

Nombre: Carlos Somoza Martínez

Link: https://colab.research.google.com/drive/1qv_5-vS4wYpxuq6rDcHjcJ1U2t0fRyGB?usp=sharing

Github: https://github.com/csomoza96/VIU_Optimizacion

Carga de librerias

```
!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) (2024.2.2)
     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 30.5 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
     bigframes 0.21.0 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
                     #Modulo para las instancias del problema del TSP
import tsplib95
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/
#Descargamos el fichero de datos(Matriz de distancias)
file = "swiss42.tsp"
urllib.request.urlretrieve("http://comopt.ifi.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.ifi.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.ifi.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
       (18, 28),
       (18, 29),
       (18, 30),
       (18, 31),
(18, 32),
       (18, 33),
       (18, 34),
       (18, 35),
       (18, 36),
       (18, 37),
       (18, 38),
       (18, 39),
       (18, 40),
       (18, 41),
       (19, 0),
       (19, 1),
       (19, 2),
(19, 3),
       (19, 4),
       (19, 5),
       (19, 6),
       (19, 7),
       (19, 8),
       (19, 9),
       (19, 10),
       (19, 11),
(19, 12),
       (19, 13),
       (19, 14),
       (19, 15),
       (19, 16),
       (19, 17),
       (19, 18),
       (19, 19),
       (19, 20),
(19, 21),
       (19, 22),
(19, 23),
       (19, 24),
       (19, 25),
       (19, 26),
       (19, 27),
       (19, 28),
       (19, 29),
       (19, 30),
       (19, 31),
(19, 32),
       (19, 33),
       (19, 34),
       (19, 35),
       (19, 36),
       (19, 37),
       (19, 38),
       (19, 39),
       (19, 40),
       (19, 41),
(20, 0),
(20, 1),
```

```
NOMBRE: swiss42
COMENTARIO: 42 Staedte Schweiz (Fricker)
DIMENSION: 42
EDGE_WEIGHT_TYPE: EXPLICIT
EDGE_WEIGHT_FORMAT: FULL_MATRIX
EDGE WEIGHT SECTION
\begin{smallmatrix}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\end{smallmatrix}
     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 \ 53 \ 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 \ 40 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 \ 100 
      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 !
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 6i 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
     70 75 98 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 95
```

```
#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 hasicas
#Se genera una solucion aleatoria con comienzo en en el nodo \theta
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
```

```
(4220,
 [0,
  18,
  25,
  11,
  10,
  21,
  3,
  13.
  19,
  35,
  27,
  2,
  12,
  28,
  33,
  15,
  38.
  17,
  7,
```

31,

```
36,
8,
23,
39,
1,
4,
32,
6,
22.
5,
40.
24,
29,
16,
20,
26,
30,
41,
9.
14.
37])
```

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):
                                             #Criterio de parada: repetir N veces pero podemos incluir otros
   solucion = crear_solucion(Nodos)
                                             #Genera una solucion aleatoria
   distancia = distancia_total(solucion, problem) #Calcula el valor objetivo(distancia total)
   if distancia < mejor_distancia:</pre>
                                             #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, 2, 1, 34, 11, 26, 14, 9, 21, 22, 38, 40, 23, 4, 29, 8, 5, 37, 13, 32, 6, 19, 36, 16, 15, 25, 12, 31, 27, 3, 18,
    Distancia
               : 3769
```

BUSQUEDA LOCAL

```
+ Código
# 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:</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, 30, 9, 16, 11, 38, 49, 10, 39, 33, 45, 15, 24, 43, 26, 3
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: 3769
     Distancia Mejor Solucion Local: 3505
#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)
    \#\ldots 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 vencindad 2-opt)
    if distancia_vecina < mejor_distancia:</pre>
     #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
     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 32 , la mejor solución encontrada es: [0, 31, 17, 7, 3, 9, 8, 12, 11, 25, 41, 40, 24, 38, 22, 39, 21, 23, 10, 18, 2
     Distancia
                  : 1902
```

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
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(distancia referencia - distancia vecina)
   if\ distancia\_vecina\ <\ distancia\_referencia\ or\ probabilidad(\texttt{TEMPERATURA},\ abs(distancia\_referencia\ -\ distancia\_vecina)\ ):
     #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)
 \label{print("con una distancia total de " , end="")} \\
 print(mejor_distancia)
 return mejor_solucion
sol = recocido_simulado(problem, 10000000)
```

con una distancia total de 1824