

## codej1.pdf



postdata9



Aprendizaje Automatico



3º Grado en Ingeniería Informática



Escuela Técnica Superior de Ingenierías Informática y de Telecomunicación Universidad de Granada



# ¿Atascado con tu TFG?

Aquí tenemos la solución Trabajos universitarios por encargo















Clases de Inglés B1, B2, C1 DELF B1 y DELF B2 de Francés





academia-granada.es

**MEJORA TU** 

**ASIGNATURAS DE UNIVERSIDAD:** PARA CLASES DE APOYO HACEMOS GRUPOS

WUOLAH

Reservados todos los derechos. No se permite la explotación económica ni la transformación de esta obra. Queda permitida la impresión en su totalidad.

PRÁCTICA 2: Ejercicio 1

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Fijamos la semilla
np.random.seed(1)
#
#
      FUNCIONES AUXILIARES
                               #
#
                               #
#simula_unif
# --- Parámetros:
        - N: número de vetores / tamaño de la lista de retorno
#
#
        - dim: tamaño de cada vector
#
       - rango: intervalo de los valores de los números de cada vector
#
  --- Retorno:
#
        - Una lista de N vectores con tamaño dim cada vector, cuyos números
       están en el intervalo rango
def simula_unif(N, dim, rango):
      return np.random.uniform(rango[0],rango[1],(N,dim))
#simula gaus
 --- Parámetros:
       - N: número de vectores / tamaño de la lista de retorno
#
        - dim: tamaño de cada vector
        - sigma: intervalo que determinará la función gaussiana, son dos valores
            el primero es la media y el segundo la desviación típica
#
#
 --- Retorno:
       Una lista de N vectores de tamaño dim con valores que estarán dentro de la
#
#
       función gaussiana
def simula_gaus(N, dim, sigma):
   media = 0
    out = np.zeros((N,dim),np.float64)
    for i in range(N):
       # Para cada columna dim se emplea un sigma determinado. Es decir, para
       # la primera columna se usará una N(0,sqrt(5)) y para la segunda N(0,sqrt(7))
       out[i,:] = np.random.normal(loc=media, scale=np.sqrt(sigma), size=dim)
    return out
#simula_recta
 --- Parámetros:
#
        - intervalo: rango del cual se extraerán los valores aleatoriamente los
#
           puntos (x1,y1) y (x2,y2) que definen una recta
#
  --- Retorno:
#
       Los valores de a y b, donde a es la pendiente de la recta, y
       b, el término independiente
def simula_recta(intervalo):
    points = np.random.uniform(intervalo[0], intervalo[1], size=(2, 2))
    x1 = points[0,0]
    x2 = points[1,0]
    y1 = points[0,1]
    y2 = points[1,1]
    # y = a*x + b
    a = (y2-y1)/(x2-x1) # Calculo de la pendiente.
                      # Calculo del termino independiente
    b = y1 - a*x1
    return a, b
```



