Algoritmos - Actividad Guiada 3

Nombre: Johnny Andres Illescas Fernandez

URL: https://github.com/AndresGin/Algoritmos_de_Optimizacion.git

Carga de librerias

```
In [4]: #Hacer Llamadas http a paginas de la red
        !pip install requests
        #Modulo para las instancias del problema del TSP
        !pip install tsplib95
       Requirement already satisfied: requests in c:\users\ba0100064w\appdata\local\prog
       rams\python\python311\lib\site-packages (2.31.0)
       Requirement already satisfied: charset-normalizer<4,>=2 in c:\users\ba0100064w\ap
       pdata\local\programs\python\python311\lib\site-packages (from requests) (3.3.2)
       Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in c:\users\ba0100064w\appdata\local
       \programs\python\python311\lib\site-packages (from requests) (3.7)
       Requirement already satisfied: urllib3<3,>=1.21.1 in c:\users\ba0100064w\appdata
       \local\programs\python\python311\lib\site-packages (from requests) (2.2.1)
       Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in c:\users\ba0100064w\appdata
       \local\programs\python\python311\lib\site-packages (from requests) (2024.2.2)
       Requirement already satisfied: tsplib95 in c:\users\ba0100064w\appdata\local\prog
       rams\python\python311\lib\site-packages (0.7.1)
       Requirement already satisfied: Click>=6.0 in c:\users\ba0100064w\appdata\local\pr
       ograms\python\python311\lib\site-packages (from tsplib95) (8.1.7)
       Requirement already satisfied: Deprecated~=1.2.9 in c:\users\ba0100064w\appdata\l
       ocal\programs\python\python311\lib\site-packages (from tsplib95) (1.2.14)
       Requirement already satisfied: networkx~=2.1 in c:\users\ba0100064w\appdata\local
       \programs\python\python311\lib\site-packages (from tsplib95) (2.8.8)
       Requirement already satisfied: tabulate~=0.8.7 in c:\users\ba0100064w\appdata\loc
       al\programs\python\python311\lib\site-packages (from tsplib95) (0.8.10)
       Requirement already satisfied: colorama in c:\users\ba0100064w\appdata\local\prog
       rams\python\python311\lib\site-packages (from Click>=6.0->tsplib95) (0.4.6)
       Requirement already satisfied: wrapt<2,>=1.10 in c:\users\ba0100064w\appdata\loca
```

Carga de los datos del problema

```
In [6]: import urllib.request #Hacer Llamadas http a paginas de La red
import tsplib95  #Modulo para Las instancias del problema del TSP
import math  #Modulo de funciones matematicas. Se usa para exp
import random  #Para generar valores aleatorios

#http://elib.zib.de/pub/mp-testdata/tsp/tsplib/
#Documentacion :
  # http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp95.pdf
# https://tsplib95.readthedocs.io/en/stable/pages/usage.html
# https://tsplib95.readthedocs.io/en/v0.6.1/modules.html
# https://pypi.org/project/tsplib95/
```

l\programs\python\python311\lib\site-packages (from Deprecated~=1.2.9->tsplib95)

(1.16.0)

```
#Descargamos el fichero de datos(Matriz de distancias)
         file = "swiss42.tsp" ;
         urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB9
         !gzip -d swiss42.tsp.gz
                                       #Descomprimir el fichero de datos
         #Coordendas 51-city problem (Christofides/Eilon)
         #file = "eil51.tsp" ; urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifi.uni-heidelbe
         #Coordenadas - 48 capitals of the US (Padberg/Rinaldi)
         #file = "att48.tsp" ; urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifi.uni-heidelbe
Out[6]: ('swiss42.tsp.gz', <http.client.HTTPMessage at 0x25426ee96d0>)
In [7]: #Carga de datos y generación de objeto problem
         problem = tsplib95.load(file)
         #Nodos
         Nodos = list(problem.get_nodes())
         #Aristas
         Aristas = list(problem.get_edges())
In [ ]: Aristas
         NOMBRE: swiss42
          TIPO: TSP
          COMENTARIO: 42 Staedte Schweiz (Fricker)
         DIMENSION: 42
          EDGE_WEIGHT_TYPE: EXPLICIT
          EDGE_WEIGHT_FORMAT: FULL_MATRIX
EDGE_WEIGHT_SECTION
          0 15 30 23 32 55 33 37 92 114 92 110 96 90 74 76 82 72 78 82 159 122 131 206 112 57 28 43 70 |
           15 0 34 23 27 40 19 32 93 117 88 100 87 75 63 67 71 69 62 63 96 164 132 131 212 106 44 33 5:
           30 34 0 11 18 57 36 65 62 84 64 89 76 93 95 100 104 98 57 88 99 130 100 101 179 86 51 4 18
           23 23 11 0 11 48 26 54 70 94 69 75 75 84 84 89 92 89 54 78 99 141 111 109 89 89 11 11 11 54
           32 27 18 11 0 40 20 58 67 92 61 78 65 76 83 89 91 95 43 72 110 141 116 105 190 81 34 19 35 9
           55 40 57 48 40 0 23 55 96 123 78 75 36 36 66 66 63 95 34 34 137 174 156 129 224 90 15 59 75
           33 19 36 26 20 23 0 45 85 111 75 82 69 60 63 70 71 85 44 52 115 161 136 122 210 91 25 37 54
           37 32 65 54 58 55 45 0 124 149 118 126 113 80 42 42 40 40 87 87 94 158 158 163 242 135 65 6:
           92 93 62 70 67 96 85 124 0 28 29 68 63 122 148 155 156 159 67 129 148 78 80 39 129 46 82 65
          114 117 84 94 92 123 111 149 28 0 54 91 88 150 174 181 182 181 95 157 159 50 65 27 102 65 110
           92 88 64 69 61 78 75 118 29 54 0 39 34 99 134 142 141 157 44 110 161 103 109 52 154 22 63 6
          110 100 89 89 78 75 82 126 68 91 39 0 14 80 129 139 135 167 39 98 187 136 148 81 186 28 61 9:
           96 87 76 75 65 62 69 113 63 88 34 14 0 72 117 128 124 153 26 88 174 136 142 82 187 32 48 79
           90 75 93 84 76 36 60 80 122 150 99 80 72 0 59 71 63 116 56 25 170 201 189 151 252 104 44 95
           74 63 95 84 83 56 63 42 148 174 134 129 117 59 Ø 11 8 63 93 35 135 223 195 184 273 146 71 9!
In [8]: #Probamos algunas funciones del objeto problem
         #Distancia entre nodos
         problem.get_weight(0, 1)
         #Todas las funciones
         #Documentación: https://tsplib95.readthedocs.io/en/v0.6.1/modules.html
         #dir(problem)
```

