

## Actividad 6

Leonardo Flores Torres

13 de noviembre de 2022

Adaptar el algoritmo de Dijkstra para que trabaje en una rejilla donde se defina el punto inicial  $(r_i, c_i)$  y el punto final  $(r_f, c_f)$  y encuentre la ruta óptima con las siguientes variantes,

1. usar 4 vecinos con distancias unitarias,
2. usar 8 vecinos,
3. incluir la posibilidad de encontrar obstáculos.

### Solución:

El módulo desarrollado, `ShortestPath`, para resolver esta actividad se muestra en el apéndice de este trabajo. El algoritmo de Dijkstra no fue implementado sino que se utilizó una librería ya desarrollada en `julia` que permite el uso de grafos y además incluye la implementación de distintos algoritmos de recorrido y búsqueda de los caminos más cortos, como lo es el de Dijkstra.

La manera de utilizar el módulo, `ShortestPath`, en el REPL de `julia` se muestra a continuación. Primero se define el tamaño de la rejilla en `nrows` y `ncols`, y con estas variables se computa la representación de índices de los elementos de la rejilla, aunque resulta ser impracticable de visualizar mientras más el número más vecinos hay en total dentro de la vecindad.

```
1 julia> nrows = 40; ncols = 40;
2
3 julia> idarray = [i for i in 1:(ncols * nrows)] > x → reshape(x, ncols, nrows) > transpose;
4
5 julia> start = [10, 3]; finish = [35, 37];
```

Una vecindad es el nombre dado a la rejilla tomando en cuenta los puntos libres por los que se puede transitar, y los obstáculos, que son puntos imposibles de alcanzar. Además, los obstáculos se eligen de pixeles de manera aleatoria de la rejilla inicialmente libre, esto quiere decir que todos los pixeles son alcanzables al inicio, se hace un muestreo aleatorio y aquellos elegidos cambian su estado a obstáculos. El argumento `obsdensity` de la función `neighborhood` indica la densidad de obstáculos deseada entre  $[0, 1]$ .

Se computó una vecindad con los puntos de partida inicial y final mostrados en `start` y `finish`, respectivamente, y una densidad de obstáculos del 0.25. También se hizo una copia profunda de la vecindad `nh` en `nhdiag` ya que se obtuvieron las matrices de adyacencia para los casos donde el

movimiento se puede dar sin y con diagonales en la misma rejilla, para 4 y 8 vecinos, respectivamente.

```

6  julia> nh, obs = sp.neighborhood(nrows, ncols; start=start, finish=finish, obsdensity=0.25);
   ↪ sp.visualize(nh)
7
8  julia> nhdiag = deepcopy(nh);
9
10 julia> adjmat = sp.adjacencyMatrix(nrows, ncols; obstacles=obs, allowdiags=false);
11
12 julia> adjmatdiag = sp.adjacencyMatrix(nrows, ncols; obstacles=obs, allowdiags=true);

```

Las matrices de adyacencia guardadas en las variables `adjmat` y `adjmatdiag` requieren como argumentos la lista de obstáculos en `obstacles`, si las diagonales son permitidas o no en `allowdiags`, y el número de filas y de columnas. Estos dos primeros argumentos son posicionales mientras que los primeros dos mencionados son argumentos de palabra clave, se observa la división entre un tipo de argumentos y otro con un `;` dentro de los argumentos de una función.

Posteriormente se obtienen los caminos y las distancias de esos caminos con la función `findPath`; se computaron los caminos sin diagonales en `path` y con diagonales en `pathdiag`, con sus respectivas matrices de adyacencia. Para terminar, los caminos se usan para cambiar el estado de los píxeles en las vecindades `nh` y `nhdiag` con la función `updateneighborhood!`. Nótese que la función lleva un signo de admiración `!` al final de su nombre para denotar que es una función que modifica alguno de sus argumentos.

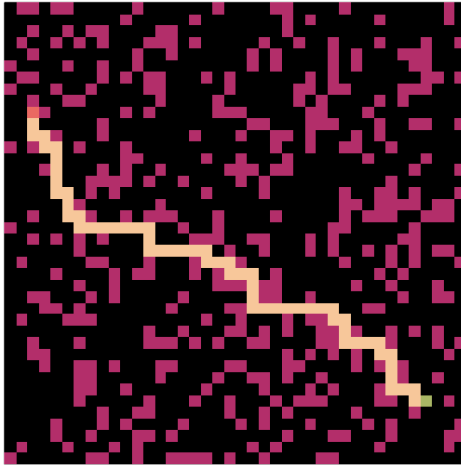
```

13 julia> path, dist = sp.findPath(adjmat, ncols; start=start, finish=finish);
14
15 julia> pathdiag, distdiag = sp.findPath(adjmatdiag, ncols; start=start, finish=finish);
16
17 julia> sp.updateneighborhood!(nhdiag, pathdiag); sp.visualize(nhdiag)
18
19 julia> sp.updateneighborhood!(nh, path); sp.visualize(nh)
20
21 julia> dist
22 59.0
23
24 julia> distdiag
25 46.11269837220809

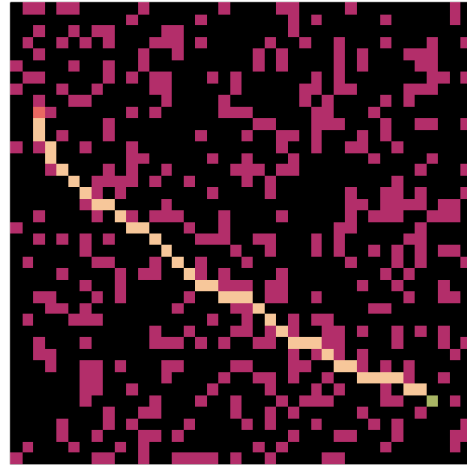
```

