Universidad Veracruzana

Inteligencia Artificial

Análisis de Algoritmos

$\begin{array}{c} \text{Proyecto:} \\ \textit{Travelling Salesman Problem} \end{array}$

Leonardo Flores Torres

26 de diciembre de 2022

Resolución del problema del viajero utilizando recocido simulado.

A partir de las coordenadas de las capitales de México, en cada ejecución del algoritmo:

- 1. Dar el valor del número N de ciudades que se utilizarán.
- 2. Hacer una selección aleatoria de N' ciudades.
- 3. Resolver el problema del viajero para ese conjunto de ciudades empleando el algoritmo de recocido simulado.
- 4. Para un número N' de ciudades menor que 10 compare la solución d_s obtenida por recocido simulado con la solución d^* que se genera al computar todas las posibilidades N'! mediante fuerza bruta. La comparación debe realizarse en términos del error en la distancia, $E = |d^* d_s|$.
- 5. Probar con al menos 3 valores distintos de N, y donde uno de esos valores sea la totalidad de las ciudades capitales de México.
- 6. Mostrar de manera gráfica la solución final obtenida en cada caso.

Este problema, the travelling salesman problem, es uno de encontrar la ruta más óptima ¿Pero óptima en qué sentido? La proposición inicial del problema fue el de encontrar la ruta que minimice la distancia al recorrer un conjunto de puntos de interés, aunque podría extenderse este concepto a encontrar la ruta que minimice el tiempo al recorrer estos puntos, o el costo monetario para completar la ruta. Este problema es, en principio, un problema de minimizar una función y la manera de hacerlo es haciendo alusión a un sistema físico.

Primero se podría pensar, y con toda razón, que es un problema de encontrar la combinación del orden en que se visitan estos puntos de interés la cual dé como resultado la distancia más corta de todo el recorrido. Este razonamiento tiene sentido teóricamente pero hay un problema con ello, al aumentar el número N de puntos de interés a visitar el número de combinaciones crece como N!. Si en México se quisieran visitar 5 ciudades entonces se tendrían que obtener todas las permutaciones posibles. El número total de permutaciones es igual a

$$_{n}P_{r} = \frac{n!}{(n-k)!},$$

donde n es el tamaño del conjunto, en este caso la cantidad total de puntos de interés, y k es la del tamaño del subconjunto, que corresponde a la cantidad de puntos de interés que sí se van a visitar del total. Si se visitan todos los puntos de interés, entonces n=k y obtenemos que la cantidad total de permutaciones es igual a ${}_{n}P_{r}=n!$. Si nuestro conjunto es de 5 ciudades, y se visitarán las 5, entonces el total de permutaciones es 120. Si se tienen 10 ciudades y se visitaran todas, entonces el total de permutaciones aumenta a 3628800. Y si fuesen 15, las permutaciones

incrementarian a un ridículo total de 1307674368000 ¿Cómo se puede encontrar la mejor ruta con tantas maneras distintas de realizar el recorrido? El problema parece simple de resolver, sí, cuando no se consideran tantos puntos de interés. El trabajo presente apunta a encontrar una solución a esta incógnita tomando a los puntos de interés como las capitales de México siendo un total de 32.

Antes de continuar quisiera mencionar que no fui capaz de realizar el cómputo mediante fuerza bruta considerando el total de capitales lo cuál era de esperarse, ya que computar todas las permutaciones requiere memoria y la librería en julia disponible para el cómputo de permutaciones depende de la función factorial la cual tiene una restricción, no puede ser usada para valores mayores a 20. Por lo que factorial(21) ya no computa.



Figura 1: Ubicación de las capitales de México.

Las capitales de México se pueden ver ubicadas en la figura 1 con circulos de color rojo, siendo un total de 32. Las coordenadas fueron obtenidas usando GoogleMaps buscando cada ciudad y tomando sus coordenasas aproximadamente en sus centros. Se implementó una función para guardar la información de las capitales, available_cities, y usarla posteriormente cuando se necesite hacer una selección aleatoria de las mismas.

