

Grafos: Cómputo de caminos más cortos

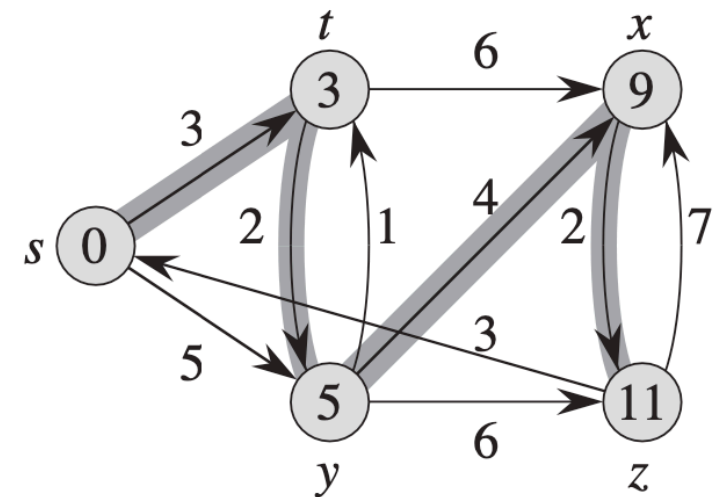
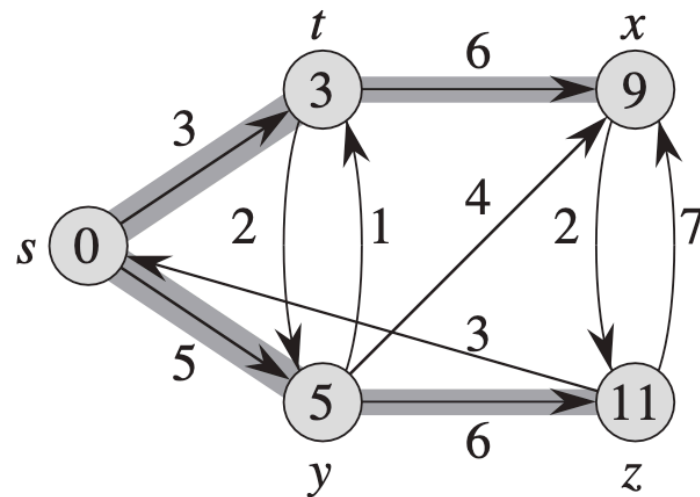
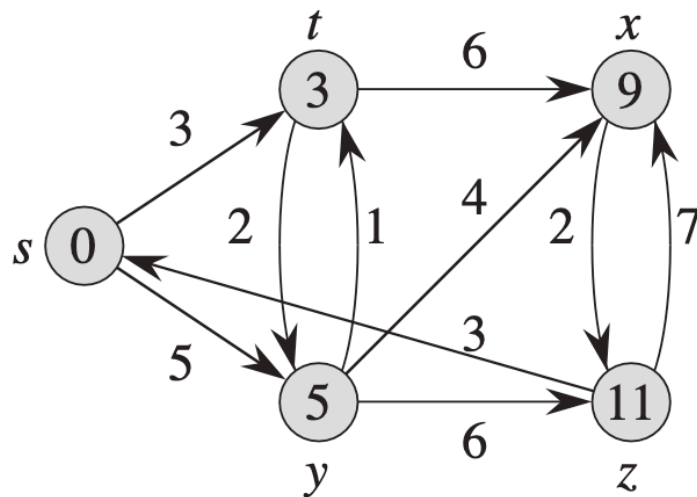
Estructuras de Datos y Algoritmos /
Algoritmos y Estructuras de Datos II
Año 2025

Dr. Pablo Ponzio
Universidad Nacional de Río Cuarto
CONICET



Problema de los caminos más cortos en grafos

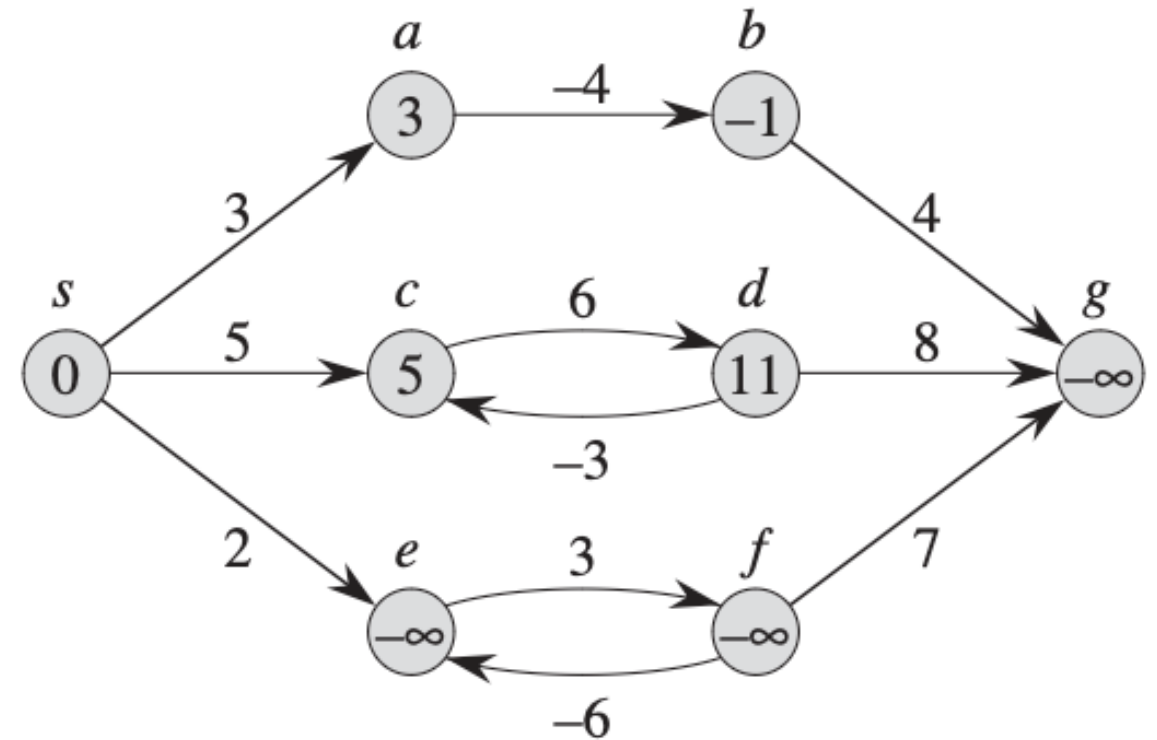
- Encontrar el camino de menor costo para llegar de un vértice a otro en un grafo
 - Las aristas del grafo tienen pesos, que representan el costo de tomar la arista



- Notar que podría haber más de una forma de llegar a un nodo con el mínimo costo, en tal caso elegiremos cualquiera de los dos caminos
- Algunas aplicaciones: Buscar caminos más cortos en mapas, buscar el camino más rápido para enviar un paquete en redes de computadoras, etc.

Caminos más cortos, ciclos y propiedades

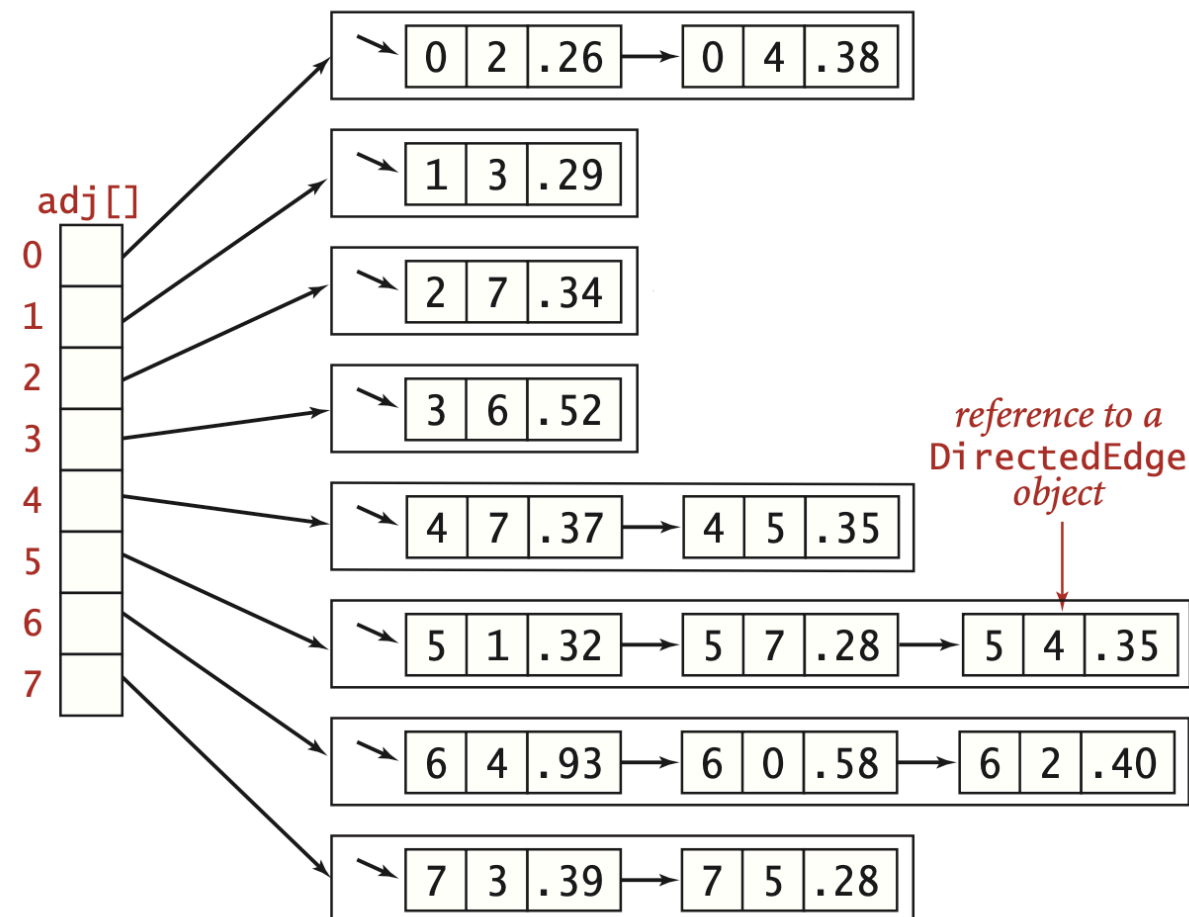
- La figura muestra dentro de cada nodo la distancia del camino más corto para alcanzar el nodo a partir de s
- Las aristas y los ciclos de costo negativo pueden traer problemas
- Algunos algoritmos requieren que todas las aristas tengan costos positivos (ej. Dijkstra)
- Otros soportan aristas con costos negativos (ej. Bellman-Ford, Kruskal)
- Los ciclos de costo negativo no son soportados por ningún algoritmo y los descartaremos
 - Hay algoritmos para detectar y reportar ciclos de costo negativo (Bellman-Ford, Kruskal)
- Propiedad: Los caminos más cortos no pueden tener ciclos
 - Por lo tanto, un camino más corto tiene a lo sumo $|V|$ vértices y $|V|-1$ aristas, y en los algoritmos es suficiente considerar caminos de a lo sumo $|V|-1$ aristas
- Propiedad: Los subcaminos de los caminos más cortos son caminos más cortos



Grafos dirigidos con pesos

- Vamos a almacenar en las listas de adyacencia objetos de tipo DirectedEdge, que representan las aristas del grafo

```
/**
 * DirectedEdge class represents a
 * weighted edge in an EdgeWeightedDigraph.
 */
public class DirectedEdge {
    final int from;
    final int to;
    final double weight;
    /**
     * @post Initializes a directed edge from vertex from
     * to vertex to with the given weight.
     */
    public DirectedEdge(int from, int to, double weight) {
        this.from = from;
        this.to = to;
        this.weight = weight;
    }
}
```



