



# Camino de costo mínimo desde un vertice fuente fijo hasta un vértice objetivo

---

Guillermo Palma

Universidad Simón Bolívar

Departamento de Computación y Tecnología de la Información

## Plan

1. Planteamiento del problema
2. Solución con un algoritmo no informado
3. Algoritmos informados de búsqueda de caminos de costo mínimo



## Planteamiento del problema

---

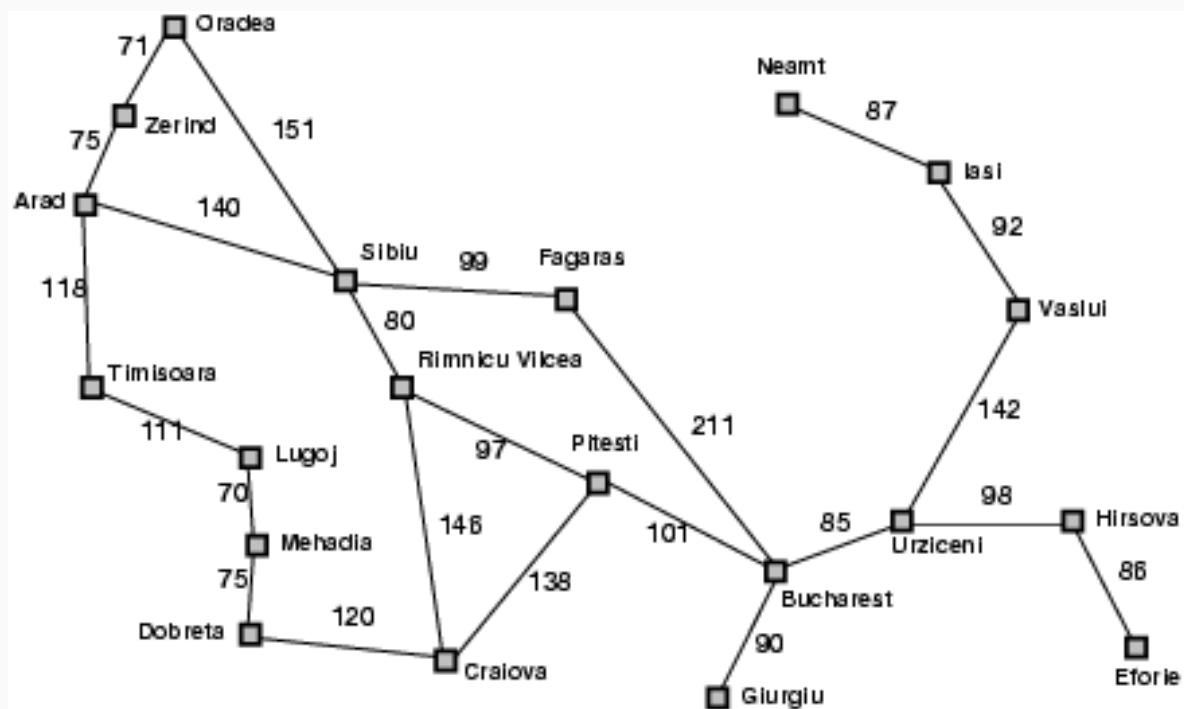
### Camino de costo mínimo hasta fuentes metas

#### Definición del problema del camino de costo mínimo desde un vértice fuente fijo hasta un vértice objetivo

Dado un digrafo  $G = (V, E)$  sin ciclos negativos y con una función de costo  $w : E \rightarrow \mathbb{R}$  que asigna un costo real a cada uno de los lados del grafo, dado un vértice fuente fijo  $s \in V$  y dado un conjunto de vértices objetivos  $O$ , tal que  $O \subseteq V$ . Se define **el problema del camino de costo mínimo desde un vértice fuente fijo hasta un vértice objetivo**, como el de encontrar un camino de costo mínimo  $\delta(s, v)$  desde el vértice  $s$  hasta cualquier vértice  $v \in O$ .



