

به نام خدا

هوش مصنوعی

فصل ششم

جستجوی خصمانه

بازی ها

❖ محیط های رقابتی، که در آنها اهداف عامل ها با یکدیگر در تعارض هستند، منجر به پیدایش مسئله های خصمانه می شود که به عنوان بازی ها شناخته شده اند .

❖ هر محیط چند عاملی را به عنوان یک بازی در نظر میگیرد، به شرطی که اثر هر عامل بر روی عاملهای دیگر، ارزشمند باشد

❖ . این قضیه مستقل از رقابتی یا همکار بودن عاملها است

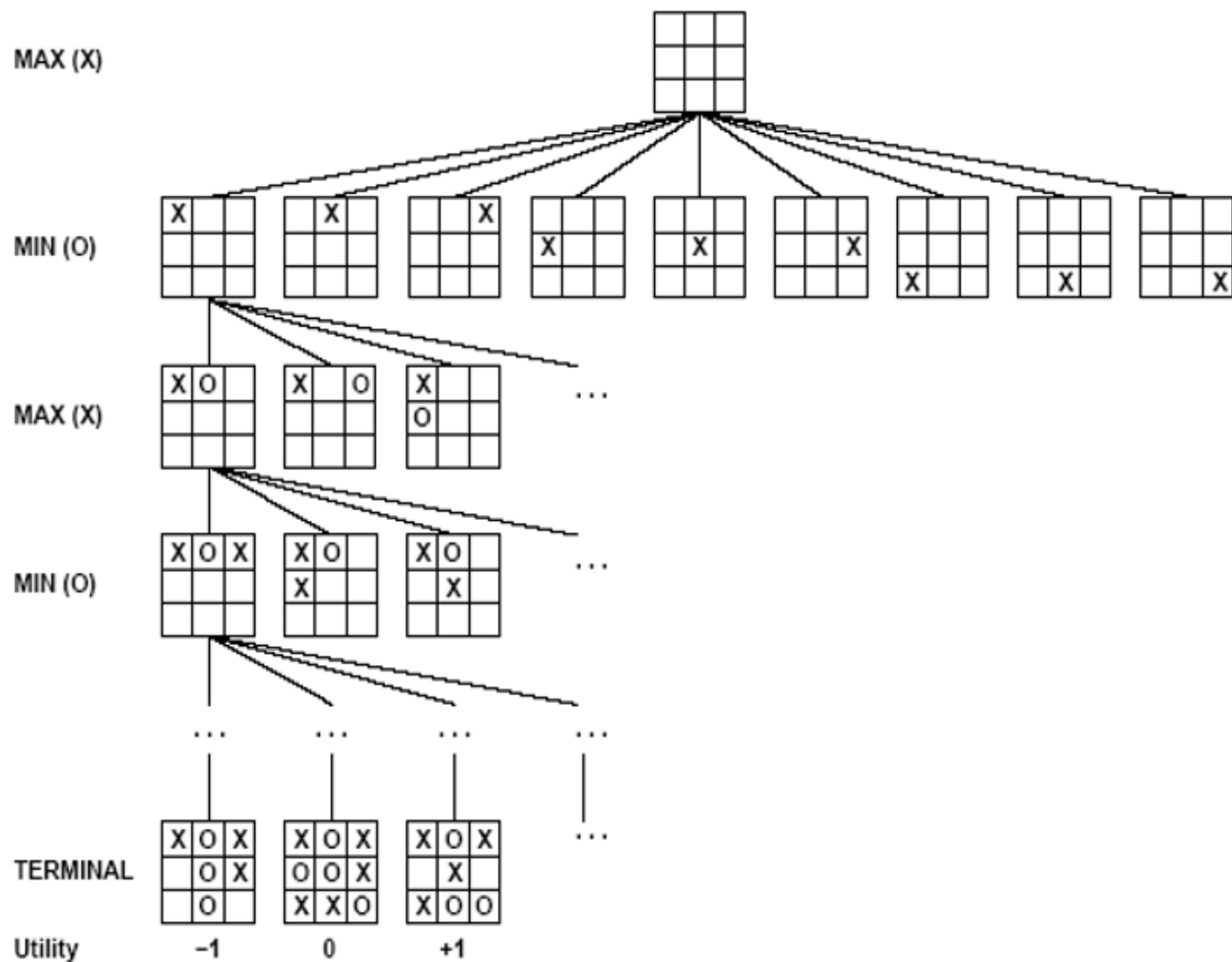
❖ در این فصل محیط به معنای محیطهای قطعی و کاملاً قابل مشاهده است که در آن، دو عامل قرار دارند که فعالیتهای آنها باید به نوبت انجام شوند و مقادیر سودمندی در انتهای بازی، مساوی و متضاد یکدیگر هستند.

