### Nombre: Salvador Gimeno

Actividad Guiada 2 - AG2

Google Drive: <a href="https://colab.research.google.com/drive/1TrcG5s6d1dmiHsOYn\_dPNgdWEQMrT0ZU?usp=sharing">https://colab.research.google.com/drive/1TrcG5s6d1dmiHsOYn\_dPNgdWEQMrT0ZU?usp=sharing</a>

Github: <a href="https://github.com/salvagimeno-ai/03MAIR-Algoritmos-de-optimizacion/tree/master/AG2">https://github.com/salvagimeno-ai/03MAIR-Algoritmos-de-optimizacion/tree/master/AG2</a>

```
# Decorador para calcular el tiempo de ejecucuion
from time import time

def calcular_tiempo(f):

    def wrapper(*args, **kwargs):
        inicio = time()
        resultado = f(*args, **kwargs)
        tiempo = time() - inicio
        print("Tiempo de ejecución para algoritmo: "+str(tiempo))
        return resultado

    return wrapper
from time import time
```

## ▼ Problema: Viaje por el río - Técnica: Programacion dinamica

```
# TARIFAS contiene el precio que cuesta ir desde cada nodo a todos los otros nodos de la tabla
# Para los casos donde no se puede ir de un nodo a otro, colocaremos un valor muy alto '999'
# para esa combinacion, para que el algoritmo no tenga en cuenta esa posibilidad

TARIFAS = [
[0,5,4,3,999,999,999],
[999,0,999,2,3,999,11],
```

```
[999,999, 0,1,999,4,10],
[999,999,999, 0,5,6,9],
[999,999, 999,999,0,999,4],
[999,999, 999,999,999,0,3],
[999,999,999,999,999,0]
def precios(TARIFAS):
                                          # N = la longitud de la matriz de tarifas
    N = len(TARIFAS)
    PRECIOS = [[9999]*N for i in [9999]*N] # inicializamos la matriz de precios con el valor 999
    RUTAS = [[""]*N for i in [""]*N] # inicializamos la matriz de rutas con valores en blanco
    for i in range(N-1):
        for j in range(i+1,N):
            MIN = TARIFAS[i][j]
            RUTAS[i][j] = i
            # recorreremos todos los nodos intermedios (Ks) para calcular el minimo
            for k in range(i,j):
                if PRECIOS[i][k] + TARIFAS[k][j] < MIN:
                    MIN = min( MIN , PRECIOS[i][k] + TARIFAS[k][j] )
                    RUTAS[i][j] = k
            PRECIOS[i][j] = MIN
    return PRECIOS, RUTAS
PRECIOS, RUTAS = precios(TARIFAS)
print()
print('Matriz de precios: ')
```

```
7/6/2020
PRECIOS
```

C→

```
print('Rutas: ')
RUTAS

C>

def calcular_ruta(RUTAS, desde, hasta):
    if desde == hasta:
        #print("Ir a :" + str(desde))
```

return str(calcular ruta(RUTAS, desde, RUTAS[desde][hasta])) + ',' + str(RUTAS[desde][hasta])

▼ Problema: Asignación de tareas - Técnica: Ramificación y poda

print('La ruta es: ', calcular ruta(RUTAS, 0,6))

return desde

else:

С⇒

#### Problema: Asignación de tareas

- El problema consiste en maximizar el rendimiento en cuanto a la asignación de N tareas a N agentes. Cada tarea solo puede ser asignado a un agente.
- Los beneficios que se obtienen al realizar la tarea 1 al agente A es 9
- La matriz de beneficios es la que se muestra en la figura
- · Aplicando Ramificación y Poda, obtener la asignación que maximice los beneficios.

Estrategia de poda: Poda i si CS(i) <= Cl(j), Para algún j ya generado

```
import itertools
from functools import wraps
def cacular tiempo(f):
    @wraps(f)
    def cronometro(*args, **kwargs):
        t inicial = time()
        salida = f(*args, **kwargs)
        t final = time()
        print('Tiempo transcurrido en segundos: {}'.format(t final - t inicial))
        return salida
    return cronometro
# Estructura de la tabla de COSTES/AGENTES:
    TAREAS
# A
# G
# E
# N
# Т
# E
# S
```

```
COSTES=[[11,12,18,40], #cada fila = 1 agente
                         #cada columna es el coste de cada tarea
       [14,15,13,22],
        [11,17,19,23],
        [17,14,20,28]]
# [11,12,18,40] - costes del agente 0 para cada tarea
# 11 (tarea 0), 12 (tarea 1), 18 (tarea 2),...
## TEST
S = (0,1,2,3) #asignacion de tareas
for i in range(len(S)):
   print(S[i])
С→
## TEST
print(COSTES[0][0])
print(COSTES[0][1])
print(COSTES[1][1])
С→
## TEST
S = (0,1,2,3) #asignacion de tareas
VALOR = 0
for i in range(len(S)):
 VALOR += COSTES[S[i]][i]
 print(VALOR)
```