Out[8]: 15

Funcionas basicas

```
#Funcionas basicas
#Se genera una solucion aleatoria con comienzo en en el nodo 0
def crear_solucion(Nodos):
 solucion = [Nodos[0]]
 for n in Nodos[1:]:
   solucion = solucion + [random.choice(list(set(Nodos) - set({Nodos[0]}) - set
  return solucion
#Devuelve la distancia entre dos nodos
def distancia(a,b, problem):
  return problem.get_weight(a,b)
#Devuelve la distancia total de una trayectoria/solucion
def distancia_total(solucion, problem):
  distancia_total = 0
 for i in range(len(solucion)-1):
   distancia_total += distancia(solucion[i] ,solucion[i+1] , problem)
  return distancia_total + distancia(solucion[len(solucion)-1] ,solucion[0], pro
sol_temporal = crear_solucion(Nodos)
distancia_total(sol_temporal, problem), sol_temporal
```

```
Out[9]: (4729,
           [0,
            39,
            7,
             35,
            21,
            6,
            4,
            29,
            34,
            5,
            25,
            24,
             36,
            26,
            33,
            11,
            22,
            1,
            18,
            8,
            31,
            13,
            2,
            12,
            15,
            14,
            3,
            32,
            41,
            9,
            10,
            38,
            30,
            20,
            28,
            40,
            23,
            27,
            37,
            19,
            17,
```

16])

BUSQUEDA ALEATORIA

```
for i in range(N):
                                                      #Criterio de parada: repetir
     solucion = crear_solucion(Nodos)
                                                      #Genera una solucion aleator
     distancia = distancia_total(solucion, problem) #Calcula el valor objetivo(a
     if distancia < mejor_distancia:</pre>
                                                      #Compara con la mejor obteni
       mejor solucion = solucion
       mejor_distancia = distancia
   print("Mejor solución:" , mejor_solucion)
   print("Distancia :" , mejor_distancia)
   return mejor_solucion
 #Busqueda aleatoria con 5000 iteraciones
 solucion = busqueda_aleatoria(problem, 10000)
Mejor solución: [0, 6, 17, 16, 9, 37, 19, 33, 2, 31, 26, 12, 22, 40, 21, 24, 10,
28, 20, 7, 1, 27, 23, 41, 11, 32, 5, 13, 25, 38, 39, 30, 3, 36, 15, 14, 35, 34, 1
```

28, 20, 7, 1, 27, 23, 41, 11, 32, 5, 13, 25, 38, 39, 30, 3, 36, 15, 14, 35, 34, 18, 8, 8, 29, 4]

Distancia : 3716

BUSQUEDA LOCAL

```
In [11]:
        # BUSQUEDA LOCAL
        def genera_vecina(solucion):
          #Generador de soluciones vecinas: 2-opt (intercambiar 2 nodos) Si hay N nodos
          #Se puede modificar para aplicar otros generadores distintos que 2-opt
          #print(solucion)
          mejor_solucion = []
          mejor_distancia = 10e100
          for i in range(1,len(solucion)-1):
                                                #Recorremos todos los nodos en buc
           for j in range(i+1, len(solucion)):
             #Se genera una nueva solución intercambiando los dos nodos i,j:
             # (usamos el operador + que para listas en python las concatena) : ej.: [
             vecina = solucion[:i] + [solucion[j]] + solucion[i+1:j] + [solucion[i]] +
             #Se evalua la nueva solución ...
             distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)
             #... para guardarla si mejora las anteriores
             if distancia_vecina <= mejor_distancia:</pre>
               mejor_distancia = distancia_vecina
               mejor_solucion = vecina
          return mejor_solucion
        #solucion = [1, 47, 13, 41, 40, 19, 42, 44, 37, 5, 22, 28, 3, 2, 29, 21, 50, 34,
        print("Distancia Solucion Incial:" , distancia_total(solucion, problem))
        nueva solucion = genera vecina(solucion)
        print("Distancia Mejor Solucion Local:", distancia_total(nueva_solucion, problem
```