❖ تضاد بین توابع سودمندی وضعیت خصمانه را به وجود میآورد.

بازی های تصمیم گیری بهینه

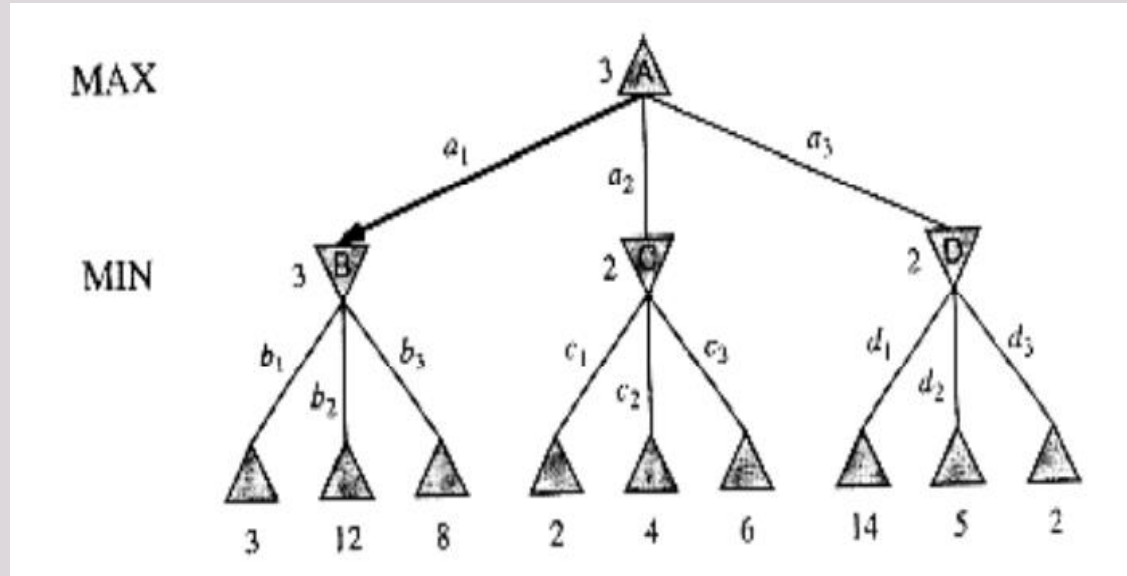
❖ بازی های \max و \min :

- ❖ اول MAX حرکت میکند و سپس به نوبت بازی میکنند تا بازی تمام شود.
 - ❖ حالت اولیه، شامل موقعیت صفحه و شناسههایی است که بازیکنان باید حرکت دهند.
 - ❖ تابع پسین، لیستی از جفتهای (حالت و حرکت) را برمیگرداند که هر کدام حاوی یک حرکت معتبر و حالت حاصل است.
 - ❖ آزمون پایانه، تعیین میکند بازی کی تمام میشود. حالتها در پایان بازی به نام حالتهای پایانه شناخته .
 - ❖ تابع سودمندی، (تابع پاداش یا تابع هدف)، برای هر حالت پایانه یک مقدار عددی را ارائه میکند.
- ❖ حالت اولیه و حرکات معتبر برای هر بازیکن، درخت بازی را برای آن بازی ایجاد میکند.



بخشی از درخت بازی را برای دوز بازی نشان میدهد. در حالت اولیه، MAX دارای 9 حرکت است. MAX علامت X و MIN علامت O را به نوبت در صف قرار میدهند تا به گره های برگ متناظر با حالت های پایانه برسیم، به طوریکه یک بازیکن سه مهره در هر سطر، ستون یا قطر داشته باشد یا مربع ها پر شوند. عدد موجود در هر گره برگ مقدار سودمندی حالت پایانه را از دیدگاه MAX نشان میدهد. مقادیر بزرگ به نفع MAX و به ضرر MIN هستند. کار MAX استفاده از درخت جستجو برای تعیین بهترین حرکت است.