Comenzaremos tomando 5 ciudades de manera aleatoria, se mostrarán los nombres de las ciudades seleccionadas (en el orden en que se visitarán) junto con sus latitudes y longitudes correspondientes, como se muestra a continuación:

```
# Seleccion aleatoria de ciudades
     julia> sample_cities = ts.sample_cities(5);
     # Mostrar ciudades seleccionadas
3
     julia> map(x \rightarrow x.name, sample_cities)
4
5
     5-element Vector{String}:
     "oaxaca"
6
     "saltillo"
     "zacatecas"
8
     "queretaro"
9
     "tlaxcala"
10
     # Mostrar coordenadas de ciudades seleccionadas
11
     julia> map(x \rightarrow (x.lat, x.lon), sample_cities)
12
     5-element Vector{Tuple{Float64, Float64}}:
13
     (17.062183511066106, -96.72572385123796)
14
     (25.425170167352245, -101.00211644466016)
15
     (22.772858479171045, -102.57341087527752)
16
```

```
17 (20.592088731107133, -100.3918227421049)
18 (19.314544474512967, -98.23851540921879)
```

El mapeo muestra el nombre de las ciudades en el orden en el que se van a visitar, se comienza en Oaxaca y se termina en Tlaxcala. Aunque este es un viaje redondo, esto significa que después de haber llegado a Tlaxcala se debe regresar a Oaxaca nuevamente. En la figura 2 se puede observar el recorrido inicial de esta configuración,



Figura 2: Ruta inicial para cinco capitales comenzando en Oaxaca.

El recorrido mostrado en figura 2 es el realizado si se hiciera caso a la selección aleatoria, pero no se desea eso. Primero se calcularán las permutaciones de la selección aleatoria de capitales guardada en sample_cities :

```
# Computando las permutaciones
julia> path_permutations = ts.brute_force(sample_cities, "geo");

# Calculando la distancia de cada ruta
julia> path_permutations_dist = ts.total_distance.(path_permutations, "geo");
```

Teniendo las permutaciones se buscará la ruta con la distancia mínima, y también alguna otra ruta cuya distancia sea igual a la mínima como se muestra a continuación:

```
# Camino de distancia minima
23
     julia> min_path = path_permutations[argmin(path_permutations_dist)]
24
     # Distancia minima
25
     julia> min_dist = minimum(path_permutations_dist)
26
     2250.1837692021245
27
     # Buscando los indices del camino o caminos mas cortos cuya distancia sea igual a la minima encontrada
28
29
     julia> optimal_indexes = findall(x \rightarrow x == min_dist, path_permutations_dist)
     10-element Vector{Int64}:
30
    15
31
    19
32
     33
33
34
     44
35
     59
```

```
62
     77
37
38
     88
     102
39
     106
40
     # Encontrando las rutas que coinciden con la distancia minima
41
     julia> map.(x \rightarrow x.name, path_permutations[optimal_indexes])
42
43
     10-element Vector{Vector{String}}:
     ["oaxaca", "queretaro", "zacatecas", "saltillo", "tlaxcala"]
                                                                        # Permutacion optima
44
     ["oaxaca", "tlaxcala", "saltillo", "zacatecas", "queretaro"]
45
     ["saltillo", "zacatecas", "queretaro", "oaxaca", "tlaxcala"]
46
     ["saltillo", "tlaxcala", "oaxaca", "queretaro", "zacatecas"]
47
     ["zacatecas", "saltillo", "tlaxcala", "oaxaca", "queretaro"]
48
     ["zacatecas", "queretaro", "oaxaca", "tlaxcala", "saltillo"]
49
     ["queretaro", "oaxaca", "tlaxcala", "saltillo", "zacatecas"]
50
     ["queretaro", "zacatecas", "saltillo", "tlaxcala", "oaxaca"]
51
     ["tlaxcala", "oaxaca", "queretaro", "zacatecas", "saltillo"]
52
     ["tlaxcala", "saltillo", "zacatecas", "queretaro", "oaxaca"]
53
```