## Ejemplo de un grafo con vértice de partida y objetivo



**Figura 1:** Grafo que representa a un mapa de Rumania. El vértice de partida es la ciudad de **Oradea** y el de llegada **Bucharest**.



## Solución con un algoritmo no informado

---

**Función** DijkstraHastaObjetivo( $G=(V, E), s, w, O$ )

---

```
1 inicio
2   Inicializar-fuente-fija( $G, s$ ) ;
3    $CLOSED \leftarrow \emptyset$  ;
4    $OPEN \leftarrow V$  ;           // Cola de prioridad, implícito Insert
5   mientras  $OPEN \neq \emptyset$  hacer
6      $u \leftarrow \text{Extract-MIN}(OPEN)$  ;
7     si  $u \in O$  entonces
8       devolver El camino de costo mínimo desde  $s$  hasta  $u$ ;
9     en otro caso
10       $CLOSED \leftarrow CLOSED \cup \{u\}$  ;
11      para cada  $v \in G.\text{adyacentes}[u]$  hacer
12        si  $(v.d > u.d + w(u, v))$  entonces
13           $v.d \leftarrow u.d + w(u, v)$  ;      // Implícito Decrease-Key
14           $v.pred \leftarrow u$  ;
15  devolver NIL
```



Algoritmos informados de  
búsqueda de caminos de costo  
mínimo

---

### Definición de la función de costo mínimo $h$ [1]

Sean  $A$  y  $B$  dos subconjuntos del conjunto de vértices de un digrafo  $G = (V, E)$ . Se define el **costo mínimo para ir desde  $A$  hasta  $B$**  como:

$$h(A, B) = \text{ínfimo} \{w(P) : P \text{ es un camino que comienza con un vértice de } A \text{ y finaliza con un vértice de } B, \text{ y cualquier vértice distinto de los extremos, no se encuentra ni en } A \text{ ni en } B\} \quad (1)$$

Por convención:

- $\text{ínfimo}(\emptyset) = \infty$ .
- Si  $A$  o  $B$  son singletons, se obvia la notación de conjunto. Por ejemplo: si  $A = \{s\}$ , entonces  $h(\{s\}, B) = h(s, B)$ .



## Función de costo mínimo $h$ hasta el objetivo

### Definición de la función de costo mínimo $h$ hasta el objetivo [1]

Sean  $A$  y  $O$  dos subconjuntos del conjunto de vértices de un digrafo  $G = (V, E)$ , y sea  $O$  un conjunto de vértices objetivos. Se define:

$$h(A, O) = h(A) \quad (2)$$

Por convención:

- $\text{ínfimo}(\emptyset) = \infty$ .
- Si  $A$  es un singleton, se obvia la notación de conjunto. Por ejemplo: si  $A = \{n\}$ , entonces  $h(\{n\}) = h(n)$ .



### Definición de la función de costo $g$ [1]

Sean  $A$  un subconjunto del conjunto de vértices de un digrafo  $G = (V, E)$ , y sea  $s \in V$  un vértice fuente (también llamado de partida). Se define:

$$g(A) = h(s, A) \quad (3)$$

Por convención:

- Si  $A$  es un singleton, se obvia la notación de conjunto. Por ejemplo: si  $A = \{n\}$ , entonces  $g(\{n\}) = g(n)$ .



### Definición de la función estimativa $\hat{h}$

Dado un digrafo  $G = (V, E)$  sin ciclos negativos y con una función de costo  $w : E \rightarrow \mathbb{R}$  que asigna un costo real a cada uno de los lados del grafo, dado un vértice fuente fijo  $s \in V$  y dado un conjunto de  $O \subseteq V$  de vértices objetivos. Se define la función  $\hat{h} : V \rightarrow \mathbb{R}$ , como una función que para todo vértice  $n \in V$ , se tiene que  $\hat{h}(n)$  es un valor estimado de  $h(n)$ .



