

Amirreza Vishteh

HW2

26/8/1401

Operation System

سوال بخش عملی:

حل این سوال با استفاده از monte carlo tree search دارای مراحل زیر است:

ما یک کلاس داریم که board داده شده را تبدیل به object با ویژگی هایی مثل تعداد visit و value که همان تعداد دفعات منجر به برد است میکنیم همچنین ucb که از فرمول زیر محاسبه میشود نیز هست:

$$UCB1(n) = \frac{U(n)}{N(n)} + C \times \sqrt{\frac{\log N(\text{PARENT}(n))}{N(n)}}$$

- $N(n)$ = number of rollouts from node n
- $U(n)$ = total utility of rollouts (e.g., # wins) for $\text{Player}(\text{Parent}(n))$

1. selection:ob



در ابتدا نوبت ما است و مثلاً یک خانه را مثل بالا انتخاب میکنیم

حال از اینجا الگوریتم شروع به کار میکند و در ابتدا با استفاده از ucb بین node های موجود یکی که دارای $\max(ucb)$ است را انتخاب میکند که در ابتدا فقط یک انتخاب وجود دارد مثل بالا ولی با اضافه شدن state های جدید باید از بین آنها انتخاب انجام شود

2. Expansion:

در این مرحله درواقع **childrens** های ممکن برای این مورد **select** شده بر اساس پر کردن یکی از خانه های خالی ساخته میشود.

در آخر باید یک **children** برگرداند این کار میتواند چند روش داشته باشد :

1. برگرداندن رندم از اعضا **childrens**

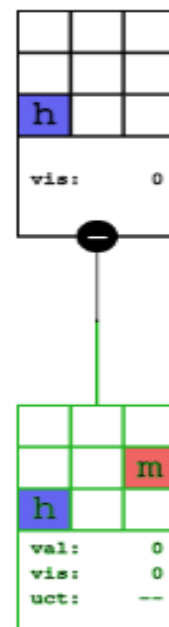
```
return random.choice(childrens)
```

2. رندوم برگرداندن براساس وزن که همان **ucb** است

```
ucbs=[]
for i in childrens:
    calculateucb(i)
    ucbs.append(i.ucb)
if len(childrens)!=0:
    return random.choices(childrens,weights=ucbs,k=1)[0]
```

3. انتخاب با همان **selection(root)**

که از بین روش های بالا روش سوم از همه بهتر عمل کرد



3.Simulation:

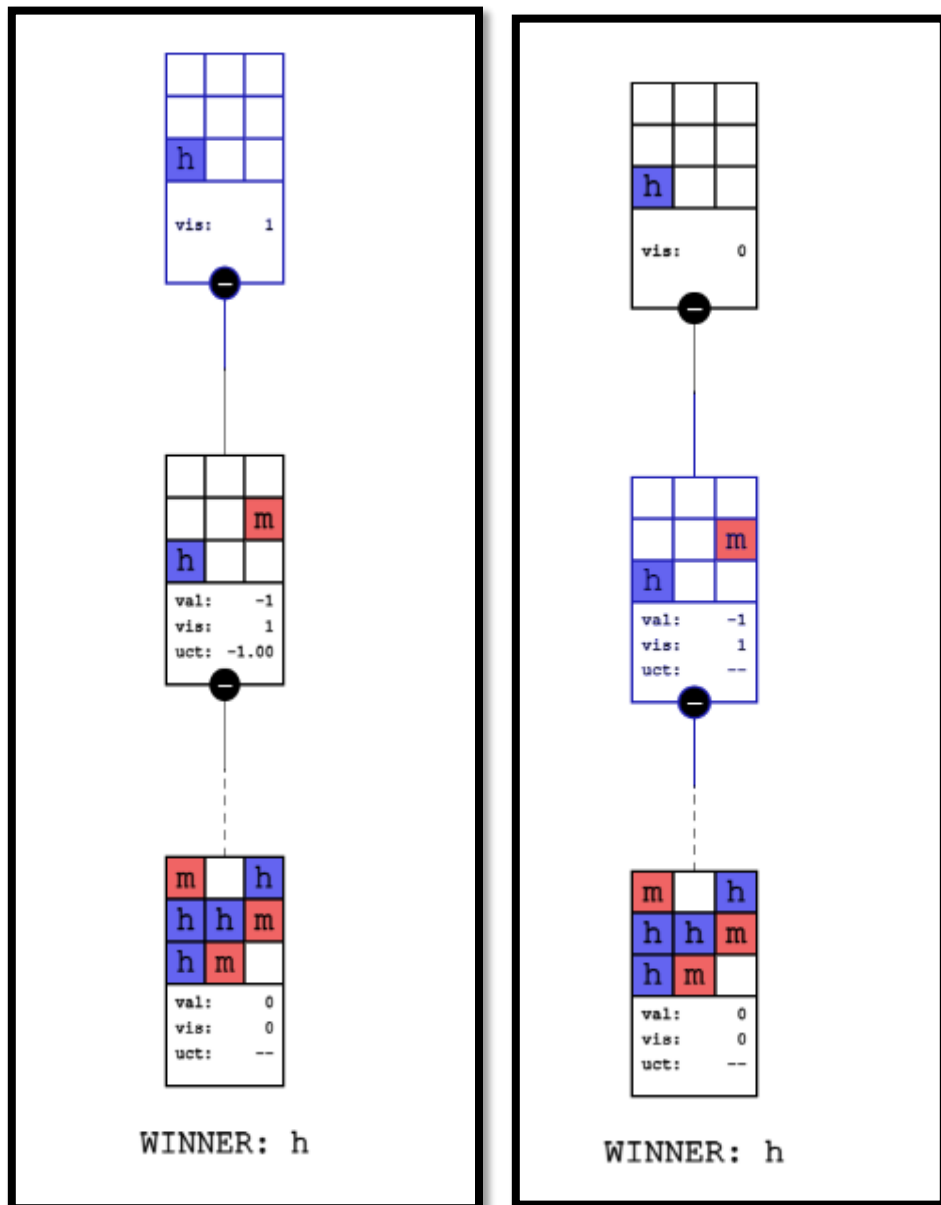
در این مرحله برنامه این فرزند انتخاب شده را به عنوان یک **board** تا آخر و رسیدن به نتیجه به شکل رندوم با خود کامپیوتر بازی کند و یک **score** برگرداند که من با توجه به شرایط برای حالت های مساوی و برد برنامه و برد **player** امتیاز های بهینه را به دست آورده ام