بازیکن : انتخاب بهترین حالت
 حریف : انتخاب بهترین موقعیت برای خودش و یا بدترین وضعیت برای بازیکن .



- ✓ درخت بازی با دو ply
- ✓ گره های \blacktriangle گره های max هستند . گره های \blacktriangledown گره های min هستند .
- ✓ گره های پایانه مقادیر سودمندی را برای max نشان می دهند .
- ✓ بهترین حرکت max در ریشه a1 است . زیرا منجر به جانشینی با بیشترین مقدار minimax می شود .
- ✓ بهترین پاسخ min حرکت b1 می باشد . زیرا منجر به جانشینی با کم ترین مقدار minimax می شود .

بازی های تصمیم گیری بهینه

❖ مقادیر minimax هر حالت جانشین را با استفاده از محاسبه بازگشتی به دست می آورد.

❖ بازگشتی، به طرف برگهای درخت حرکت میکند و سپس وقتی بازگشتی برمی گردد، مقادیر minimax ذخیره میشود.

❖ الگوریتم minimax، درخت بازی را به روش عمقی اکتشاف میکند.

❖ اگر حداکثر عمق درخت m باشد و در هر نقطه b حرکت معتبر وجود داشته باشد، پیچیدگی زمانی $O(b^m)$ است. پیچیدگی

فضا برای الگوریتمی که تمام پسین ها را فوراً تولید میکند برابر با $O(bm)$ و برای الگوریتمی که هر بار یک پسین را

تولید میکند $O(bm)$ است.

function MINIMAX-DECISION(*state*) **returns** *an action*
inputs: *state*, current state in game

$v \leftarrow \text{MAX-VALUE}(\text{state})$

return the *action* in SUCCESSORS(*state*) with value v

function MAX-VALUE(*state*) **returns** *a utility value*

if TERMINAL-TEST(*state*) **then return** UTILITY(*state*)

$v \leftarrow -\infty$

for a, s in SUCCESSORS(*state*) **do**

$v \leftarrow \text{MAX}(v, \text{MIN-VALUE}(s))$

return v

function MIN-VALUE(*state*) **returns** *a utility value*

if TERMINAL-TEST(*state*) **then return** UTILITY(*state*)

$v \leftarrow \infty$

for a, s in SUCCESSORS(*state*) **do**

$v \leftarrow \text{MIN}(v, \text{MAX-VALUE}(s))$

return v

بازی های چندنفره :

❖ اولاً، لازم است برای هر گره، بهجای یک مقدار یک بردار را در نظر میگیریم.