```
#fun_etq
#usamos la función f(x,y) = y - ax - b
# --- Parámetros:
#
        - x: coordenada x del punto
#
        - y: coordenada y del punto
#
        - pend: constante a, pendiente de la recta
#
        - term: constante b, término independiente
#
 --- Retorno:
#
        Devuelve el signo de la función en el punto (x,y), con las
        constantes a y b que determinará la etiqueta del punto (x,y)
#
def fun_etq(x, y, pend, term):
        return np.sign(y - pend*x - term)
#plot_datos_cuad
# --- Parámetros:
#
        - X: nube de puntos, que es un vector con dos columnas (x,y)
#
        - y: lista con las etiquetas con ruido
#
        - fz: función a usar
#
 --- Retorno:
#
        Dibuja una gráfica con los datos X cuyas etiquetas y tienen ruido
#
#
        según la función fz
def plot_datos_cuad(X, y, fz, title='Point cloud plot', xaxis='x axis', yaxis='y
axis'):
    #Preparar datos
    min_xy = X.min(axis=0)
    max_xy = X.max(axis=0)
    border_xy = (max_xy-min_xy)*0.01
    #Generar grid de predicciones
    xx, yy = np.mgrid[min_xy[0]-border_xy[0]:max_xy[0]+border_xy[0]+0.001:border_xy[0],
    min_xy[1]-border_xy[1]:max_xy[1]+border_xy[1]+0.001:border_xy[1]]
grid = np.c_[xx.ravel(), yy.ravel(), np.ones_like(xx).ravel()]
    pred_y = fz(grid)
    # pred_y[(pred_y>-1) & (pred_y<1)]</pre>
    pred_y = np.clip(pred_y, -1, 1).reshape(xx.shape)
    #Plot
    f, ax = plt.subplots(figsize=(8, 6))
    contour = ax.contourf(xx, yy, pred_y, 50, cmap='PuOr',vmin=-1, vmax=1)
    ax_c = f.colorbar(contour)
    ax_c.set_label('$f(x, y)$')
    ax_c.set_ticks([-1, -0.75, -0.5, -0.25, 0, 0.25, 0.5, 0.75, 1])
    ax.scatter(X[:, 0], X[:, 1], c=y, s=50, linewidth=2,
                cmap='Wistia')
    XX, YY = np.meshgrid(np.linspace(round(min(min_xy))),
round(max(max_xy)),X.shape[0]),np.linspace(round(min(min_xy)),
round(max(max_xy)),X.shape[0]))
    positions = np.vstack([XX.ravel(), YY.ravel()])
    #ax.contour(XX,YY,fz(positions.T).reshape(X.shape[0],X.shape[0]),[0],
colors='green', linewidth='5')
    ax.set(
       xlim=(min_xy[0]-border_xy[0], max_xy[0]+border_xy[0]),
       ylim=(min_xy[1]-border_xy[1], max_xy[1]+border_xy[1]),
       xlabel=xaxis, ylabel=yaxis)
    plt.title(title)
    plt.show()
```



```
#funcion_a
# --- Parámetros:
#
        - X: nube de puntos, que es un vector con dos columnas (x,y)
#
#
  --- Retorno:
#
        Una lista con todos los valores que toma la función a en cada punto de X.
        a == 0 -> f(x, y) = (x - 10)^2 + (y - 20)^2 - 400
#
        a == 1 -> f(x, y) = 0.5(x + 10)^2 + (y - 20)^2 - 400

a == 2 -> f(x, y) = 0.5(x - 10)^2 - (y + 20)^2 - 400
#
#
        a == 3 -> f(x, y) = y - 20x^2 - 5x + 3
#
def function_0(X):
    return (X[:,0] -10)**2 + (X[:,1]-20)**2 - 400
def function_1(X):
    return 0.5*(X[:,0]+10)**2 + (X[:,1]-20)**2 - 400
def function_2(X):
    return 0.5*(X[:,0]-10)**2 - (X[:,1]+20)**2 - 400
def function 3(X):
    return \bar{X}[:,1] - 20*X[:,0]**2 - 5*X[:,0] + 3
#
                           #
#
        Ejercicio 1
                           #
#
                            #
print("********************\n")
print('*** EJERCICIO 1 ***')
input('***************\n')
            Apartado a)
input(" -- apartado a)")
print("—
print("Considerando una lista de 50 vectores, cada vector de tamaño 2, cuyos valores
estarán entre [-50,50].")
N = 50
dim = 2
intervalo = [-50,50]
int_gaus = [5,7]
#lista de vectores con números aleatorios dentro del intervalo [-50,50]
unif = simula_unif(N, dim, intervalo)
#lista de vectores con números aleatorios dentro del intervalo de gauss
gauss = simula_gaus(N, dim, int_gaus)
#Pintamos la gráfica
plt.title("1.a Gráfica de nube de puntos:")
plt.scatter(unif[:,0], unif[:,1], c='purple', label='Nube de puntos uniforme')
plt.scatter(gauss[:,0], gauss[:,1], c='orange', label='Nube de puntos de Gauss')
plt.xlabel("Intervalo del eje x [-50, 50]")
plt.ylabel("Intervalo del eje y [-50, 50]")
plt.legend()
plt.show()
```



### **FORMACIÓN ONLINE Y** PRESENCIAL EN GRANADA

Clases de Inglés B1, B2, C1 **DELF B1 y DELF B2 de Francés** 





academia-granada.es

