# Neuronales Netzwerk: Vorwärts- und Rückwärtsdurchlauf

In diesem Notebook betrachten wir ein einfaches neuronales Netzwerk mit einem Eingabeschicht, einer versteckten Schicht und einer Ausgabeschicht. Wir führen einen Vorwärtsdurchlauf durch, berechnen die Fehler und aktualisieren die Biases über zwei Iterationen mit der Backpropagation-Methode.

```
In [10]:
         # Importieren der benötigten Bibliotheken
       2
       3 #python
       4 import numpy as np
       5
       6 # Import libary time to check execution date+time
       7 | import time
       8 # print the date & time of the notebook
       print("Actual date & time of the notebook:",time.strftime("%d.%m.%Y %H:%M
       10
         11
      12
      13 #check versions of libraries
      14 #print('random version is: {}'.format(random.__version__))
      15
         print('numpy version is: {}'.format(np.__version__))
       16
      ******************************
```

## Definieren der Aktivierungsfunktion und ihrer Ableitung

Wir Verwenden die Sigmoid-Aktivierungsfunktion und ihre Ableitung zur Berechnung der Neuronenaktivierungen und ihrer Gradienten.

#### Initialisieren der Parameter

Definieren der Eingaben, Zielausgaben, Gewichte und Biases für das Netzwerk.

```
x = np.array([0.05, 0.10]) # Eingaben
In [12]:
             y_target = np.array([0.01, 0.99]) # Zielausgaben
           2
           3
             # Gewichte und Biases der ersten Schicht
           4
           5
             W1 = np.array([[0.15, 0.25],
                             [0.20, 0.30]])
           6
           7
             b1 = np.array([0.35, 0.35])
           8
             # Gewichte und Biases der zweiten Schicht
           9
          10
             W2 = np.array([[0.40, 0.50],
                             [0.45, 0.55]])
         11
         12
             b2 = np.array([0.60, 0.60])
         13
             # Lernrate
          14
          15 eta = 0.5
```

#### Vorwärtsdurchlauf

Berechnung der Aktivierungen für die versteckten und Ausgabeschichten.

## Rückwärtsdurchlauf und Bias-Update

Berechnung der Gradienten für die Biases und deren Aktualisierung.

```
def backward_pass(x, y_target, h, y, z1, z2, W2):
In [14]:
           2
                  # Fehler für die Ausgabeschicht
           3
                  delta_y = y - y_target
           4
                  d_z2 = delta_y * sigmoid_derivative(z2)
           5
                  # Gradienten der Biases der Ausgabeschicht
           6
           7
                  grad_b2 = d_z2
           8
                  # Fehler für die versteckte Schicht
           9
          10
                  d_h = np.dot(d_z2, W2.T) * sigmoid_derivative(z1)
          11
                  # Gradienten der Biases der versteckten Schicht
          12
                  grad_b1 = d_h
          13
          14
          15
                  return grad_b1, grad_b2
          16
          17
              def update_biases(b1, b2, grad_b1, grad_b2, eta):
                  b1_new = b1 - eta * grad_b1
          18
          19
                  b2_new = b2 - eta * grad_b2
          20
                  return b1_new, b2_new
```

#### **Iteration 1**

Durchführung des Vorwärts- und Rückwärtsdurchlaufs und Aktualisierung der Biases nach der ersten Iteration.

```
Initiale Biases: b1 = [0.35 \ 0.35], b2 = [0.6 \ 0.6]
Biases nach Iteration 1: b1 = [0.34561432 \ 0.34502287], b2 = [0.53075072 \ 0.61 \ 904912]
```

### **Iteration 2**

Durchführung des Vorwärts- und Rückwärtsdurchlaufs und Aktualisierung der Biases nach der zweiten Iteration.

```
In [16]:  # Fine zweite Iteration
2 h, y, z1, z2 = forward_pass(x, W1, b1_new, W2, b2_new)
3 grad_b1, grad_b2 = backward_pass(x, y_target, h, y, z1, z2, W2)
4 b1_new, b2_new = update_biases(b1_new, b2_new, grad_b1, grad_b2, eta)
5 # Iteration 2
7 print(f"Biases nach Iteration 2: b1 = {b1_new}, b2 = {b2_new}")
```

Biases nach Iteration 2:  $b1 = [0.34106066 \ 0.33985788]$ ,  $b2 = [0.46037054 \ 0.63764129]$ 

```
Date & Time: 13.09.2024 15:21:58
*** End of Program Iterationen von Biases ***
```