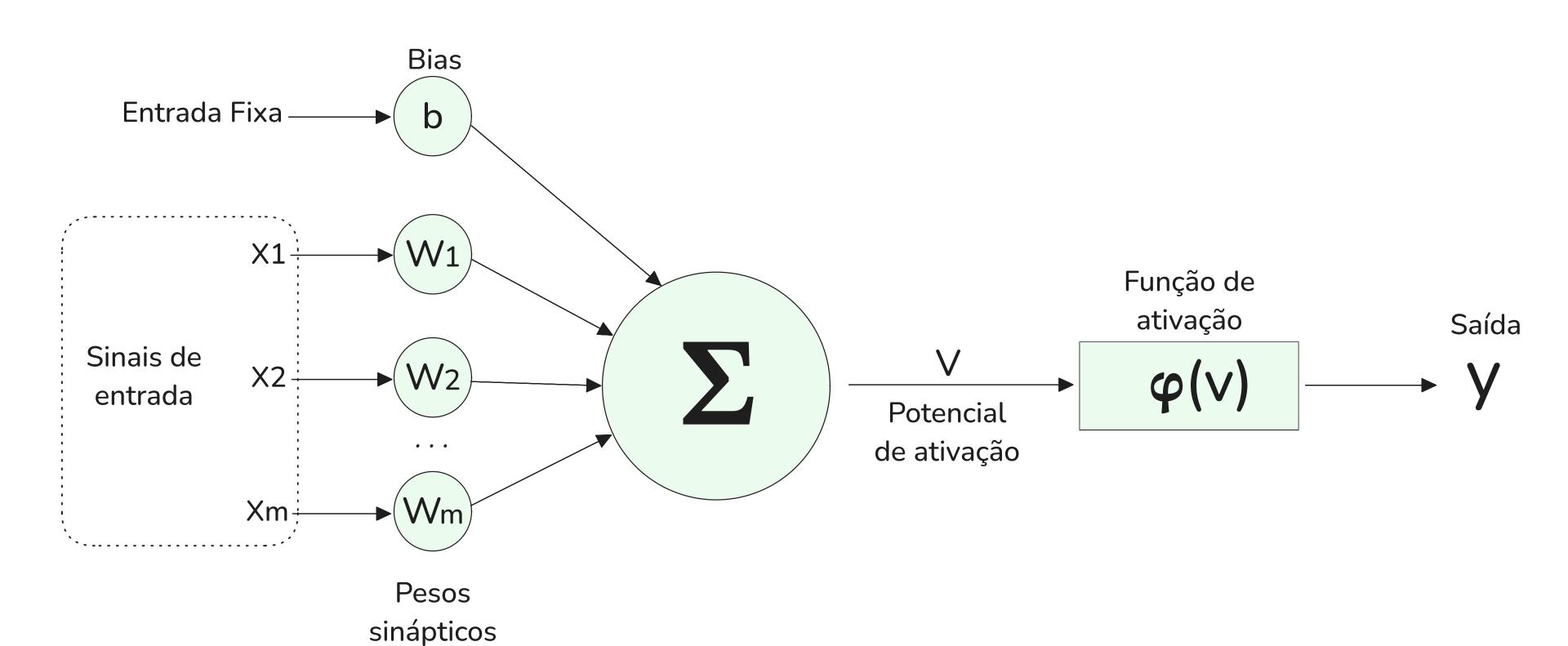
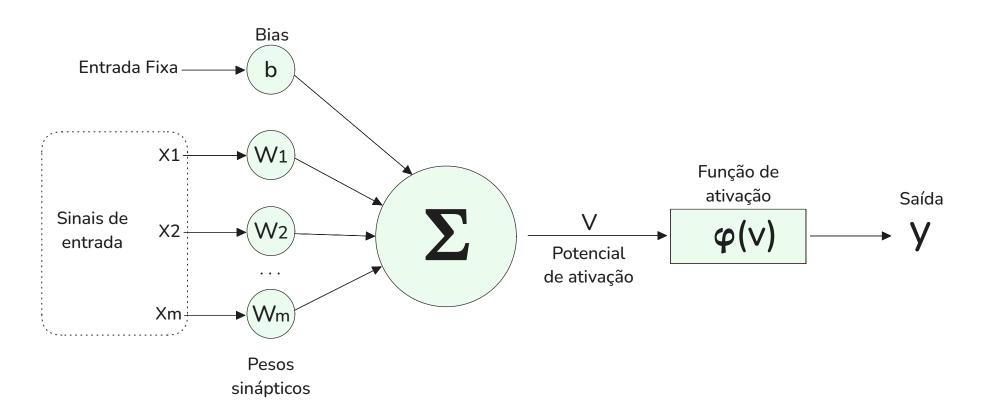
Perceptron de Rosenblatt (1958)



```
1 # Função de ativação (função degrau)
2 def step_function(x):
3 return np.where(x >= 0, 1, 0)
```

```
1 # Classe do Perceptron
2 class Perceptron:
       def __init__(self, input_size, learning_rate=1.0, epochs=10):
3
           self.weights = np.zeros(input_size + 1) # +1 para o bias
           self.learning_rate = learning_rate
           self.epochs = epochs
6
      def predict(self, x):
8
          x_with_bias = np.insert(x, 0, 1) # Adiciona o bias
9
          weighted_sum = np.dot(self.weights, x_with_bias)
10
           return step_function(weighted_sum)
11
12
      def fit(self, X, y):
13
           for epoch in range(self.epochs):
14
              for xi, yi in zip(X, y):
15
                   xi_with_bias = np.insert(xi, 0, 1) # Adiciona o bias
16
                   output = self.predict(xi)
17
                   error = yi - output
18
                   self.weights += self.learning_rate * error * xi_with_bias
19
```

Perceptron de Rosenblatt (1958)



Correspondência entre Diagrama de Rosenblatt e Código Python

Elemento da Figura	Correspondente no Código
X1, X2,, Xm (Sinais de entrada)	x (cada vetor de entrada do array X no código, por exemplo [1, 0])
W1, W2,, Wm (Pesos sinápticos)	self.weights[1:] (os pesos associados às entradas)
b (Bias / Entrada Fixa)	self.weights[0] (peso do bias; o valor constante 1 é inserido via np.insert(x, 0, 1))
∑ (Soma ponderada)	self.weights[0] (peso do bias; o valor constante 1 é inserido via np.insert(x, 0, 1))
v (Potencial de ativação)	weighted_sum (a soma ponderada entre pesos e entradas, incluindo o bias)
φ(v) (Função de ativação)	step_function(x) – a função degrau binária (0 ou 1)
y (Saída do neurônio)	output (retorno da função predict(x))

```
1 # Função de ativação (função degrau)
2 def step_function(x):
3    return np.where(x >= 0, 1, 0)
```

```
1 # Classe do Perceptron
2 class Perceptron:
      def __init__(self, input_size, learning_rate=1.0, epochs=10):
4
          self.weights = np.zeros(input_size + 1) # +1 para o bias
5
          self.learning_rate = learning_rate
          self.epochs = epochs
8
      def predict(self, x):
          x_with_bias = np.insert(x, 0, 1) # Adiciona o bias
9
          weighted_sum = np.dot(self.weights, x_with_bias)
10
          return step_function(weighted_sum)
11
12
13
      def fit(self, X, y):
          for epoch in range(self.epochs):
14
              for xi, yi in zip(X, y):
15
                  xi_with_bias = np.insert(xi, 0, 1) # Adiciona o bias
16
                  output = self.predict(xi)
17
18
                  error = yi - output
                  self.weights += self.learning_rate * error * xi_with_bias
19
```