Grafos dirigidos con pesos

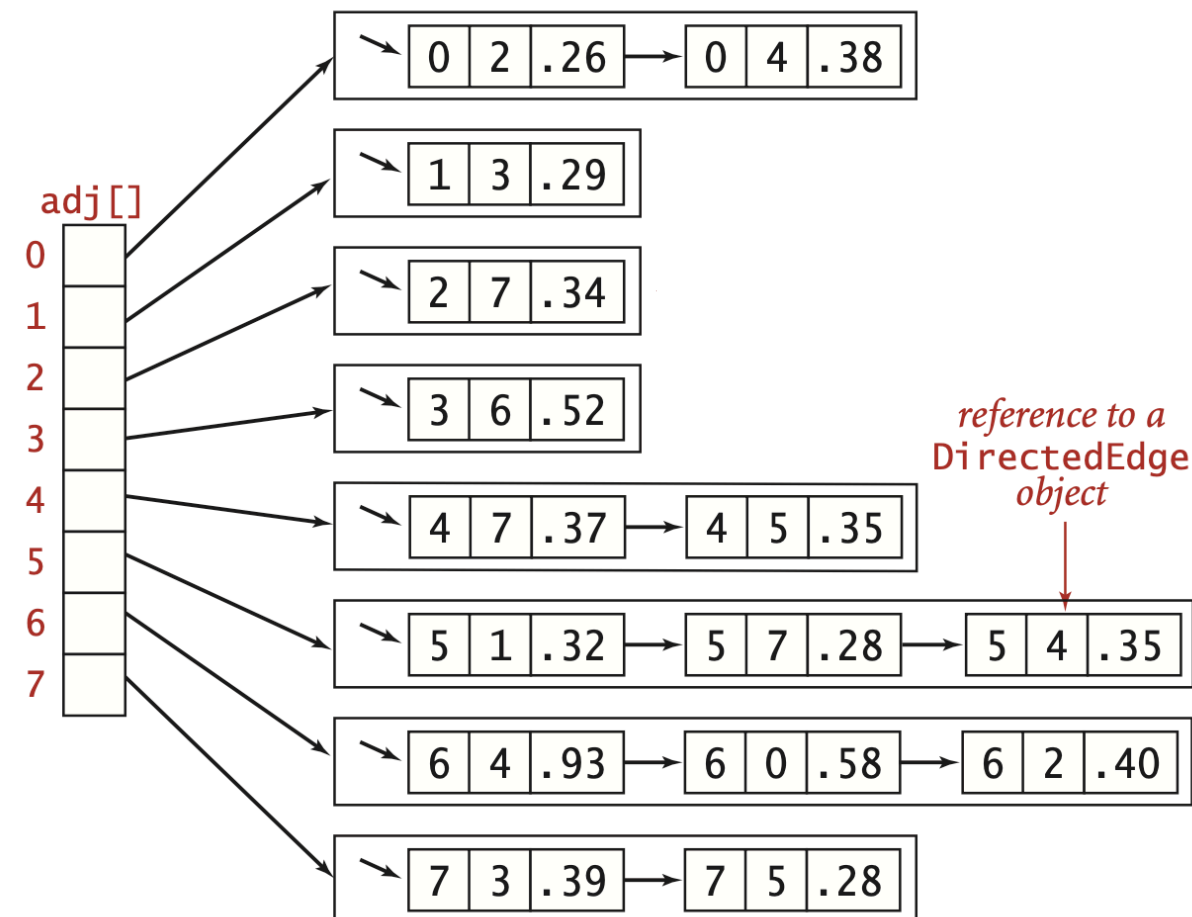
- Vamos a almacenar en las listas de adyacencia objetos de tipo DirectedEdge, que representan las aristas del grafo

```
/**  
 * DirectedEdge class represents a  
 * weighted edge in an EdgeWeightedDigraph.  
 */
```

```
public class DirectedEdge {  
    final int from;  
    final int to;  
    final double weight;
```

```
/**  
 * @post Initializes a directed edge from vertex from  
 * to vertex to with the given weight.  
 */
```

```
public  
    th  
    th  
    th  
}
```



Ejercicio: Para la representación con matrices de adyacencia podemos guardar los pesos en la matriz. Implementar grafos con pesos usando matrices de adyacencia

Grafos dirigidos con pesos

```
/**
 * EdgeWeightedDigraphs represents an edge-weighted
 * digraph of vertices named 0 through  $V - 1$ , where each
 * directed edge is of type DirectedEdge and has a real-valued weight.
 */
public class EdgeWeightedIntDigraph {
    private final int V;
    private int E;
    private List<DirectedEdge>[] adj;
    /**
     * @pre  $V \geq 0$ 
     * @post Initializes an edge-weighted digraph with  $V$  vertices and 0 edges.
     */
    public EdgeWeightedIntDigraph(int V) {
        if (V < 0)
            throw new IllegalArgumentException("Number of vertices in a Digraph must
be non-negative");
        this.V = V;
        this.E = 0;
        adj = new LinkedList[V];
        for (int v = 0; v < V; v++)
            adj[v] = new LinkedList<DirectedEdge>();
    }
}
```

Grafos dirigidos con pesos

```
/**
 * @pre 0 <= e.from < V && 0 <= e.to < V
 * @post Adds the directed edge e (e.from->e.weight->e.to)
 *       to this edge-weighted digraph. */
public void addEdge(DirectedEdge e) {
    if (e.from < 0 || e.from >= V)
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + e.from +
            " is not between 0 and " + (V-1));
    if (e.to < 0 || e.to >= V)
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + e.to +
            " is not between 0 and " + (V-1));
    adj[e.from].add(e);
    E++;
}

/**
 * @pre 0 <= v < V
 * @post Returns the list of edges going out from vertex v. */
public List<DirectedEdge> adj(int v) {
    if (v < 0 || v >= V)
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + v +
            " is not between 0 and " + (V-1));
    return adj[v];
}
```

Grafos dirigidos con pesos

```
/**
 * @pre 0 <= e.from < V && 0 <= e.to < V
 * @post Adds the directed edge e (e.from->e.weight->e.to)
 *       to this edge-weighted digraph. */
public void addEdge(DirectedEdge e) {
    if (e.from < 0 || e.from >= V)
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + e.from +
            " is not between 0 and " + (V-1));
    if (e.to < 0 || e.to >= V)
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + e.to +
            " is not between 0 and " + (V-1));
    adj[e.from].add(e);
    E++;
}
```

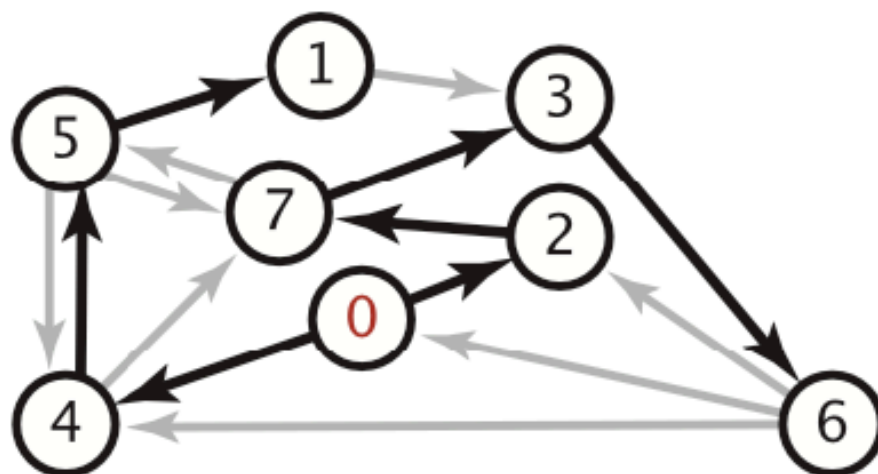
```
/**
 * @pre 0 <= v < V
 * @post Returns the list of edges going out from vertex v. */
public List<DirectedEdge> adj(int v) {
```

Ejercicio: Para agregar información a los nodos podemos construir dos índices aparte, como lo hicimos con los grafos no dirigidos genéricos. Implementar grafos dirigidos genéricos con pesos.

```
}
```


Estructuras de datos para almacenar caminos más cortos

- Las estructuras para guardar las distancias y los caminos más cortos son similares a las que usamos para DFS y BFS
- Vamos a usar un arreglo adicional `distTo` para almacenar la mínima distancia del vértice origen a los otros vértices del grafo
- Y un arreglo `edgeTo` para almacenar la arista con el predecesor del vértice en el camino más corto desde el origen
 - Con `edgeTo` podemos reconstruir el camino al igual que lo hacíamos en DFS y BFS



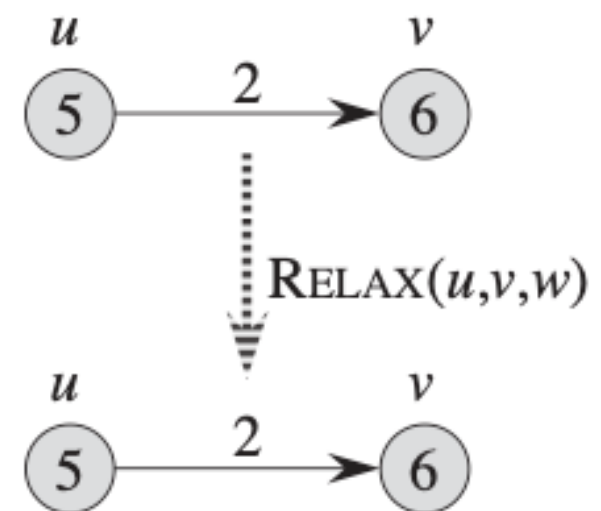
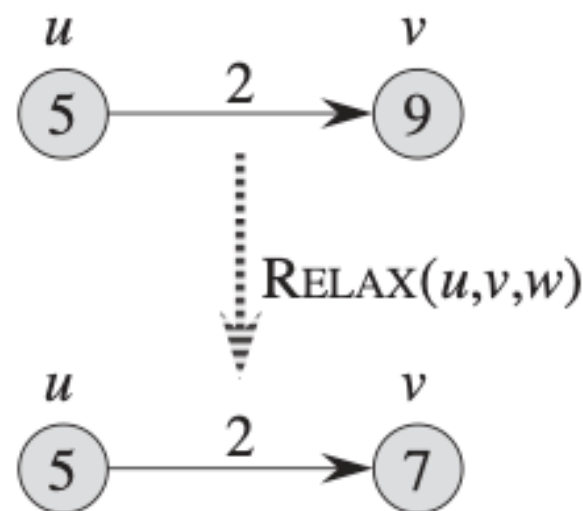
| | edgeTo[] | distTo[] |
|---|-----------|----------|
| 0 | null | 0 |
| 1 | 5->1 0.32 | 1.05 |
| 2 | 0->2 0.26 | 0.26 |
| 3 | 7->3 0.37 | 0.97 |
| 4 | 0->4 0.38 | 0.38 |
| 5 | 4->5 0.35 | 0.73 |
| 6 | 3->6 0.52 | 1.49 |
| 7 | 2->7 0.34 | 0.60 |

"Relajar" un arco: Pseudocódigo

- Es la operación principal de algunos de los algoritmos
- Consiste en evaluar si un arco $u \rightarrow v$ es parte del camino más corto entre s y v .
- Si lo es debemos:
 - Actualizar la distancia a v
 - Actualizar el camino para llegar a v
- Sino, no hacemos nada
- Ejemplos:

