



AYUDANTÍA A*

Florencia Valdivia y Alex Medina



ALGORITMO

El algoritmo A* utiliza tanto la distancia y costo desde el punto de partida, como la distancia al punto de destino.

Mientras la heurística no sobrestime las distancias, A* encuentra un camino óptimo.

A* utiliza la heurística para reordenar los nodos de forma que sea más probable encontrar antes el nodo meta.

EJERCICIO 1

A* debe expandir todos los estados s que cumplan con

$$\delta(\text{start}, s) + h(s) < c^*$$

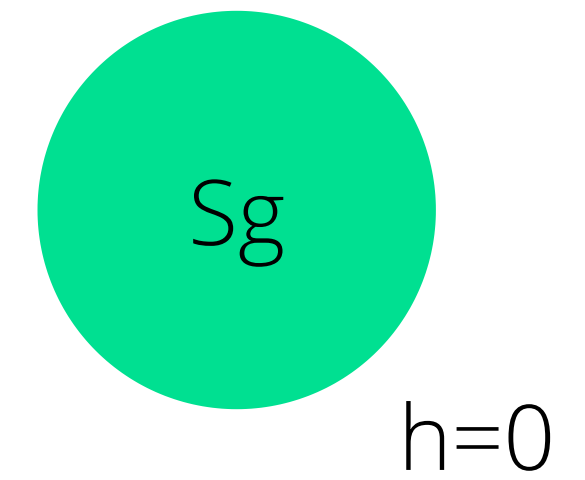
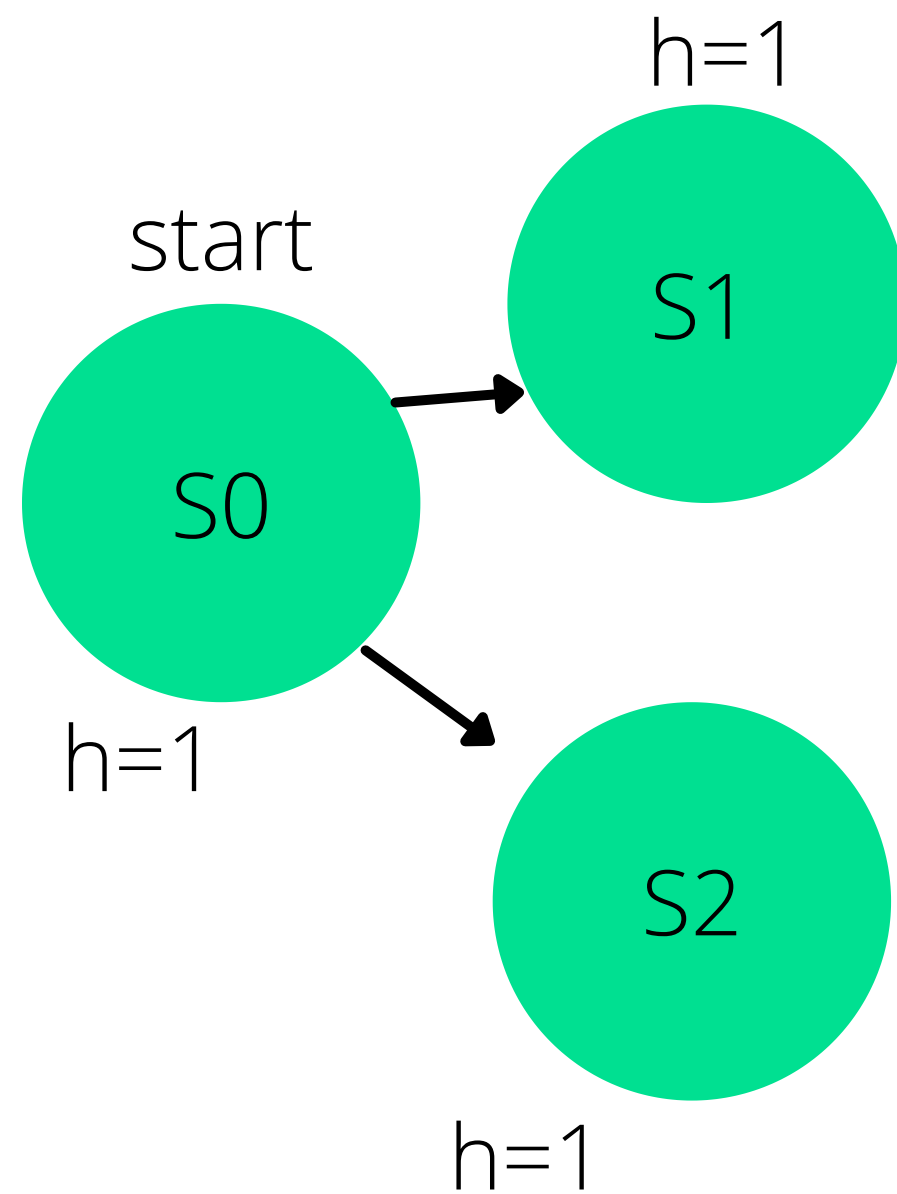
EJERCICIO 1