## Definición de la función estimativa $\hat{f}$

Dado un digrafo  $G = (V, E)$  sin ciclos negativos y con una función de costo  $w : E \rightarrow \mathbb{R}$  que asigna un costo real a cada uno de los lados del grafo, dado un vértice fuente fijo  $s \in V$  y dado un conjunto de  $O \subseteq V$  de vértices objetivos. Sea  $P = \langle s, \dots, n \rangle$  un camino desde  $s$  hasta cualquier vértice  $n \in V$ . Se define **la función estimativa del camino de costo mínimo**, desde  $s$  hasta un vértice objetivo en  $O$  a través de  $P$  como:  $\hat{f}(P) = w(P) + \hat{h}(n)$ .

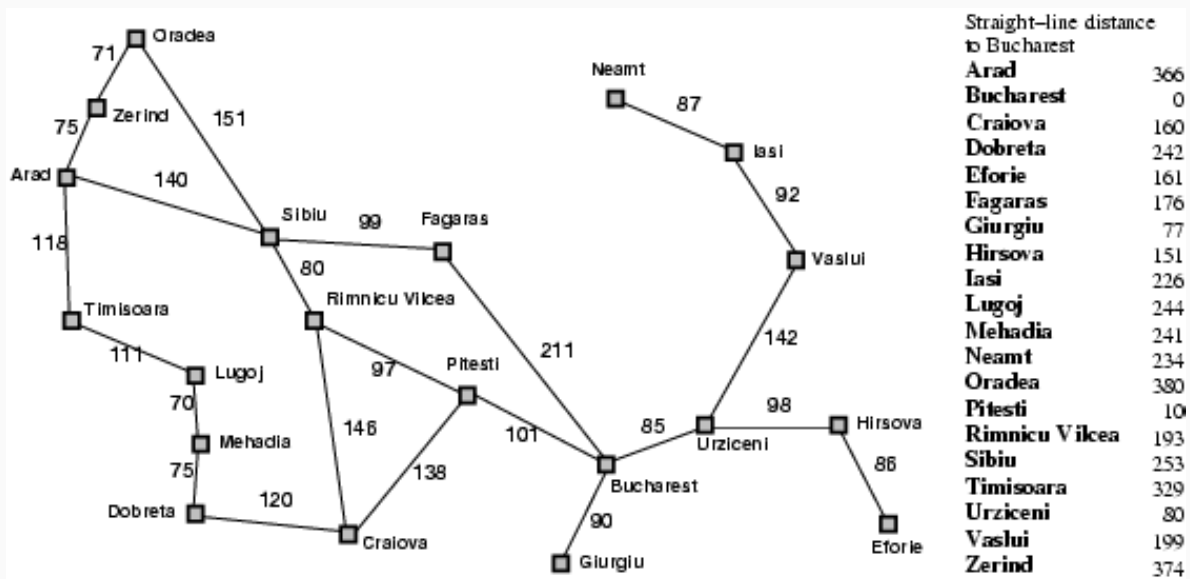


## Sobre los algoritmos informados

- El objetivo es encontrar a un vértice meta desde un vértice objetivo.
- Se está resolviendo un problema de búsqueda.
- Hay casos en los que el grafo a explorar es muy grande.
- Se quieren algoritmos que lleguen a la meta de forma más eficiente en tiempo y espacio.
- La idea es explotar las características del grafo para hacer más eficiente la búsqueda.
- Los algoritmos informados explotan la información sobre el dominio del problema de búsqueda.
- Los algoritmos informados pueden llegar al vértice meta explorando menos vértices del grafo que los algoritmo no informados.
- Una información a explotar podría ser un estimado de  $\hat{h}(n)$ , para todo vértice  $n \in V$ .
- Los algoritmos sobre grafos vistos hasta ahora son no informados.



## Ejemplo de un grafo con vértice de partida y objetivo



**Figura 2:** Grafo que representa a un mapa de Rumania. En el lado derecho del mapa se observa la distancia en línea recta desde cada ciudad a **Bucharest**.



