### Uso de R

Asignatura: Investigación Operativa II, 2° Grado en Estadística

Autor: Miguel Rodríguez Rosa

### Caminos mínimos. Algoritmo de Dijkstra

```
Cargamos la librería "igraph":
```

```
1 library(igraph)
```

Creamos las etiquetas para los nodos:

Creamos la matriz de adyacencia (0 indica que no hay un arco):

```
matriz <- matrix (c(
3
      0, 400, 950, 800,
                                                    0.
4
5
                  0,
                        0, 1800, 900,
                                             0,
                                                    0.
                        0, 1100, 600,
                  0,
                                                    0,
            0,
                                                    0,
7
      0,
            0,
                  0,
                        0,
                               0, 600, 1200,
                        0,
                                     0,
8
            0,
                  0,
                               0,
                                                  400.
                             900,
            0,
                  0,
                        0,
                                     0, 1000, 1300,
            0,
                  0,
                        0,
                               0,
                                     0,
                                             0,
                                                  600,
10
      0,
                                     0,
      0.
                  0,
                        0,
                               0,
                                                    0
11
            0,
12
   ), ncol=length (etiquetas), byrow=TRUE)
```

Ponemos las etiquetas a las filas y las columnas de la matriz de adyacencia:

13 rownames(matriz)<-colnames(matriz)<-etiquetas</pre>

Creamos el grafo ponderado a partir de la matriz de adyacencia:

```
14 grafo <- graph_from_adjacency_matrix (matriz, weighted=TRUE)
```

Si algunos de los pesos es faltante, se transforma en 0:

```
15 E(grafo)[is.na(E(grafo)\$weight)]\$weight<-0
```

Coloreamos los nodos y los arcos (por ejemplo en gris):

```
16 V(grafo)$color <- " grey "</pre>
```

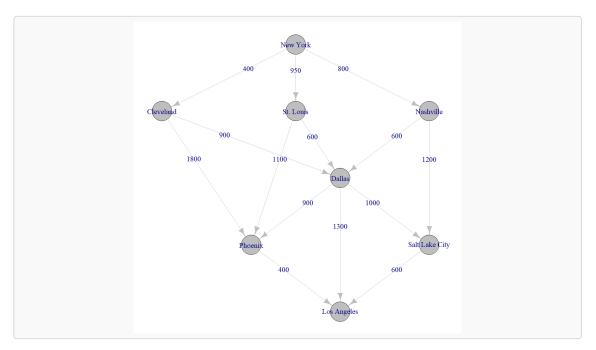
```
17 E(grafo)$color <- "grey"
```

Especificamos que queremos que disponga el grafo en forma de árbol descendente desde el nodo origen al destino (estillo llamado "Sugiyama"):

```
18 disposicion <-layout_with_sugiyama(grafo)</pre>
```

Dibujamos el grafo, donde las etiquetas de los arcos serán sus pesos:

19 plot (grafo, edge.label=E(grafo) \ weight, layout=disposicion)



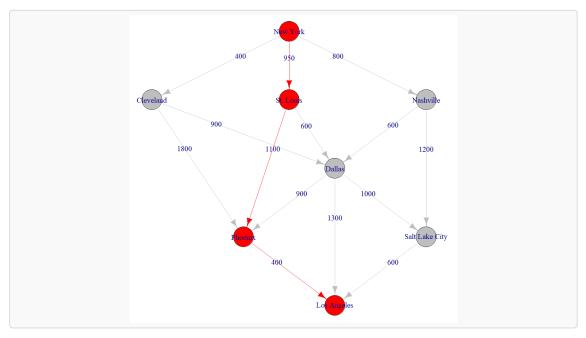
Calculamos el camino mínimo con el algoritmo de Dijkstra, desde "New York" hasta "Los Angeles", especificando que nos devuelva tanto los nodos como los arcos de la solución:

Coloreamos los nodos y los arcos que forman la solución (por ejemplo en rojo):

- 21 V(grafo)[camino\$vpath[[1]]]\$color <- "red"
- 22 E(grafo)[camino\$epath[[1]]]\$color <- "red"

Dibujamos el grafo, ahora con la solución superpuesta:

23 plot (grafo, edge.label=E(grafo) weight, layout=disposicion)



Calculamos la longitud del camino mínimo:

24 sum(camino\$epath[[1]]\$weight)

[1] 2450

## Flujo máximo. Algoritmo de Ford-Fulkerson

```
Cargamos la librería "igraph":
```

1 library(igraph)