$\text{RELAX}(u, v, w)$

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$   
2       $v.d = u.d + w(u, v)$   
3       $v.\pi = u$ 
```



"Relajar" un arco: Pseudocódigo

- Es la operación principal de algunos de los algoritmos

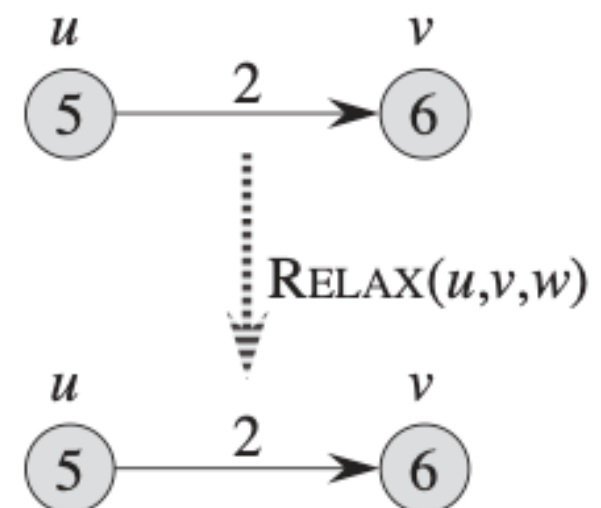
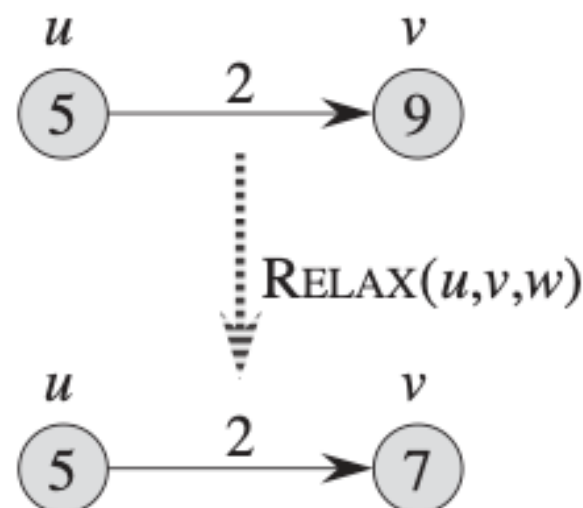
- Consiste en evaluar si un arco $u \rightarrow v$ es parte del camino más corto entre s y v .

Distancia al
vértice v

$RELAX(u, v, w)$

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$   
2       $v.d = u.d + w(u, v)$   
3       $v.\pi = u$ 
```

- Si lo es debemos:
 - Actualizar la distancia a v
 - Actualizar el camino para llegar a v
- Sino, no hacemos nada
- Ejemplos:



"Relajar" un arco: Pseudocódigo

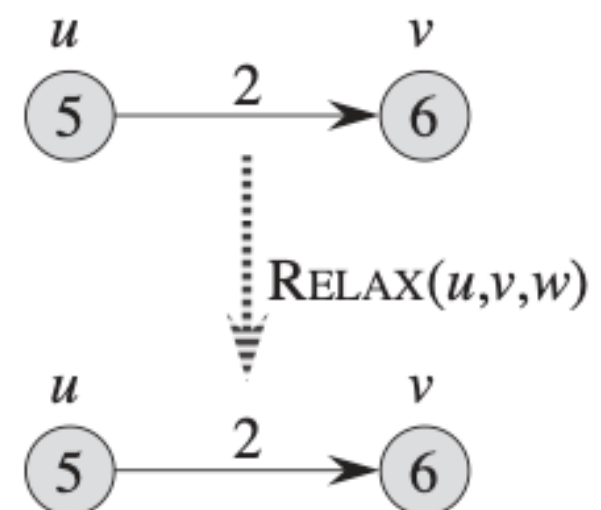
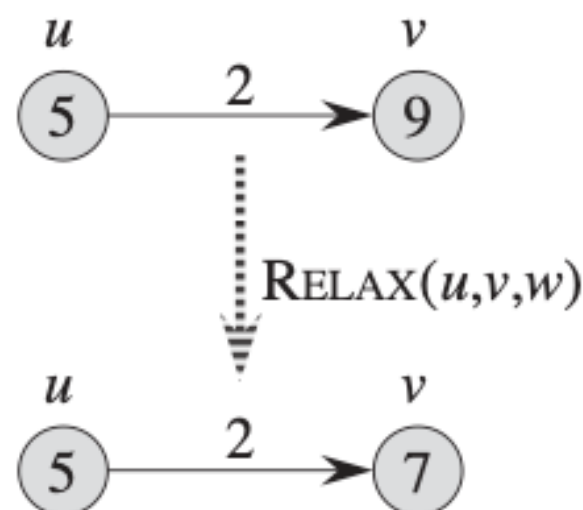
- Es la operación principal de algunos de los algoritmos
- Consiste en evaluar si un arco $u \rightarrow v$ es parte del camino más corto entre s y v .
- Si lo es debemos:
 - Actualizar la distancia a v
 - Actualizar el camino para llegar a v
- Sino, no hacemos nada
- Ejemplos:

Distancia al
vértice v

Peso de la
arista $u \rightarrow v$

$RELAX(u, v, w)$

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```



"Relajar" un arco: Pseudocódigo

- Es la operación principal de algunos de los algoritmos
- Consiste en evaluar si un arco $u \rightarrow v$ es parte del camino más corto entre s y v .
- Si lo es debemos:
 - Actualizar la distancia a v
 - Actualizar el camino para llegar a v
- Sino, no hacemos nada
- Ejemplos:

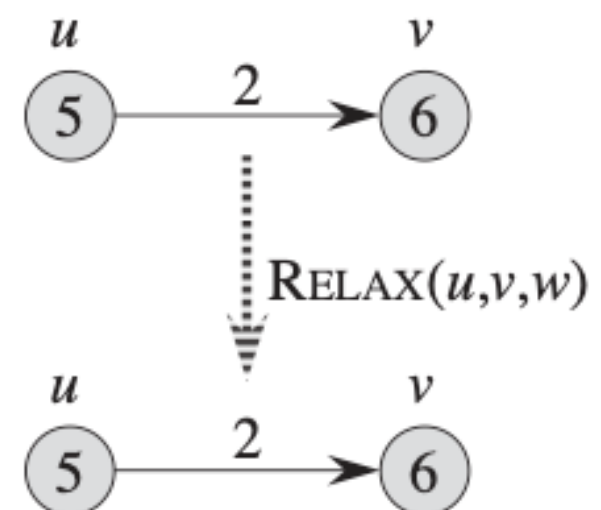
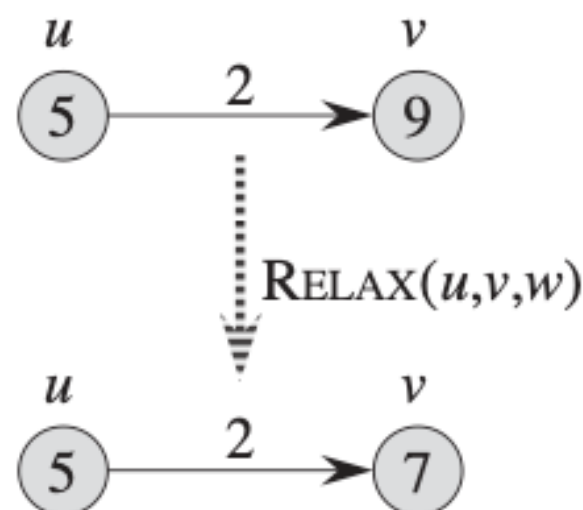
Distancia al
vértice v

Peso de la
arista $u \rightarrow v$

$w(u, v, w)$

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

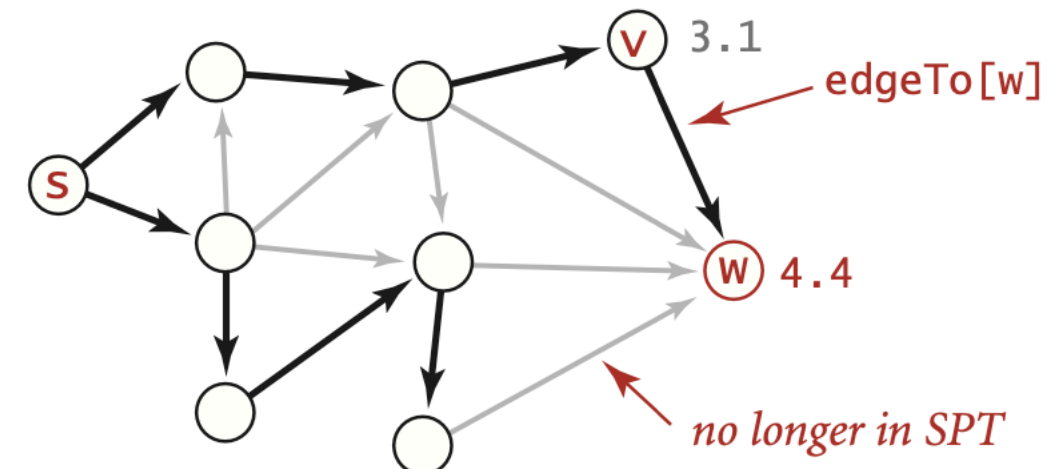
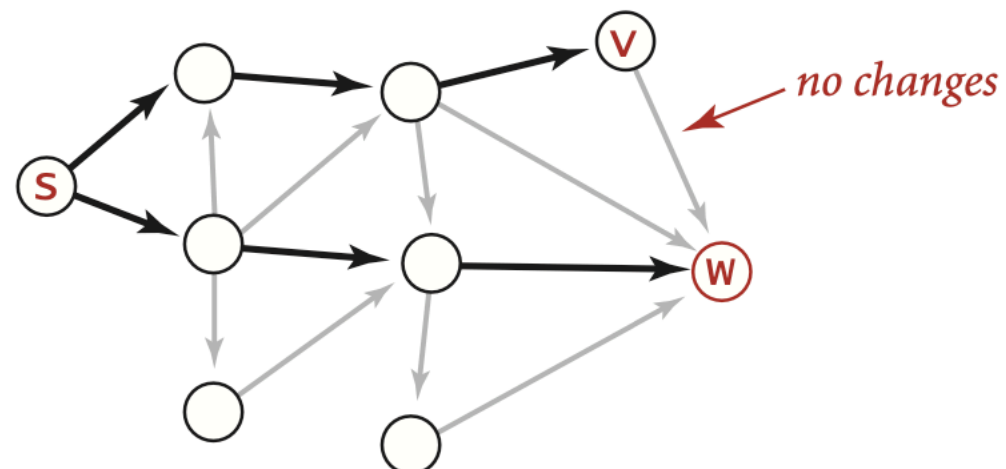
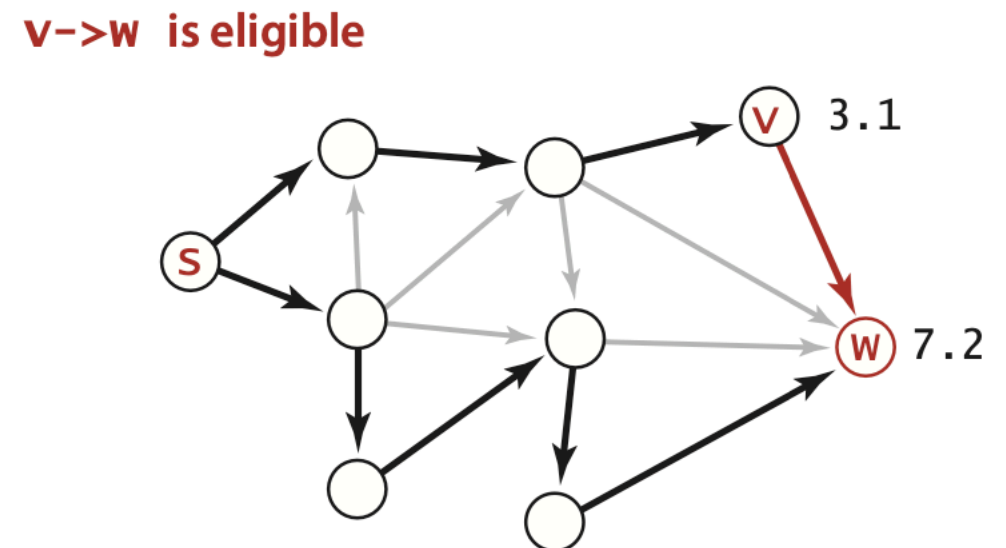
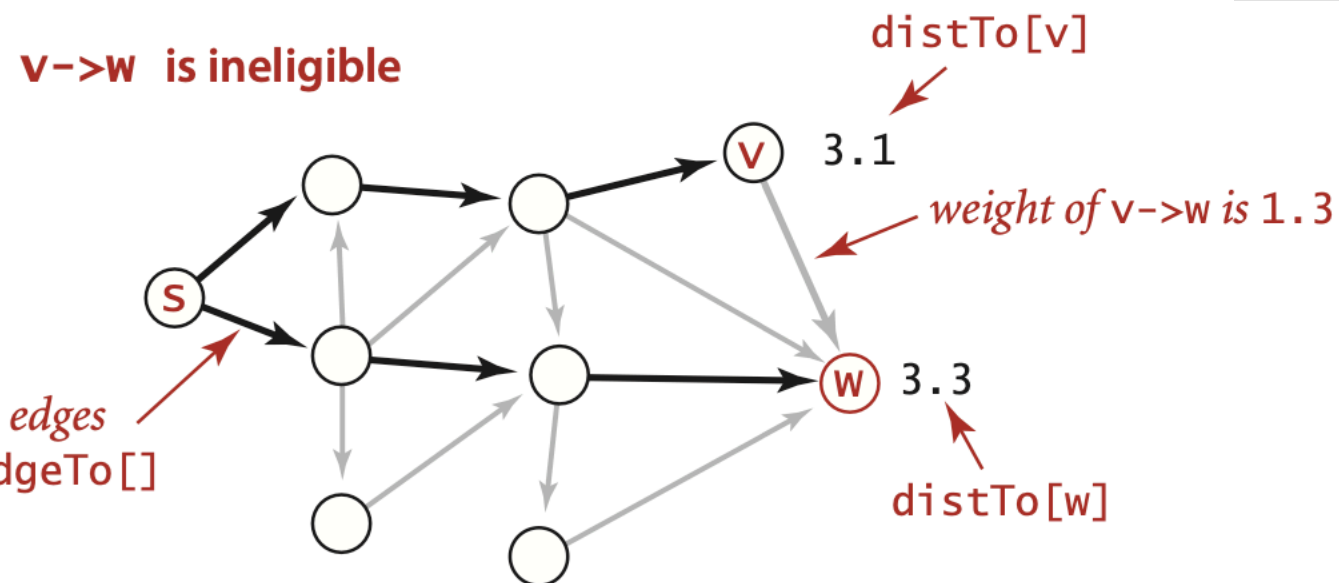
Predecesor
del vértice v



