

# Perceptron Simple

March 18, 2019

## 1 Importamos las librerías necesarias

```
In [6]: #!/usr/bin/env python3
        # coding: utf-8

        # # Importar librerías
        from pylab import rand, plot, show, norm
```

## 2 Definimos la clase Perceptron

```
In [7]: # # Clase Perceptron
        class Perceptron:
            """
            Perceptron Simple

            Parametros:
                w_: array-1d
                    Pesos actualizados después del ajuste.

                tasaApre_: float
                    Tasa de aprendizaje.
            """
        def __init__(self, w_= rand(2)*2-1, tasaApre_ = 0.1):
            """
            Metodo constructor del perceptron,
            inicialza los valores por defecto.
            """
            self.w = w_                                # Vector w, representa los pesos.
            self.tasaApre = tasaApre_                  # Tasa de aprendizaje.

        def respuesta(self, x):
            """
            Salida del perceptron, aplica el producto punto entre w (pesos) y x (data).

            Parametros:
                x: list, forma [coordenada x, coordenada y]
```

```

        Data que se esta analizando.

Retorna:
    int: Si el producto punto es mayor o igual a cero devuelve '1' de lo contrario '-1'
    """
    y = (x[0] * self.w[0]) + (x[1] * self.w[1])    # Producto punto entre w y x.

    if y >= 0:
        return 1
    else:
        return -1

def actualizarPesos(self, x, error):
    """
    Metodo encargado de actualizar el valor de los pesos en el vector w:
         $w(t+1) = w(t) + (tasaAprende * error * x)$ 

    Donde:
        w(t+1): Es el peso para la siguiente iteracion de aprendizaje.
        w(t): Es el peso para la iteracion actual de aprendizaje.
        tasaAprende: Tasa de aprendizaje.
        error: (respuesta deseada) - (respuesta del perceptron).
        x: Coordenada actual.

    Parametros:
        x: list, forma [coordenada x, coordenada y]
        Data que se esta analizando.
    """
    self.w[0] += self.tasaAprende * error * x[0]
    self.w[1] += self.tasaAprende * error * x[1]

def entrenamiento(self, data):
    """
    Metodo encargado de entrenar el perceptron simple, el vector en los datos, cada
    el tercer elemento (x[2]) debe ser etiquetado (salida deseada)

    Parametros:
        data: list, forma [[x1, y1, resp1], [x2, y2, resp2], ... , [xn, yn, respn]]
        Vector con los datos, cada uno debe tener la forma, coordenada x, coordenada y,
        salida deseada.
    """
    aprendio = False    # Determina si el perceptron aprendio o no.
    iteracion = 0    # Numero de iteracion que le tomo al perceptron para aprender.

    while not aprendio:    # Mientras no aprenda.
        globalError = 0.0    # Mantiene el error general que se va calculando.

        for x in data:    # Recorremos los datos.
            r = self.respuesta(x)    # Obtenemos la respuesta del perceptron.

```

```

        if x[2] != r:                                # Si la respuesta no es la des
            error = x[2] - r                          # El error en la iteracion se
            self.actualizarPesos(x, error)            # Se actualiza los pesos con e
            globalError += abs(error)                 # Se actualiza el error genera

    iteracion += 1                                    # Se contabiliza la iteracion

    if globalError == 0.0 or iteracion >= 100:        # Criterio de salida: si e
        print("Iteraciones {}".format(iteracion))    # Se imprime las iteracion
        aprendio = True                               # Salida del perceptron.

```

### 3 Definimos el metodo para generar los datos de prueba.

```

In [8]: def datosGenerados(n):
        """
        Metodo encargado de generar un conjunto de datos de prueba, linealmente separables
        con la siguiente forma:
            [[x1, y1, resp1], [x2, y2, resp2], ... , [xn, yn, respn]]

        Donde:
            xn: Representa la coordenada X.
            yn: Representa la coordenada Y.
            respn: Representa la etiqueta de la muestra.

        Parametros:
            n: int
                Numero de datos que se desea generar.

        Retorna:
            list: Lista con los datos con la siguiente forma:
                [[x1, y1, resp1], [x2, y2, resp2], ... , [xn, yn, respn]]
        """
        xb = (rand(n)*2-1)/2-0.5
        yb = (rand(n)*2-1)/2+0.5
        xr = (rand(n)*2-1)/2+0.5
        yr = (rand(n)*2-1)/2-0.5
        datos = []

        for i in range(len(xb)):
            datos.append([xb[i],yb[i],1])
            datos.append([xr[i],yr[i],-1])

        return datos

