

AG3 - Actividad Guiada 3

Nombre: David Pérez-Sevilla Pérez-Medrano

Link: https://colab.research.google.com/drive/1oHi50wfxhbYCDyeZIUpl3dz_KvIKwKXS?usp=sharing

Github: <https://github.com/daperezs/03MIAR---Algoritmos-de-Optimizacion.git>

✓ Carga de librerías

```
!pip install requests      #Hacer llamadas http a paginas de la red
!pip install tsplib95      #Modulo para las instancias del problema del TSP
```

Requirement already satisfied: requests in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (2.31.0)
Requirement already satisfied: charset-normalizer<4,>=2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests) (3.3.2)
Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests) (3.6)
Requirement already satisfied: urllib3<3,>=1.21.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests) (2.0.7)
Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests) (2023.11.17)
Collecting tsplib95
 Downloading tsplib95-0.7.1-py2.py3-none-any.whl (25 kB)
Requirement already satisfied: Click>=6.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from tsplib95) (8.1.7)
Collecting Deprecated~=1.2.9 (from tsplib95)
 Downloading Deprecated-1.2.14-py2.py3-none-any.whl (9.6 kB)
Collecting networkx~=2.1 (from tsplib95)
 Downloading networkx-2.8.8-py3-none-any.whl (2.0 MB)
 2.0/2.0 MB 22.3 MB/s eta 0:00:00
Collecting tabulate~=0.8.7 (from tsplib95)
 Downloading tabulate-0.8.10-py3-none-any.whl (29 kB)
Requirement already satisfied: wrapt<2,>=1.10 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from Deprecated~=1.2.9->tsplib95) (1.14.1)
Installing collected packages: tabulate, networkx, Deprecated, tsplib95
 Attempting uninstall: tabulate
 Found existing installation: tabulate 0.9.0
 Uninstalling tabulate-0.9.0:
 Successfully uninstalled tabulate-0.9.0
 Attempting uninstall: networkx
 Found existing installation: networkx 3.2.1
 Uninstalling networkx-3.2.1:
 Successfully uninstalled networkx-3.2.1
ERROR: pip's dependency resolver does not currently take into account all the packages that are installed. This behaviour is the sou
lida 0.0.10 requires fastapi, which is not installed.
lida 0.0.10 requires kaleido, which is not installed.
lida 0.0.10 requires python-multipart, which is not installed.
lida 0.0.10 requires uvicorn, which is not installed.
bigframes 0.19.2 requires tabulate>=0.9, but you have tabulate 0.8.10 which is incompatible.
Successfully installed Deprecated-1.2.14 networkx-2.8.8 tabulate-0.8.10 tsplib95-0.7.1

✓ Carga de los datos del problema

```
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.ifl.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/

#Descargamos el fichero de datos(Matriz de distancias)
file = "swiss42.tsp" ;
urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifl.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp/swiss42.tsp.gz", file + '.gz')
!gzip -d swiss42.tsp.gz      #Descomprimir el fichero de datos

#Coordendas 51-city problem (Christofides/Eilon)
#file = "eil51.tsp" ; urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifl.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp/eil51.tsp.gz", file)

#Coordenadas - 48 capitals of the US (Padberg/Rinaldi)
#file = "att48.tsp" ; urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifl.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp/att48.tsp.gz", file)
```

```
#Carga de datos y generación de objeto problem
#####
problem = tsplib95.load(file)

#Nodos
Nodos = list(problem.get_nodes())

#Aristas
Aristas = list(problem.get_edges())
```

Aristas

```
[(0, 0),
 (0, 1),
 (0, 2),
 (0, 3),
 (0, 4),
 (0, 5),
 (0, 6),
 (0, 7),
 (0, 8),
 (0, 9),
 (0, 10),
 (0, 11),
 (0, 12),
 (0, 13),
 (0, 14),
 (0, 15),
 (0, 16),
 (0, 17),
 (0, 18),
 (0, 19),
 (0, 20),
 (0, 21),
 (0, 22),
 (0, 23),
 (0, 24),
 (0, 25),
 (0, 26),
 (0, 27),
 (0, 28),
 (0, 29),
 (0, 30),
 (0, 31),
 (0, 32),
 (0, 33),
 (0, 34),
 (0, 35),
 (0, 36),
 (0, 37),
 (0, 38),
 (0, 39),
 (0, 40),
 (0, 41),
 (1, 0),
 (1, 1),
 (1, 2),
 (1, 3),
 (1, 4),
 (1, 5),
 (1, 6),
 (1, 7),
 (1, 8),
 (1, 9),
 (1, 10),
 (1, 11),
 (1, 12),
 (1, 13),
 (1, 14),
 (1, 15),
```

```

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 1
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 4
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 1
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 11
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 0 11 8 63 93 35 135 223 195 184 273 146 71 9

