Machine Learning Package

Portfolio de algoritmos de Machine Learning



Sumário

- Iremos continuar a implementação do modelo genérico de redes neuronais - NN
- Iremos implementar parte da segunda fase do algoritmo Backpropagation que permite treinar um modelo de redes neuronais – backward propagation
- Iremos implementar a propagação do erro para as layers anteriores



Objeto *Dense*

- Como podemos propagar o erro layer a layer?
 - Considera a segunda fase do algoritmo Backpropagation
 - backward propagation
 - Considera que o erro a passar à *layer* anterior consiste na derivada do erro atual em ordem aos dados de input (X)

$$\frac{\partial E}{\partial X} = \frac{\partial E}{\partial Y} W^{t}$$

$$\frac{\partial E}{\partial W} = X^{t} \frac{\partial E}{\partial Y}$$

$$\frac{\partial E}{\partial E} = \frac{\partial E}{\partial Y}$$



Objeto SigmoidActivation

- Como podemos propagar o erro nas layers de ativação?
 - Considera que estas layers não têm parâmetros associados à aprendizagem
 - Considera que o erro a passar à layer anterior consiste na derivada do erro atual em ordem aos dados de input (X)

$$\frac{dE}{dY} * f'(X)$$

$$\frac{1}{1+e^{-x}}*(1-\frac{1}{1+e^{-x}})$$



Avaliação

- Exercício 12: Redes neuronais e *Backpropagation*
 - 12.1) Implementa o método de *backward propagation* da *ReLUActivation layer.*
 - Considera o seguinte para a propagação do erro numa layer de ativação ReLU:
 - Substituir valores de erro superiores a 0 por 1
 - Substituir valores de erro inferiores a 0 por 0
 - Multiplicação elemento a elemento entre o erro e os valores anteriores
 - 12.2) Constrói um modelo de redes neuronais adequado ao dataset breast-bin.csv.
 - 12.3) Constrói um modelo de redes neuronais adequado ao dataset cpu.csv.