 $\Box$ 

```
# definimos una funcion objetivo para calcular el coste de una asignacion de
# tareas dada
def valor(S, COSTES):
    VALOR =0
    for i in range(len(S)):
        VALOR += COSTES[S[i]][i]
    return VALOR

valor((0,1,2,3), COSTES)
```

## ▼ a) resolucion por Fuerza Bruta:

```
# Fuerza Bruta
from itertools import combinations, permutations

def fuerza_bruta(COSTES):
    mejorvalor = 10e10
    mejorsolucion = ()
    for s in list(permutations(range(len(COSTES)),4)):
      valortmp = valor(s,COSTES)
    if valortmp < mejorvalor :
         mejorvalor = valortmp
         mejorsolucion = s

    print('mejor solucion: ' , mejorsolucion , ' con valor:' , mejorvalor )

start_time = time()
    fuerza bruta/COCTEC)
https://colab.research.google.com/drive/ITrcG5s6d1dmiHsOYn_dPNgdWEQMrTOZU#scrollTo=IKz17CvsNS6-&printMode=true</pre>
```

6/16

```
run_time = time() - start_time
print("Calculo valor: %.10f seconds." % run_time)

L

## TEST: Funcion para CALCULO PERMUTACIONES de una lista
#list(itertools.permutations([0,1,2,3]))
list(itertools.permutations(range(len(COSTES))))
```

▼ b) Función para estimar una cota inferior para una solución parcial:

```
# ESTIMACIÓN DEL COSTE INFERIOR PARA UNA SOLUCION PARCIAL
def CI(S, COSTES):
    VALOR = 0
    #Valores establecidos
    for i in range(len(S)):
        VALOR += COSTES[i][S[i]]
    #Estimación
    for i in range(len(COSTES)):
        if i not in S:
            VALOR += min ([ COSTES[j][i] for j in range((len(S)), len(COSTES)) ])
    return VALOR
CI((1,2), COSTES)
#definimos una funcion para ramificar/ expandir (crear hijos)
def crear hijos(NODO, N): # N seria la dimensionalidad del problema
                    #aqui vamos a ir acumulando los hijos
    HIJOS = []
   for i in range(N):
        if i not in NODO:
            HIJOS.append( {'s':NODO+(i,)})
```

return HIJOS

```
# hijos de...
# (0,2) --> (0,2,1), (0,2,3) - podriamos asignar la tarea 1 y la 3
crear hijos((0,2),4)
С→
COSTES=[[11,12,18,40], #cada fila = 1 agente
        [14,15,13,22],
                         #cada columna es el coste de cada tarea
        [11,17,19,23],
        [17,14,20,28]]
# [11,12,18,40] - costes del agente 0 para cada tarea
# 11 (tarea 0), 12 (tarea 1), 18 (tarea 2),...
# FUncion para el proceso principal:
def ramificacion y poda(COSTES):
    DIMENSION = len(COSTES)
    MEJOR SOLUCION = tuple(i for i in range(DIMENSION))
    CotaSup = valor(MEJOR SOLUCION, COSTES)
    NODOS=[]
    NODOS.append({'s':(), 'ci': CI((), COSTES)})
    #NODOS.append({'s':(1,), 'ci': 34 })
    #print(NODOS)
    iteracion=0
    while (len(NODOS) > 0):
        iteracion +=1
```

```
#print('\n#', iteracion)
    nodo prometedor = min(NODOS, key=lambda x:x['ci'])
    #print("Nodo prometedor: ", nodo prometedor)
    #return nodo prometedor
    #Ramificación:
    #Se generan los hijos
    HIJOS = [ {'s':x['s'], 'ci':CI(x['s'], COSTES) } for x in crear hijos(nodo prometedor['s'], DIMENSION) ]
    #ver si alguno de los hijos son estados finales y los colocamos en la lista NODO FINAL
    #Revisamos la cota superior y nos quedmaos con la mejor solución si llegamos a la solución final
    NODO FINAL = [ x for x in HIJOS if len(x['s']) == DIMENSION ]
    if len(NODO FINAL) > 0:
      \#printt("\n******Soluciones:", [x for x in HIJOS if len(x['s']) == DIMENSION ])
        #haremos una revision
        if NODO FINAL[0]['ci'] < CotaSup:</pre>
            #establecemos una nueva CotaSup
            CotaSup = NODO FINAL[0]['ci']
            #actualizamos como solucion el nodo final
            MEJOR SOLUCION = NODO FINAL[0]
    #PODA: eliminamos los hijos q no son prometedores
    HIJOS = [x for x in HIJOS if x['ci'] < CotaSup ]</pre>
    #print(nodo prometedor)
    #añadimos los nuevos hijos a la lista de nodos pendientes de analizar
    NODOS.extend(HIJOS)
    #eliminamos el nodo expandido
    NODOS = [x for x in NODOS if x['s'] != nodo prometedor['s'] ]
    #print(NODOS)
    #return HIJOS
#print("La mejor solucion es: ", MEJOR SOLUCION)
print("La meior solucion es: ". MEJOR SOLUCION . "ën" . iteracion. "iteraciones" . "para dimension:" . DIMENSION)
```

bitue | na meloi potacion ep. | innov-ponocion | en | rectacion | rectacionep | bata atmenaton. | bitunapion

```
ramificacion_y_poda(COSTES)
```

