setFlags(letras4->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    letras4->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(4,0,letras4);

    // Inicializamos el vector de pesos global
    pesitos[0]= 0.5;
    pesitos[1]= 0.3;
    pesitos[2]= 0.2;
    pesitos[3]= 0.7;
    pesitos[4]= 0.9;

}

Perceptron::~~Perceptron()
{
}
```

```

        delete ui;
    }

    void Perceptron::entrenar(int iter, double pesos[]){

        patron patrones[6];
        // Creamos y definimos los patrones de entrada para el
        aprendizaje
        patrones[0].mat[0][0] = patrones[0].mat[0][1] =
patrones[0].mat [0][2] = 1;
        patrones[0].mat[1][0] = patrones[0].mat[1][1] =
patrones[0].mat [1][2] = 0;
        patrones[0].mat[2][0] = patrones[0].mat[2][1] =
patrones[0].mat [2][2] = 0;

        patrones[1].mat[0][0] = patrones[1].mat[0][1] =
patrones[1].mat [0][2] = 0;
        patrones[1].mat[1][0] = patrones[1].mat[1][1] =
patrones[1].mat [1][2] = 1;
        patrones[1].mat[2][0] = patrones[1].mat[2][1] =
patrones[1].mat [2][2] = 0;

        patrones[2].mat[0][0] = patrones[2].mat[0][1] =
patrones[2].mat [0][2] = 0;
        patrones[2].mat[1][0] = patrones[2].mat[1][1] =
patrones[2].mat [1][2] = 0;
        patrones[2].mat[2][0] = patrones[2].mat[2][1] =
patrones[2].mat [2][2] = 1;

        patrones[3].mat[0][0] = patrones[3].mat[1][0] =
patrones[3].mat [2][0] = 1;
        patrones[3].mat[0][1] = patrones[3].mat[1][1] =
patrones[3].mat [2][1] = 0;
        patrones[3].mat[0][2] = patrones[3].mat[1][2] =
patrones[3].mat [2][2] = 0;

        patrones[4].mat[0][0] = patrones[4].mat[1][0] =
patrones[4].mat [2][0] = 0;
        patrones[4].mat[0][1] = patrones[4].mat[1][1] =
patrones[4].mat [2][1] = 1;
        patrones[4].mat[0][2] = patrones[4].mat[1][2] =
patrones[4].mat [2][2] = 0;

        patrones[5].mat[0][0] = patrones[5].mat[1][0] =
patrones[5].mat [2][0] = 0;
        patrones[5].mat[0][1] = patrones[5].mat[1][1] =
patrones[5].mat [2][1] = 0;
        patrones[5].mat[0][2] = patrones[5].mat[1][2] =
patrones[5].mat [2][2] = 1;

        //Inicializamos las salidas
        int salida[6]={1,1,1,-1,-1,-1};

        double hide[5];

        double resultado=0;
        double alfa=ui->ratio->toPlainText().toDouble();
    }

```

```

int j=0;
int cont=0;
double delta=0.;
double error=0.;

for (int i=0;i<iter;i++){

    j=0;
    while(cont<6){
        resultado=0.;
        // Insertamos en el vector hide los valores de las
conexiones entre la entrada
        // y la capa oculta

hide[0]=(patrones[j].mat[0][0]+patrones[j].mat[0][2]+patrones[j]
.mat[1][0]);

hide[1]=(patrones[j].mat[0][0]+patrones[j].mat[0][1]+patrones[j]
.mat[1][2]);

hide[2]=(patrones[j].mat[0][2]+patrones[j].mat[1][1]+patrones[j]
.mat[2][2]);

hide[3]=(patrones[j].mat[0][1]+patrones[j].mat[1][0]+patrones[j]
.mat[2][2]);

hide[4]=(patrones[j].mat[0][1]+patrones[j].mat[0][2]+patrones[j]
.mat[1][1]);

        // Calculamos el resultado total del sumatorio
pesado en la salida
        for(int i=0;i<5;i++){
            int umbral=(i==3)?1:2;
            hide[i]=(hide[i]>=umbral)?1:0;
            resultado+=pesos[i]*hide[i];
        }
        // Comprobamos con el umbral y separamos
resultado=(resultado>=1)?1:-1;
delta=salida[j]-resultado;
error+=delta*delta;
cont++;
        // Modificamos los pesos de la red
        for(int i=0;i<5;i++){
            pesos[i]+=alfa*delta*hide[i];
        }
        j++;
    }
    //mostrar error
    ui->log->append(QString("En la generacion %1, el error
cometido es de %2").arg(i).arg(error));
    error=0.;
    cont=0;
}
//actualizamos pesos en global
pesitos[0]= pesos[0];
pesitos[1]= pesos[1];
pesitos[2]= pesos[2];

```