WINNER: h

4. Backpropagation:

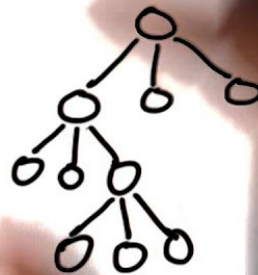
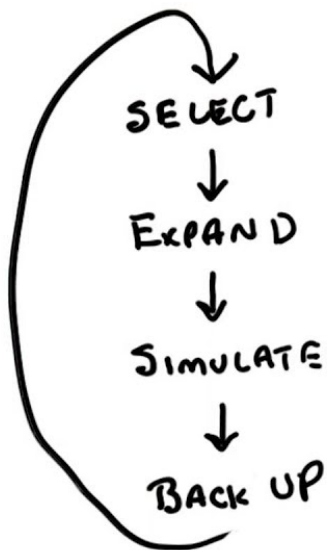
در این مرحله با از نتیجه به دست آمده در مرحله قبل استفاده میکنیم و value و visit را برای node های parent به روز میکنیم



در آخر دوباره به مرحله اول باز گشته و کار را تکرار میکنیم به تعداد **iteration** ها که یک عدد از پیش تعیین شده است

در آخر اونی که **ucb** بزرگتری دارد از بین فرزندان حالت بهینه است و باید به آن رفت

MONTÉ CARLO TREE SEARCH



توضیح سوال تئوری:

1. Model checking:

این روش با استفاده از جدول درستی است به این شکل که گزاره ها را برای فهمیدن اینکه درست اند یا نه از جدول چک میکنیم

برای تأیید صحت راه حل پیشنهادی برای یک مشکل استفاده می شود
در واقع زمانی که می خواهیم بفهمیم یک عبارت درست است یا نه یک راه این است که جدول درستی را رسم کنیم و ببینیم در چه حالت هایی KB(knowledge base) درست است در این خط ها ارزش بقیه گزاره هم معلوم میشود

درستی یا نادرستی عبارت هایی از جدول entails میشوند که در تمام موارد درستی KB دارای یک حالت اند یا در همه این حالات درست اند یا غلط

مثال:

$B_{1,1}$	$B_{2,1}$	$P_{1,1}$	$P_{1,2}$	$P_{2,1}$	$P_{2,2}$	$P_{3,1}$	R_1	R_2	R_3	R_4	R_5	KB
false	false	false	false	false	false	false	true	true	true	true	false	false
false	false	false	false	false	false	true	true	true	false	true	false	false
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
false	true	false	false	false	false	false	true	true	false	true	true	false
false	true	false	false	false	false	true	true	true	true	true	true	<u>true</u>
false	true	false	false	false	true	false	true	true	true	true	true	<u>true</u>
false	true	false	false	false	true	true	true	true	true	true	true	<u>true</u>
false	true	false	false	true	false	false	true	false	false	true	true	false
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
true	true	true	true	true	true	true	false	true	true	false	true	false

2.theorem proving:

استفاده از قواعد منطقی به جای جدول درستی است در واقع با sequence از نتایج با استفاده از قواعد اثبات میشود.

در اینجا عبارتی که میخواهیم اثبات کنیم اگر A باشد انگاه اگر $KB/\sim A$ عبارت unsatisfiable شود انگاه عبارت درست است

در اثبات از قواعدی مانند Modus ponens و And Elimination و هم ارزی ها استفاده میکنیم
مثل:

$$P \wedge (p \Rightarrow q) = p \wedge (\sim p \vee q) = q$$