"Relajar" un arco: Java

- En Java:

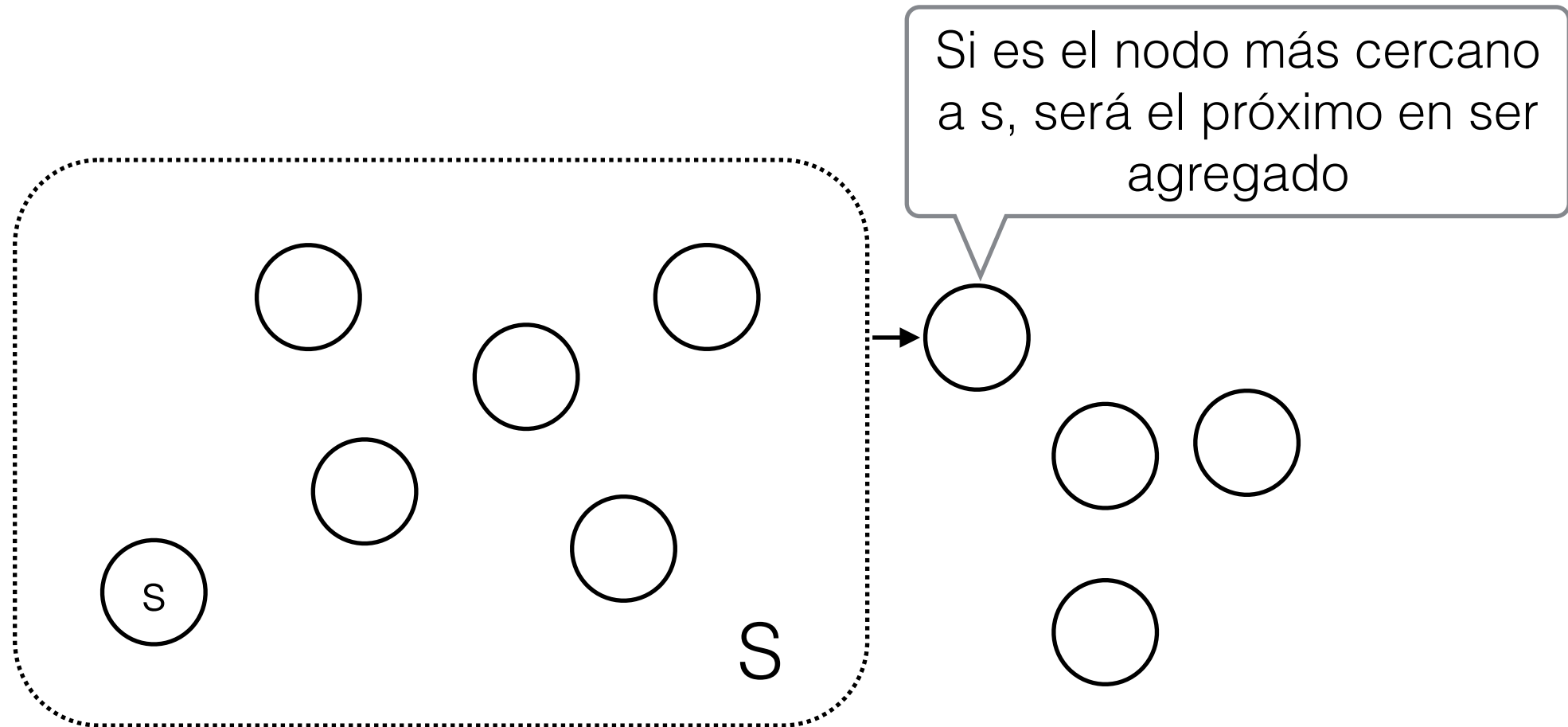
```
private void relax(DirectedEdge e)
{
    int v = e.from(), w = e.to();
    if (distTo[w] > distTo[v] + e.weight())
    {
        distTo[w] = distTo[v] + e.weight();
        edgeTo[w] = e;
    }
}
```



Algoritmo de Dijkstra

El algoritmo de Dijkstra calcula todos los caminos más cortos desde un origen s .

Idea:



- Invariante: Los nodos en el conjunto S tienen calculado el camino más corto desde s ; en cada iteración se agrega el nodo con el camino más corto a s
- Dijkstra es un algoritmo greedy: elige la solución localmente óptima
- Si no hay aristas con pesos negativos, la solución local más óptima es también la mejor solución global

Dijkstra: Pseudocódigo

- Dijkstra usa una cola de prioridad, ordenada por la distancia desde el vértice origen s
- En cada iteración, saca un vértice u de la cola de prioridad:
 - En este punto, u tiene computado el camino más corto a s , y se agrega en S
 - Luego, relaja todos los arcos de los vértices adyacentes a u

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

1 **for** each vertex $v \in G.V$

2 $v.d = \infty$

3 $v.\pi = \text{NIL}$

4 $s.d = 0$

RELAX(u, v, w)

1 **if** $v.d > u.d + w(u, v)$

2 $v.d = u.d + w(u, v)$

3 $v.\pi = u$

DIJKSTRA(G, w, s)

1 INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

2 $S = \emptyset$

3 $Q = G.V$

4 **while** $Q \neq \emptyset$

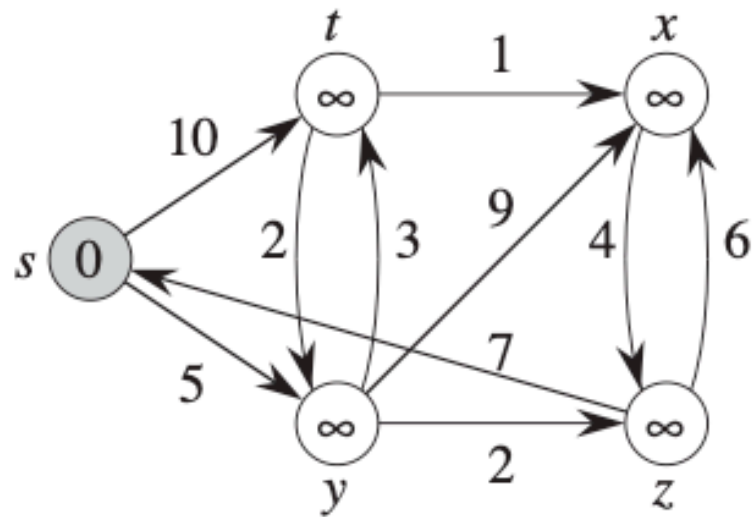
5 $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$