Creamos las etiquetas para los nodos:

```
2 etiquetas <-c("New York", "Chicago", "Memphis", "Denver", "Dallas", "
    Los Angeles")</pre>
```

Creamos la matriz de adyacencia (0 indica que no hay un arco):

```
matriz <- matrix (c(
     0, 500, 400,
                            0,
                                  0,
4
                       0,
                 0, 300, 250,
5
     0,
           0,
                                  0.
                 0, 200, 150,
     0,
           0,
6
           0,
                 0,
                      0,
                            0, 400,
                       0,
           0,
                 0,
                            0, 350,
     0,
                       0,
                            0,
     0,
           0,
                 0,
10 ), ncol=length (etiquetas), byrow=TRUE)
```

Ponemos las etiquetas a las filas y las columnas de la matriz de adyacencia:

11 rownames (matriz) <- colnames (matriz) <- etiquetas

Creamos el grafo ponderado a partir de la matriz de adyacencia:

```
12 grafo <- graph_from_adjacency_matrix (matriz, weighted=TRUE)
```

Si algunos de los pesos es faltante, se transforma en 0:

```
13 E(grafo)[is.na(E(grafo)\$weight)]\$weight<-0
```

Coloreamos los nodos y los arcos (por ejemplo en gris):

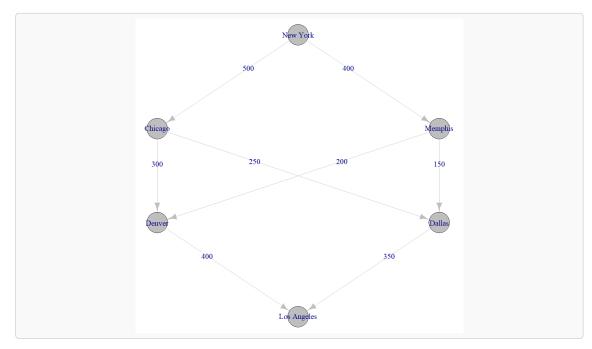
```
14 V(grafo)$color <- "grey"
15 E(grafo)$color <- "grey"</pre>
```

Especificamos que queremos que disponga el grafo en forma de árbol descendente desde el nodo origen al destino (estillo llamado "Sugiyama"):

```
16 disposicion <-layout_with_sugiyama(grafo)</pre>
```

Dibujamos el grafo, donde las etiquetas de los arcos serán sus pesos:

17 plot (grafo, edge.label=E(grafo) \ weight, layout=disposicion)



Calculamos la distribución del flujo máximo por los arcos, desde "New York" hasta "Los Angeles", especificando que los pesos de los arcos son las capacidades máximas:

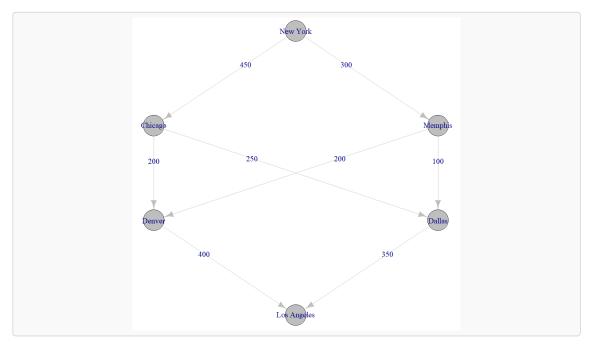
flujo <-max\_flow(grafo, "New York", "Los Angeles", capacity=E(grafo)\$
 weight)</pre>

Escribimos la solución en las etiquetas de los arcos:

19 E(grafo) \$ weight <- flujo \$ flow

Dibujamos el grafo, ahora con la solución superpuesta:

20 plot (grafo, edge.label=E(grafo) weight, layout=disposicion)



Calculamos el flujo máximo:

21 flujo\$value

[1] 750

## Planificación de proyectos. Algoritmo CPM

Cargamos las librerías "igraph" y "critpath":

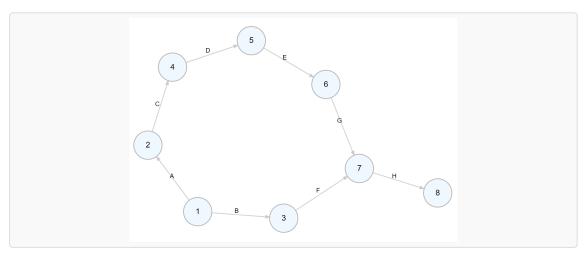
```
1 library(igraph)
2 library(critpath)
```

