Javier Ochoa: https://colab.research.google.com/drive/13Ss1CsehyFGZc5QcDHl6l6Y1U6aATqv5?usp=sharing

https://github.com/jochoadlc/Algoritmos\_optmizacion/blob/master/Javier\_Ochoa\_AG3.ipynb

Actividad Guiada 3

```
!pip install requests
                        #Hacer llamadas http a paginas de la red
     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)
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/^
#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("<a href="http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp/att48.tsp.gz", file)">http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp/att48.tsp.gz", file)</a>
#Carga de datos y generación de objeto problem
#import pandas as pd
#df_data=pd.read_csv('', sep=';')
problem = tsplib95.load( file)
#Nodos
Nodos = list(problem.get_nodes())
#Aristas
Aristas = list(problem.get_edges())
#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**

```
\#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
     (4957,
     [0,
       41,
      11,
       37,
      20,
       34,
      29,
       17,
       5,
       1,
       3,
       31,
       35,
       4,
       10,
       33,
       39,
       12,
       9,
       36,
       18,
       26,
       25,
       32,
      15,
       21,
       22,
       14,
       28,
       40,
       23,
       27,
       13,
      8,
       7,
       2,
       30,
       16])
```

## **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
                                             #Criterio de parada: repetir N veces pero podemos incluir otros
 for i in range(N):
   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, 30, 18, 7, 17, 19, 8, 33, 20, 36, 14, 16, 1, 13, 23, 9, 12, 24, 38, 35, 34, 15, 27, 31, 10, 2, 25, 41, 21,
               : 3652
   Distancia
BUSOUEDA LOCAL
 #Generador de soluciones vecinas: 2-opt (intercambiar 2 nodos) Si hay N nodos se generan (N-1)x(N-2)/2 soluciones
```

```
# BUSOUEDA LOCAL
def genera vecina(solucion):
 #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
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: 3652
    Distancia Mejor Solucion Local: 3373
```

```
#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 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 38 , la mejor solución encontrada es: [0, 1, 3, 27, 2, 28, 32, 30, 29, 11, 12, 18, 26, 5, 7, 17, 31, 36, 35, 35
               : 1678
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) :</pre>
   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)
                                 #x* del seudocodigo
 mejor_solucion = []
  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(TEMPERATURA, abs(distancia_referencia - distancia_vecina) ):
      #solucion_referencia = copy.deepcopy(vecina)
      solucion_referencia = vecina
      distancia referencia = distancia vecina
```