6 $S = S \cup \{u\}$

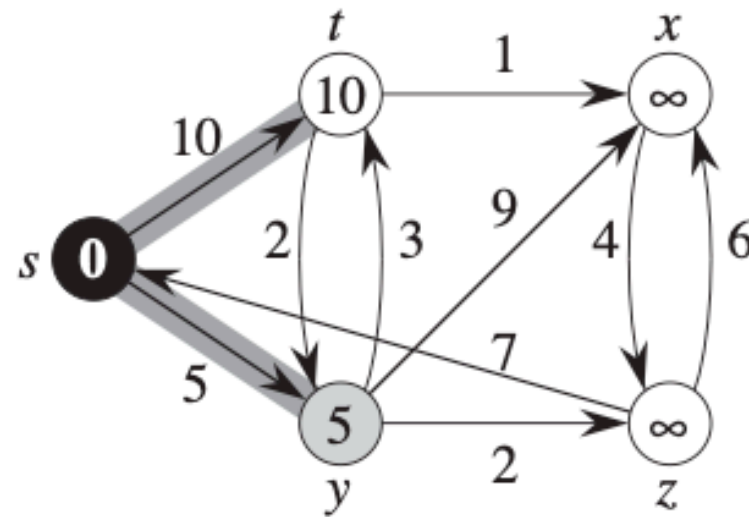
7 **for** each vertex $v \in G.Adj[u]$

8 RELAX(u, v, w)

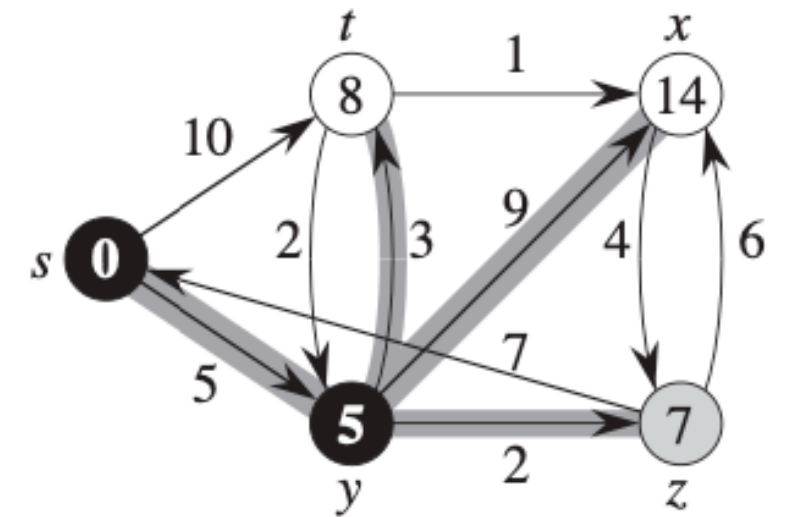
Dijkstra: Ejemplo



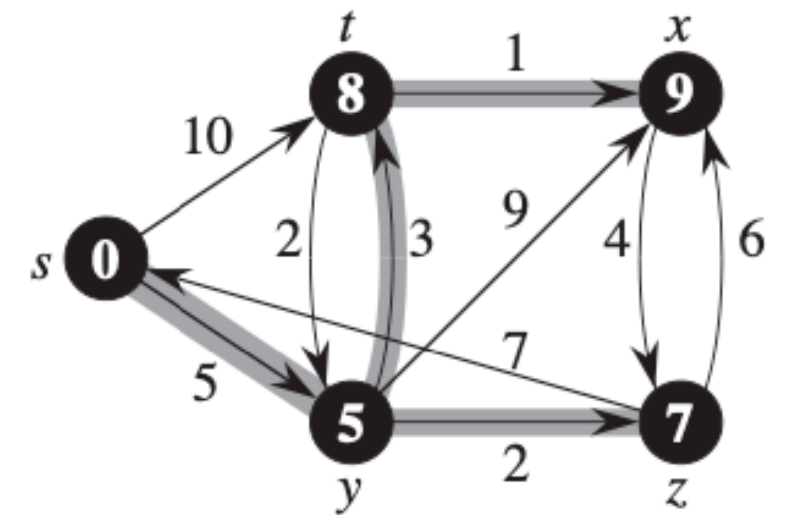
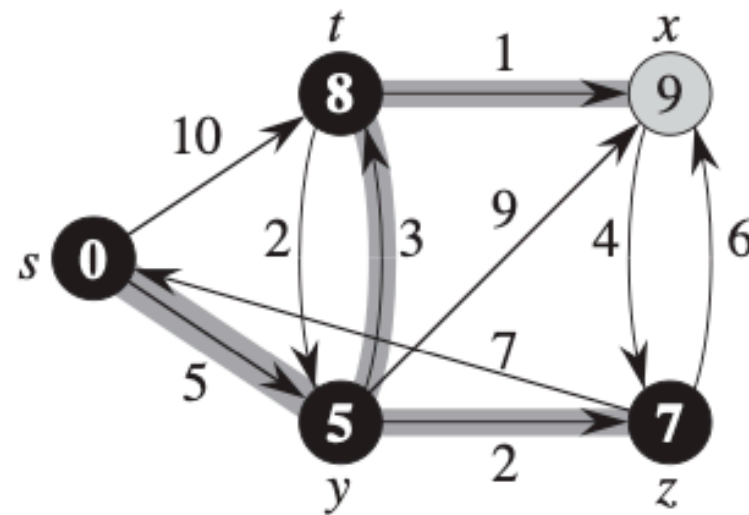
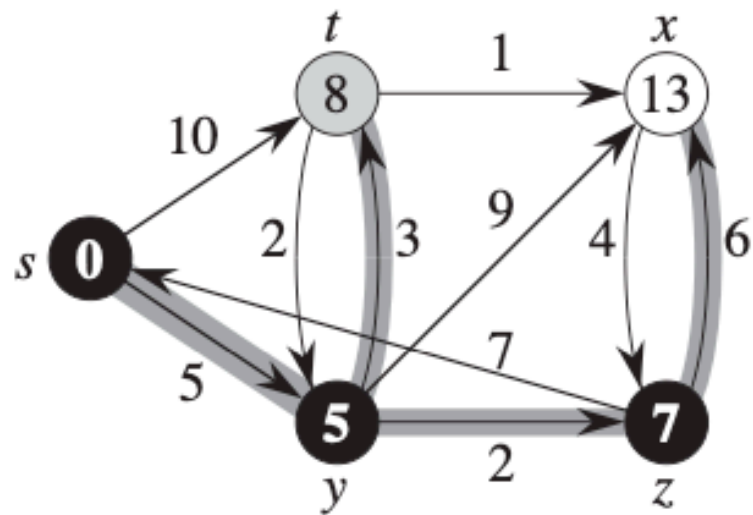
(a)



(b)



(c)



Dijkstra: Tiempo de ejecución

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

$O(V)$

Dijkstra(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

$O(V)$

$O(V)$

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

$O(V)$

$O(V)$

Se ejecuta V
veces

RA(G, w, s)

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

$S = \emptyset$

$Q = G.V$

while $Q \neq \emptyset$

```
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
```

```
6       $S = S \cup \{u\}$ 
```

```
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
```

```
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

$O(V)$

$O(V)$

Se ejecuta V
veces

RA(G, w, s)

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

$S = \emptyset$

$Q = G.V$

while $Q \neq \emptyset$

```
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
```

```
6       $S = S \cup \{u\}$ 
```

```
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
```

```
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

$O(V \log V)$, ya que
ExtractMin es $O(\log V)$ con
heaps

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

$O(V)$

$O(V)$

Se ejecuta V
veces

Se ejecuta E
veces

RA(G, w, s)

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

$S = \emptyset$

$Q = G.V$

while $Q \neq \emptyset$

$u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$

$S = S \cup \{u\}$

for each vertex $v \in G.Adj[u]$

RELAX(u, v, w)

$O(V \log V)$, ya que
ExtractMin es $O(\log V)$ con
heaps

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

$O(V)$

$O(V)$

Se ejecuta V
veces

Se ejecuta E
veces

8

RA(G, w, s)

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

$S = \emptyset$

$Q = G.V$

while $Q \neq \emptyset$

$u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$

$S = S \cup \{u\}$

for each vertex $v \in G.Adj[u]$

RELAX(u, v, w)

$O(V \log V)$, ya que
ExtractMin es $O(\log V)$ con
heaps

$O(\log V)$ porque
las prioridades se
actualizan (decreaseKey)
cuando se relaja v

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

DIJKSTRA(G, w, s)

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

$S = \emptyset$

$Q = G.V$

while $Q \neq \emptyset$

$u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$

$S = S \cup \{u\}$

for each vertex $v \in G.Adj[u]$

 RELAX(u, v, w)

$O(V)$

$O(V)$

Se ejecuta V
veces

Se ejecuta E
veces

$O(E \log V)$

$O(V \log V)$, ya que
ExtractMin es $O(\log V)$ con
heaps

$O(\log V)$ porque
las prioridades se
actualizan (decreaseKey)
cuando se relaja v

Dijkstra: Tiempo de ejecución

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

```
1 for each vertex  $v \in G.V$ 
2    $v.d = \infty$ 
3    $v.\pi = \text{NIL}$ 
4  $s.d = 0$ 
```

RELAX(u, v, w)

```
1 if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2    $v.d = u.d + w(u, v)$ 
```

Dijkstra es $O(V \log V + E \log V)$

$O(V)$

RA(G, w, s)

$O(V)$

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

$S = \emptyset$

$Q = G.V$

while $Q \neq \emptyset$

$u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$

$S = S \cup \{u\}$

for each vertex $v \in G.Adj[u]$

RELAX(u, v, w)

Se ejecuta V
veces

Se ejecuta E
veces

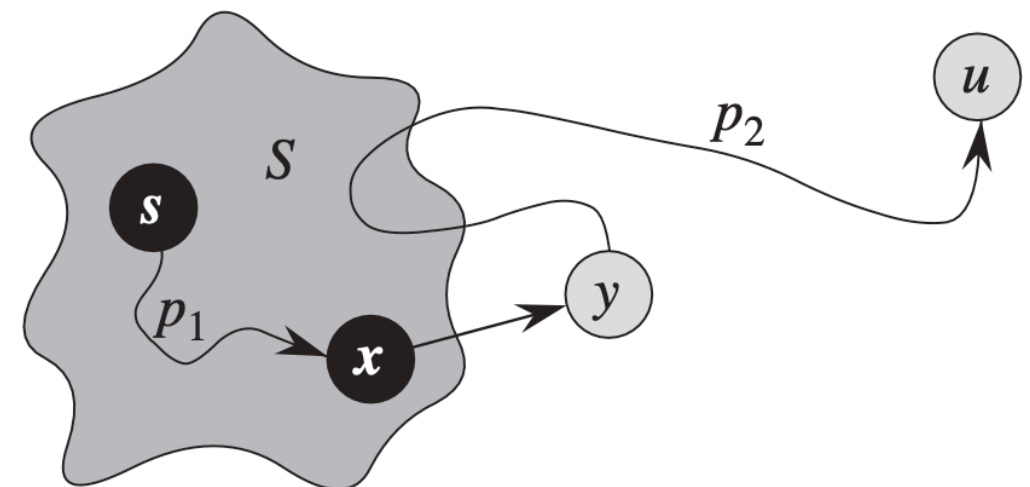
$O(E \log V)$

$O(V \log V)$, ya que
ExtractMin es $O(\log V)$ con
heaps

$O(\log V)$ porque
las prioridades se
actualizan (decreaseKey)
cuando se relaja v

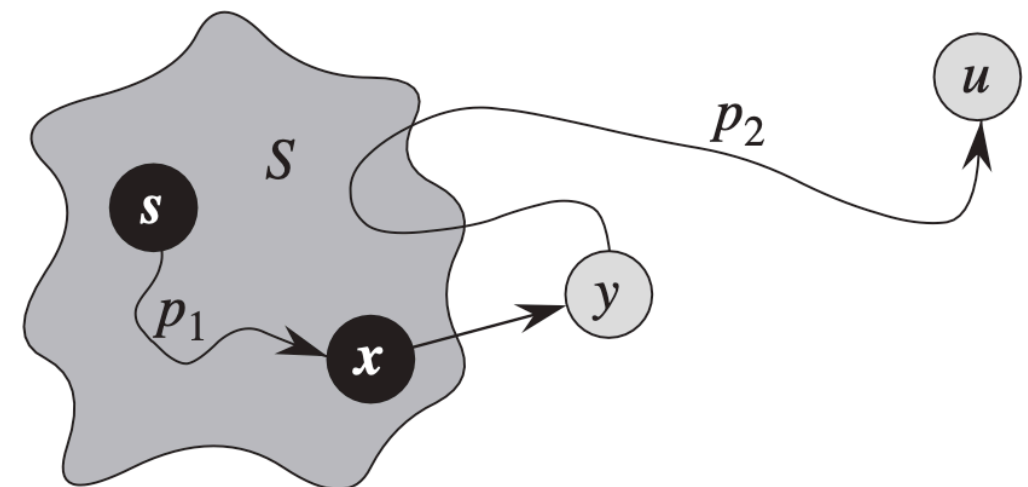
Dijkstra: Prueba de corrección

- Invariante del ciclo de Dijkstra: para todos los vértices v en el conjunto S , $v.d$ es igual a la distancia del camino más corto de s a v , denotada como $\delta(s, v)$
- Debemos probar que cada vez que Dijkstra agrega un vértice u a S se cumple que $u.d = \delta(s, u)$
- Razonemos por el absurdo: Sea u el primer vértice que el algoritmo agrega a S tal que u no está en el camino más corto de s a u , es decir, $u.d \neq \delta(s, u)$
- Como $u.d \neq \delta(s, u)$, debe existir un camino más corto de s a u , que contenga un vértice y fuera de S que aparece antes que u en el camino
- Es decir, podemos descomponer el camino más corto de s a u en $s \rightarrow p_1 \rightarrow x \rightarrow y \rightarrow p_2 \rightarrow u$, donde s, x, y y todos los vértices en p_1 están en S , e y es el primer vértice fuera de S (ver Figura)
 - Si no existiera tal y , u es el primer vértice fuera de S en el camino más corto de s a u
 - Como $x.d = \delta(s, x)$ (x está en S), y u es el nodo que le sigue en el camino más corto de s a u , al relajar el arco $x \rightarrow u$ tenemos que $u.d = \delta(s, u)$
 - Esto contradice la hipótesis $u.d \neq \delta(s, u)$, por lo que y debe existir



Dijkstra: Prueba de corrección

- Notar que, $s \rightarrow p_1 \rightarrow x \rightarrow y$ es un subcamino del camino más corto de s a u , por lo que $s \rightarrow p_1 \rightarrow x \rightarrow y$ es un camino más corto de s a y
 - Subcaminos de un camino más corto son caminos más cortos
- Como $x.d = \delta(s, x)$ (x está en S) y $s \rightarrow p_1 \rightarrow x \rightarrow y$ es un camino más corto de s a y , al relajar el arco $x \rightarrow y$ tenemos que $y.d = \delta(s, y)$
- Entonces:
 - $y.d = \delta(s, y)$
 - $\leq \delta(s, u)$ {no hay arcos negativos en p_2 }
 - $\leq u.d$ {el algoritmo no puede asignar a $u.d$ un valor menor a $\delta(s, u)$ }
- Pero u se agregó a S , por lo que debe valer que $u.d \leq y.d$ (sino y debería haberse agregado a S)
- De $u.d \geq y.d$ y $u.d \leq y.d$ se deduce $u.d = y.d$, y por lo tanto:
 - $y.d = \delta(s, y) = \delta(s, u) = u.d$
- Esto contradice la hipótesis $u.d \neq \delta(s, u)$, y se concluye que $u.d = \delta(s, u)$ siempre que se agrega un vértice u a S
- Es decir, siempre que Dijkstra agrega un vértice u a S , u está en un camino más corto de s a u



