

PRACTICA #1 Adaline Sección D01

IA 2

Muñiz Ramos Oswaldo De Jesús Reynaldo Javier Salazar Ochoa

Adaline

El término Adaline es una sigla sin embargo su significado cambio ligeramente a finales de loa años sesenta cuando decayó el estudio de las redes neuronales, inicialmente se llamaba ADAptative Linear Neuron (Neuron Lineal Adaptativa), para pasar después a ser Adaptative Linear Element (Elemento Lineal Adaptativo), este cambio se debió a que la Adaline es un dispositivo que consta de un único elemento de procesamiento, como tal no es técnicamente una red neuronal.

```
import sys
from matplotlib.figure import Figure
from matplotlib.backend_bases import key_press_handler
from matplotlib.backends.backend_tkagg import FigureCanvasTkAgg, NavigationToolba
r2Tk
from Adaline import *
from AdalineGD import *
import numpy as np
import time
import matplotlib
matplotlib.use('TkAgg')
if sys.version_info[0] < 3:</pre>
    import Tkinter as Tk
else:
    import tkinter as Tk
import math
import random as rnd
root = Tk.Tk()
root.wm_title("Adaline")
f = Figure(figsize=(9, 6), dpi=100)
a = f.add_subplot(211)
a.set_xlim([-1, 1])
a.set_ylim([-1, 1])
a.grid(True)
err = f.add subplot(212)
```

```
err.set_title('Error acumulado')
err.set_ylabel('Error', Fontsize=12)
err.set_xlabel('Épocas', Fontsize=12)
canvas = FigureCanvasTkAgg(f, master=root)
canvas.get_tk_widget().pack(side=Tk.TOP, fill=Tk.BOTH, expand=1)
toolbar = NavigationToolbar2Tk(canvas, root)
toolbar.update()
canvas._tkcanvas.pack(side=Tk.TOP, fill=Tk.BOTH, expand=1)
lines = []
colors = ['r', 'g']
def newLine(w):
    m = -w[0]/w[2]
    b = -w[1]/w[3]
    return [m, b]
def clear(i):
    global lines
    if i < len(lines):</pre>
        l = lines.pop(i)
        1.remove()
        del 1
def plot(weights):
    global lines
    [m, b] = newLine(weights)
    clear(0)
    lines = a.plot(
        [-1, 0, 1],
        [ (m^*-1)+b, (m^*0)+b, (m^*1)+b],
        'k'
    canvas.draw()
```

```
if __name__ == '__main__':
   xi = []
   d = []
    adalineTrained = False
    lr = 0.1
    epochs = 500
    weights = []
    precision = 0.001
    w_ajustado = []
    n_muestras = len(d)
    def clicked(event):
        global n_muestras
        if event.xdata and event.ydata and not adalineTrained and event.inaxes ==
 a:
            desiredClass = -1
            if event.button == 3:
                desiredClass = 1
            xi.append([event.xdata, event.ydata,1])
            d.append(desiredClass)
            color = ''
            if desiredClass == 1:
                color = 'g'
            else:
                color = 'r'
            a.scatter(event.xdata, event.ydata, c=color)
            n muestras = len(d)
            canvas.draw()
    f.canvas.callbacks.connect('button_press_event', clicked)
    canvas.draw()
    def learningRate(event):
        global lr
        try:
            lr = float(lrEntry.get())
        except ValueError:
```

```
print('El numero ingresado no es correcto')
lrLabel = Tk.Label(root, text="Learning rate")
lrLabel.pack(side='left')
lrEntry = Tk.Entry(root)
lrEntry.insert(0, lr)
lrEntry.bind("<Return>", learningRate)
lrEntry.pack(side='left')
def maxEpochs(event):
    global epochs
    try:
        epochs = float(epochsEntry.get())
    except ValueError:
        print('El numero ingresado no es correcto')
epochsLabel = Tk.Label(root, text="Maximo de epocas")
epochsLabel.pack(side='left')
epochsEntry = Tk.Entry(root)
epochsEntry.insert(0, epochs)
epochsEntry.bind("<Return>", maxEpochs)
epochsEntry.pack(side='left')
def maxPresition(event):
    global precision
    try:
        precision = float(presitionEntry.get())
    except ValueError:
        print('El numero ingresado no es correcto')
presitionLabel = Tk.Label(root, text="Presicion")
presitionLabel.pack(side="left")
presitionEntry= Tk.Entry(root)
presitionEntry.insert(0,precision)
presitionEntry.bind("<Return>", maxPresition)