```

## 4 Finalmente definimos el main para probar el Perceptron

```
In [9]: if __name__ == "__main__":
        datosEntrenamiento = datosGenerados(30)           # Se genera los datos de prueba
        perceptron = Perceptron()                         # Se instancia del perceptron
        perceptron.entrenamiento(datosEntrenamiento)       # Se entrena el perceptron con
        datosPrueba = datosGenerados(20)                 # Se genera los datos con los

        # Se prueba el perceptron con los datos de prueba.
        for x in datosPrueba:                             # Se recorre los datos de prueba
            r = perceptron.respuesta(x)                   # Obtenemos la respuesta del p

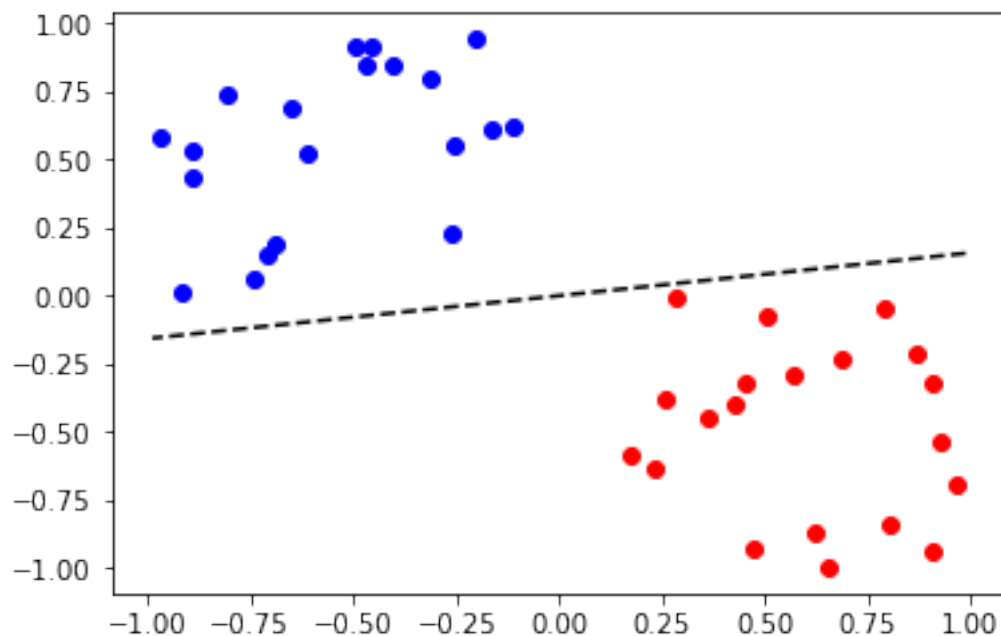
            if r != x[2]:                                  # Verificamos si la respuesta
                print ('error')                           # Si no es correcta, imprimimos

            if r == 1:                                     # Si la respuesta es 1, lo pin
                plot(x[0],x[1], 'ob')
            else:                                           # De lo contrario, lo pintamos

                plot(x[0],x[1], 'or')

        # Se gráfica una línea de separación, la cual es ortogonal a w.
        n = norm(perceptron.w)
        ww = perceptron.w/n
        ww1 = [ww[1],-ww[0]]
        ww2 = [-ww[1],ww[0]]
        plot([ww1[0], ww2[0]],[ww1[1], ww2[1]], '--k')
        show()
```

Iteraciones 2



Los puntos azules representan los datos de la primera clase, y los puntos rojos a la segunda, estos son los datos de pruebas que generamos para probar el perceptron, y la linea punteada es la linea de separacion que aprendio el perceptron durante el entrenamiento.