Dijkstra: Implementación

```
/**
 * @pre 0=<s<V && G has no edges with negative weight
 * @post Computes the shortest paths from the source vertex s to every other
 * vertex in the edge-weighted digraph G.
 */
public Dijkstra(EdgeWeightedIntDigraph G, int s) {
    if (s < 0 || s >= G.V())
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + s +
            " is not between 0 and " + (G.V()-1));
    // Initialization
    distTo = new double[G.V()];
    edgeTo = new DirectedEdge[G.V()];
    pq = new IndexMinPQ<Double>(G.V());
    for (int v = 0; v < G.V(); v++) {
        if (v != s) {
            distTo[v] = Double.POSITIVE_INFINITY;
            pq.insert(v, distTo[v]);
        }
    }
    distTo[s] = 0.0;
    pq.insert(s, distTo[s]);
    // Compute shortest paths
    while (!pq.isEmpty()) {
        int v = pq.delMin();
        for (DirectedEdge e : G.adj(v))
            relax(e);
    }
}
```

Dijkstra: Implementación

```
/**
 * @pre 0=<s<V && G has no edges with negative weight
 * @post Computes the shortest paths from the source vertex s to every other
 * vertex in the edge-weighted digraph G.
 */
public Dijkstra(EdgeWeightedDigraph G, int s) {
    if (s < 0 || s >= G.V())
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + s +
            " is not within the range of indices [0, " + G.V() - 1 + "]");
    // Initialization
    distTo = new double[G.V()];
    edgeTo = new DirectedEdge[G.V()];
    pq = new IndexMinPQ<Double>(G.V());
    for (int v = 0; v < G.V(); v++) {
        if (v != s) {
            distTo[v] = Double.POSITIVE_INFINITY;
            pq.insert(v, distTo[v]);
        }
    }
    distTo[s] = 0.0;
    pq.insert(s, distTo[s]);
    // Compute shortest paths
    while (!pq.isEmpty()) {
        int v = pq.delMin();
        for (DirectedEdge e : G.adj(v))
            relax(e);
    }
}
```

Cola de prioridad (heap) que guarda prioridades asociadas a los índices

Dijkstra: Implementación

```
/**
 * @pre 0 ≤ s < V && G has no edges with negative weight
 * @post Computes the shortest paths from the source vertex s to every other
 * vertex in the edge-weighted digraph G.
 */
public Dijkstra(EdgeWeightedDigraph G, int s) {
    if (s < 0 || s ≥ G.V())
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + s +
            " is not within the range of indices");
    // Initialization
    distTo = new double[G.V()];
    edgeTo = new DirectedEdge[G.V()];
    pq = new IndexMinPQ<Double>(G.V());
    for (int v = 0; v < G.V(); v++) {
        if (v != s) {
            distTo[v] = Double.POSITIVE_INFINITY;
            pq.insert(v, distTo[v]);
        }
    }
    distTo[s] = 0.0;
    pq.insert(s, distTo[s]);
    // Compute shortest paths
    while (!pq.isEmpty()) {
        int v = pq.delMin();
        for (DirectedEdge e : G.adj(v))
            relax(e);
    }
}

/**
 * @post Relax edge e and update pq
 * and edgeTo if changed.
 */
private void relax(DirectedEdge e) {
    int v = e.from, w = e.to;
    if (distTo[w] > distTo[v] + e.weight) {
        distTo[w] = distTo[v] + e.weight;
        edgeTo[w] = e;
        pq.decreaseKey(w, distTo[w]);
    }
}
```

Cola de prioridad (heap) que guarda prioridades asociadas a los índices

Dijkstra: Implementación

```
/**
 * @pre 0=<s<V && G has no edges with negative weight
 * @post Computes the shortest paths from the source vertex s to every other
 * vertex in the edge-weighted digraph G.
 */
public Dijkstra(EdgeWeightedDigraph G, int s) {
    if (s < 0 || s >= G.V())
        throw new IllegalArgumentException("vertex " + s +
            " is not within the range of indices [0, " + G.V() - 1 + "]");
    // Initialization
    distTo = new double[G.V()];
    edgeTo = new DirectedEdge[G.V()];
    pq = new IndexMinPQ<Double>(G.V());
    for (int v = 0; v < G.V(); v++) {
        if (v != s) {
            distTo[v] = Double.POSITIVE_INFINITY;
            pq.insert(v, distTo[v]);
        }
    }
    distTo[s] = 0.0;
    pq.insert(s, distTo[s]);
    // Compute shortest paths
    while (!pq.isEmpty()) {
        int v = pq.delMin();
        for (DirectedEdge e : G.adj(v))
            relax(e);
    }
}

/**
 * @post Relax edge e and update pq
 * and edgeTo
 */
private void relax(DirectedEdge e) {
    int v = e.from();
    int w = e.to();
    if (distTo[w] > distTo[v] + e.weight) {
        distTo[w] = distTo[v] + e.weight;
        edgeTo[w] = e;
        pq.decreaseKey(w, distTo[w]);
    }
}
```

Cola de prioridad (heap) que guarda prioridades asociadas a los índices

Cambiar la prioridad de un vértice es $O(\log V)$ con heaps

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como máximo)

BELLMAN-FORD(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como máximo)

BELLMAN-FORD(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

Si el costo de un nodo sigue decrementándose, tenemos un ciclo negativo y retornamos false

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como máximo)

BELLMAN-FORD(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas) $O(V)$

```
BELLMAN-FORD( $G, w, s$ )  
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )  
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$   
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$   
4          RELAX( $u, v, w$ )  
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$   
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$   
7          return FALSE  
8  return TRUE
```

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como máximo)

BELLMAN-FORD(G, u)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

$O(V)$

Se ejecuta
 $V-1$ veces

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como)

```
BELLMAN-FORD( $G, u$ )  
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )  
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$   
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$   
4          RELAX( $u, v, w$ )  
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$   
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$   
7          return FALSE  
8  return TRUE
```

$O(V)$

Se ejecuta
 $V-1$ veces

Se ejecuta E
veces

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como)

$O(VE)$

$O(V)$

Se ejecuta
 $V-1$ veces

```
BELLMAN-FORD( $G, u$ )
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, u$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

Se ejecuta E
veces

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como)

```
1 BELLMAN-FORD( $G, u$ )
2   INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, u$ )
3   for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
4       for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
5           RELAX( $u, v, w$ )
6   for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
7       if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
8           return FALSE
9   return TRUE
```

$O(V)$

$O(VE)$

Se ejecuta $V-1$ veces

$O(E)$

Se ejecuta E veces

- Sin embargo, es mucho más ineficiente que Dijkstra ($O(V \log V + E \log V)$), ya que tarda $O(V + VE + E) = O(VE)$ en el peor caso

Bellman-Ford

- El algoritmo de Bellman-Ford soporta aristas con pesos negativos
- Y detecta ciclos negativos en el grafo (retorna falso)
- Idea: Si relajamos $V-1$ veces cada arista obtenemos todos los caminos más cortos (tienen $V-1$ aristas como máximo)

$O(VE)$

$O(V)$

Se ejecuta
 $V-1$ veces

```
BELLMAN-FORD( $G, u$ )
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, u$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

$O(E)$

Se ejecuta E
veces

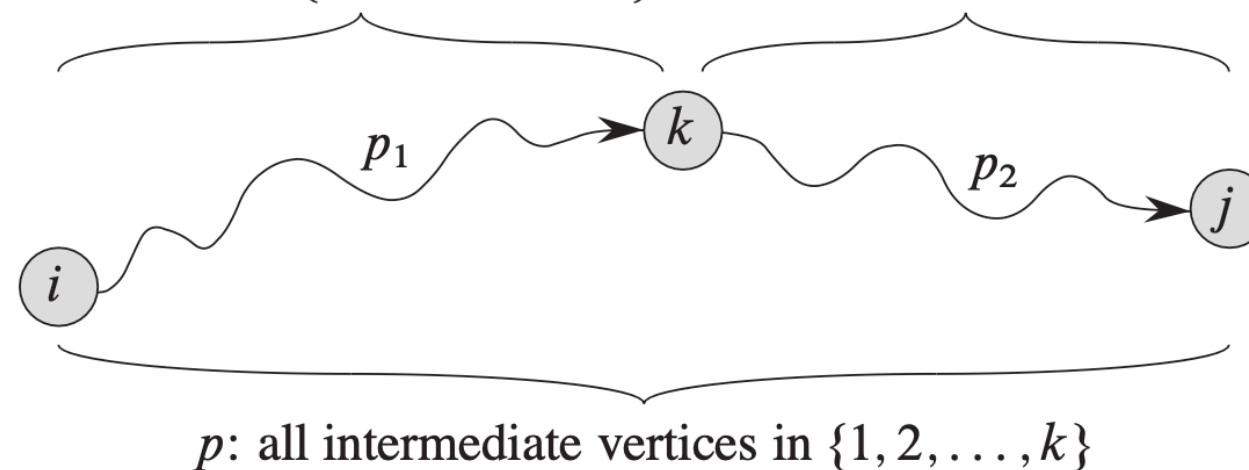
- Sin embargo, el algoritmo de Bellman-Ford es lento ya que tarda mucho en ejecutarse para algún grafo

Ejercicio: Implementar el algoritmo de Bellman-Ford y ejecutarlo a mano para algún grafo

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El camino más corto p de i a j , pasando por los k primeros nodos, puede:
 - O bien pasar por k , es decir $p = i \rightarrow p_1 \rightarrow k \rightarrow p_2 \rightarrow j$, y todos los vértices intermedios de p_1 y p_2 están entre 1 y $k-1$

all intermediate vertices in $\{1, 2, \dots, k-1\}$ all intermediate vertices in $\{1, 2, \dots, k-1\}$



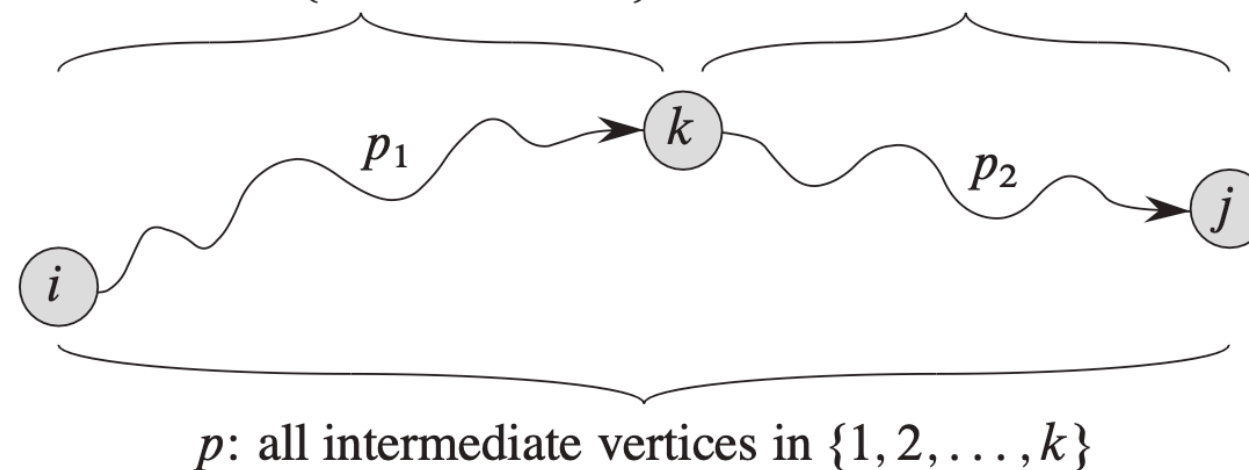
- O no pasar por k , es decir $p = i \rightarrow p_1 \rightarrow j$, y los vértices intermedios de p_1 están entre 1 y $k-1$
- La solución recursiva a este problema viene dada por matrices $D^{(0)}, \dots, D^{(n)}$, tales que cada elemento de cada matriz se define como:

$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}) & \text{if } k \geq 1. \end{cases}$$