❖ برای حالت‌های پایانه، این بردار از نظر هر بازیکن، سودمندی هر گره را مشخص میکند

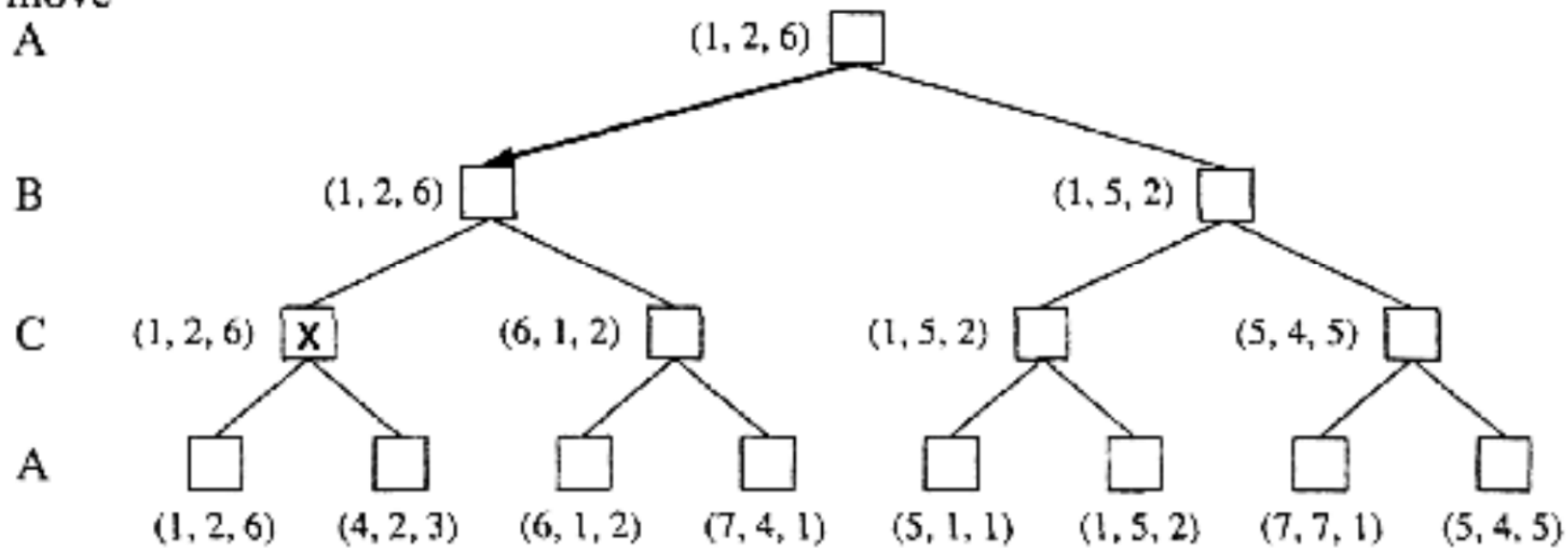
❖ تفاوت اساسی که بازیهای چند نفره با دو نفره دارد، تشکیل اتحادهای رسمی و غیررسمی بین بازیکنان است.

❖ ممکن است این اتحادها در بازیهای چند نفره رفتاری بهینه برای بازیکنان به شمار رود. به عنوان مثال اگر A و B ضعیف

و C در وضعیتی قویتر از آنها باشد، همکاری و اتحاد بین A و B برای تضعیف C ، رفتاری بهینتر نسبت به تلاشهای جداگانه

هر یک از آنها میباشد. در ادامهی بازی این اتحاد میتواند حفظ شود و یا از بین برود.

to move
A



شکل ۴-۶ سه سطح درخت بازی با سه بازیکن A، B و C. هر گره از دیدگاه هر بازیکن با برچسب‌هایی مشخص شده است. بهترین حرکت در ریشه علامت‌گذاری شده است.

هرس کردن آلفا بتا:

❖ در الگوریتم minimax تعداد حالت‌های بازی برحسب تعداد حرکتهای به صورت نمایی رشد میکند. با ایده‌ی هرس کردن می‌توان این هزینه‌ی نمایی را به نصف کاهش داد.

❖ وقتی این تکنیک به درخت minimax اعمال میشود، همان حرکتی را برمی‌گرداند که minimax برخواهد گرداند، اما انشعابهایی که در تصمیم‌نهایی تأثیر ندارند، حذف خواهد شد.