En la figura 1 se muestran las imágenes para una rejilla de  $40 \times 40$  incluyendo el caso en que el movimiento hacia vecinos solamente se da horizontal y verticalmente, figura 1a, y el caso en que el movimiento diagonal está permitido, figura 1b. Las distancias del recorrido en cada una de ellas son de 50 unidades sin diagonales en la figura 1a, y de 46.11 unidades considerando diagonales en la figura 1b.

Los píxeles mostrados en color  son los píxeles libres por los que se puede transitar mientras que los mostrados de color los píxeles de color  son los obstáculos; el píxel de color  es el punto de partida definido en `start`, el píxel de color  es el punto de llegada definido en `finish`, y los píxeles de color  muestran el camino atravesado para llegar a la meta.



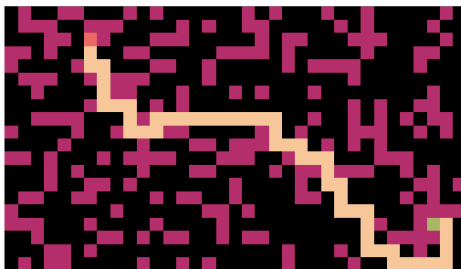
(a) 4 vecinos (diagonales no permitidas);  
distancia =  $59u$ .



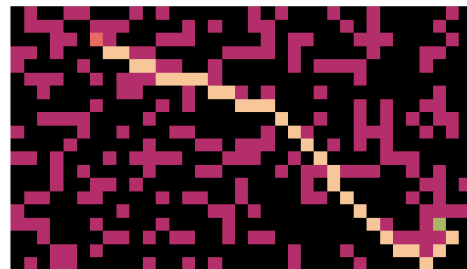
(b) 8 vecinos (diagonales permitidas); distancia =  $46.1126u$ .

Figura 1: Rejilla de  $40 \times 40$  con obstaculos al 25 %.

Esta implementación permite utilizar dimensiones para la rejilla diferentes de  $n \times n$ , esto quiere decir que se pueden elegir un número diferente de filas que de columnas, y viceversa. Un ejemplo de esto se muestra en la figura 2, con 20 filas y 35 columnas. El camino sin diagonales permitidas es de 50 unidades, mientras que aquel en que se permiten las diagonales tiene longitud de 36.87 unidades.



(a) 4 vecinos (diagonales no permitidas);  
distancia =  $50u$ .



(b) 8 vecinos (diagonales no permitidas);  
distancia =  $36.87u$ .

Figura 2: Rejilla de  $20 \times 35$  con obstáculos del 30 %.

Por completez quisiera explicar la manera en como se computa la matriz de adyacencia, necesaria para pasarla como argumento a las funciones que se encargan de las operaciones para grafos. El problema se reduce a tener una rejilla de la forma

## Apéndice

```

1  module ShortestPath
2
3  # NOTE: There are strange cases where findAll does not work.
4
5  #=====
6  Required libraries
7  =====#
8
9  using Images
10 using Plots
11 using StatsBase: sample
12 using Graphs: dijkstra_shortest_paths
13 using SimpleWeightedGraphs: SimpleWeightedGraph
14
15
16 #=====
17 Image operations
18 =====#
19
20
21 function visualize(neighborhood; size=(600,600))
22     fig = plot(neighborhood,
23         ticks = false,
24         axis = false,
25         background_color = :transparent,
26         foreground_color = :black,
27         size = size,
28     )
29     return fig
30 end
31
32 #=====
33 Map generation and operations
34 =====#
35
36 id(row, col, ncols) = col + ncols * (row - 1)
37
38
39 function posbyid(id::Int, ncols::Int)
40     col = iszero(id % ncols) ? ncols : id % ncols
41     row = 1 + (id - col) / ncols > Int
42     return row, col
43 end
44
45
46 function neighborhood(nrows::Int, ncols::Int;
47     start=nothing, finish=nothing, obsdensity=0
48 )
49     obsdensity = obsdensity * nrows * ncols > round > Int
50     obscolor = RGB(0.70196, 0.18039, 0.41568)
51     canvas = zeros{RGB, nrows, ncols}
52