De esta manera nos hemos asegurado de encontrar todas las ocurrencias donde las distancias de los caminos son iguales al mínimo encontrado. Si no se hubiése hecho así y solamente se hubiera aplicado la función minimum sí que se habría detectado un mínimo, pero solamente uno. A pesar de que la primera capital en el muestreo aleatorio de capitales fue Oaxaca esto no restringe a que se deba partir de ahí, y también debe recordarse que todas las rutas mostradas con el mismo resultado son rutas de viaje redondo.

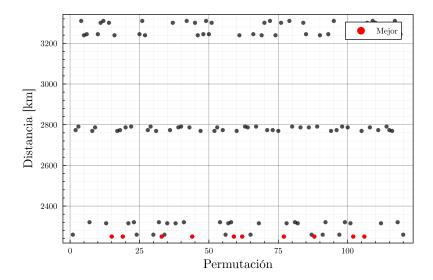


Figura 3: Distancia por permutación considerando 5 capitales.

De la figura 3 se puede observar en marcadores rojos aquellas permutaciones con la misma distancia mínima, mientras que los de color grisáceo son rutas menos óptimas. En realidad se podría elegir cualquier ruta de las marcadas en rojo pero para motivos de este trabajo vamos a trabajar con la guardada en min_path. El recorrido de esta ruta se puede observar en figura 4.

Podemos calcular la mejor ruta para esta configuración utilizando el algoritmo de recocido simulado, para esto



Figura 4: Ruta óptima para 5 capitales mediante fuerza bruta.

primero se tiene que dar una suposición inicial que para este caso bien podría coincidir con el orden de las ciudades obtenidas mediantes el muestreo aleatorio. En los casos siguientes se hará una suposición aleatoria inicial del orden de las ciudades para usarlas como entrada en el algoritmo de recocido simulado; aquí se realizará de igual forma.

```
julia> init_guess_indexes = ts.initial_guess(5)
54
     5-element Vector{Int64}:
55
56
     4
57
     1
58
     3
59
60
     julia> init_guess = sample_cities[init_guess_indexes]
61
     5-element Vector{TravellingSalesman.CoordCity}:
62
     TravellingSalesman.CoordCity("tlaxcala", 19.314544474512967, -98.23851540921879)
63
     TravellingSalesman.CoordCity("queretaro", 20.592088731107133, -100.3918227421049)
64
     TravellingSalesman.CoordCity("oaxaca", 17.062183511066106, -96.72572385123796)
65
     TravellingSalesman.CoordCity("zacatecas", 22.772858479171045, -102.57341087527752)
66
     TravellingSalesman.CoordCity("saltillo", 25.425170167352245, -101.00211644466016)
67
```

El algoritmo tiene un máximo de iteraciones de 1000 pero se puede cambiar si así se requiere o desea aunque se agregó un criterio de terminación temprana. Este criterio detiene el algoritmo si detecta que el valor absoluto de la diferencia de distancias entre el recorrido de dos iteraciones consecutivas es menor a un valor de tolerancia, $|d_i - d_{i-1}| < \varepsilon$. El punto de hacer esto es aprovechar la naturaleza aleatoria de los cambios de ciudades en la ruta, si dos rutas tienen distancias totales similares o la misma, significa que se ha encontrado la ruta óptima deseada y no es necesario seguir computando las iteraciones precedentes que todavía podrían estar pendientes.

```
# Aplicacion de recocido simulado al problema del viajero

julia> best, coords_per_iter, distance_per_iter = ts.simulated_annealing(init_guess, "geo"; init_temp=50,

temp_factor=0.99, max_iter=1000, abstol=1E-5)

# Listado de orden de visita de ciudades por iteracion

julia> map.(x → x.name, coords_per_iter)

5-element Vector{Vector{String}}:
```

```
["tlaxcala", "queretaro", "oaxaca", "zacatecas", "saltillo"]
73
     ["zacatecas", "tlaxcala", "oaxaca", "queretaro", "saltillo"]
74
     ["zacatecas", "oaxaca", "tlaxcala", "queretaro", "saltillo"]
75
     ["zacatecas", "saltillo", "tlaxcala", "oaxaca", "queretaro"]
76
     ["oaxaca", "queretaro", "zacatecas", "saltillo", "tlaxcala"]
                                                                       # Ruta optima
77
     # Listado del orden de las distancias totales de las rutas encontradas
78
     julia> distance_per_iter
80
     5-element Vector{Float64}:
     2769.355722677771
81
     2315.46679146938
82
     2320.7163046789665
83
     2250.1837692021245
84
     2250.1837692021245
                            # Distancia de la ruta optima
85
```