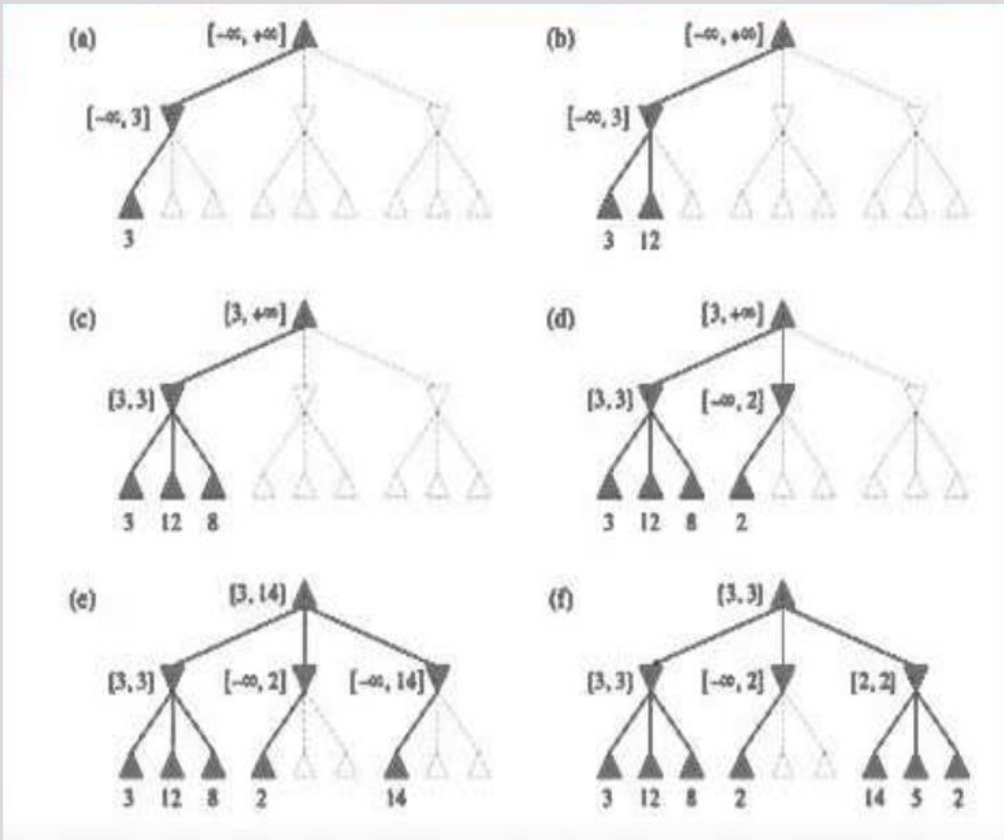
❖ آلفا = مقدار بهترین انتخابی است که تاکنون در هر نقطه انتخاب در مسیر مربوط به MAX پیدا شده است.

❖ بتا = مقدار بهترین انتخابی است که تاکنون در هر نقطه انتخاب در مسیر مربوط به MIN پیدا شده است.

❖ (الف) اولین برگ زیر B دارای مقدار ۳ است. لذا مقدار B که یک گره MIN است، حداکثر ۳ است. (ب) برگ دوم زیر B دارای مقدار ۱۲ است. این حرکت را انجام نمی دهد. لذا مقدار B هنوز حداکثر ۳ است. (پ) مقدار برگ سوم زیر B برابر با ۸ است. تمام جانشین های B را دیدیم و لذا مقدار B دقیقاً ۳ است. اکنون، میتوانیم نتیجه بگیریم که مقدار ریشه حداقل ۳ است، زیرا MAX دارای انتخابی به ارزش ۳ در ریشه است.

❖ (ت) اولین برگ زیر C دارای مقدار ۲ است. لذا، C که یک گره MIN است، حداکثر دارای مقدار ۲ است. می دانیم که ارزش B برابر با ۳ است. لذا MAX هرگز C را انتخاب نخواهد کرد. لذا، هیچ نقطه دیگری از C انتخاب نمیشود. **این نمونه‌های از هرس کردن آلفا - بتا است.**

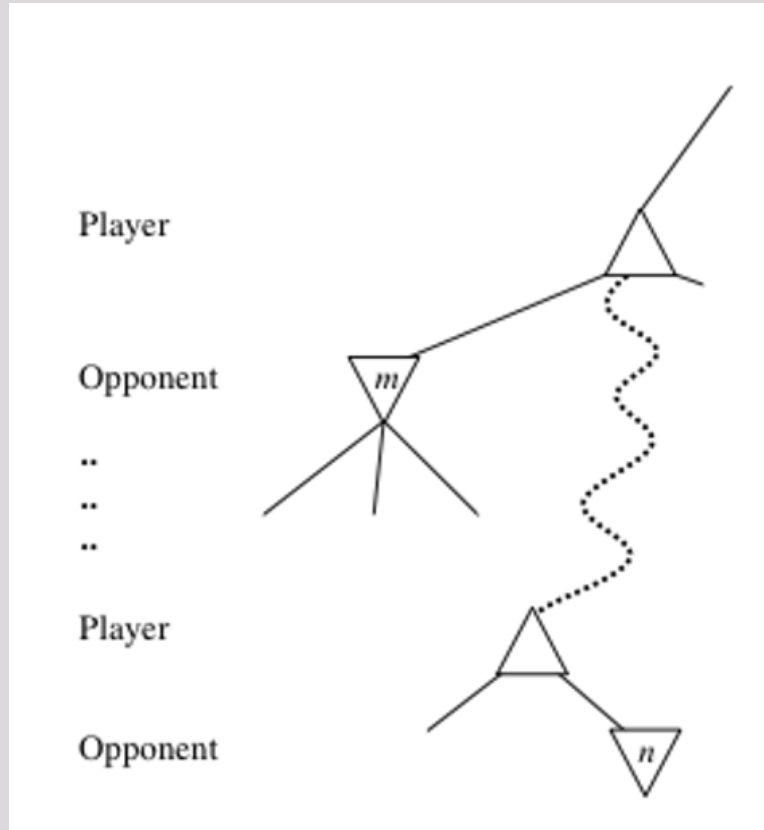
❖ (ث) اولین گره زیر D دارای مقدار ۱۴ است. لذا ارزش D حداکثر ۱۴ است. این، هنوز بیشتر از بهترین انتخاب (3 MAX یعنی) است. لذا باید جانشین های D را بررسی کنیم. همچنین توجه کنید که قیدهایی بر روی تمام جانشینهای ریشه داریم، لذا مقدار ریشه نیز حداکثر ۱۴ است. (ج) ارزش جانشین دوم D برابر با ۵ است. باز هم باید اکتشاف را ادامه دهیم. ارزش جانشین سوم ۲ است و در نتیجه ارزش D دقیقاً ۲ است. تصمیم MAX در ریشه، انتقال به B است که مقدار ۳ را به دست میدهد.