```
#############################
#
        Ejercicio 2
                           #
###################################
print("\n\n")
print("***
print('*** EJERCICIO 2 ***
input('***********
            Apartado a)
input(" -- apartado a)")
print("
```

#obtenemos las constantes de la recta en el intervalo [-50, 50] a, b = simula\_recta(intervalo)

# ---- PRIMERA FORMA DE HACER EL APARTADO A ----

- Para pintar la gráfica, realicé un for que recorriera la lista unif y fuera pintando los puntos, pero me encontré con el problema que la leyenda se componía de 50 elementos, me dibujaba una en cada iteración.

- Para solucionar el problema, realicé un for que contabilizara el número de elementos que tenían etiqueta 1 y -1 para poder dibujar la etiqueta cuando fuera a pintar el # último punto de la etiqueta.

#para poder dibujar la leyenda en la gráfica, tal y como lo tengo implementado

#al poner la leyenda sale tantas veces como puntos dibujo, por ello, voy a contabilizar #el número de elementos que hay con etiquetas -1 y 1 #cuando vaya a dibujar con scatter, cuando sea el último elemento de dicha etiqueta #será cuando dibuje la leyenda  $\#cont\_menos = 0$ #cont\_uno = 0 #for j in etiq: if(j == -1): # # cont\_menos = cont\_menos + 1 # # elif(j == 1):cont\_uno = cont\_uno + 1 #cont\_1 = 0 #contador de uno #cont\_1 = 0 #contador de menos uno #for i in range(0, len(etiq)): #si la etiqueta es positiva (1.0), pintamos el punto morado # if(etiq[i] == 1.0): # #si vamos a pintar el último punto de la etiqueta, lo pintamos con la etiqueta # # if(cont\_1 == cont\_1 - 1): # plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='purple', label='Etiqueta 1.0') cont 1 = cont 1 + 1# # #si no es el último punto, pintamos el punto e incrementamos el contador # plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='purple')

SIGNATURAS DE UNIVERSIDAD: DE

```
#
            cont_1 = cont_1 + 1
#
#
     #si la etiqueta es positiva (-1.0), pintamos el punto naranja
#
     elif(etiq[i] == -1.0):
#
#
         #si vamos a pintar el último punto de la etiqueta, pintamos el punto con la
etiqueta
##
          if(cont 1 == cont menos - 1):
#
             plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='orange', label='Etiqueta -1.0')
#
             cont_1 = cont_1 + 1
#
         #si no es el último punto, pintamos el punto e incrementamos el contador
#
#
#
             plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='orange')
             cont 1 = cont 1 + 1
# - Después de realizar el ejercicio de esta manera, caí en que podría hacer lo mismo
que
    antes, pero en vez de pintar la leyenda cuando fuera a dibujar el último elemento,
#
#
    pintar la leyenda cuando fuera el primer elemento de la etiqueta, de esta forma
    no haría falta contabilizar el número de elementos de cada clase.
#
#cont_1 = 0 #contador de uno
#cont__1 = 0 #contador de menos uno
#for i in range(0, len(etiq)):
#
     #si la etiqueta es positiva (1.0), pintamos el punto morado
#
     if(etiq[i] == 1.0):
#
         #si vamos a pintar el primer punto de la etiqueta, lo pintamos con la etiqueta
#
         if(cont_1 == 0):
#
#
             plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='purple', label='Etiqueta 1.0')
#
             cont 1 = cont 1 + 1
#
#
         #si no es el primer punto, lo pintamos
#
             plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='purple')
#
#
#
     #si la etiqueta es positiva (-1.0), pintamos el punto naranja
#
     elif(etiq[i] == -1.0):
#
#
         #si vamos a pintar el primer punto de la etiqueta, lo pintamos con la etiqueta
#
         if(cont__1 == 0):
#
             plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='orange', label='Etiqueta -1.0')
#
             cont_1 = cont_1 + 1
#
#
         #si no es el primer punto, lo pintamos
#
         else:
             plt.scatter(unif[i,0], unif[i,1], c='orange')
#
```



