



UNIVERSITAT
POLITÈCNICA
DE VALÈNCIA

Búsqueda A^*_1

Albert Sanchis
Alfons Juan

DSIC

Departamento de Sistemas
Informáticos y Computación

¹Para una correcta visualización, se requiere Acrobat Reader v. 7.0 o superior

Objetivos formativos

- ▶ Aplicar el algoritmo A^* .
- ▶ Construir el árbol de búsqueda A^* .
- ▶ Analizar la optimalidad y complejidad de búsqueda A^* .
- ▶ Distinguir A^* estándar de la versión sin nodos cerrados.

Índice

1. Introducción	3
2. El algoritmo A^*	4
3. El árbol de búsqueda A^*	5
4. Optimalidad y complejidad	6
5. A^* con búsqueda en árbol	7
6. Conclusiones	8

1. Introducción

Búsqueda A^* consiste en enumerar caminos hasta encontrar una solución, priorizando los de menor coste total estimado ($f = g + h$) y evitando ciclos:

A^* generaliza UCS con la introducción de la **heurística** h de estimación del coste mínimo de llegar a meta; no negativa, nula en meta.

2. El algoritmo A* [1]

```
A* (G, s', h) // G grafo ponderado, s' start, h heurística  
O = IniCola(s', fs'  $\triangleq$  0 + h(s')) // O: cola de prioridad f  $\triangleq$  g + h  
C =  $\emptyset$  // Closed: nodos explorados  
mientras no ColaVacía(O): // 1ro el mejor: s = arg minn ∈ O fn  
    s = Desencola(O) // desempates a favor de objetivos  
    si Objetivo(s) retorna s // solución encontrada!  
    C = C ∪ {s} // s explorado  
    para toda (s, n) ∈ Adyacentes(G, s): // generación: n hijo de s  
        x = (gs + w(s, n)) + h(n) // posible fn nuevo  
        si n ∉ C ∪ O: Encola(O, n, fn  $\triangleq$  x)  
        si no si n ∈ O y x < fn: Modcola(O, n, fn  $\triangleq$  x)  
        si no si n ∈ C y x < fn: C = C \ {n}; Encola(O, n, fn  $\triangleq$  x)  
retorna NULL // ninguna solución encontrada
```

3. El árbol de búsqueda A^*

Depende de $h(n)$, estimación del coste mínimo (de ir) de n a meta, $h^*(n)$:

4. Optimalidad y complejidad [1, 2, 3, 4, 5, 6]

► **Complejitud:**

- ▷ *Grafos finitos*: Sí, A^* siempre acaba y es completa.
- ▷ *Grafos infinitos*: Sí, si coste de todo camino infinito es ilimitado.

► **Optimalidad:** Si h es admisible, A^* devuelve una solución óptima; también se dice que **A^* es admisible**.

► **Si h es consistente**, los nodos se seleccionan para una expansión en orden no decreciente de f , mediante caminos óptimos ($g = g^*$).

- ▷ A^* no re-abre nodos cerrados (no hay que implementarlo).
- ▷ A^* equivale a Dijkstra con **costes reducidos** [6].
- ▷ A^* es **óptimamente eficiente** para h , es decir, ningún otro algoritmo con la misma h expandirá menos nodos [6].

► **Complejidad:** Como la de Dijkstra, si h es consistente [6].

5. A^* con búsqueda en árbol

A^ con búsq. en árbol* [5] consiste en “olvidarse” de nodos cerrados (manteniendo $C = \emptyset$) i reabrirlos como si fueran inexplorados:

6. Conclusiones

Hemos visto:

- ▶ El algoritmo de búsqueda A^* .
- ▶ El árbol de búsqueda A^* .
- ▶ La optimalidad y complejidad de búsqueda A^* .
- ▶ A^* con búsqueda en árbol (sin nodos cerrados).

Algunos aspectos a destacar sobre A^* :

- ▶ Completa y óptima con aristas de coste positivo y h admisible.
- ▶ Más simple y eficiente si h consistente (no reexpande cerrados).
- ▶ Coste espacial excesivo, sobre todo con soluciones profundas.
- ▶ Coste espacial reducible con búsqueda en árbol.