## Ejemplo de un vértice de partida y objetivo del Eight-Puzzle

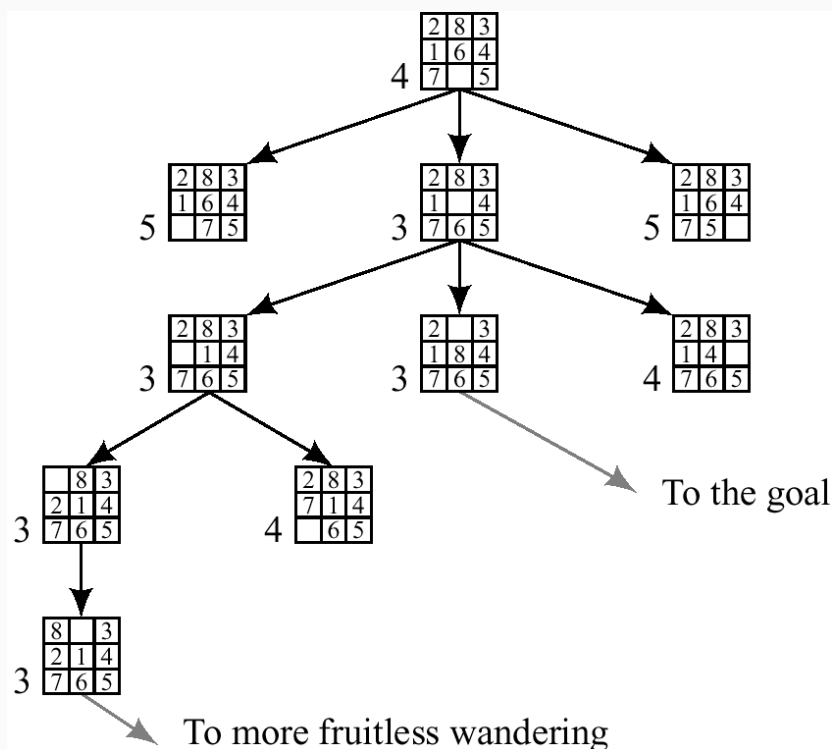


**Figura 3:** Ejemplo de un vértice partida y un vértice objetivo. Los vértices son estados del Eight-Puzzle. Fuente [2].





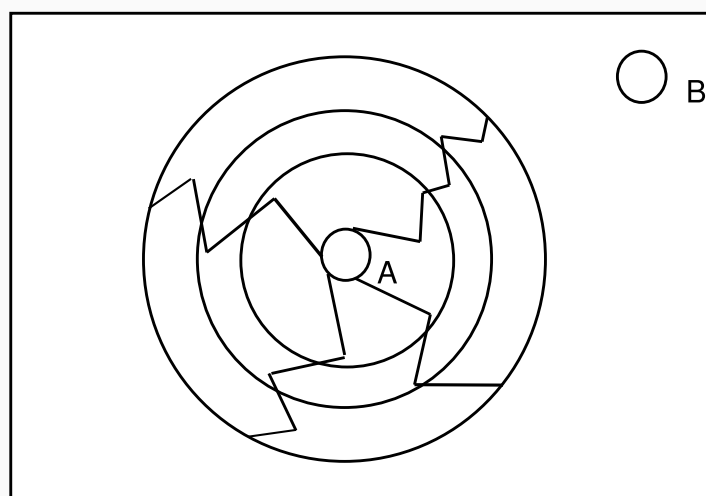
## Ejemplo del grafo del Eight-Puzzle



**Figura 4:** Grafo parcial del 8-Puzzle. El número de los vértices, es el número de cuadros en posición diferente del vértice objetivo de la Figura 3. Fuente [2].