$$\begin{aligned}
 \text{MINIMAX - VALUE}_{(\text{root})} &= \max(\min(3, 12, 8), \min(2, x, y), \min(14, 5, 2)) \\
 &= \max(3, \min(2, x, y), 2) \\
 &= \max(3, z, 2) \quad \text{where } z \leq 2 \\
 &= 3
 \end{aligned}$$

هرس کردن آلفا بتا:

- ❖ اصل کلی این است ، گره n را درجایی از درخت در نظر بگیرید به طوری که بازیکن بتواند به آن گره برود. اگر بازیکن، در گره والد n یا هر نقطه ای در سطح بالاتر، انتخاب بهتری مثل m دارد، آنگاه در بازی واقعی هرگز به n نخواهیم رسید.
- ❖ جستجوی آلفا - بتا مقادیر a و b را با هرس کردن انشعابهای باقیمانده در یک گروه به هنگامسازی میکند. این کار به محض این که مشخص شد مقدار گره فعلی بدتر از مقدار a یا b مربوط به MAX یا MIN است ، انجام میگیرد.
- ❖ اثربخشی هرس کردن آلفا - بتا به ترتیب بررسی پسینها بستگی دارد.
- ❖ نتیجه میگیریم که بهتر است ابتدا پسینهایی بررسی شوند که ممکن است بهترین باشند
- ❖ تعداد گره هایی که باید بررسی شوند به $O(b^{d/2})$ تقلیل میابد
- ❖ فاکتور انشعاب مؤثر به جای b برابر با جذر b خواهد بود



❖ گره n که هر جای درخت میتواند باشد، بررسی میشود

❖ اگر بازیکن انتخاب بهتری داشته باشد

❖ در گره والد n

❖ یا هر انتخاب بهتری تا کنون

❖ n هیچوقت در بازی واقعی قابل دسترس نخواهد بود

❖ در نتیجه n هرس میشود

الگوریتم هرس کردن آلفا بتا:

```
function ALPHA-BETA-SEARCH(state) returns an action
  inputs: state, current state in game
   $v \leftarrow \text{MAX-VALUE}(\textit{state}, -\infty, +\infty)$ 
  return the action in SUCCESSORS(state) with value  $v$ 
```

```
function MAX-VALUE(state,  $\alpha$ ,  $\beta$ ) returns a utility value
  inputs: state, current state in game
            $\alpha$ , the value of the best alternative for MAX along the path to state
            $\beta$ , the value of the best alternative for MIN along the path to state

  if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
   $v \leftarrow -\infty$ 
  for  $a, s$  in SUCCESSORS(state) do
     $v \leftarrow \text{MAX}(v, \text{MIN-VALUE}(s, \alpha, \beta))$ 
    if  $v \geq \beta$  then return  $v$ 
     $\alpha \leftarrow \text{MAX}(\alpha, v)$ 
  return  $v$ 
```

```
function MIN-VALUE(state,  $\alpha$ ,  $\beta$ ) returns a utility value
  inputs: state, current state in game
            $\alpha$ , the value of the best alternative for MAX along the path to state
            $\beta$ , the value of the best alternative for MIN along the path to state

  if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
   $v \leftarrow +\infty$ 
  for  $a, s$  in SUCCESSORS(state) do
     $v \leftarrow \text{MIN}(v, \text{MAX-VALUE}(s, \alpha, \beta))$ 
    if  $v \leq \alpha$  then return  $v$ 
     $\beta \leftarrow \text{MIN}(\beta, v)$ 
  return  $v$ 
```

