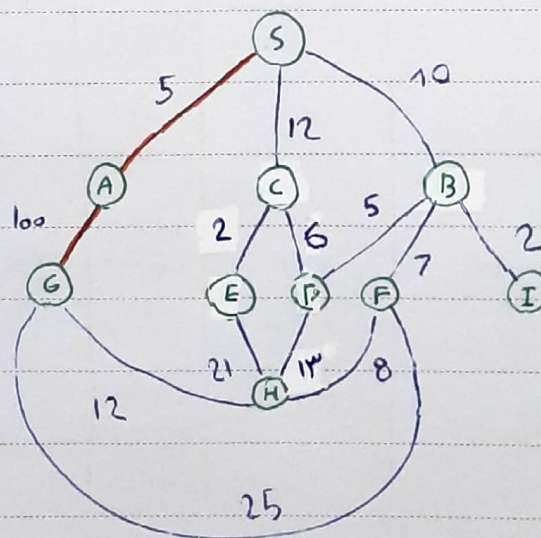


① Agents

Environment	CS - GO	Sudo Ku
Fully / Partially ob	Partially-observable	fully observable
Deterministic / Stochastic	Stochastic	Deterministic
Episodic / sequential	Episodic	Sequential
Static / Dynamic / semi-dy	Semi-dynamic	Static
Discrete / continuous	Continuous	Discrete
single / multi-agent	multi-agent	single-agent

② Search

1- الف) با اهراس الگوریتم های dfs و bfs به جواب زیر می رسیدیم:



این جواب بهترین نیست زیرا مسیر زیر: $S \rightarrow A \rightarrow G$ | $|V| = 100 \Rightarrow$

با طول ۷ وجود دارد! $S \xrightarrow{12} C \xrightarrow{2} E \xrightarrow{21} H \xrightarrow{8} G$

* استفاده از این 2 الگوریتم زمانی مناسب است که وزن یا بها برابر باشند.

1-ب) جدول UCS:

state	path	cost	Ex	Front
S	S	0	0	S
S	S	0	S	A, B, C
A	S A	5	S, A	B, C, G
B	S B	10	S, A, B	C, G, D, F, I 12 10 10 12 12
C	S C	12	S, A, B C	G ₁₀ D ₁₀ F ₁₂ I ₁₂ E ₁₂
I	S B I	12	S, A, B C, I	G ₁₀ D ₁₀ F ₁₂ E ₁₂
E	S C E	12	S, A, B C, I, E	G ₁₀ D ₁₀ F ₁₂ H ₂₀
D	S B D	10	S A B C I E D	G ₁₀ F ₁₂ H ₂₀
F	S B F	14	S A B C I E D F	G ₁₀ H ₂₀
H	S B F H	20	S A B C I E D F H	G ₁₀ 24
G	S B F H G	25	S A B C I E D F H G	-

$$\min(G) = 37 \quad , \quad S \xrightarrow{10} B \xrightarrow{4} F \xrightarrow{1} H \xrightarrow{12} G$$

2- الف)

Frontier	Explored	Cost+h	Cost	Path	State
A, B, C FD FD EF	S	۳۹	۰	S	S
A, C, D, F, I FD ۳۹ FD	S, B	۳۵	۱۰	S B	B
A, C, D, F, I, H FD ۳۹ FD	S, B, D	۳۰	۱۵	S B D	D
A, C, D, F, I, H, M	S, B, D, I	۳۵	۱۲	S B I	I
A, C, D, F, I, H, G FD ۳۹ FD	S, B, D, I, F	۳۹	۱۷	S B F	F
A, C, D, F, I, H, G, M	S, B, D, I, F, H	۳۵	۲۵	S B F H	H
A, C, D, F, I, H, G, M, N	S, B, D, I, F, H, G	۳۷	۳۷	S B F H G	G
A, C, D, E, F, I, H, G, M, N	S B D I F H G C	۴۲	۱۲	S C	C
A, C, D, E, F, I, H, G, M, N, O	S B D I F H G C E	۴۲	۱۴	S C E	E
-	S B D I F H G C E A	۴۵	۵	S A	A

2- ب) در تمام سطرها $Cost+h \geq Cost-Real$ است که نشان می دهد هیورستیک ما

admissible است. consistent نیست چون :

$$h(S) - h(B) > cost(S \rightarrow B) \Rightarrow ۳۹ - ۲۵ = ۱۴ > ۱۰$$

3 الف) الگوریتم local search را زمانی ترجیح می دهیم که به دنبال بیشینه کردن

تابع هدف یا معیار هستیم که Performance ربات ما را افزایش می دهد. همچنین

در مسائلی که فضای جستجوی agent بسیار وسیع و پر از داده باشد، استفاده

از global search و جستجوی در تمام راه حل های ممکن بسیار پرهزینه است و اگر

با محدودیت منابع و زمان مواجه باشیم (که در اکثر مواقع نیز در واقعیت اینگونه است)

معمولا برای ما به صرفه نیست. درین مواقع می توان از الگوریتم های جستجوی محلی

بره برد که در هر لحظه راه حل را ادامه می دهد که برای او معیار بالاتری داشته باشد.

3- ب) برای حل مشکل ماکزیم محلی دو روش وجود دارد:

① اینکه ما اجازه دهیم ربات از چند initial state مختلف شروع به حرکت کند و از راه حل

هایی که یافت، بهترین را در نظر بگیریم (البته این روش باز ممکن است بهترین جواب را ندهد)

② روشی simulated Annealing که به ربات اجازه می دهد در هر state باید احتمال

تواند حرکت غیر بهینه که این احتمال با افزایش Performance ربات به صفر میل می کند!

انجام دهد