```
# ---- SEGUNDA FORMA DE HACER EL APARTADO A ----
# - En un array voy a insertar el signo de cada punto que hay en unif,
  es decir, es un array de signos que contiene la etiqueta (1, -1)
#creamos un array en el que almacenamos el signo de la función en cada índice
#que depende de las constantes y del punto en unif
etiq = np.zeros(len(unif), np.float64)
cs = 0 #contador para el índice
for c in unif:
    #vamos añadiendo en etiq el signo de la función f(x,y) = y - ax - b
    #la x es la columna 0 de unif y la y la columna 1 etiq[cs]= (fun_etq(c[0], c[1], a, b))
    cs = cs + 1
# - Para dibujar la gráfica de forma indexada, me creo 2 listas. En una
    almaceno todos los puntos cuya etiqueta sea -1 y en la otra, los puntos
   cuya etiqueta sea +1
et_neg = unif[etiq == -1.0]
et_pos = unif[etiq == 1.0]
#vamos a dibujar en una gráfica los datos según su etiqueta
plt.title("2.a Gráfica de puntos según la etiqueta")
# - Dibujo la gráfica con la forma indexada. Aquellos puntos con etiqueta negativa
   los dibujo morado, aquellos con etiqueta positiva de color naranja
plt.scatter(et_neg[:, 0], et_neg[:, 1], c='purple', label='Etiqueta -1.0')
plt.scatter(et_pos[:, 0], et_pos[:, 1], c='orange', label='Etiqueta 1.0')
# - Dibujo la recta divisora que me divide en la gráfica las dos clases, la nube
  de puntos con etiqueta negativa de la nube de puntos con etiqueta positiva.
#para pintar la recta, necesitamos 2 puntos, uno en el que la x = -50, y otro en el que
# x=50
#para sacar el valor de la y, despejamos en la función inicial:
\#f(x,y) = y - ax - b -> -y = -ax - b; y = ax + b

\#como para x = 50, la y > 50, he ido probando hasta encontrar un valor de x en el
#que y = < 50
y_m50 = a*-50 + b
y_50 = a*50 + b
#se dibuja la recta: valores de x, valores de y, color y etiqueta
plt.plot(intervalo, [y_m50, y_50], c='green', label='Recta divisoria')
plt.xlabel("Intervalo del eje x [-50, 50]")
plt.ylabel("Intervalo del eje y [-50, 50]")
plt.legend()
plt.show()
```



```
Apartado a)
input(" -- apartado b)")
print("-----")
#averiguamos cuántos elementos forman el 10% de la lista de etiquetas negativas y
positivas
u_pc_n = int(len(et_neg) * 0.1) #negativas
u_pc_p = int(len(et_pos) * 0.1) #positivas
et_neg_ruido = et_neg
et_pos_ruido = et_pos
#las desordenamos
np.random.shuffle(et_neg_ruido)
np.random.shuffle(et pos ruido)
#a los u_pc_n/p elementos primeros les cambiamos al etiqueta, esto es, los sacamos
#de su correspondiente lista y los almacenamos en la de su otra clase
#almacenamos en variables auxiliares los valores que queremos sacar
val_n = et_neg_ruido[0:u_pc_n]
                                   #negativos
val_p = et_pos_ruido[0:u_pc_p]
                                   #positivos
#los eliminamos de sus correspondientes listas
et_neg_ruido = et_neg_ruido[u_pc_n:]
et_pos_ruido = et_pos_ruido[u_pc_p:]
#y los almacenamos en la lista de la otra clase
#en la lista de etiquetas positivas, voy a meter los valores negativos
et_neg_ruido = np.concatenate((et_neg_ruido, val_p), axis=0)
et_pos_ruido = np.concatenate((et_pos_ruido, val_n), axis=0)
plt.title("2.b Gráfica de puntos según la etiqueta")
plt.scatter(et_neg_ruido[:, 0], et_neg_ruido[:, 1], c='purple', label='Etiqueta -1.0')
plt.scatter(et_pos_ruido[:, 0], et_pos_ruido[:, 1], c='orange', label='Etiqueta 1.0')
#se dibuja la recta: valores de x, valores de y, color y etiqueta
plt.plot([-50,50], [y_m50, y_50], c='green', label='Recta divisoria')
plt.xlabel("Intervalo del eje x [-50, 50]")
plt.ylabel("Intervalo del eje y [-50, 50]")
plt.legend()
plt.show()
```



#### FORMACIÓN ONLINE Y PRESENCIAL EN GRANADA

#### Clases de Inglés B1, B2, C1 **DELF B1 y DELF B2 de Francés**





#### academia-granada.es