Creamos la tabla con las actividades, las predecesoras de cada una, y sus duraciones:

```
3 matriz <-data.frame(
4   "actividades"= c("A", "B", "C", "D", "E", "F", "G", "H"),
5   "predecesoras"= c(NA, NA, "A", "C", "D", "B", "E", "F,G"),
6   "duracion"= c(6, 5, 3, 2, 3, 4, 4, 2))</pre>
```

Dibujamos la red AOA, especificando que tenemos datos de predecesoras:

7 plot\_graphAOA(matriz,TRUE)



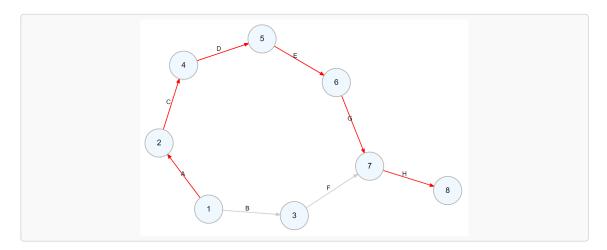
Calculamos el camino crítico con el algoritmo CPM, especificando que tenemos datos de predecesoras y que las duraciones son conocidas (por eso llevamos a cabo un CPM) y el tiempo de terminación del proyecto:

8 camino <- solve\_pathAOA ( matriz ,TRUE,TRUE)</pre>

```
[1] Completion time: 20
```

Dibujamos la red AOA, ahora con la solución superpuesta:

9 plot\_graphAOA(solved=camino)



## Planificación de proyectos. Algoritmo PERT

Cargamos las librerías "igraph" y "critpath":

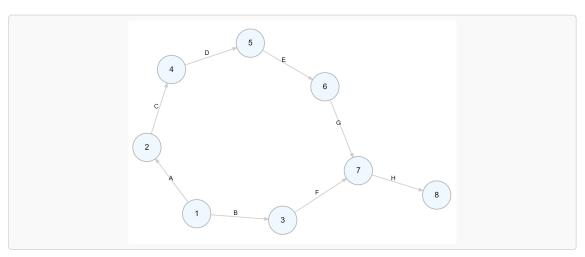
```
1 library(igraph)
2 library(critpath)
```

Creamos la tabla con las actividades, las predecesoras de cada una, y sus duraciones más optimistas, más probables y más pesimistas:

```
matriz <-data.frame(
3
                                    "C",
     "actividades" = c("A", "B",
                                         "D" ,
     "predecesoras" = c(NA,
                                    "A",
                                                                "F,G"),
                              NA,
     "optimista"=
                      c ( 2,
                                     2,
6
                                          1,
                                                1,
                                                                   (0),
     "probable"=
                                          2,
                                                3,
                                                                   2),
7
                      c ( 6,
                               5,
                                     3,
                                     4,
     "pesimista"=
                                                5,
                      c(10,
                               6,
                                          3,
                                                                   4))
```

Dibujamos la red AOA, especificando que tenemos datos de predecesoras:

9 plot\_graphAOA(matriz,TRUE)



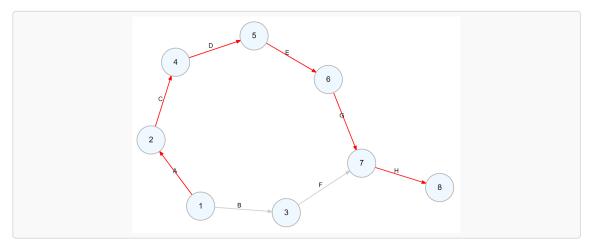
Calculamos el camino crítico con el algoritmo PERT, especificando que tenemos datos de predecesoras y que las duraciones son inciertas (por eso llevamos a cabo un PERT) y la distribución del tiempo de terminación del proyecto:

10 camino <- solve\_pathAOA (matriz, FALSE, TRUE)

```
[1] Expected compl. time distribution: N( 20 , 1.825742 )
```

Dibujamos la red AOA, ahora con la solución superpuesta:

plot\_graphAOA(solved=camino)



Calculamos el tiempo de antelación con el que hay que comenzar el proyecto para tener una confianza del 99 % de completarlo a tiempo:

12 invisible (PERT\_newtime (0.99, camino))

```
[2] New expected compl. time: 24.24731
```