```

    pesitos[3]= pesos[3];
    pesitos[4]= pesos[4];
    //mostrar pesos
    QString proba;

    QTableWidgetItem *prob0 = new
    QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",pesos[0]));
    QTableWidgetItem *prob1 = new
    QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",pesos[1]));
    QTableWidgetItem *prob2 = new
    QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",pesos[2]));
    QTableWidgetItem *prob3 = new
    QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",pesos[3]));
    QTableWidgetItem *prob4 = new
    QTableWidgetItem(proba.sprintf("%f",pesos[4]));

    prob0->setFlags(prob0->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    prob0->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(0,1,prob0);

    prob1->setFlags(prob1->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    prob1->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(1,1,prob1);

    prob2->setFlags(prob2->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    prob2->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(2,1,prob2);

    prob3->setFlags(prob3->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    prob3->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(3,1,prob3);

    prob4->setFlags(prob4->flags() & (~Qt::ItemIsEditable));
    prob4->setTextColor(Qt::blue); // color de los items
    ui->tpesos->setItem(4,1,prob4);

}

int Perceptron::calculo(int patron[][3], double pesos[5]){

    double hide[5];
    double resultado=0;
    // Calculamos los valores de la capa oculta
    hide[0]=(patron[0][0]+patron[0][2]+patron[1][0]);
    hide[1]=(patron[0][0]+patron[0][1]+patron[1][2]);
    hide[2]=(patron[0][2]+patron[1][1]+patron[2][2]);
    hide[3]=(patron[0][1]+patron[1][0]+patron[2][2]);
    hide[4]=(patron[0][1]+patron[0][2]+patron[1][1]);

    // Calculamos el valor en la salida
    for(int i=0;i<5;i++){
        int umbral=(i==3)?1:2;
        hide[i]=(hide[i]>=umbral)?1:0;
        resultado+=pesos[i]*hide[i];
    }
    resultado=(resultado>=1)?1:-1;
    return resultado;
}

```

```

}

void Perceptron::on_pushButton_clicked()
{
    // Inicializamos los valores del vector
    // de pesos global para el aprendizaje
    ui->log->clear();
    pesitos[0]= 0.3;
    pesitos[1]= 0.5;
    pesitos[2]= 0.1;
    pesitos[3]= 0.8;
    pesitos[4]= 0.9;
    entrenar(ui->gener->toPlainText().toInt(), pesitos);
}

void Perceptron::on_pushButton_2_clicked()
{
    patron entrada;
    // Obtenemos el patrón de entrada
    if(ui->c00->isChecked()) entrada.mat[0][0]=1;
    else entrada.mat[0][0]=0;
    if(ui->c01->isChecked()) entrada.mat[0][1]=1;
    else entrada.mat[0][1]=0;
    if(ui->c02->isChecked()) entrada.mat[0][2]=1;
    else entrada.mat[0][2]=0;
    if(ui->c10->isChecked()) entrada.mat[1][0]=1;
    else entrada.mat[1][0]=0;
    if(ui->c11->isChecked()) entrada.mat[1][1]=1;
    else entrada.mat[1][1]=0;
    if(ui->c12->isChecked()) entrada.mat[1][2]=1;
    else entrada.mat[1][2]=0;
    if(ui->c20->isChecked()) entrada.mat[2][0]=1;
    else entrada.mat[2][0]=0;
    if(ui->c21->isChecked()) entrada.mat[2][1]=1;
    else entrada.mat[2][1]=0;
    if(ui->c22->isChecked()) entrada.mat[2][2]=1;
    else entrada.mat[2][2]=0;

    ui->out->clear();
    int vvalida=calculo(entrada.mat, pesitos);
    // Mostramos el tipo de patrón
    if(vvalida==1) ui->out->setText(QString("Horizontal"));
    else
        if(vvalida==-1) ui->out->setText(QString("Vertical"));
}

```