```
Ш
\mathbb{R}
```

```
######################################
#
                 Ejercicio 3
                                                        #
                                                        #
###################################
print("\n\n")
print("****
print('*** EJERCICIO 3 ***
#la función plot_datos_cuad, necesita como argumentos las etiquetas con ruido de dichos
#puntos a la lista de puntos con etiqueta negativa, le añado una columna de -1
{\tt et\_neg\_ruido: np.c\_[et\_neg\_ruido, np.ones(et\_neg\_ruido.shape[0])*-1]}
#a la lista de puntos con etiqueta positiva, le añado una columna de 1
et_pos_ruido = np.c_[et_pos_ruido, np.ones(et_pos_ruido.shape[0])]
#uno ambas listas en una sola
et_ruido = np.concatenate((et_neg_ruido, et_pos_ruido), axis=0)
#llamamos a la función plot_datos_cuad para cada función distinta
# - 1er argumento: las coordenadas de los puntos, que se corresponde con las dos
        primeras columnas de et_ruido -> et_ruido[:, :2]
    - 2o argumento:las etiquetas de dichos puntos, que es la tercera columna de
        et_ruido -> et_ruido[:, 2]
# - 3er argumento: la función
input("Circunferencia con el etiquetado del 2b")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], et_ruido[:, 2], funcion_0, 'f(x, y) = (x - 10)^2 + (y - 20)^2 - 400, con el etiquetado del 2b')
print('\n')
input("Elipse con el etiquetado del 2b")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, 2], et_ruido[:, 2], funcion_1, 'f(x, y) = 0.5(x + 10)^2 + 100
(y - 20)^2 - 400, con el etiquetado del 2b')
print('\n')
input("Hipérbola con el etiquetado del 2b")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], et_ruido[:, 2], funcion_2, 'f(x, y) = 0.5(x - 10)^2 - 100(x - 10)^2 - 100(x
 (y + 20)^2 - 400, con el etiquetado del 2b')
print('\n')
input("Parábola con el etiquetado del 2b")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], et_ruido[:, 2], funcion_3, 'f(x, y) = y - 20x^2 - 5x + 3, con el etiquetado del 2b')
print('\n')
input("Circunferencia")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], np.sign(funcion_0(et_ruido[:, :2])), funcion_0, 'f(x, y) = (x - 10)^2 + (y - 20)^2 - 400')
print('\n')
input("Elipse")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], np.sign(funcion_1(et_ruido[:, :2])), funcion_1, 'f(x, y) = 0.5(x + 10)^2 + (y - 20)^2 - 400')
print('\n')
input("Hipérbola")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], np.sign(funcion_2(et_ruido[:, :2])), funcion_2, 'f(x, y) = 0.5(x - 10)^2 - (y + 20)^2 - 400')
 input("Parábola")
plot_datos_cuad(et_ruido[:, :2], np.sign(funcion_3(et_ruido[:, :2])), funcion_3, 'f(x,
```

```
y) = y - 20x^2 - 5x + 3'
```