Es importante notar que esta ruta mostrada en la línea 77 es la misma ruta que la primera listada en la línea 44 cuando se encontraron todas las permutaciones de las rutas por lo que la ruta encontrada mediante el algoritmo de recocido simulado será igual a la mostrada en la figura 4. La última ruta mostrada en el listado de las rutas por iteraciones es la ruta óptima que el algoritmo encuentra, y se guarda en la variable best. La diferencia de la distancia óptima encontrada por fuerza bruta y la distancia correspondiente a la ruta óptima encontrada por el algoritmo de recocido simulado se muestra en la figura 5.

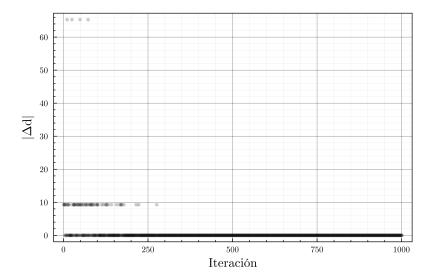


Figura 5: Diferencia entre la distancia óptima obtenida por fuerza bruta y la mejor distancia obtenida mediante el algoritmo.

Se puede observar que hay muchas iteraciones en las que la configuración de la ruta coincide con alguna ruta óptima, y aproximadamente después de la iteración 250 es que se ha convergido a una ruta óptima ya que no se observan cambios en la diferencia de distancias.

Se hubiera deseado tomar un número más grande de ciudades para aplicar la comparación entre el algoritmo de recocido simulado y el método por fuerza bruta pero el número de permutaciones aumenta tanto que en el equipo de cómputo utilizado resulta imposible llegar a casos más grandes. anteriormente se había mencionado el problema con la función factorial, pero ahora al tratar de computar las permutaciones para 15 y 20 ciudades la memoria del

ordenador fue insuficiente. Ahora que ya se explicó el proceso para encontrar la ruta óptima se procederá a hacer lo mismo tomando un total de 10 ciudades, el muestreo aleatorio de la lista total de capitales y la suposición inicial para el recorrido se muestran a continuación:

```
julia> sample_cities = ts.sample_cities(10);
 86
      julia> map(x \rightarrow x.name, sample_cities)
 87
 88
      10-element Vector{String}:
      "ciudadvictoria"
 89
      "saltillo"
 90
      "villahermosa"
 91
 92
      "durango"
      "zacatecas"
 93
 94
      "aguascalientes"
      "chihuahua"
 95
      "puebla"
 96
      "hermosillo"
 97
      "chetumal"
 98
      julia> init_guess_indexes = ts.initial_guess(10);
 99
      julia> init_guess = sample_cities[init_guess_indexes];
      julia > map(x \rightarrow x.name, init_guess)
101
      10-element Vector{String}:
102
      "hermosillo"
103
      "zacatecas"
104
      "ciudadvictoria"
105
      "chetumal"
106
      "durango"
107
      "villahermosa"
108
      "aguascalientes"
109
      "saltillo"
110
      "puebla"
111
      "chihuahua"
112
```