Distancia Solucion Incial: 3716
Distancia Mejor Solucion Local: 3474

```
In [12]: #Busqueda Local:
         # - Sobre el operador de vecindad 2-opt(funcion genera_vecina)
         # - Sin criterio de parada, se para cuando no es posible mejorar.
         def busqueda local(problem):
           mejor_solucion = []
           #Generar una solucion inicial de referencia(aleatoria)
           solucion_referencia = crear_solucion(Nodos)
           mejor_distancia = distancia_total(solucion_referencia, problem)
           iteracion=0
                                   #Un contador para saber las iteraciones que hacemos
           while(1):
                                   #Incrementamos el contador
             iteracion +=1
             #print('#',iteracion)
             #Obtenemos la mejor vecina ...
             vecina = genera_vecina(solucion_referencia)
             #... y la evaluamos para ver si mejoramos respecto a lo encontrado hasta el
             distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)
             #Si no mejoramos hay que terminar. Hemos Llegado a un minimo local(según nue
             if distancia_vecina < mejor_distancia:</pre>
               #mejor_solucion = copy.deepcopy(vecina) #Con copia profunda. Las copias
               mejor_solucion = vecina
                                                         #Guarda la mejor solución encont
               mejor_distancia = distancia_vecina
               print("En la iteracion ", iteracion, ", la mejor solución encontrada es:"
                                    :" , mejor_distancia)
               print("Distancia
               return mejor_solucion
             solucion referencia = vecina
         sol = busqueda_local(problem )
```

En la iteracion 31 , la mejor solución encontrada es: [0, 4, 11, 25, 10, 8, 41, 23, 9, 22, 38, 24, 40, 21, 39, 29, 5, 19, 13, 12, 18, 26, 14, 16, 15, 37, 17, 36, 35, 31, 7, 6, 1, 20, 33, 34, 32, 30, 28, 27, 2, 3]

Distancia : 1687

SIMULATED ANNEALING

24/9/24, 9:32

```
#Devuelve una nueva solución pero intercambiando los dos nodos elegidos al aza
return solucion[:i] + [solucion[j]] + solucion[i+1:j] + [solucion[i]] + soluci

#Funcion de probabilidad para aceptar peores soluciones

def probabilidad(T,d):
    if random.random() < math.exp( -1*d / T) :
        return True
    else:
        return False

#Funcion de descenso de temperatura

def bajar_temperatura(T):
    return T*0.99</pre>
```

```
In [14]: def recocido_simulado(problem, TEMPERATURA ):
           #problem = datos del problema
           #T = Temperatura
           solucion_referencia = crear_solucion(Nodos)
           distancia_referencia = distancia_total(solucion_referencia, problem)
           mejor_solucion = []
                                           #x* del seudocodigo
           mejor_distancia = 10e100 #F* del seudocodigo
           N=0
           while TEMPERATURA > .0001:
             N+=1
             #Genera una solución vecina
             vecina =genera_vecina_aleatorio(solucion_referencia)
             #Calcula su valor(distancia)
             distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)
             #Si es la mejor solución de todas se guarda(siempre!!!)
             if distancia_vecina < mejor_distancia:</pre>
                 mejor_solucion = vecina
                 mejor_distancia = distancia_vecina
             #Si La nueva vecina es mejor se cambia
             #Si es peor se cambia según una probabilidad que depende de T y delta(distan
             if distancia_vecina < distancia_referencia or probabilidad(TEMPERATURA, abs(</pre>
               #solucion_referencia = copy.deepcopy(vecina)
               solucion_referencia = vecina
               distancia_referencia = distancia_vecina
             #Bajamos la temperatura
             TEMPERATURA = bajar_temperatura(TEMPERATURA)
           print("La mejor solución encontrada es " , end="")
           print(mejor solucion)
           print("con una distancia total de " , end="")
           print(mejor_distancia)
           return mejor_solucion
         sol = recocido simulado(problem, 10000000)
```

24/9/24, 9:32 Algoritmos_AG3

La mejor solución encontrada es [0, 1, 19, 13, 10, 23, 29, 28, 2, 27, 3, 32, 34, 33, 20, 36, 35, 31, 30, 41, 25, 11, 12, 18, 26, 5, 6, 4, 17, 37, 15, 16, 14, 7, 8, 9, 38, 22, 40, 24, 21, 39] con una distancia total de 1993