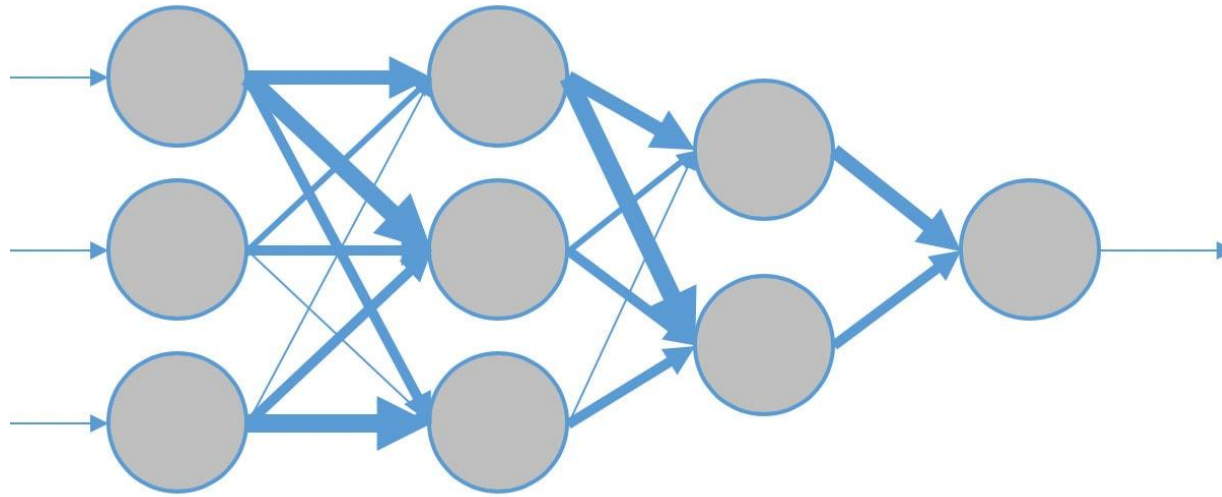


# Redes Neuronales



Grupo A:  
Adrián Racero Serrano  
Santiago Ponce Arrocha  
Carlos Velasco Hurtado  
Juan Manuel Cardenosa Borrego

# Índice

- ▶ Creación del perceptrón
- ▶ Conjuntos de entrenamiento y validación
- ▶ Entrenamiento de la red
- ▶ Conjunto de prueba y error
- ▶ Problemas surgidos
- ▶ Conclusión
- ▶ Parte voluntaria

# Creación del perceptrón

```
int numInputs = 2;  
int numOutputs = 1;  
int numHiddenNeurons = 3;  
double learningRate = 0.01;  
double maxError = 0.01;  
int maxIterations = 200;
```

```
// Create new simple perceptron network  
MultiLayerPerceptron neuralNetwork =  
    new MultiLayerPerceptron(TransferFunctionType.SIN,  
        numInputs, numHiddenNeurons, numOutputs);  
  
BackPropagation backpropagation = neuralNetwork.getLearningRule();  
backpropagation.setLearningRate(learningRate);  
backpropagation.setMaxError(maxError);  
backpropagation.setMaxIterations(maxIterations);
```

El perceptrón tiene una capa oculta, con 3 neuronas

Establecemos el máximo de iteraciones de aprendizaje, error máximo y tasa de aprendizaje

# Conjuntos de entrenamiento y validación

```
// Create training and validation set
DataSet trainingSet = new DataSet(2,1);
DataSet validationSet = new DataSet(2,1);

// Añadimos datos al conjunto de entrenamiento
trainingSet = createDataSet(1000);

// Añadimos datos al conjunto de validación
validationSet = createDataSet(1000);
```

La función a estudiar tiene dos entradas y una salida  
 $f(x,y) = \sin(x) * \cos(y)$

```
private static DataSet createDataSet(int size) {
    DataSet dataSet = new DataSet(2, 1);
    Random random = new Random();

    for(int i = 0; i < size; i++) {
        double x = random.nextDouble()*Math.PI * sign(random);
        double y = random.nextDouble()*Math.PI * sign(random);
        double f = Math.sin(x) * Math.cos(y);
        dataSet.add(new DataSetRow(new double[] {x,y}, new double [] {f}));
    }

    return dataSet;
}
```

Se generan valores aleatorios (muestras) de x e y entre -pi y pi

Se calcula la salida de la función y se añade al conjunto

# Entrenamiento de la red

```
// Entrenar la red neuronal
for (int epoch = 0; epoch < 30; epoch++) {
    neuralNetwork.learn(trainingSet);

    double trainingError = neuralNetwork.getLearningRule().getPreviousEpochError();
    double validationError = validate(neuralNetwork, validationSet);
    pw.println("Epoca #" + epoch + " - Error entrenamiento: " + trainingError + " - Error validacion: " + validationError);
    pwEntrenamiento.println(trainingError);
    pwValidacion.println(validationError);

    System.out.println("Epoca #" + epoch + " - Error entrenamiento: " + trainingError + " - Error validacion: " + validationError);
}
```

Entrenamos a la red neuronal durante 30 etapas.

La función validate calcula el error cuadrático medio.