El recorrido aleatorio inicial para el caso de las 10 ciudades es el mostrado en la figura 6. No se espera que el recorrido inicial sea óptimo de ninguna manera ya que el orden se genera de manera aleatoria. Posterior a generar este recorrido aleatorio se deben de calcular las permutaciones de todas las rutas posibles lo cual se hará a continuación:

```
julia> path_permutations = ts.brute_force(init_guess, "geo");
113
      julia> path_permutations_dist = ts.total_distance.(path_permutations, "geo");
114
      julia> min_path = path_permutations[argmin(path_permutations_dist)];
115
      julia> min_dist = minimum(path_permutations_dist)
116
      5416.112742134113
117
      julia> optimal_indexes = findall(x \rightarrow x == min_dist, path_permutations_dist)
118
      11-element Vector{Int64}:
119
     123655
120
```



Figura 6: Recorrido aleatorio inicial para un total de 10 ciudades.

```
121
     353711
     488642
122
     597881
123
     1490556
124
125
     1516018
126
     1948927
     2487212
127
     2633601
128
     3121779
129
     3560158
130
     julia> map.(x → x.name, path_permutations[optimal_indexes])
131
     11-element Vector{Vector{String}}:
     ["hermosillo", "durango", "zacatecas", "aguascalientes", "puebla", "villahermosa", "chetumal",
133
     → "ciudadvictoria", "saltillo", "chihuahua"] # Permutacion optima
     ["hermosillo", "chihuahua", "saltillo", "ciudadvictoria", "chetumal", "villahermosa", "puebla",
134
     → "aguascalientes", "zacatecas", "durango"]
     ["zacatecas", "durango", "hermosillo", "chihuahua", "saltillo", "ciudadvictoria", "chetumal", "villahermosa",
135
     ["zacatecas", "aguascalientes", "puebla", "villahermosa", "chetumal", "ciudadvictoria", "saltillo",
136
     \hookrightarrow "chihuahua", "hermosillo", "durango"]
     ["durango", "hermosillo", "chihuahua", "saltillo", "ciudadvictoria", "chetumal", "villahermosa", "puebla",
137
     ["durango", "zacatecas", "aguascalientes", "puebla", "villahermosa", "chetumal", "ciudadvictoria",
138
     → "saltillo", "chihuahua", "hermosillo"]
     ["villahermosa", "chetumal", "ciudadvictoria", "saltillo", "chihuahua", "hermosillo", "durango", "zacatecas",
     → "aguascalientes", "puebla"]
     ["aguascalientes", "puebla", "villahermosa", "chetumal", "ciudadvictoria", "saltillo", "chihuahua",
140
     → "hermosillo", "durango", "zacatecas"]
     ["saltillo", "ciudadvictoria", "chetumal", "villahermosa", "puebla", "aguascalientes", "zacatecas",
     ["puebla", "villahermosa", "chetumal", "ciudadvictoria", "saltillo", "chihuahua", "hermosillo", "durango",
142
     ["chihuahua", "saltillo", "ciudadvictoria", "chetumal", "villahermosa", "puebla", "aguascalientes",
143
```

Nótese que se tiene una lista de 11 rutas igualmente óptimas, todas con una distancia indicada por min_dist de $5416.11 \ km$. En teoría una persona, como el vendedor del problema, podría comenzar por cualquiera de las ciudades marcadas al inicio de esas listas, realizar el recorrido redondo, y habría recorrido la misma distancia al llegar nuevamente a la ciudad de salida. Ahora se debe encontrar la mejor ruta mediante el algoritmo de recocido simulado:



Figura 7: Ruta óptima para 10 capitales mediante fuerza bruta.

```
144
      julia> best, coords_per_iter, distance_per_iter = ts.simulated_annealing(init_guess, "geo"; init_temp=30,

→ temp_factor=0.99, max_iter=1000);
      julia> map(x \rightarrow x.name, best)
145
      10-element Vector{String}:
146
      "chihuahua"
147
      "hermosillo"
148
      "durango"
149
      "zacatecas"
150
      "aguascalientes"
151
      "puebla"
152
      "villahermosa"
153
      "chetumal"
154
      "ciudadvictoria"
155
      "saltillo"
156
157
      julia> distance_per_iter[end]
      5416.112742134114
158
```