A* debe expandir todos los estados s que cumplan con

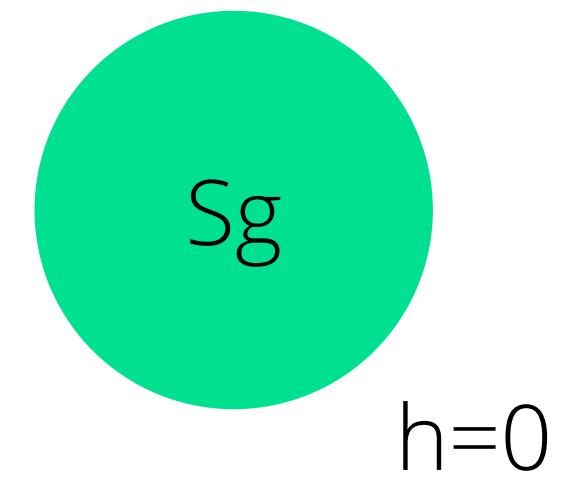
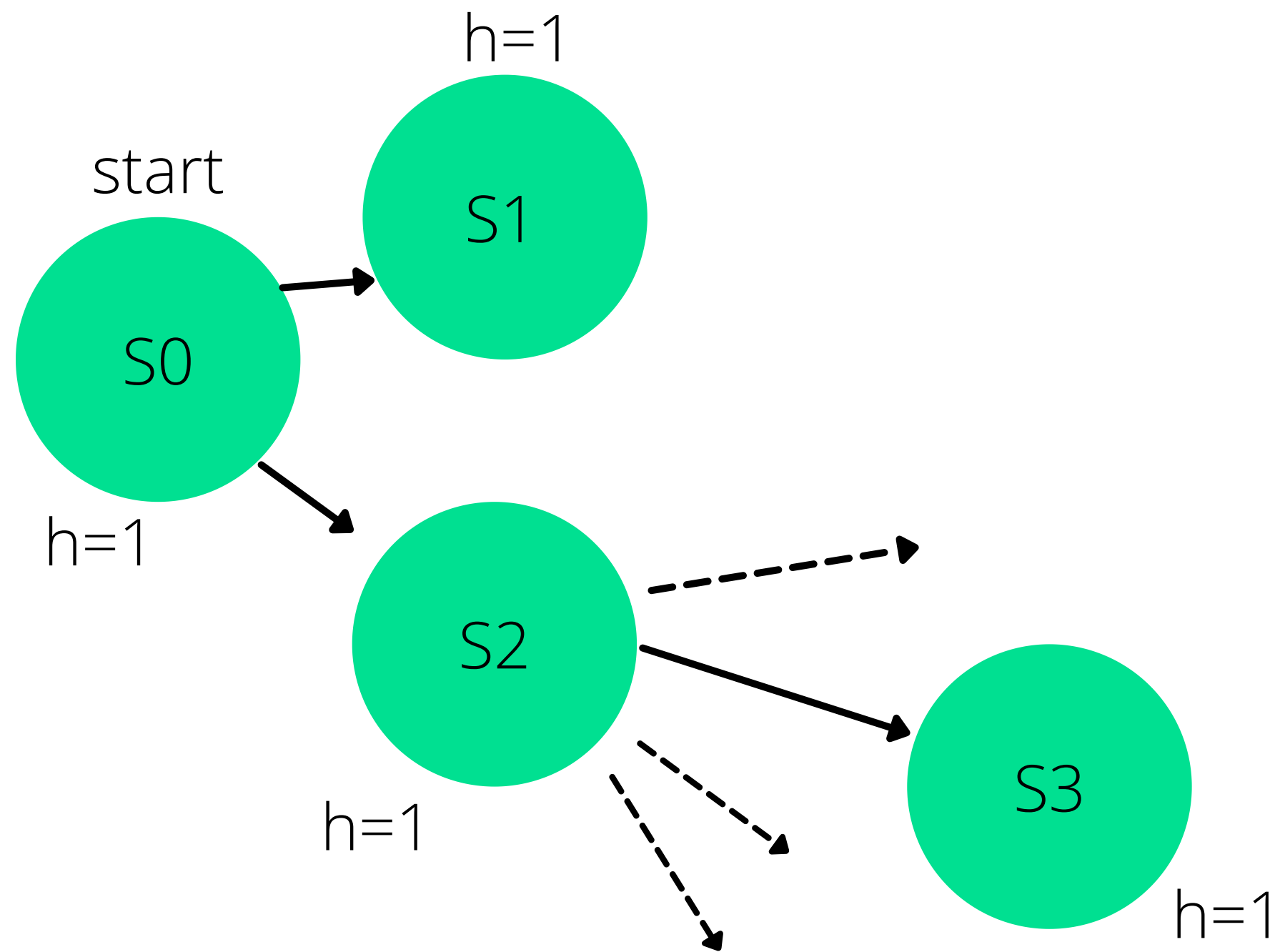
$$\delta(\text{start}, s) + h(s) < c^*$$