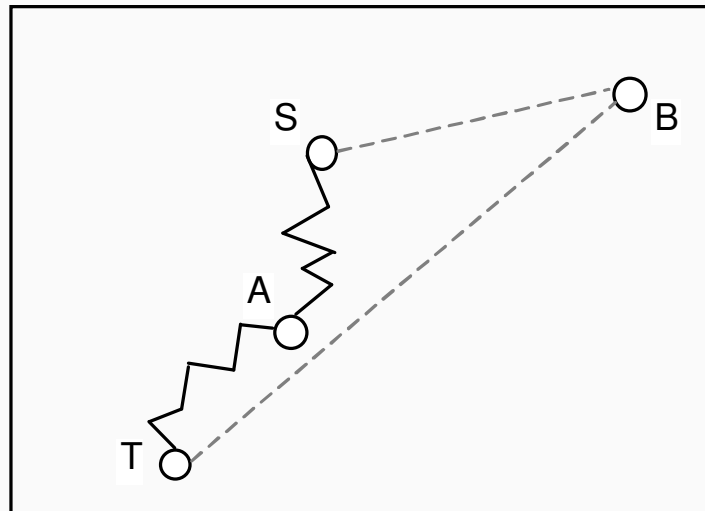


## Ejemplo del comportamiento del algoritmos de Dijkstra



**Figura 5:** Ejemplo del avance del algoritmo de Dijkstra desde un vértice A hasta un vértice objetivo B por etapas. Fuente [1].





**Figura 6:** Comportamiento de un algoritmo informado. El vértice de partida es  $A$  y el objetivo es  $B$ . Las líneas punteadas son las distancias euclidianas. Observe que  $w(A, S) > w(A, T)$  y  $\hat{h}(S) < \hat{h}(T)$ . Se tiene que  $(\hat{f}(S) = w(A, S) + \hat{h}(S)) < (\hat{f}(T) = w(A, T) + \hat{h}(T))$ . Por lo tanto, es más prometedor para un algoritmo informado expandir el vértice  $S$ . Fuente [1].



## Sobre el algoritmo $A^*$

- Es un algoritmo de búsqueda informado.
- Suponemos que se tiene una función estimativa  $\hat{h}(v)$ ,  $\forall v \in V$ .
- Se expande en la búsqueda el camino  $P_v$  con el vértice más prometedor  $v$ , con el menor valor dado por  $\hat{f}(v) = w(P_v) + \hat{h}(v)$ .
- Mantiene una cola de prioridad *OPEN* de vértices abiertos que no han sido explorados ordenados por su valor de  $\hat{f}$ .
- Se tiene un conjunto de nodos explorados llamada *CLOSED*.
- En cada iteración se escoge a explorar el vértice con menor valor  $\hat{f}$  de *OPEN*.
- Se verifica si el vértice a explorar es una meta. Si no lo es, se visitan (agregando a *OPEN*) los vértices adyacentes (o sucesores) que no hayan sido explorados.
- El algoritmo termina si se cumplen las condiciones del problema *camino de costo mínimo hasta fuentes metas* y si  $O \neq \emptyset$ .



## Función A-Estrella( $G=(V, E), s, w, \hat{h}, O$ )

```
1 inicio
2   CLOSED  $\leftarrow \emptyset$ ; OPEN  $\leftarrow$  Inicializar-Cola-Prioridad();
3    $s.\hat{f} \leftarrow \hat{h}(s)$ ;
4    $s.pred \leftarrow NIL$ ;
5   Insert(OPEN, s);
6    $u \leftarrow$  Extract-MIN(OPEN);
7   mientras  $u \notin O$  hacer
8     CLOSED  $\leftarrow$  CLOSED  $\cup \{u\}$ ;
9     para cada  $v \in (G.adyacentes(u) \setminus CLOSED)$  hacer
10       $f_{new} \leftarrow u.\hat{f} - \hat{h}(u) + w(u, v) + \hat{h}(v)$ ;
11      si  $v \notin OPEN$  entonces
12         $v.\hat{f} \leftarrow f_{new}$ ;
13         $v.pred \leftarrow u$ ;
14        Insert(OPEN, v);
15      en otro caso
16        si  $f_{new} < v.\hat{f}$  entonces
17           $v.\hat{f} \leftarrow f_{new}$ ; // Implícito Decrease-Key
18           $v.pred \leftarrow u$ ;
19     $u \leftarrow$  Extract-MIN(OPEN);
20  devolver El camino encontrado desde  $s$  hasta  $u$ 
```



## Función $\hat{h}$ admisible

### Definición función $\hat{h}$ admisible [1]

Una función estimativa  $\hat{h}$  se llama **admisible** si para todo  $n \in V$ , se cumple que  $\hat{h}(n) \leq h(n)$ .



