# Rede Neural Multicamadas (MPL)

Uma rede MPL é uma classe de rede neural artificial feedforward (ANN). Um MLP consiste em pelo menos três camadas de nós: uma camada de entrada, uma camada oculta e uma camada de saída. Exceto para os nós de entrada, cada nó é um neurônio que usa uma função de ativação não linear. O MLP utiliza uma técnica de aprendizado supervisionado chamada backpropagation para treinamento.

## Implementando uma RNA multicamadas

A imagem a seguir mostra a nossa rede, com as unidades de entrada marcadas como Input1, Input2 e Input3 (**Input Layer**) conectadas com os *nós* da camada oculta (**Hidden Layer**). Por sua vez as saída dos *nós* da camada oculda servem como entrada para os *nós* da camada de saída (**Output Layer**).

Diagrama de uma MPL

Lembrando que em cada nó temos:

$$f(h) = sigmoid(h) = rac{1}{1 + e^{-h}}$$

onde

$$h=rac{1}{n}\sum_{i=1}^n(w_ist x_i)+b_i$$

Vamos implementar uma RNA de apenas um neurônio!

Importando a biblioteca

import numpy as np

▼ Função do cáculo da sigmóide

```
def sigmoid(x):
    return 1/(1+np.exp(-x))
```

Arquitetura da MPL

 $N_{input} = 3$ 

1 of 3 05/04/2021 22:20

X

#### Pesos da Camada Oculta

```
\label{eq:weights_in_hidden} \begin{tabular}{ll} weights\_in\_hidden = np.array([[-0.08, 0.08, -0.03, 0.03], \\ [0.05, 0.15, 0.05, 0.02], \\ [-0.07, 0.03, -0.01, 0.02]]) \end{tabular}
```

#### Pesos da Camada de Saída

### Passagem forward pela rede

#### Camada oculta

```
#Calcule a combinação linear de entradas e pesos sinápticos
hidden_layer_in = np.dot(X, weights_in_hidden)
#Aplicado a função de ativação
hidden_layer_out = sigmoid(hidden_layer_in)
```

### Camada de Saída

```
#Calcule a combinação linear de entradas e pesos sinápticos
output_layer_in = np.dot(hidden_layer_out, weights_hidden_out)
#Aplicado a função de ativação
output_layer_out = sigmoid(output_layer_in)
print('As saídas da rede são',output_layer_out)
As saídas da rede são [0.458432 0.53555814]
```

2 of 3 05/04/2021 22:20

3 of 3 05/04/2021 22:20