Referencias

- [1] P. E. Hart, N. J. Nilsson, and B. Raphael. A Formal Basis for the Heuristic Determination of Minimum Cost Paths. *IEEE Transactions on Systems Science and Cybernetics*, 1968.
- [2] J. Pearl. *Heuristics: Intelligent Search Strategies for Computer Problem Solving*. Addison-Wesley, 1984.
- [3] R. Dechter and J. Pearl. Generalized Best-First Search Strategies and the Optimality of A*. *Journal of the ACM*, 1985.
- [4] R. C. Holte. Common Misconceptions Concerning Heuristic Search. In *Proc. of SOCS-10*, 2010.
- [5] S. Russell and P. Norvig. *Artificial Intelligence: A Modern Approach*. Pearson, third edition, 2010.
- [6] S. Edelkamp and S. Schrödl. *Heuristic Search – Theory and Applications*. Academic Press, 2012.

```
#!/usr/bin/env python3
import heapq
G={ 'A': [ ('B', 1), ('C', 4) ], 'B': [ ('A', 1), ('D', 1) ],
→ 'C': [ ('A', 4), ('E', 1) ], 'D': [ ('B', 1), ('E', 4) ],
→ 'E': [ ('C', 1), ('D', 4) ] }
h0={ 'A': 0, 'B': 0, 'C': 0, 'D': 0, 'E': 0 }
hstar={ 'A': 5, 'B': 5, 'C': 1, 'D': 4, 'E': 0 }
def astar(G, s, t, h):
→ Od={s:0}; Cd={} # Open and Closed g dict
→ Oh=[]; heapq.heappush(Oh, (h[s], s, [s])) # Open heap
→ while Od:
→→ s=None
→→ while s not in Od: fs, s, path=heapq.heappop(Oh) # delete-min
→→ gs=Od[s]
→→ if s==t: return gs, path
→→ del Od[s]; Cd[s]=gs
→→ for n, wsn in G[s]:
→→→ gn=gs+wsn
→→→ if n in Cd:
→→→→ if gn<Cd[n]: del Cd[n] # h inconsistent!
→→→→ else: continue
→→→ elif n in Od and gn>=Od[n]: continue
→→→ Od[n]=gn; heapq.heappush(Oh, (gn+h[n], n, path+[n]))
print(astar(G, 'A', 'E', h0))
print(astar(G, 'A', 'E', hstar))
```

```
(5, ['A', 'C', 'E'])
(5, ['A', 'C', 'E'])
```

```
#!/usr/bin/env python3
from pqdict import pqdict
G={ 'A':[( 'B',1), ( 'C',4)], 'B':[( 'A',1), ( 'D',1)],
    'C':[( 'A',4), ( 'E',1)], 'D':[( 'B',1), ( 'E',4)],
    'E':[( 'C',1), ( 'D',4)] }
h0={ 'A':0, 'B':0, 'C':0, 'D':0, 'E':0}
hstar={ 'A':5, 'B':5, 'C':1, 'D':4, 'E':0}
def astar(G,s,t,h):
    O=pqdict({s:(0,h[s],[s])},key=lambda x:x[0]+x[1]); C={}
    while O:
        s,(gs,hs,path)=O.popitem()
        if s==t: return gs,path
        C[s]=gs,hs
        for n,wsn in G[s]:
            gn=gs+wsn
            if n in C:
                if gn>=C[n][0]: continue
                ogn,ohn=C[n]; del C[n]; O[n]=gn,ohn,path+[n]
            elif n in O:
                if gn>=O[n][0]: continue
                ogn,ohn,opath=O[n]; O[n]=gn,ohn,path+[n]
            else: O[n]=gn,h[n],path+[n]
print(astar(G,'A','E',h0))
print(astar(G,'A','E',hstar))
```

```
(5, ['A', 'C', 'E'])
(5, ['A', 'C', 'E'])
```