¿ Qué pasa si no expande alguno de estos ?

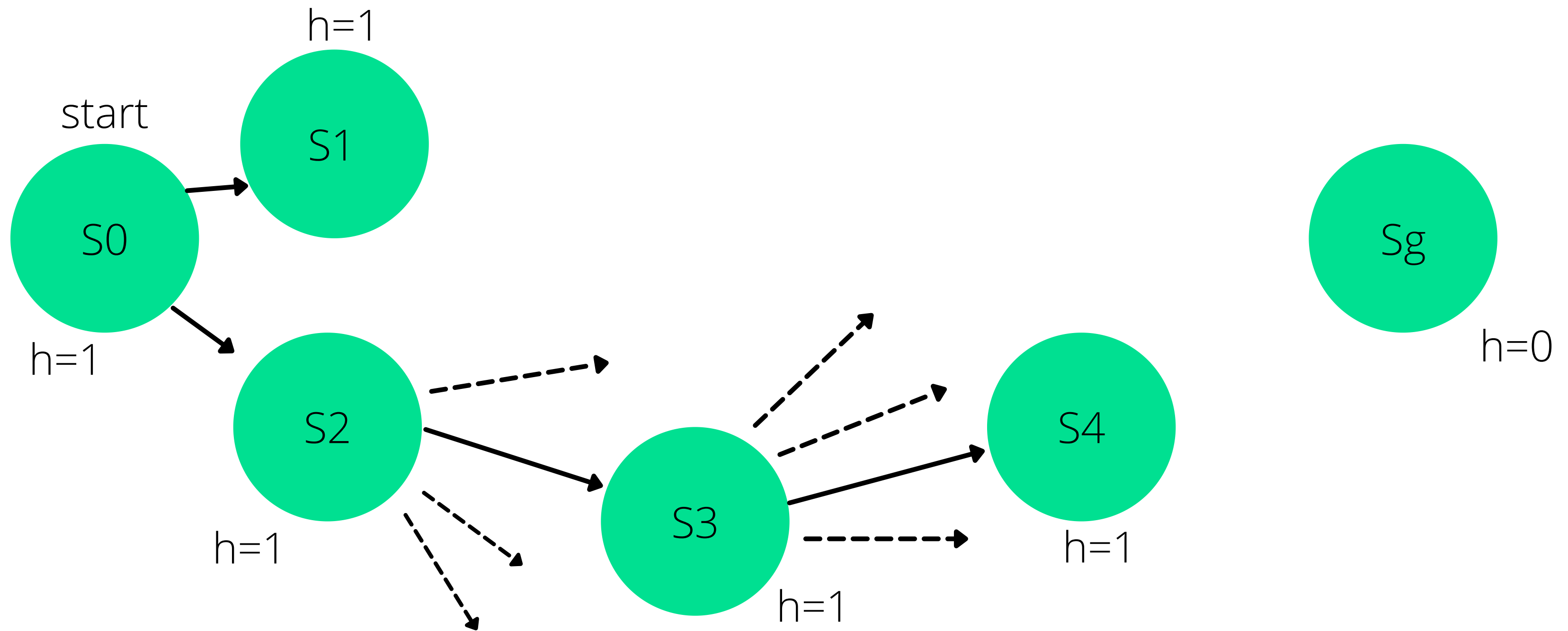
EJERCICIO 1



EJERCICIO 1

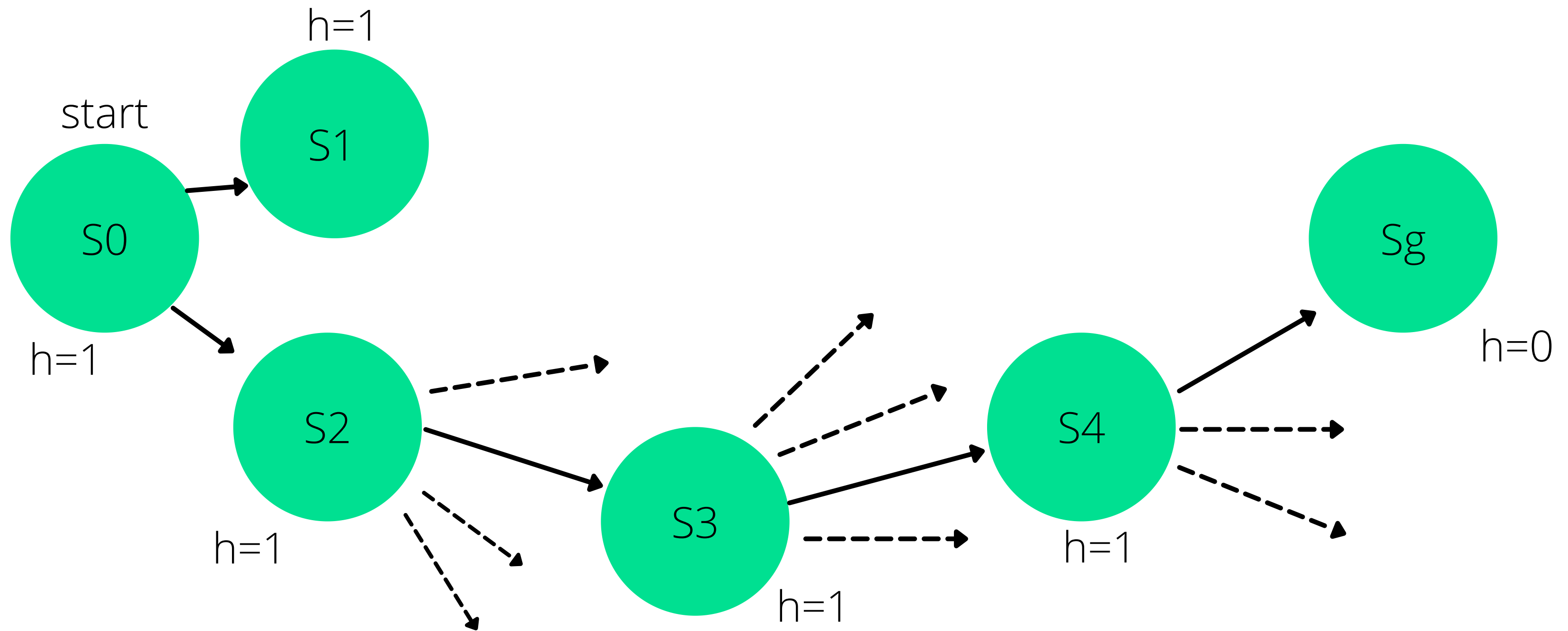


EJERCICIO 1

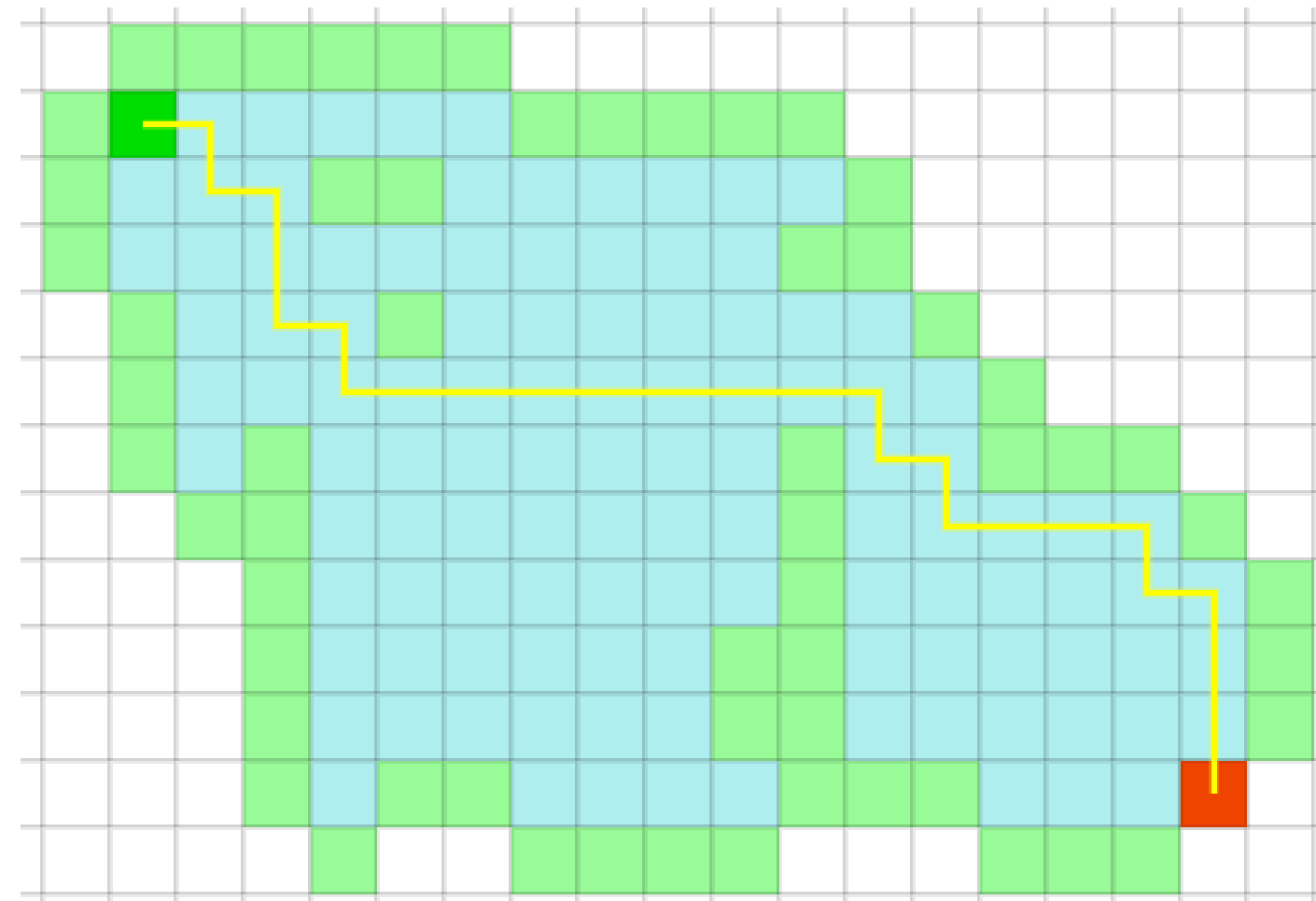


EJERCICIO 1

  costo = 1

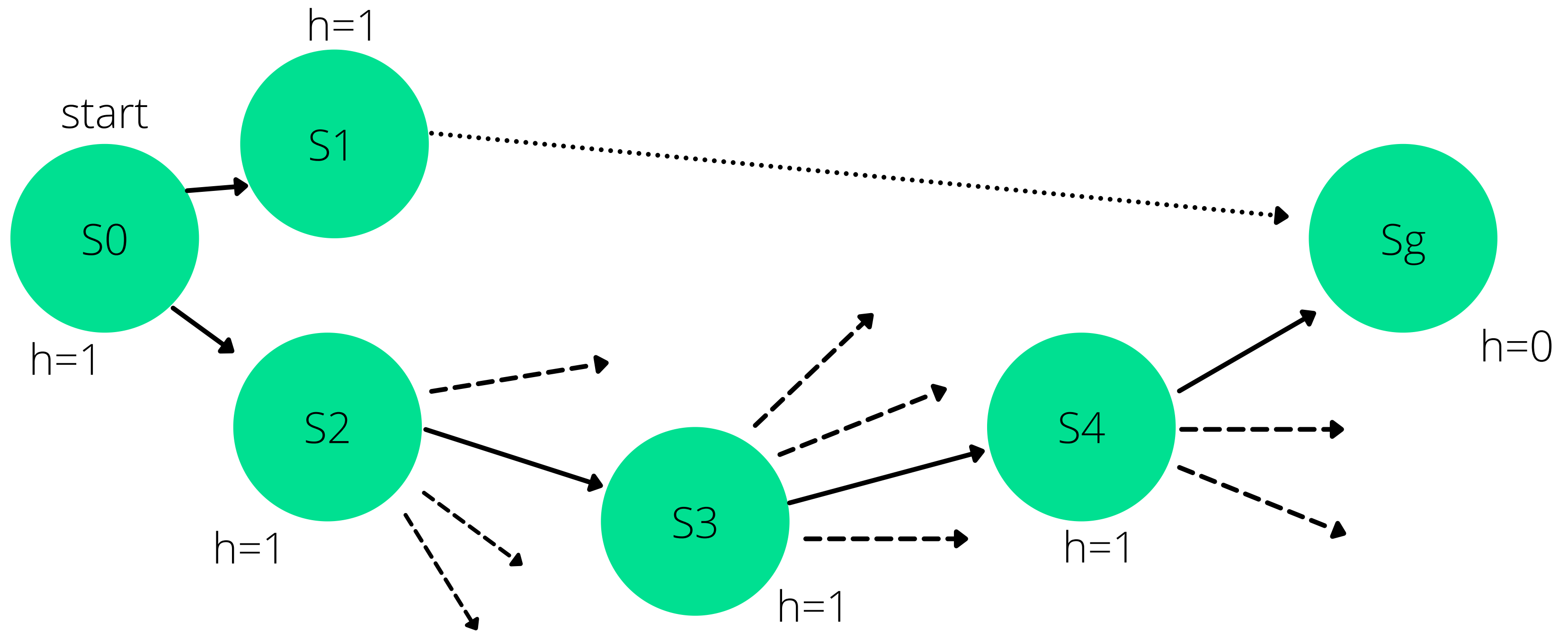


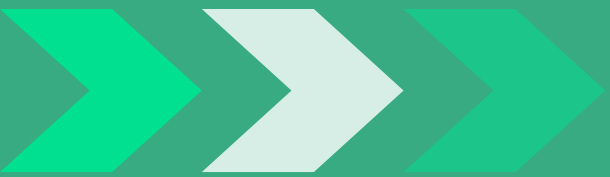
VISUALIZACIÓN A*



EJERCICIO 1