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El camino más corto p de i a j , pasando por los k primeros nodos, puede:
 - O bien pasar por k , es decir $p = i \rightarrow p_1 \rightarrow k \rightarrow p_2 \rightarrow j$, y todos los vértices intermedios de p_1 y p_2 están entre 1 y $k-1$

all intermediate vertices in $\{1, 2, \dots, k-1\}$ all intermediate vertices in $\{1, 2, \dots, k-1\}$



- O no pasar por k , es decir $p = i \rightarrow p_1 \rightarrow j$, y los vértices intermedios de p_1 están entre 1 y $k-1$

El algoritmo
recursivo es $O(3^V)$

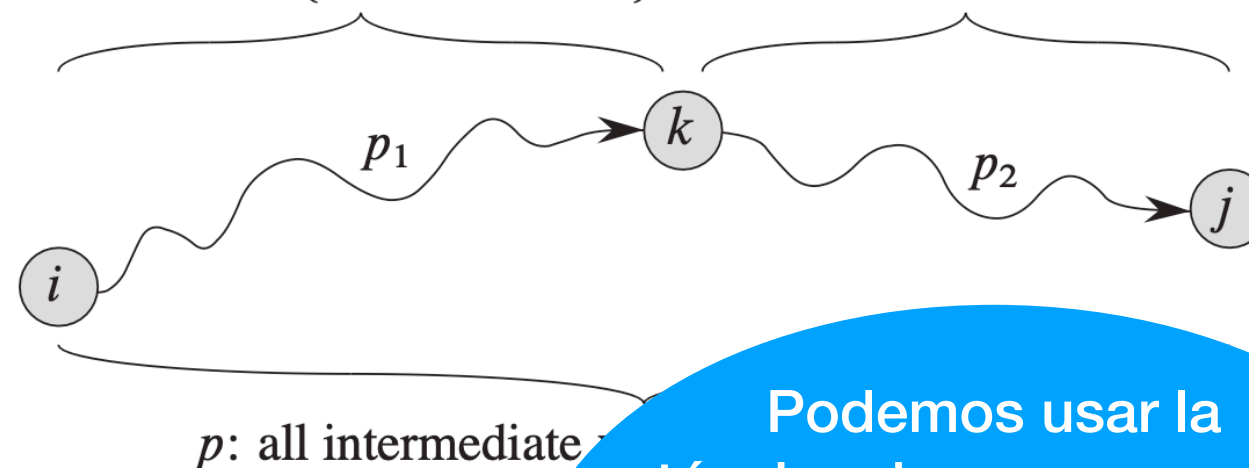
La solución recursiva a este problema viene dada por matrices $D^{(0)}, \dots, D^{(n)}$,
cada elemento de cada matriz se define como:

$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}) & \text{if } k \geq 1. \end{cases}$$

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El camino más corto p de i a j , pasando por los k primeros nodos, puede:
 - O bien pasar por k , es decir $p = i \rightarrow p_1 \rightarrow k \rightarrow p_2 \rightarrow j$, y todos los vértices intermedios de p_1 y p_2 están entre 1 y $k-1$

all intermediate vertices in $\{1, 2, \dots, k-1\}$ all intermediate vertices in $\{1, 2, \dots, k-1\}$



- O no pasar por k , es decir $p = i \rightarrow \dots \rightarrow j$, y todos los vértices intermedios de p están entre 1 y $k-1$

El algoritmo recursivo es $O(3^V)$

Podemos usar la técnica de programación dinámica y usar matrices para guardar los resultados intermedios, esto da un algoritmo $O(V^3)$

$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}) & \text{if } k \geq 1. \end{cases}$$

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El algoritmo de Floyd-Warshall computa los caminos más cortos entre todos los pares de nodos del grafo (en lugar de a partir de un origen)
- Para esto computa las matrices $D^{(0)}, \dots, D^{(n)}$ iterativamente:

FLOYD-WARSHALL(W)

```
1   $n = W.rows$ 
2   $D^{(0)} = W$ 
3  for  $k = 1$  to  $n$ 
4      let  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  be a new  $n \times n$  matrix
5      for  $i = 1$  to  $n$ 
6          for  $j = 1$  to  $n$ 
7               $d_{ij}^{(k)} = \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)})$ 
8  return  $D^{(n)}$ 
```

- El algoritmo usa la técnica de programación dinámica: guarda en matrices los resultados intermedios de lo que de otra manera serían llamadas recursivas (el algoritmo recursivo es exponencial)

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El algoritmo de Floyd-Warshall computa los caminos más cortos entre todos los pares de nodos del grafo (en lugar de a partir de un origen)

computa las matrices $D^{(0)}, \dots, D^{(n)}$ iterativamente:

$O(V^3)$: Es rápido solo para grafos de tamaño moderado

```
1 FLOYD-WARSHALL( $W$ )  
2    $n = W.rows$   
3    $D^{(0)} = W$   
4   for  $k = 1$  to  $n$   
5     let  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  be a new  $n \times n$  matrix  
6     for  $i = 1$  to  $n$   
7       for  $j = 1$  to  $n$   
8          $d_{ij}^{(k)} = \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)})$   
9   return  $D^{(n)}$ 
```

- El algoritmo usa la técnica de programación dinámica: guarda en matrices los resultados intermedios de lo que de otra manera serían llamadas recursivas (el algoritmo recursivo es exponencial)

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El algoritmo de Floyd-Warshall computa los caminos más cortos entre todos los pares de nodos del grafo (a partir de un origen)

$O(V^3)$: Es rápido solo para grafos de tamaño moderado

Requiere V matrices de tamaño V^2 , es decir ocupa espacio $O(V^3)$, pero podemos mejorarlo ya que funciona igual con una única matriz

```
1  Floyd-WARSHALL
2   $n = W.rows$ 
3   $D^{(0)} = W$ 
4  for  $k = 1$  to  $n$ 
5      let  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  be a new  $n \times n$  matrix
6      for  $i = 1$  to  $n$ 
7          for  $j = 1$  to  $n$ 
8               $d_{ij}^{(k)} = \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)})$ 
9  return  $D^{(n)}$ 
```

- El algoritmo usa la técnica de programación dinámica: guarda en matrices los resultados intermedios de lo que de otra manera serían llamadas recursivas (el algoritmo recursivo es exponencial)

Algoritmo de Floyd-Warshall

- El algoritmo de Floyd-Warshall computa los caminos más cortos entre todos los pares de nodos del grafo (partir de un origen)

$O(V^3)$: Es rápido solo para grafos de tamaño moderado

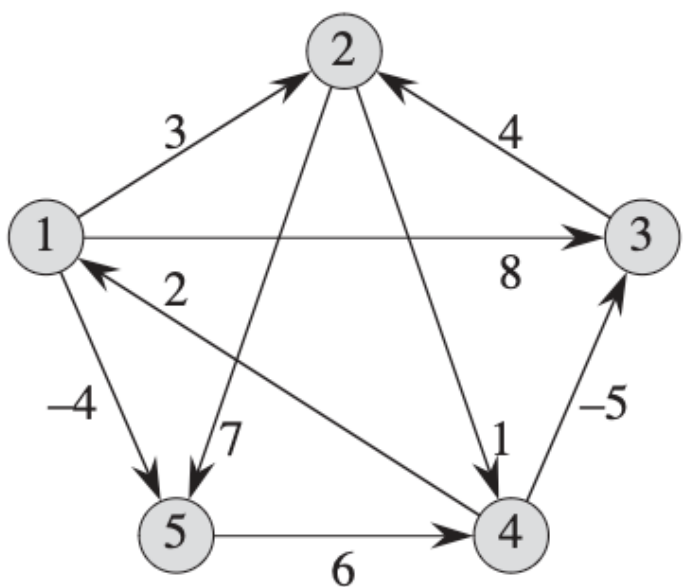
Requiere V matrices de tamaño V^2 , es decir ocupa espacio $O(V^3)$, pero podemos mejorarlo ya que funciona igual con una única matriz

```

1  Floyd-WARSHALL
2  let  $n = W.rows$ 
3  let  $D^{(0)} = W$ 
4  for  $k = 1$  to  $n$ 
5      let  $D^{(k)} = (d_{ij}^{(k)})$  be a new  $n \times n$  matrix
6      for  $i = 1$  to  $n$ 
7          for  $j = 1$  to  $n$ 
8               $d_{ij}^{(k)} = \min(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)})$ 
9  return  $D^{(n)}$ 
    
```

Podemos mejorarlo observando que funciona igual si trabajamos sobre una única matriz

- El algoritmo usa la técnica de programación dinámica: guarda en matrices los resultados intermedios de lo que de otra manera serían llamadas recursivas (el algoritmo recursivo es exponencial)



Para computar caminos entre nodos consideramos dos casos:

- Si pasamos por k en el camino de i a j ($i \rightarrow k \rightarrow j$), el predecesor de j es el predecesor en el camino de k a j
- Sino el predecesor no cambia

$$\pi_{ij}^{(k)} = \begin{cases} \pi_{ij}^{(k-1)} & \text{if } d_{ij}^{(k-1)} \leq d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \\ \pi_{kj}^{(k-1)} & \text{if } d_{ij}^{(k-1)} > d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \end{cases}$$

Distancias

$$D^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & \infty & -5 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

Caminos

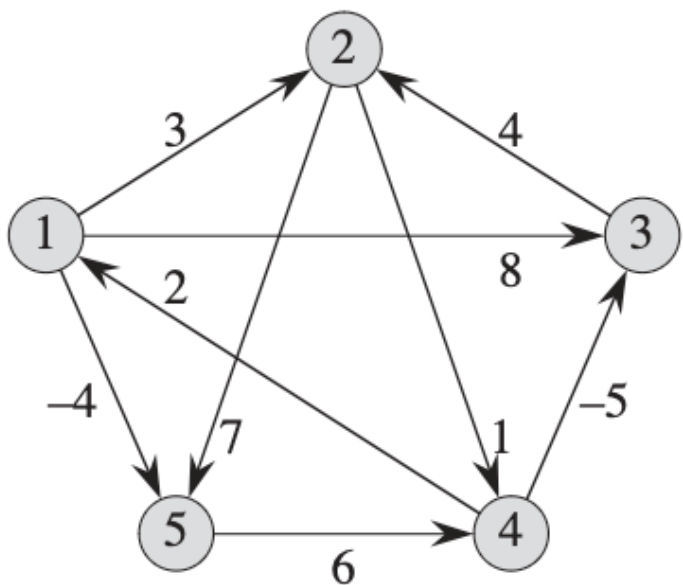
$$\Pi^{(0)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & \text{NIL} & 4 & \text{NIL} & \text{NIL} \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(1)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(2)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & 2 & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & 2 & 2 \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$



Para computar caminos entre nodos consideramos dos casos:

- Si pasamos por k en el camino de i a j ($i \rightarrow k \rightarrow j$), el predecesor de j es el predecesor en el camino de k a j
- Sino el predecesor no cambia

$$\pi_{ij}^{(k)} = \begin{cases} \pi_{ij}^{(k-1)} & \text{if } d_{ij}^{(k-1)} \leq d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \\ \pi_{kj}^{(k-1)} & \text{if } d_{ij}^{(k-1)} > d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \end{cases}$$

Distancias

Caminos

$$D^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & \infty & -5 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(0)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & \text{NIL} & 4 & \text{NIL} & \text{NIL} \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

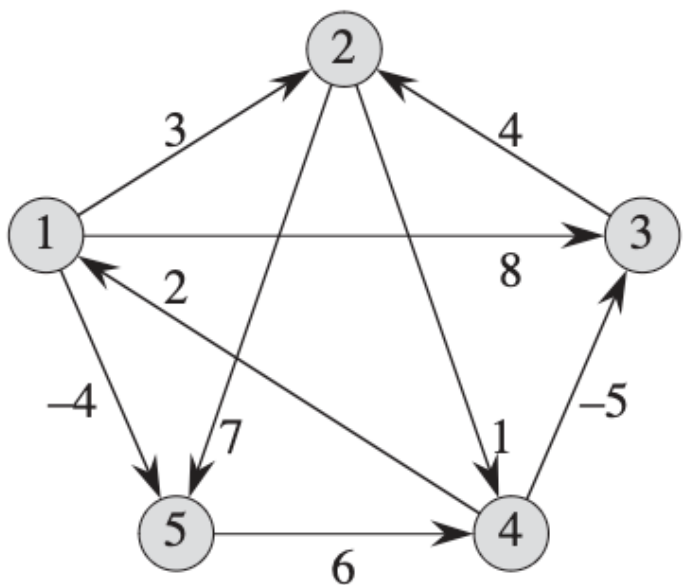
Comenzamos con w_{ij}
para cada arista $i \rightarrow j$, 0 para la
distancia de i a i , e infinito
para el resto

$$D^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(1)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(2)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & 2 & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & 2 & 2 \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$