C→

Algoritmos para Descenso del Gradiente

→ a) Función: 2x + 2y

```
import math
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import random
f= lambda X: X[0]**2+X[1]**2
df= lambda X: [2*X[0] , 2*X[1]]
resolucion = 100
rango=2.5
X=np.linspace(-rango,rango,resolucion)
Y=np.linspace(-rango, rango, resolucion)
Z=np.zeros((resolucion, resolucion))
for ix, x in enumerate(X):
 for iy, y in enumerate(Y):
    Z[iy,ix] = f([x,y])
plt.contourf(X,Y,Z,resolucion)
plt.colorbar()
P=[random.uniform(-2,2), random.uniform(-2,2)]
plt.plot(P[0],P[1],'o',c='white')
```

```
TA = .1
for _ in range(500):
    grad = df(P)
    P[0],P[1] = P[0] - TA*grad[0] , P[1] - TA*grad[1]
    plt.plot(P[0],P[1],'o',c='red')

plt.plot(P[0],P[1],'o',c='green')
plt.show()

print('Solucion:' , P , f(P))
```

```
# 1) PREPARAR ENTORNO:
import math
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
#import scipy as sc
import random

# 2) FUNCIÖN A MINIMIZAR (PARABOLOIDE):
f= lambda X: X[0]**2+X[1]**2  # funcion
df= lambda X: [2*X[0] , 2*X[1]] # gradiente (derivada)
```

```
# 3) PREPARA LOS DATOS PARA EL GRÁFICO:

# Prepara los datos para dibujar mapa de niveles de Z
resolucion = 100
rango=2.5
X=np.linspace(-rango,rango,resolucion)
Y=np.linspace(-rango,rango,resolucion)
Z=np.zeros((resolucion,resolucion))
for ix,x in enumerate(X):
    for iy,y in enumerate(Y):
        Z[iy,ix] = f([x,y])

plt.contourf(X,Y,Z,resolucion)
plt.colorbar()
```

```
# 4) Generamos un punto aleatorio:
P=[random.uniform(-2,2) , random.uniform(-2,2)]
plt.plot(P[0],P[1],'o',c='white')

$\subset$?
```

```
TA = .1
for _ in range(500):
    grad = df(P)
    P[0],P[1] = P[0] - TA*grad[0] , P[1] - TA*grad[1]
    plt.plot(P[0],P[1],'o',c='red')

plt.plot(P[0],P[1],'o',c='green')
plt.show()

print('Solucion:' , P , f(P))
```

# $\rightarrow$ b) Funcion: $\sin(1/2 * x^2 - 1/4 * y^2 + 3) * \cos(2*x + 1 - E^y)$

```
# 1) Definimos la funcion:
\# \sin(1/2 * x^2 - 1/4 * y^2 + 3) * \cos(2*x + 1 - E^y)
f = lambda X: np.sin(1/2 * X[0]**2 - 1/4 * X[1]**2 + 3) * np.cos(2 * X[0] + 1 - np.e**X[1])
# 2) Aproximamos el valor del gradiente en un punto por su definición
def df(PUNTO):
  h = 0.01
 T = np.copy(PUNTO)
  qrad = np.zeros(2)
 for it, th in enumerate(PUNTO):
    T[it] = T[it] + h
    grad[it] = (f(T) - f(PUNTO)) / h
  return grad
resolucion = 100
rango=2.5
X=np.linspace(-rango, rango, resolucion)
Y=np.linspace(-rango, rango, resolucion)
Z=np.zeros((resolucion, resolucion))
for ix,x in enumerate(X):
  for iy, y in enumerate(Y):
    Z[iy,ix] = f([x,y])
plt.contourf(X,Y,Z,resolucion)
plt.colorbar()
P=[random.uniform(-2,2)], random.uniform(-2,2)]
plt.plot(P[0],P[1],'o',c='white')
```

```
TA = .1
for _ in range(500):
    grad = df(P)
    P[0],P[1] = P[0] - TA*grad[0] , P[1] - TA*grad[1]
    plt.plot(P[0],P[1],'o',c='red')

plt.plot(P[0],P[1],'o',c='green')
plt.show()

print('Solucion:' , P , f(P))
```

##----## FIN AG2 ##----