Es interesante ver que la ruta óptima encontrada mediante el cómputo de todas las permutaciones y la ruta encontrada mediante el algoritmo de recocido simulado es la misma, con la diferencia en que la primera comienza en Hermosillo y la segunda en Chihuahua pero en realidad el recorrido es el mismo si se considera que debe ser redondo. Como la ruta es la misma, entonces el recorrido visual se verá igual que aquella mostrada en la figura 7.

Para terminar este trabajo se mostrará el recorrido óptimo encontrado para las 32 capitales de México:

```
julia> sample_cities = ts.sample_cities(32);

julia> init_guess_indexes = ts.initial_guess(32);
```

```
julia> init_guess = sample_cities[init_guess_indexes];
161
      julia> best, coords_per_iter, distance_per_iter = ts.simulated_annealing(init_guess, "geo"; init_temp=30,
162

    temp_factor=0.99, max_iter=1000);

      julia> map(x \rightarrow x.name, best)
                                         # Recorrido de la ruta optima
163
      32-element Vector{String}:
164
      "toluca"
165
166
      "morelia"
      "queretaro"
167
      "guanajuato"
168
      "guadalajara"
169
      "aguascalientes"
170
      "zacatecas"
171
      "sanluispotosi"
172
      "ciudadvictoria"
173
      "monterrey"
174
      "saltillo"
175
      "durango"
176
      "chihuahua"
177
      "hermosillo"
178
      "mexicali"
179
      "lapaz"
180
      "culiacan"
181
      "tepic"
182
      "colima"
183
      "chilpancingo"
184
      "oaxaca"
185
      "tuxtla"
186
187
      "villahermosa"
      "chetumal"
188
      "merida"
189
      "campeche"
190
      "xalapa"
191
      "puebla"
192
193
      "tlaxcala"
      "pachuca"
194
      "cdmx"
195
      "cuernavaca"
196
197
      julia> distance_per_iter[end]
                                         # Distancia de la ruta optima
      9161.352094270975
198
```

La distancia que se obtiene al final del algoritmo permitiendo que se compute el número máximo de iteraciones es $9161.35 \ km$, y la visualización de su respectivo recorrido se puede observar en la figura 8.



Figura 8: Ruta óptima para el recorrido de las 32 capitales de México.