```

```
#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)
```

```
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(solucion)))]
    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], problem)
```

```
sol_temporal = crear_solucion(Nodos)
```

```
distancia_total(sol_temporal, problem), sol_temporal
```

```
(4592,
[0,
24,
11,
16,
14,
36,
26,
15,
31,
19,
32,
28,
33,
38,
39,
41,
25,
10,
22,
12,
```

```

37,
8,
34,
30,
13,
2,
35,
4,
40,
3,
23,
29,
27,
17,
6,
9,
5,
1,
18,
20,
21,
7])

```

✓ BUSQUEDA ALEATORIA

```

#####
# BUSQUEDA ALEATORIA
#####

```

```

def busqueda_aleatoria(problem, N):
    #N es el numero de iteraciones
    Nodos = list(problem.get_nodes())

    mejor_solucion = []
    #mejor_distancia = 10e100                                #Inicializamos con un valor alto
    mejor_distancia = float('inf')                          #Inicializamos con un valor alto

    for i in range(N):
        solucion = crear_solucion(Nodos)                    #Criterio de parada: repetir N veces pero podemos incluir otros
        distancia = distancia_total(solucion, problem)      #Genera una solucion aleatoria
                                                                #Calcula el valor objetivo(distancia total)

        if distancia < mejor_distancia:                    #Compara con la mejor obtenida hasta ahora
            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, 25, 13, 14, 1, 18, 3, 35, 36, 5, 10, 11, 39, 38, 9, 21, 24, 12, 23, 40, 17, 33, 20, 31, 19, 30, 16, 6, 2, 7, 26,
Distancia      : 3788

```

✓ BUSQUEDA LOCAL

```
#####
# BUSQUEDA LOCAL
#####
def genera_vecina(solucion):
    #Generador de soluciones vecinas: 2-opt (intercambiar 2 nodos) Si hay N nodos se generan (N-1)x(N-2)/2 soluciones
    #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 bucle doble para evaluar todos los intercambios 2-opt
        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.: [1,2] + [3] = [1,2,3]
            vecina = solucion[:i] + [solucion[j]] + solucion[i+1:j] + [solucion[i]] + solucion[j+1:]

            #Se evalua la nueva solución ...
            distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)

            #... para guardarla si mejora las anteriores
            if distancia_vecina <= mejor_distancia:
                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, 30, 9, 16, 11, 38, 49, 10, 39, 33, 45, 15, 24, 43, 26,
print("Distancia Solucion Inicial:" , distancia_total(solucion, problem))

nueva_solucion = genera_vecina(solucion)
print("Distancia Mejor Solucion Local:", distancia_total(nueva_solucion, problem))

Distancia Solucion Inicial: 3788
Distancia Mejor Solucion Local: 3470

#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):
        iteracion +=1
        #Incrementamos el contador
        #print('#',iteracion)

        #Obtenemos la mejor vecina ...
        vecina = genera_vecina(solucion_referencia)

        #... y la evaluamos para ver si mejoramos respecto a lo encontrado hasta el momento
        distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)

        #Si no mejoramos hay que terminar. Hemos llegado a un minimo local(según nuestro operador de vecindad 2-opt)
        if distancia_vecina < mejor_distancia:
            #mejor_solucion = copy.deepcopy(vecina) #Con copia profunda. Las copias en python son por referencia
            mejor_solucion = vecina #Guarda la mejor solución encontrada
            mejor_distancia = distancia_vecina

        else:
            print("En la iteracion ", iteracion, ", la mejor solución encontrada es:" , mejor_solucion)
            print("Distancia      :", mejor_distancia)
            return mejor_solucion

    solucion_referencia = vecina

sol = busqueda_local(problem )

En la iteracion 29 , la mejor solución encontrada es: [0, 28, 30, 29, 8, 41, 23, 9, 22, 38, 34, 33, 20, 35, 36, 17, 31, 32, 27, 2,
Distancia      : 1652
```

EJERCICIO EXTRA

```
# Entornos de Búsqueda en Entornos Variables
def busqueda_local_entornos_variables(problem):
    mejor_solucion = []
    solucion_referencia = crear_solucion(Nodos)
    mejor_distancia = distancia_total(solucion_referencia, problem)

    iteracion = 0

    while iteracion < 1000:
        iteracion += 1
        vecina = random.choice([genera_vecina])(solucion_referencia)
        distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)

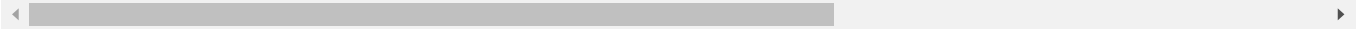
        if distancia_vecina < mejor_distancia:
            mejor_solucion = vecina
            mejor_distancia = distancia_vecina
        else:
            print("En la iteracion", iteracion, ", la mejor solución encontrada es:", mejor_solucion)
            print("Distancia:", mejor_distancia)
            return mejor_solucion

        solucion_referencia = vecina

    print("Se alcanzó el número máximo de iteraciones.")
    return mejor_solucion

sol = busqueda_local_entornos_variables(problem)
```

