#### Feedforward (Propagação Direta)

Esse é o processo em que os dados entram na rede neural e passam por todas as camadas até chegar na saída. É como um fluxo de informações, onde cada neurônio recebe valores da camada anterior, faz cálculos e passa para frente.

## 

Depois que a rede dá uma resposta, ela compara com o valor correto e calcula o erro. O backpropagation ajusta os pesos dos neurônios para minimizar esse erro, enviando a correção de volta pela rede (de trás para frente). Isso é feito com **descida do gradiente**, que ajusta os pesos para melhorar a precisão.

# ☆ Loss (Função de Perda)

A função de perda mede o quão errado o modelo está. Se a rede prevê que uma imagem é de um gato, mas na verdade é um cachorro, a função de perda calcula esse erro. O objetivo do treinamento é minimizar essa perda ao máximo. Exemplos:

- MSE (Erro Quadrático Médio): Usado para regressão.
- Cross-Entropy Loss: Usado para classificação.

# 

É o modelo mais básico de neurônio artificial. Ele recebe entradas, multiplica pelos pesos, soma e passa o resultado para uma função de ativação. Se for uma rede neural com várias camadas de perceptrons, chamamos de **Perceptron Multicamadas (MLP)**.

## Épocas (Epochs)

- Uma época representa uma passagem completa por todo o conjunto de dados de treinamento.
- Como os modelos não aprendem tudo de uma vez, eles precisam passar pelos dados **várias vezes** para ajustar os pesos corretamente.
- Exemplo: Se temos um conjunto de 1.000 imagens e treinamos por 10 épocas, significa que a rede viu todas as imagens 10 vezes.

★ Mas cuidado! Muitas épocas podem levar a overfitting (o modelo aprende demais os dados de treino e não generaliza bem para novos dados).

### ♦ Tolerância (Tolerance / Early Stopping)

- A tolerância define quando parar o treinamento se o modelo não estiver mais melhorando.
- Se a **loss (erro)** parar de diminuir por várias épocas seguidas, o treinamento pode ser interrompido para evitar desperdício de tempo computacional.
- Isso é chamado de **Early Stopping** (parada antecipada).

### \* Exemplo:

Se definimos uma tolerância de 5 épocas, e a precisão não melhora durante essas 5 épocas seguidas, o treinamento para automaticamente.

#### **BIAS**

O Bias ajusta o resultado somando (ou subtraindo) uma constante. Ele é responsável por transladar a curva, ou seja, descolar para cima ou para baixo. Dependendo da função de ativação pode expandir ou contrair também.

### O que a função de ativação faz?

Quando um neurônio recebe um valor (soma das entradas multiplicadas pelos pesos + bias), esse valor precisa ser transformado para continuar fluindo na rede. A função de ativação é responsável por:

- **Introduzir não-linearidade** → Permite que a rede aprenda padrões mais complexos.
- Controlar a saída dos neurônios → Mantém os valores dentro de uma faixa útil.
- Evitar que o modelo seja apenas uma combinação linear das entradas.

O treinamento de uma rede neural se da por um ciclo repetitivo