Apéndice

```
module TravellingSalesman
2
     using Random
3
     using Plots
     using Combinatorics
     using StatsBase
6
8
     # Generate an initial visiting path order
9
     initial_guess(number_of_coords) = randcycle(number_of_coords)
11
     function initial_guess()
12
         number_of_cities = 32
13
         cities = available_cities()
14
         visiting_order = randcycle(number_of_cities)
15
         return cities[visiting_order]
16
     end
17
18
     function sample_cities(n)
19
         cities = available_cities()
20
21
         return sample(cities, n, replace=false)
     end
22
23
     function available_cities()
24
         # Coordinates from google maps
25
         cdmx = CoordCity("cdmx", 19.428262942477954, -99.13307482405206)
26
         puebla = CoordCity("puebla", 19.040822115386852, -98.20780804508925)
         guadalajara = CoordCity("guadalajara", 20.677308952193865, -103.34688257066186)
28
         monterrey = CoordCity("monterrey", 25.67766375433872, -100.31367653134096)
         chihuahua = CoordCity("chihuahua", 28.63688593294732, -106.07575156035638)
30
31
         merida = CoordCity("merida", 20.96767146389577, -89.62498156651586)
32
         saltillo = CoordCity("saltillo", 25.425170167352245, -101.00211644466016)
         aguascalientes = CoordCity("aguascalientes", 21.882693391576726, -102.29651596173771)
33
         hermosillo = CoordCity("hermosillo", 29.081318106282477, -110.95317265344214)
34
         mexicali = CoordCity("mexicali", 32.62488966123241, -115.45331540638338)
35
         sanluispotosi = CoordCity("sanluispotosi", 22.152044624927726, -100.97754422094879)
36
37
         culiacan = CoordCity("culiacan", 24.808687010506628, -107.39416360809479)
         queretaro = CoordCity("queretaro", 20.592088731107133, -100.3918227421049)
38
         morelia = CoordCity("morelia", 19.702363913872365, -101.1923888816009)
39
         durango = CoordCity("durango", 24.024759761413552, -104.670261814078)
40
         tuxtla = CoordCity("tuxtla", 16.753312818180827, -93.11533318357856)
         xalapa = CoordCity("xalapa", 19.529942056424204, -96.92278227330834)
42
         tepic = CoordCity("tepic", 21.51212649382402, -104.89139966235507)
43
         cuernavaca = CoordCity("cuernavaca", 18.92283171215841, -99.2354742591368)
44
         villahermosa = CoordCity("villahermosa", 17.989794162861205, -92.92869544177128)
         ciudadvictoria = CoordCity("ciudadvictoria", 23.73259400240757, -99.14904253088494)
46
47
         pachuca = CoordCity("pachuca", 20.124500636694673, -98.73481509992108)
         oaxaca = CoordCity("oaxaca", 17.062183511066106, -96.72572385123796)
48
         lapaz = CoordCity("lapaz", 24.161166099496494, -110.3129218770756)
49
         campeche = CoordCity("campeche", 19.844307251272554, -90.5362438879075)
50
         chilpancingo = CoordCity("chilpancingo", 17.55248920554459, -99.50078061701078)
51
         toluca = CoordCity("toluca", 19.29364749241578, -99.65372258157308)
52
```

```
chetumal = CoordCity("chetumal", 18.50429901233981, -88.29533434224632)
 53
           colima = CoordCity("colima", 19.24297973037111, -103.72824357123301)
 54
 55
           zacatecas = CoordCity("zacatecas", 22.772858479171045, -102.57341087527752)
           guanajuato = CoordCity("guanajuato", 21.016604105805193, -101.25401186103295)
 56
           tlaxcala = CoordCity("tlaxcala", 19.314544474512967, -98.23851540921879)
 57
 58
           cities = [cdmx, puebla, guadalajara, monterrey, chihuahua, merida, saltillo,
 59
                aguascalientes, hermosillo, mexicali, sanluispotosi, culiacan, queretaro,
 60
                morelia, durango, tuxtla, xalapa, tepic, cuernavaca, villahermosa,
 61
                ciudadvictoria, pachuca, oaxaca, lapaz, campeche, chilpancingo, toluca,
 62
                chetumal, colima, zacatecas, guanajuato, tlaxcala]
 63
 64
           return cities
 65
 66
      end
 67
      # Cartesian coordinates
 68
      mutable struct CoordCartesian
 69
 70
           у
 71
 72
      end
      # Geo coordinates using latitude and longitude
 74
      mutable struct CoordCity
 75
 76
           name
                    # city name
           lat
                    # [-\pi/2, \pi/2]
                    # [-\pi, \pi]
 78
           lon
 79
      end
 80
 81
      function distance_function(coordsystem)
 82
           f = Dict("cartesian" ⇒ cartesian_distance, "geo" ⇒ geo_distance)
           return f[coordsystem]
 83
 84
      end
 85
      # Distance between two points \rightarrow \Delta Energy
 86
      cartesian_distance(pointa, pointb) = sqrt((pointb.x - pointa.x)^2 + (pointb.y - pointa.y)^2)