تصمیمات بی درنگ:

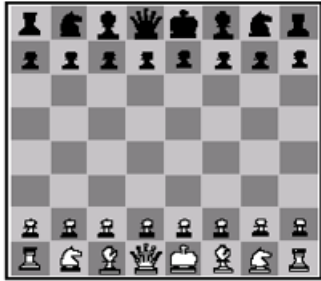
❖ الگوریتم minimax، کل فضای جستجوی بازی را تولید میکند، درحالیکه الگوریتم آلفا - بتا اجازه میدهد بخش زیادی از آن هرس شود. اما در آلفا - بتا کل مسیر حالت‌های پایانه، حداقل برای بخشی از فضای حالت، باید جستجو شود. این عمق، عملی نیست زیرا حرکات باید در یک زمان معقول انجام شوند

❖ شانون (۱۹۵۰) پیشنهاد کرد:

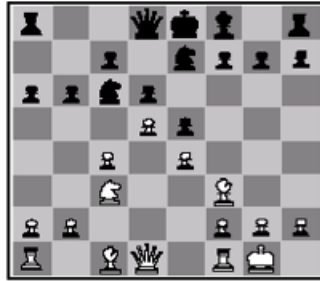
❖ به جای اینکه برنامه‌ها جستجو را زودتر خاتمه دهند و سپس تابع ارزیابی اکتشافی را به حالت های جستجو اعمال کنند، بهتر است از گره‌های غیرپایانه به گره‌های پایانه پردازند.

❖ به عبارت دیگر minimax و آلفا - بتا به دو روش، به‌طور متناوب عمل کنند: تابع سودمندی با تابع ارزیابی اکتشافی به نام EVAL جایگزین شود تا تخمینی از سودمندی موقعیت را ارائه کند و تست پایانه با تست توقف جایگزین شود که تصمی م میگیرد EVAL کی اعمال گردد.

تابع ارزیابی اکتشافی EVAL:



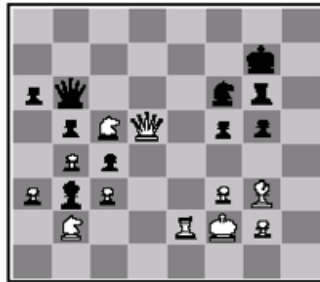
(a) White to move
Fairly even



(b) Black to move
White slightly better



(c) White to move
Black winning



(d) Black to move
White about to lose

f_i

$$Eval(s) = w_1 f_1(s) + w_2 f_2(s) + \dots + w_n f_n(s)$$

✓ اغلب توابع ارزیابی، مقدار عددی جداگانه ای

برای هر خاصیت محاسبه، سپس آنها را

ترکیب میکنند تا مقدار کل بدست آید

✓ مثال در تابع بازی شطرنج :

✓ $F(i)$ تعداد هر نوع قطعه در صفحه

✓ $W(i)$ مقادیر آن قطعات (۱ برای پیاده ، ۳

برای اسب یا فیل ، ۵ برای رخ و ...)