presitionEntry.pack(side='left')
def initWeights():
    global weights
    # weights = np.random.uniform(-5, 5, np.array(xi).shape[1] + 1)
    weights = np.random.uniform(-1, 1, np.array(xi).shape[1]+1)
    #plot(weights)
weightsButton = Tk.Button(
```

```
root, text="Inicializar pesos", command=initWeights)
weightsButton.pack(side='left')
newX = 0
newY = 0
def newValueX(event):
   global newX
   try:
        newX = float(newXEntry.get())
    except ValueError:
        print('El numero ingresado no es correcto')
newXEntry = None
def newXAvailable():
    global newXEntry, newX
    Tk.Label(root, text="valor de x").pack(side='left')
    newXEntry = Tk.Entry(root)
    newXEntry.insert(0, newX)
    newXEntry.bind("<Return>", newValueX)
    newXEntry.pack(side='left')
def newValueY(event):
   global newY
    try:
        newY = float(newYEntry.get())
    except ValueError:
        print('El numero ingresado no es correcto')
newYEntry = None
perceptron = None
def newYAvailable():
    global newYEntry, newY, perceptron
    Tk.Label(root, text="valor de y").pack(side='left')
    newYEntry = Tk.Entry(root)
    newYEntry.insert(0, newY)
    newYEntry.bind("<Return>", newValueY)
    newYEntry.pack(side='left')
```

```
evalButton = Tk.Button(root, text="Evaluar", command=evalXY)
    evalButton.pack(side='left')
def evalXY():
   result = ad.predict([newX, newY, 1])
   color = ''
   if result == 1:
       color = 'g'
   else:
       color = 'r'
   a.scatter(newX, newY, c=color)
   canvas.draw()
def train():
   global ad
   epoch = 0
   E = 1.0
   ad = AdalineGD(np.array(xi).shape[1])
   error = []
   while epoch < epochs and np.abs(E) > precision:
        print('-----.format(epoch + 1))
       a.title.set text('Epoca {}'.format(epoch + 1))
       [adjust_w,E] = ad.fit(np.array(xi),np.array(d))
       _error.append(np.abs(E))
       print('pesos',adjust_w)
       print('presition',E)
       epoch = epoch+1
       errorCuadratico(epoch,_error)
       root.update()
        if E < precision:break</pre>
   lrEntry.destroy()
   lrLabel.destroy()
   epochsEntry.destroy()
    epochsLabel.destroy()
   weightsButton.destroy()
   trainButton.destroy()
   newXAvailable()
   newYAvailable()
def errorCuadratico(epocas, error):
   x = np.arange(epocas)
   err.plot(x,error, 'r')
```

```
canvas.draw()

trainButton = Tk.Button(root, text="Entrenar", command=train)

trainButton.pack(side='left')

Tk.mainloop()
```

```
import numpy as np
class AdalineGD(object):
   def __init__(self,n, eta = 0.01, n_iter = 50):
        self.eta = eta
        self.n_iter = n_iter
        self.w_ = np.random.uniform(-1,1,1 + n)
        self.cost_ = []
   def fit(self, X, y):
       output = self.net_input(X)
        errors = (y - output)
        self.w_[1:] += self.eta * X.T.dot(errors)
        self.w_[0] += self.eta * errors.sum()
        cost = (errors ** 2).sum() / 2.0
        self.cost_.append(cost)
       return [self.w_,cost]
   def net_input(self, X):
        return np.dot(X, self.w_[1:]) + self.w_[0]
   def activation(self, X):
        return self.net_input(X)
   def predict(self, X):
       return np.where(self.activation(X) >= 0.0, 1, -1)
```

Conclucion:

El Adaline a parte de ser un poco diferente que el perceptrón es un algoritmo más complejo he inteligente, si bien el perceptrón nos permite realizar una separación entre dos grupos y catalogarlos, el adaline nos da la bondad de tener una clasificación mas exacta ya que busca

la recta que divide los dos puntos soporte y se trata de colocar justo en medio de estos para tener una convergencia más exacta, también su método de ajuste de pesos es mas sofisticado ya que por medio de la formula se calcula y se determina si un peso debe de ser aumentado o disminuido. Sin duda una neurona muy potente y con una escalabilidad enorme

https://drive.google.com/open?id=1NvUJlLX4ht2Sn-avlHEciuTQ8mu-lJAn&authuser=1