```

```

53     start = !isnothing(start) ? CartesianIndex(start[1], start[2]) : []
54     finish = !isnothing(finish) ? CartesianIndex(finish[1], finish[2]) : []
55
56     available = setdiff(CartesianIndices(canvas), [start, finish])
57     obstacles = sample(available, obsdensity, replace=false)
58
59     canvas[[obstacles...]] .= obscolor
60
61     obstacles = obstacles .▷ x → id(x[1], x[2], ncols)
62     sort!(obstacles)
63
64     return canvas, obstacles
65 end
66
67
68 function updateneighborhood!(neighborhood, path)
69     ncols = size(neighborhood)[2]
70     pathcoordinates = posbyid.(path, ncols) .▷ x → CartesianIndex(x)
71
72     neighborhood[pathcoordinates[1]] = RGB(169/255, 182/255, 101/255)
73     neighborhood[pathcoordinates[end]] = RGB(234/255, 105/255, 98/255)
74     neighborhood[pathcoordinates[begin+1:end-1]] .= RGB(247/255, 199/255, 154/255)
75 end
76
77
78 #=====
79 Neighbors and path finding
80 #=====
81
82 function adjacencyMatrix(nrows, ncols;
83     obstacles=nothing, allowdiags=false
84 )
85     ns = nrows * ncols           # neighborhood size
86     ids = 1:ns                   # neighbors ids
87     adjmat = zeros(ns, ns)
88     diagstepsize = sqrt(2)       # diagonal step size
89
90     for id in ids
91         # neighbor to the right
92         if !iszero(id % ncols)
93             # adjmat[id, id + 1] = adjmat[id + 1, id] = 1
94             adjmat[id, id + 1] = 1
95         end
96         # neighbor to the left
97         if !iszero((id - 1) % ncols)
98             adjmat[id, id - 1] = 1
99         end
100         # neighbor above
101         if id > ncols
102             adjmat[id, id - ncols] = 1
103         end
104         # neighbor below
105         if id <= ncols * (nrows - 1)
106             # adjmat[id, id + ncols] = adjmat[id + ncols, id] = 1

```

```

107     adjmat[id, id + ncols] = 1
108 end
109
110 if allowdiags
111     #neighbor up-right
112     if !iszero(id % ncols) && id > ncols
113         adjmat[id, id - ncols + 1] = diagstepsize
114     end
115     # neighbor up-left
116     if !iszero((id - 1) % ncols) && id > ncols
117         adjmat[id, id - ncols - 1] = diagstepsize
118     end
119     # neighbor down-right
120     if !iszero(id % ncols) && id <= ncols * (nrows - 1)
121         # adjmat[id, id + ncols + 1] = adjmat[id + ncols + 1, id] = diagstepsize
122         adjmat[id, id + ncols + 1] = diagstepsize
123     end
124     # neighbor down-left
125     if !iszero((id - 1) % ncols) && id <= ncols * (nrows - 1)
126         # adjmat[id, id + ncols - 1] = adjmat[id + ncols - 1, id] = diagstepsize
127         adjmat[id, id + ncols - 1] = diagstepsize
128     end
129 end
130 end
131
132 # Removing obstacles from being part of the neighborhood
133 for id in obstacles
134     adjmat[:, id] .= 0.0
135     adjmat[id, :] .= 0.0
136 end
137
138 return adjmat
139 end
140
141
142 function findPath(adjmat, ncols; start=start, finish=finish)
143     startid = start ▷ x → id(x[1], x[2], ncols)
144     finishid = finish ▷ x → id(x[1], x[2], ncols)
145
146     graph = SimpleWeightedGraph(adjmat) # A weighted graph is needed
147     dijkstra = dijkstra_shortest_paths(graph, startid)
148
149     path_nodes = []
150     node = finishid
151     distance = dijkstra.dists[finishid]
152     while node != 0
153         append!(path_nodes, node)
154         node = dijkstra.parents[node]
155     end
156
157     return path_nodes, distance
158 end
159
160

```

```

161 # DEPRECATED
162 function doit(nrows, ncols, start, finish, density, diags)
163     # nrows = 7
164     # ncols = 11
165
166     # start = [6,1]
167     # finish = [2,10]
168
169     startid = id(start[1], start[2], ncols)
170     finishid = id(finish[1], finish[2], ncols)
171
172     idmat = [i for i in 1:(ncols*nrows)] ⊃ x → reshape(x, ncols, nrows) ⊃ transpose
173     nh, obs = neighborhood(nrows, ncols; start=start, finish=finish, obsdensity=density)
174
175     adjmat = adjacencyMatrix(nrows, ncols; obstacles=obs, allowdiags=diags)
176     dist, path = findAll(adjmat; start=startid, finish=finishid)
177
178     updateneighborhood!(nh, path)
179     visualize(nh)
180
181     return dist, path, nh, idmat, adjmat, startid, finishid
182 end
183
184 # julia> dist, path, nh, idmat, adjmat, sid, fid
185 # = sp.doit(40, 40, [4,1], [35,37], 0.1, false); sp.plot(nh)
186
187 end # module ShortestPath

```

## 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] James Fairbanks, Mathieu Besançon, Schölly Simon, Júlio Hoffman, Nick Eubank, and Stefan Karpinski. Ju-  
liagraphs/graphs.jl: an optimized graphs package for the julia programming language, 2021.