.....► costo = 2





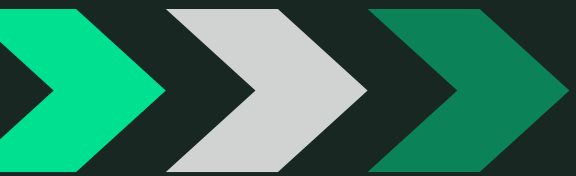
REPASO WEIGHTED A*

$$f(s) = g(s) + w \times h(s)$$

Se siguen cumpliendo las propiedades:

- $f(s) \leq w \times c^*$ (es w -subóptimo, teorema visto en clases)
- $f(s_{\text{goal}}) \leq w \times c^*$
- $g(s_{\text{goal}}) \leq w \times c^*$

Se puede demostrar que si uno usa un peso $1 \leq w$ sobre la heurística, el algoritmo resultante esta acotado en su **suboptimalidad**. Por lo tanto, la solución puede ser a lo más $w \times c^*$ (costo óptimo).



VEAMOS COMO FUNCIONA...

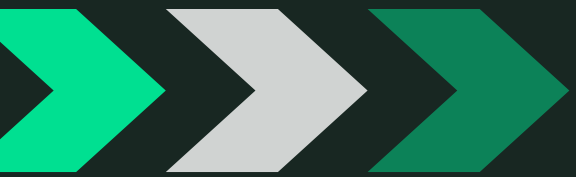


¿QUÉ NOTAMOS?

Para los primeros 50 problemas:

Weight	Tiempo Total	Expansiones totales	Costo Total
1.5	842.86	3544962	2645
2	204.02	1349660	3019
3	54.14	346104	3645
5	42.27	271483	4487

Weighted A* en la práctica obtiene soluciones mucho mejores que las dadas por la cota wc^* . Resulta que una vez que **Weighted A*** termina de ejecutar encontrando una solución de costo c , se puede obtener una cota para la suboptimalidad de la solución encontrada.