En la iteracion 33 , la mejor solución encontrada es: [0, 9, 39, 21, 24, 40, 23, 41, 10, 25, 11, 12, 18, 26, 4, 3, 27, 2, 28, 30, 25]
Distancia: 1761



```
# Permitir Movimientos Peores
import math

def aceptar_peor_solucion(distancia_referencia, distancia_vecina, temperatura):
    if distancia_vecina < distancia_referencia:
        return True
    else:
        probabilidad_aceptacion = math.exp(-(distancia_vecina - distancia_referencia) / temperatura)
        return random.random() < probabilidad_aceptacion

def busqueda_local_tabu_simulated_annealing(problem, temperatura_inicial=100, enfriamiento=0.99, max_iter=1000):
    mejor_solucion = []
    solucion_referencia = crear_solucion(Nodos)
    mejor_distancia = distancia_total(solucion_referencia, problem)
    temperatura = temperatura_inicial

    iteracion = 0

    while iteracion < max_iter:
        iteracion += 1
        vecina = genera_vecina(solucion_referencia)
        distancia_vecina = distancia_total(vecina, problem)

        if aceptar_peor_solucion(mejor_distancia, distancia_vecina, temperatura):
            mejor_solucion = vecina
            mejor_distancia = distancia_vecina

        temperatura *= enfriamiento
        solucion_referencia = vecina

    print("Se alcanzó el número máximo de iteraciones.")
    return mejor_solucion

sol = busqueda_local_tabu_simulated_annealing(problem)

Se alcanzó el número máximo de iteraciones.
```

```
# Búsquedas Multiarranque
def busqueda_multiarranque(problem, num_arranques=10):
    mejor_solucion = []
    mejor_distancia = float('inf')

    for _ in range(num_arranques):
        solucion_actual = busqueda_local_entornos_variables(problem)
        distancia_actual = distancia_total(solucion_actual, problem)

        if distancia_actual < mejor_distancia:
            mejor_solucion = solucion_actual
            mejor_distancia = distancia_actual

    return mejor_solucion

sol = busqueda_multiarranque(problem)

En la iteracion 40 , la mejor solución encontrada es: [0, 9, 23, 8, 17, 36, 35, 31, 3, 4, 6, 1, 7, 37, 15, 16, 14, 19, 13, 5, 26, 18]
Distancia: 1810
En la iteracion 37 , la mejor solución encontrada es: [0, 1, 19, 13, 6, 4, 3, 8, 41, 23, 9, 2, 27, 12, 11, 25, 10, 18, 26, 5, 14, 16]
Distancia: 1813
En la iteracion 38 , la mejor solución encontrada es: [0, 29, 9, 8, 25, 11, 12, 18, 13, 19, 20, 33, 34, 32, 27, 3, 4, 6, 1, 7, 37, 15]
Distancia: 1634
En la iteracion 27 , la mejor solución encontrada es: [0, 3, 2, 9, 21, 39, 29, 27, 28, 30, 22, 38, 32, 4, 6, 1, 14, 16, 15, 36, 35, 26]
Distancia: 2017
En la iteracion 36 , la mejor solución encontrada es: [0, 37, 15, 16, 14, 8, 23, 41, 18, 26, 6, 1, 3, 27, 28, 2, 4, 5, 19, 13, 12, 11]
Distancia: 1683
En la iteracion 33 , la mejor solución encontrada es: [0, 41, 25, 10, 4, 17, 36, 35, 31, 20, 33, 34, 32, 28, 11, 12, 18, 26, 6, 5, 14]
Distancia: 1690
En la iteracion 42 , la mejor solución encontrada es: [0, 7, 16, 14, 23, 40, 24, 21, 9, 2, 27, 3, 4, 6, 26, 11, 25, 41, 8, 10, 12, 11]
Distancia: 1918
En la iteracion 33 , la mejor solución encontrada es: [0, 1, 28, 30, 38, 22, 9, 8, 10, 18, 4, 2, 29, 39, 21, 24, 40, 23, 41, 34, 33, 26]
Distancia: 1817
En la iteracion 35 , la mejor solución encontrada es: [0, 15, 16, 14, 19, 13, 5, 6, 1, 7, 37, 17, 36, 35, 31, 32, 28, 30, 34, 20, 33, 26]
Distancia: 1581
En la iteracion 34 , la mejor solución encontrada es: [0, 1, 6, 12, 11, 25, 41, 23, 10, 26, 5, 13, 18, 8, 9, 22, 38, 32, 31, 36, 35, 26]
Distancia: 1791
```

✓ SIMULATED ANNEALING

```
#####
# SIMULATED ANNEALING
#####

#Generador de 1 solucion vecina 2-opt 100% aleatoria (intercambiar 2 nodos)
#Mejorable eligiendo otra forma de elegir una vecina.
def genera_vecina_aleatorio(solucion):

    #Se eligen dos nodos aleatoriamente
    i,j = sorted(random.sample( range(1,len(solucion)) , 2))

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

#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
```

```
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 pseudocodigo
```