### Proposición V.4.1 [1]

Supongamos que  $\hat{h}$  es admisible y que el objetivo es alcanzable desde  $s$ . Si al comienzo de una iteración cualquiera no se ha cerrado ningún camino con vértice terminal en  $O$ , entonces el algoritmo  $A^*$  cierra un camino  $P_v$  desde  $s$  hasta  $v$  con  $\hat{f}(P_v) \leq h(s)$ .



## Propiedades de $A^*$ , cont.

### Proposición V.4.2 [1]

Sea  $\hat{h}$  admisible en el algoritmo de  $A^*$ . Si  $P_j$  es un camino desde  $s$  hasta  $j$ , cuando  $j$  es escogido en la cola de prioridad en la línea 17, y sea  $j \in O$  y sea  $j$  el primer vértice que se cierra de  $O$ , entonces  $P_j$  es un camino de costo mínimo desde  $s$  hasta  $O$ , y  $w(P_j) = h(s)$ .



### Prueba proposición V.4.2

- Por Proposición V.4.1, se tiene que  $\hat{f}(P_j) \leq h(s)$ .
- Esto es,  $\hat{f}(P_j) = w(P_j) + \hat{h}(j) \leq h(s)$ .
- $\hat{h}(j) \leq h(j)$  y  $h(j) = 0$  porque  $j \in O$ , entonces  $\hat{h}(j) = 0$ .
- Entonces,  $w(P_j) \leq h(s)$ , en consecuencia  $w(P_j) = \delta(s, j)$ .
- Por lo tanto,  $P_j$  es un camino de costo mínimo desde  $s$  hasta  $O$   $\square$ .



## Función $\hat{h}$ consistente

### Definición función $\hat{h}$ consistente [1]

Decimos que una función estimativa  $\hat{h}$  es **consistente** si es admisible y para todo  $u, v \in V$ , se cumple que  $\hat{h}(u) \leq h(u, v) + \hat{h}(v)$ .



### Proposición V.4.3 [1]

Sea  $\hat{h}$  una estimativa consistente. Entonces en cualquier iteración se tiene que  $\hat{f}(P_u) \leq \hat{f}(P_v)$ , para  $v = 1, \dots, q$ , donde  $P_v$  son los caminos obtenidos de la expansión de los vértices  $v \in (G.adyacentes(u) \setminus CLOSED)$  en la línea 7.



### Prueba proposición V.4.3

Sea  $P_v$  un camino obtenido hasta  $v$  expandido desde  $P_u$  en la línea 7.

$$\begin{aligned}\hat{f}(P_v) &= w(P_v) + \hat{f}(v) \\ &= w(P_u) + w(u, v) + \hat{f}(v) \text{ (se expandió } v \text{ desde } u) \\ &\geq w(P_u) + h(u, v) + \hat{f}(v) \text{ (} h(u, v) \leq w(u, v) \text{)} \\ &\geq w(P_u) + \hat{h}(u) \text{ (} \hat{h}(u) \text{ es consistente: } \hat{h}(u) \leq h(u, v) + \hat{h}(v) \text{)} \\ &= \hat{f}(P_u)\end{aligned}$$



### Proposición V.4.4 [1]

Sea  $\hat{h}$  consistente. Todo vértice  $v \in V$  agregado al conjunto *CLOSED*, satisface que  $w(P_v) = g(v) = \delta(s, v)$ . Es decir,  $P_v$  es un camino de costo mínimo.



## Referencias

- [1] O. Meza and M. Ortega.  
**Grafos y Algoritmos.**  
Editorial Equinoccio, 2005.
- [2] N. Nils.  
**Artificial Intelligence: A New Synthesis.**  
Morgan Kaufmann, 1998.