¿COMO ENCONTRAMOS UNA MEJOR COTA?



EJERCICIO

Sea π una solución a un problema de búsqueda cuyo costo es $c(\pi)$, se define la suboptimalidad de π como $c(\pi)/c^*$. Se pide demostrar que :

$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

si la heurística h utilizada es admisible.

PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la Open. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$





PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la $Open$. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$

Por admisibilidad tenemos que:

$$f(s) \leq f^*(s) = g^*(s) + h^*(s)$$



PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la Open. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$

Por admisibilidad tenemos que:

$$\begin{aligned} f(s) &\leq f^*(s) = g^*(s) + h^*(s) \\ &\leq f^*(s) = dist(s.inicial, s^*) + h^*(s) \leq dist(s.inicial, s^*) + dist(s^*, goal) \end{aligned}$$

PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la Open. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$

Por admisibilidad tenemos que:

$$\begin{aligned} f(s) &\leq f^*(s) = g^*(s) + h^*(s) \\ &\leq f^*(s) = dist(s.inicial, s^*) + h^*(s) \leq dist(s.inicial, s^*) + dist(s^*, goal) \\ &\leq f^*(s) = dist(s.inicial, s^*) + h^*(s) \leq c^* \end{aligned}$$



PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la *Open*. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$

Concluyendo entonces que: $f(s) \leq c^*$



PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la $Open$. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$

Concluyendo entonces que: $f(s) \leq c^*$

Por lo tanto si $c(\pi)$ es el costo de una solución al problema, tenemos que:

$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{f(s)}$$

PD:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

Sabemos que h es admisible entonces: $\forall s. h(s) \leq h^*(s)$

Suponga s es extraído de la $Open$. Sabemos que s es el nodo con menor f donde:

$$f(s) = g(s) + h(s)$$

Concluyendo entonces que: $f(s) \leq c^*$

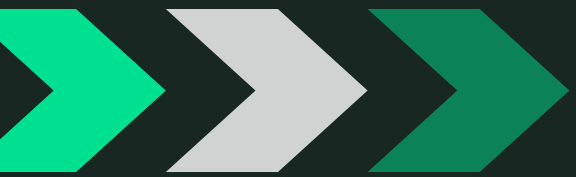
Por lo tanto si $c(\pi)$ es el costo de una solución al problema, tenemos que:

$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{f(s)}$$

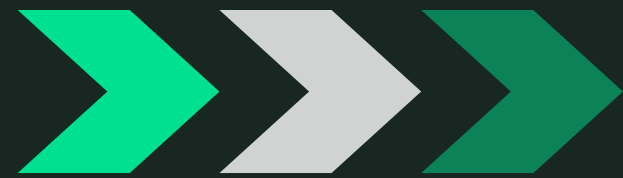
Finalmente, como s es el nodo extraído de la $Open$, sabemos que es el

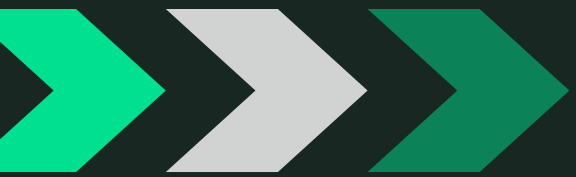
$\min_{s \in Open} f(s)$ y $f(s)$, y $f(s) = g(s) + h(s)$, entonces:
$$\frac{c(\pi)}{c^*} \leq \frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$





**VEAMOS NUEVAMENTE COMO
FUNCIONA...**





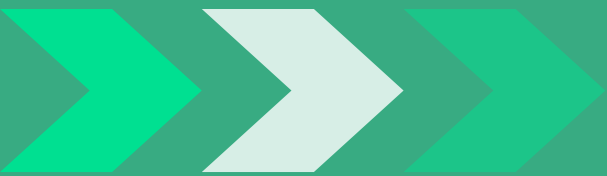
¡ENCONTRAMOS UNA MEJOR COTA!



Lo interesante es que al terminar una búsqueda con peso w , la cantidad

$$\frac{c(\pi)}{\min_{s \in Open} g(s) + h(s)}$$

es menor que w y por lo tanto ofrece una mejor idea de la suboptimalidad de π .



GRACIAS!