Calculamos la probabilidad de terminar el proyecto antes de 12 unidades de tiempo:

invisible (PERT\_newprob(12, camino))

```
[3] Prob. of completion: 5.88567e-06
```

# Árbol de expansión mínima (o máxima). Algoritmo de Prim

Cargamos la librería "igraph":

```
1 library (igraph)
```

Creamos las etiquetas para los nodos:

Creamos la matriz de adyacencia (0 indica que no hay un arco):

```
3
   matriz <- matrix (c(
     0, 400, 950, 800,
                              0,
                                                   0,
                       0, 1800, 900,
     0.
           0.
                 0,
                                            0.
                                                   0.
5
                       0, 1100, 600,
           0,
                 0,
                                                   0.
           0,
                 0,
                       0,
                              0, 600, 1200,
                                                   0,
     0,
     0,
           0,
                 0,
                       0,
                              0,
                                     0,
                                            0,
                                                 400,
8
     0.
           0.
                 0,
                       0,
                            900.
                                     0.1000.1300.
           0,
                 0,
                       0,
                                     0,
                                            0.
                                                 600.
10
     0.
                               0,
           0,
                 0,
                       0,
                               0,
                                     0,
                                            0,
                                                   0
11
  ), ncol=length (etiquetas), byrow=TRUE)
```

Ponemos las etiquetas a las filas y las columnas de la matriz de adyacencia:

```
13 rownames (matriz) <- colnames (matriz) <- etiquetas
```

Creamos el grafo ponderado a partir de la matriz de adyacencia, especificando que es un grafo no dirigido donde los pesos están solamente en la parte triangular superior de la matriz de adyacencia:

```
14 grafo <- graph_from_adjacency_matrix (matriz, mode="upper", weighted= TRUE)
```

Si algunos de los pesos es faltante, se transforma en 0:

```
15 E(grafo)[is.na(E(grafo)\$weight)]\$weight<-0
```

Coloreamos los nodos y los arcos (por ejemplo en gris):

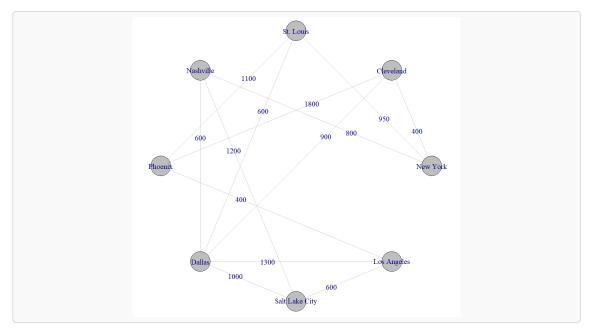
```
16 V(grafo)$color <- " grey "
17 E(grafo)$color <- " grey "</pre>
```

Especificamos que queremos que disponga el grafo en forma de círculo:

```
disposicion <-layout_in_circle (grafo)</pre>
```

Dibujamos el grafo, donde las etiquetas de los arcos serán sus pesos:

19 plot (grafo, edge.label=E(grafo) \ weight, layout=disposicion)



Calculamos el árbol de expansión mínima con el algoritmo de Prim:

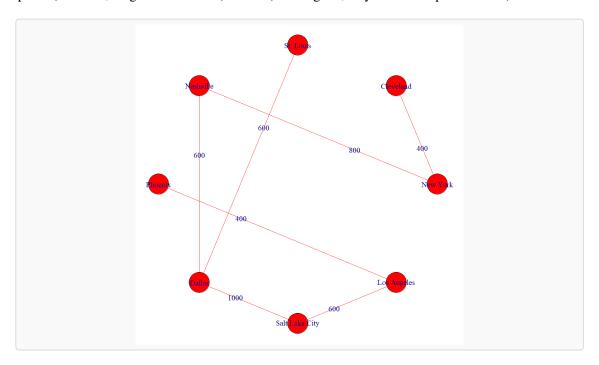
20 arbol <-mst(grafo, algorithm="prim")</pre>

Coloreamos los nodos y los arcos que forman la solución (por ejemplo en rojo):

- 21 V(arbol)\$color <- "red"
- 22 E(arbol)\$color <- "red"

Dibujamos el árbol de expansión mínima:

23 plot (arbol, edge.label=E(arbol) weight, layout=disposicion)



Calculamos la longitud del árbol de expansión mínima:

24 sum(E(arbol)\$weight)

[1] 4400