 87
 88
 89
      # Distance between two points
 90
      function geo_distance(pointa, pointb)
           earth_radius = 6371
                                     # Approx. radius in kilometres
 91
           degtorad = \pi / 180
 92
 93
           \phi a, \phi b = pointa.lat, pointb.lat
 94
           \lambda a, \lambda b = pointa.lon, pointb.lon
 95
           (\varphi a, \varphi b, \lambda a, \lambda b) = (\varphi a, \varphi b, \lambda a, \lambda b) * degtorad
 96
 97
           # Latitude and longitude differences
 98
           \Delta \varphi = (\varphi b - \varphi a)
 99
           \Delta \lambda = (\lambda b - \lambda a)
100
101
           # Haversine formula
102
           a = \sin(\Delta \varphi / 2)^2 + \cos(\varphi a) * \cos(\varphi b) * \sin(\Delta \lambda / 2)^2
103
           c = 2 * atan(sqrt(a), sqrt(1 - a))
104
           distance = earth_radius * c
105
```

```
return distance
107
      end
108
109
      # Total distance of current path → Path's Total Energy
110
      function total_distance(coords, coordsystem)
111
          distfun = distance_function(coordsystem)
112
113
          dist = 0
114
115
          for (from, to) in zip(coords[begin:end-1], coords[begin+1:end])
              dist += distfun(from, to)
116
117
          end
          dist += distfun(coords[begin], coords[end])
119
120
          return dist
121
122
      end
123
      # Simple simulated annealing algorithm
124
      function simulated_annealing(coords, coordsystem; init_temp=30, temp_factor=0.99, max_iter=1000,
125

    abstol=nothing)

          count_coords = length(coords)
126
127
          available_random_swaps = 500
128
129
          coords_ = deepcopy(coords)
130
          coords_per_iter = [deepcopy(coords_)]
131
132
          cost0 = total_distance(coords_, coordsystem)
                                                             # Initial cost
133
134
          cost_per_iter = [cost0]
135
          # Current temperature
136
          T = init_temp
137
138
          for iter = 1:max_iter
                                    # Why 1000?
139
140
              T = T * temp_factor
141
142
              for _ = 1:available_random_swaps
                                                    # Why 500?
                  # Choose randomly which coordinates to swap
143
                  r1, r2 = rand(1:count_coords, 2)
                   # Swap coordinates
145
                  coords_[r1], coords_[r2] = coords_[r2], coords_[r1]
146
                   # Get new cost
147
                  cost1 = total_distance(coords_, coordsystem)
148
149
                  if cost1 < cost0</pre>
150
                       cost0 = cost1
151
                   else
152
                       # If current cost is not better then gamble! The system can still
153
                       # change with some probability
154
                       probability = rand()
155
                       if probability < exp((cost0 - cost1) / T)</pre>
156
                           cost0 = cost1
157
                       else
158
159
                           # If still probability doesnt play into our favor, then undo
```

```
# the swap
160
                           coords_[r1], coords_[r2] = coords_[r2], coords_[r1]
161
                       end
                   end
163
              end
165
              push!(coords_per_iter, deepcopy(coords_))
166
              push!(cost_per_iter, cost0)
167
168
              # Early stopping condition because a good enough solution was found
169
              if abstol !== nothing && iter > 1 && abs(cost_per_iter[end] - cost_per_iter[end-1]) <= abstol</pre>
170
                   break
              end
172
          end
173
174
          return coords_, coords_per_iter, cost_per_iter
175
      end
176
      function brute_force(coords, coordsystem)
177
          count_coords = length(coords)
178
          perms_available = prod(1:count_coords)
                                                       # Equivalent to factorial
179
          perms = []
180
          for i in 1:perms_available
181
              perm = nthperm(coords, i)
182
183
              push!(perms, perm)
          end
184
          return perms
185
186
      end
187
188
      end # module TravellingSalesman
```

Referencias

- [1] Jeff Bezanson, Alan Edelman, Stefan Karpinski, and Viral B. Shah. Julia: A fresh approach to numerical computing. SIAM Review, 59(1):65–98, 9 2017.
- [2] Simulated annealing. https://en.wikipedia.org/wiki/Simulated_annealing. Visitado: 2022-12-21.
- [3] Travelling salesman problem. https://en.wikipedia.org/wikiTravelling_salesman_problem. Visitado: 2022-12-21.