# Conjunto de prueba

```
DataSet testSet = new DataSet(2, 1); // 2 entradas, 1 salida

double xStep = 2 * Math.PI / 100;
double yStep = 2 * Math.PI / 100;

double x = -Math.PI;
double y = -Math.PI;

for (int i = 0; i < 10000; i++) {
    double[] input = {x, y};
    double[] output = {Math.sin(x) * Math.cos(y)};
    DataSetRow row = new DataSetRow(input, output);
    testSet.add(row);

    y += yStep;

    if ((i + 1) % 100 == 0) {
        y = -Math.PI;
        x += xStep;
    }
}
```

Generamos el  
conjunto de prueba

Todas las entradas  
están separadas  
uniformemente

# Cálculo del error

```
// Para generar el grafico 3D, guardamos x,y, y el resultado
// de la funcion que debería dar y el que da la red neuronal
for(DataSetRow row : testSet.getRows()) {
    neuralNetwork.setInput(row.getInput());
    pwX.println(row.getInput()[0]);
    pwY.println(row.getInput()[1]);
    f.println(row.getDesiredOutput()[0]);
    neuralNetwork.calculate();
    double[] output = neuralNetwork.getOutput();
    fRed.println(output[0]);
}

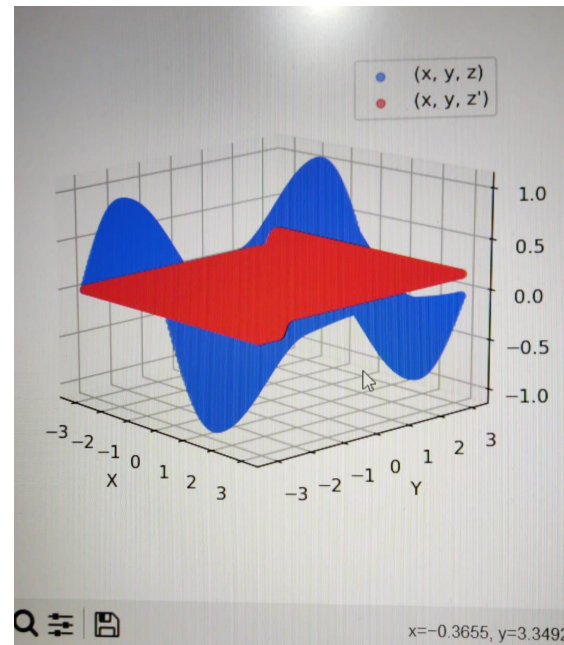
double ECM = validate(neuralNetwork, testSet);
```

Calculamos el error  
obtenido respecto al  
conjunto de prueba



# Problemas surgidos

- Desconocimiento de la librería.
- Al principio utilizamos otra función de activación y el error era muy alto.
- Sobreajuste de la red al entrenarla en exceso.



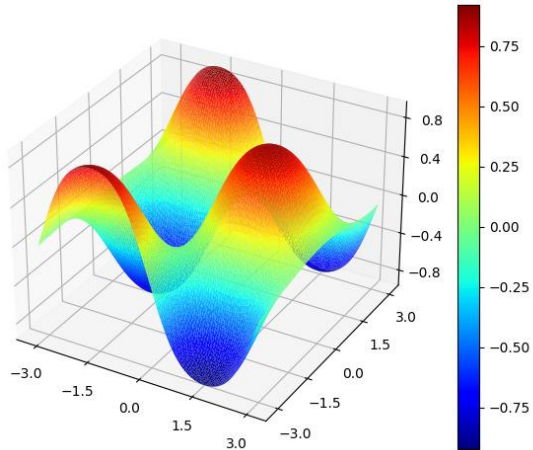


# Conclusión

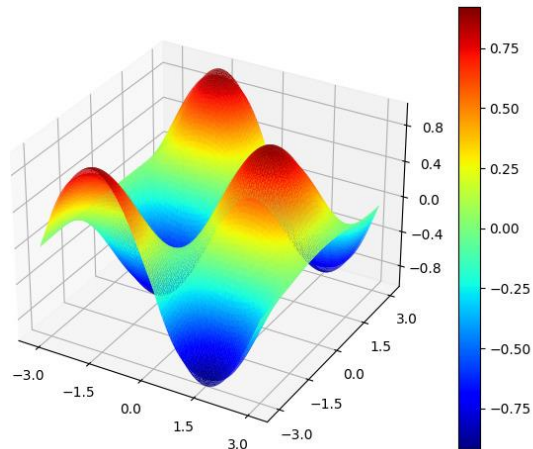
Ha sido una práctica muy entretenida a pesar de no tener mucha información acerca de la librería neuroph. Aclara los contenidos vistos en clase.

# Parte voluntaria

Gráfica esperada

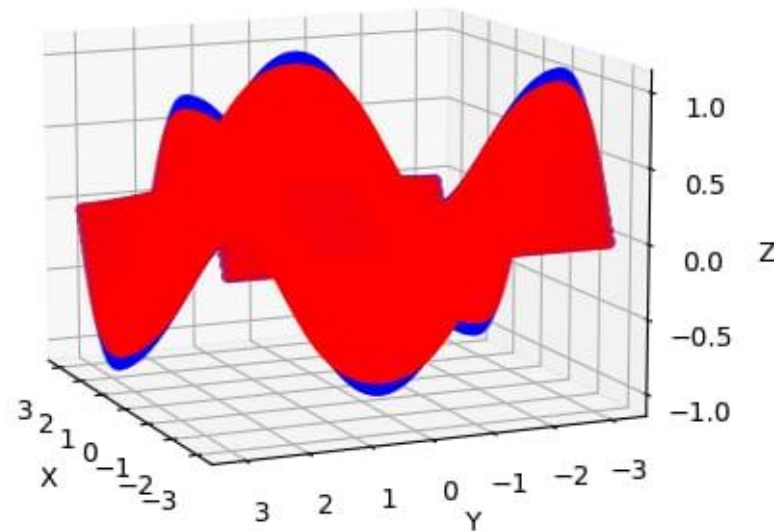
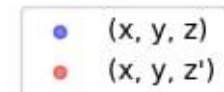


Gráfica obtenida



Azul: Gráfica esperada

Rojo: Gráfica de la red neuronal



Evolución de errores