Para computar caminos entre nodos consideramos dos casos:

- Si pasamos por k en el camino de i a j ($i \rightarrow k \rightarrow j$), el predecesor de j es el predecesor en el camino de k a j
- Sino el predecesor no cambia

$$\pi_{ij}^{(k)} = \begin{cases} \pi_{ij}^{(k-1)} & \text{if } d_{ij}^{(k-1)} \leq d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \\ \pi_{kj}^{(k-1)} & \text{otherwise} \end{cases}$$

Hay 0 nodos intermedios, por lo que $\Pi_{ij} = i$ para cada arista $i \rightarrow j$, o null en caso contrario

Distancias

$$D^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & \infty & -5 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(0)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & \text{NIL} & 4 & \text{NIL} & \text{NIL} \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

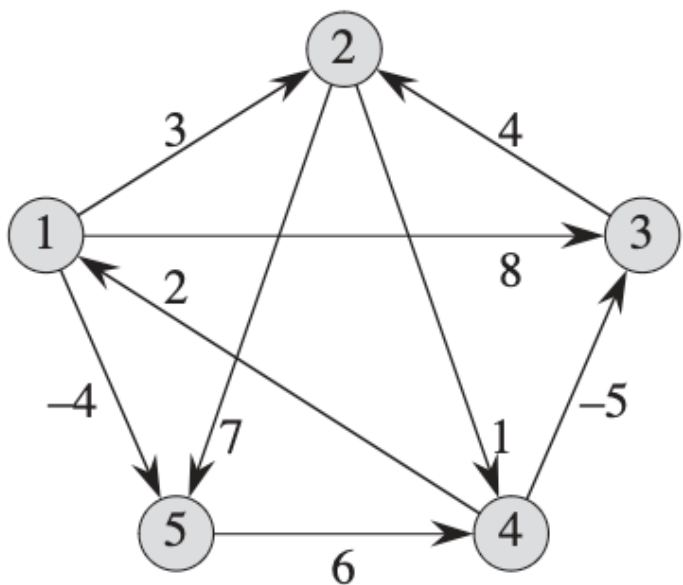
Comenzamos con w_{ij} para cada arista $i \rightarrow j$, 0 para la distancia de i a i , e infinito para el resto

$$D^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(1)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(2)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & 2 & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & 2 & 2 \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$



Para computar caminos entre nodos consideramos dos casos:

- Si pasamos por k en el camino de i a j ($i \rightarrow k \rightarrow j$), el predecesor de j es el predecesor en el camino de k a j
- Sino el predecesor no cambia

$$\pi_{ij}^{(k)} = \begin{cases} \pi_{ij}^{(k-1)} & \text{if } d_{ij}^{(k-1)} < d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)} \\ \pi_{kj}^{(k-1)} & \text{otherwise} \end{cases}$$

Hay 0 nodos intermedios, por lo que $\Pi_{ij} = i$ para cada arista $i \rightarrow j$, o null en caso contrario

Distancias

$$D^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ 2 & 7 & \infty & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

Cada vez que pasamos por k para ir de i a j, hacemos $\Pi_{ij} = \Pi_{kj}$

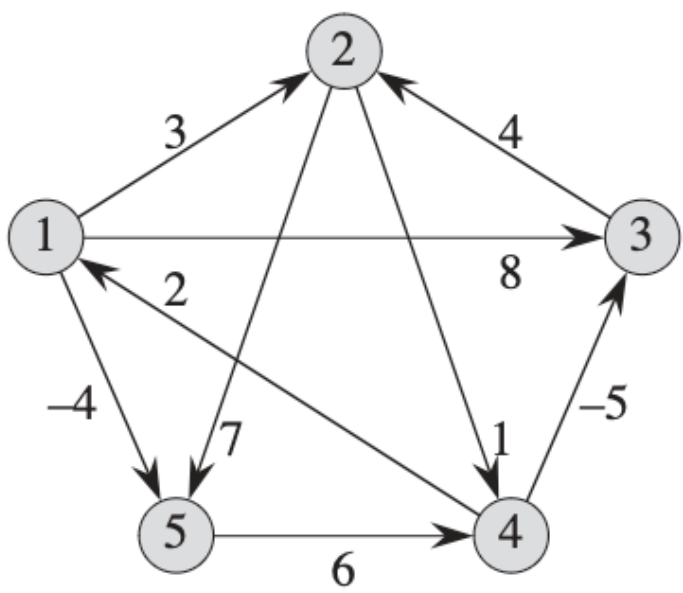
Comenzamos con w_{ij} para cada arista $i \rightarrow j$, 0 para la distancia de i a i, e infinito para el resto

$$\Pi^{(0)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & \text{NIL} & 4 & \text{NIL} & \text{NIL} \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(1)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(2)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & 2 & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & 2 & 2 \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$



Distancias

$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

Caminos

$$\Pi^{(2)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & 2 & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & 2 & 2 \\ 4 & 1 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(3)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 1 & 2 & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 2 & 2 \\ \text{NIL} & 3 & \text{NIL} & 2 & 2 \\ 4 & 3 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ \text{NIL} & \text{NIL} & \text{NIL} & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(4)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & -1 & 4 & -4 \\ 3 & 0 & -4 & 1 & -1 \\ 7 & 4 & 0 & 5 & 3 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ 8 & 5 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(4)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 1 & 4 & 2 & 1 \\ 4 & \text{NIL} & 4 & 2 & 1 \\ 4 & 3 & \text{NIL} & 2 & 1 \\ 4 & 3 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ 4 & 3 & 4 & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

$$D^{(5)} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -3 & 2 & -4 \\ 3 & 0 & -4 & 1 & -1 \\ 7 & 4 & 0 & 5 & 3 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ 8 & 5 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Pi^{(5)} = \begin{pmatrix} \text{NIL} & 3 & 4 & 5 & 1 \\ 4 & \text{NIL} & 4 & 2 & 1 \\ 4 & 3 & \text{NIL} & 2 & 1 \\ 4 & 3 & 4 & \text{NIL} & 1 \\ 4 & 3 & 4 & 5 & \text{NIL} \end{pmatrix}$$

Algoritmo de Floyd-Warshall

FLOYD-WARSHALL'(W)

```
1   $n = W.rows$ 
2   $D = W$ 
3  for  $k = 1$  to  $n$ 
4      for  $i = 1$  to  $n$ 
5          for  $j = 1$  to  $n$ 
6               $d_{ij} = \min(d_{ij}, d_{ik} + d_{kj})$ 
7  return  $D$ 
```

- Ventajas: El algoritmo de Floyd-Warshall soporta arcos con costo negativo
 - Y puede modificarse para detectar ciclos infinitos
- Para grafos densos (donde E es $O(V^2)$), el tiempo de ejecución de Floyd-Warshall ($O(V^3)$) es mejor que Dijkstra aplicado una vez a cada vértice ($O(V^3 \log V)$)
 - Ejecutar Dijkstra V veces en un grafo denso es $O(V * V^2 \log V)$, es decir, $O(V^3 \log V)$

Algoritmo de Floyd-Warshall

Espacio $O(V^2)$ -WARSHALL'(W)

```
1   $n = W.rows$ 
2   $D = W$ 
3  for  $k = 1$  to  $n$ 
4      for  $i = 1$  to  $n$ 
5          for  $j = 1$  to  $n$ 
6               $d_{ij} = \min(d_{ij}, d_{ik} + d_{kj})$ 
7  return  $D$ 
```

- Ventajas: El algoritmo de Floyd-Warshall soporta arcos con costo negativo
 - Y puede modificarse para detectar ciclos infinitos
- Para grafos densos (donde E es $O(V^2)$), el tiempo de ejecución de Floyd-Warshall ($O(V^3)$) es mejor que Dijkstra aplicado una vez a cada vértice ($O(V^3 \log V)$)
 - Ejecutar Dijkstra V veces en un grafo denso es $O(V * V^2 \log V)$, es decir, $O(V^3 \log V)$

Algoritmo de Floyd-Warshall

Espacio $O(V^2)$

-WARSHALL

Tiempo $O(V^3)$

```
1   $n = W.rows$ 
2   $D = W$ 
3  for  $k = 1$  to  $n$ 
4      for  $i = 1$  to  $n$ 
5          for  $j = 1$  to  $n$ 
6               $d_{ij} = \min(d_{ij}, d_{ik} + d_{kj})$ 
7  return  $D$ 
```

- Ventajas: El algoritmo de Floyd-Warshall soporta arcos con costo negativo
 - Y puede modificarse para detectar ciclos infinitos
- Para grafos densos (donde E es $O(V^2)$), el tiempo de ejecución de Floyd-Warshall ($O(V^3)$) es mejor que Dijkstra aplicado una vez a cada vértice ($O(V^3 \log V)$)
 - Ejecutar Dijkstra V veces en un grafo denso es $O(V * V^2 \log V)$, es decir, $O(V^3 \log V)$

Algoritmo de Floyd-Warshall: Java

```
/**
 * @post Computes shortest paths from each vertex to every other
 * vertex in the edge-weighted digraph G.
 */
public void FloydWarshall() {
    int V = G.V();
    distTo = new double[V][V];
    edgeTo = new DirectedEdge[V][V];
    // initialize distances to infinity
    for (int v = 0; v < V; v++) {
        distTo[v][v] = 0.0;
        for (int w = 0; w < V; w++) {
            if (v != w)
                distTo[v][w] = Double.POSITIVE_INFINITY;
        }
    }
    // initialize distances using edge-weighted digraph's
    for (int v = 0; v < G.V(); v++) {
        for (DirectedEdge e : G.adj(v)) {
            distTo[e.from][e.to] = e.weight;
            edgeTo[e.from][e.to] = e;
        }
    }
    // continues...
```

Algoritmo de Floyd-Warshall: Java

```
/**
 * @post Computes shortest paths from each vertex to every other
 * vertex in the edge-weighted digraph G.
 */
public void FloydWarshall() {
    int V = G.V();
    distTo = new double[V][V];
    edgeTo = new DirectedEdge[V][V];
    // initialize distances to infinity
    for (int v = 0;
        distTo[v][v] = 0;
        for (int w = 0; w < V; w++) {
            if (v != w) {
                distTo[v][w] = Double.POSITIVE_INFINITY;
                edgeTo[v][w] = null;
            }
        }
    // initialize with edge weights
    for (int v = 0; v < V; v++) {
        for (DirectedEdge e : G.outgoingEdgesOf(v)) {
            int w = e.to();
            double weight = e.weight();
            if (weight < distTo[v][w]) {
                distTo[v][w] = weight;
                edgeTo[v][w] = e;
            }
        }
    }
    // continues...
    for (int k = 0; k < V; k++) {
        // Floyd-Warshall updates
        for (int i = 0; i < V; i++) {
            for (int j = 0; j < V; j++) {
                if (distTo[i][j] > distTo[i][k] + distTo[k][j]) {
                    distTo[i][j] = distTo[i][k] + distTo[k][j];
                    edgeTo[i][j] = edgeTo[i][k];
                }
            }
        }
    }
    // continues...
}
```

Actividades

- Leer los capítulos 24 y 25 del libro "Introduction to Algorithms, 3rd Edition". T. Cormen, C. Leiserson, R. Rivest, C. Stein. MIT Press. 2009

Bibliografía

- "Algorithms (4th edition)". R. Sedgewick, K. Wayne. Addison-Wesley. 2016
- "Introduction to Algorithms, 3rd Edition". T. Cormen, C. Leiserson, R. Rivest, C. Stein. MIT Press. 2009
- "Data Structures and Algorithms". A. Aho, J. Hopcroft, J. Ullman. Addison-Wesley. 1983