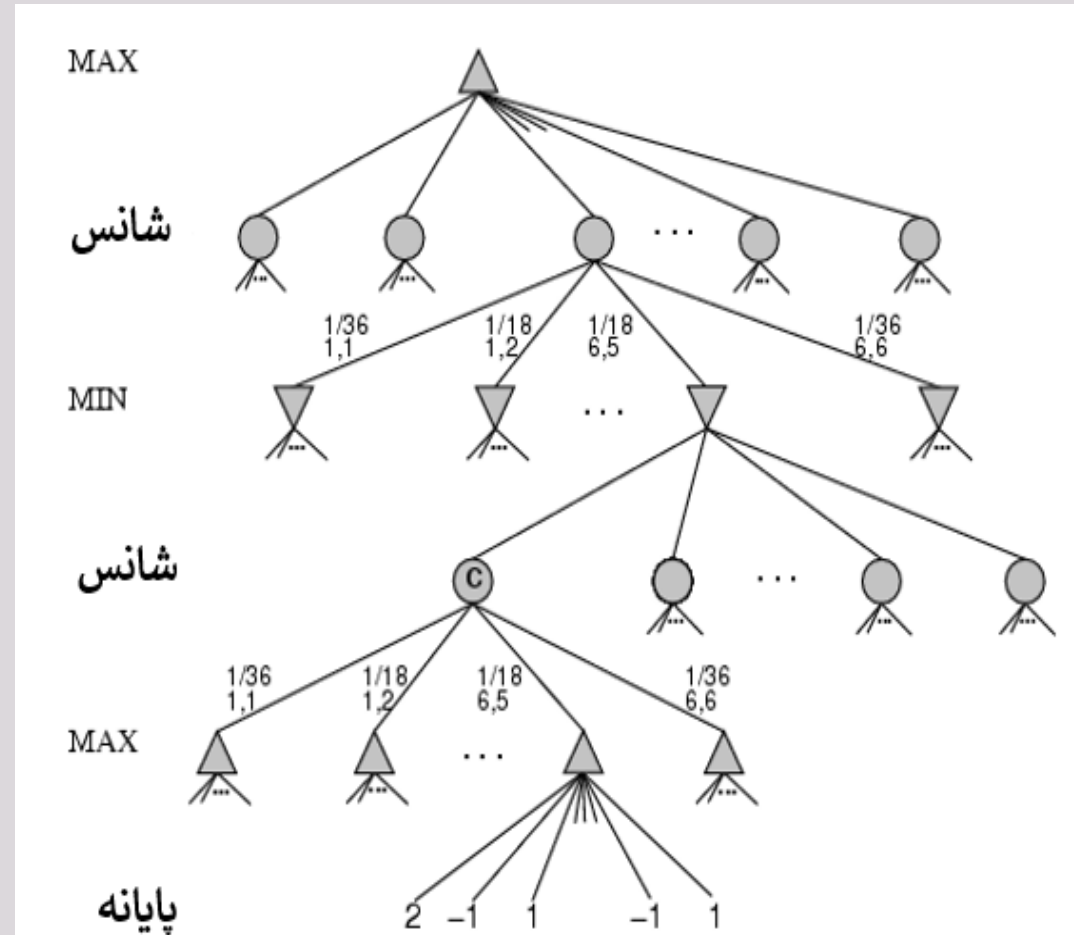
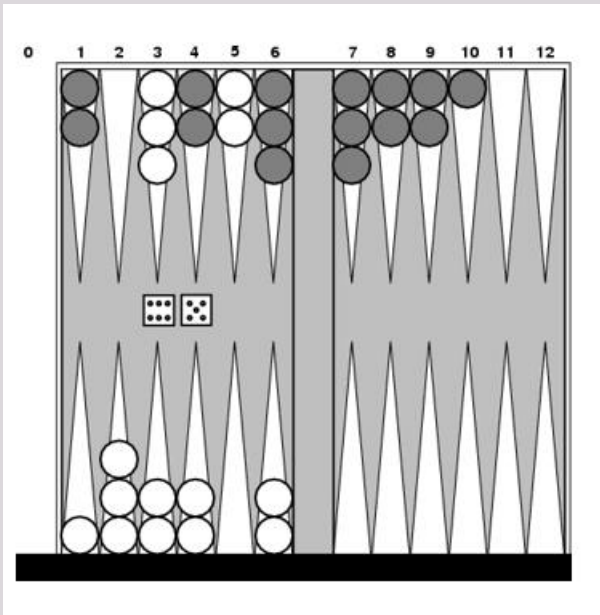
اثر افق:



❖ برطرف کردن اثر افق دشوارتر است . این اثر وقتی به وجود میآید که برنامه با حرکتی از رقیب مواجه میشود که منجر به لطمه شدید اجتنابناپذیر میگردد.

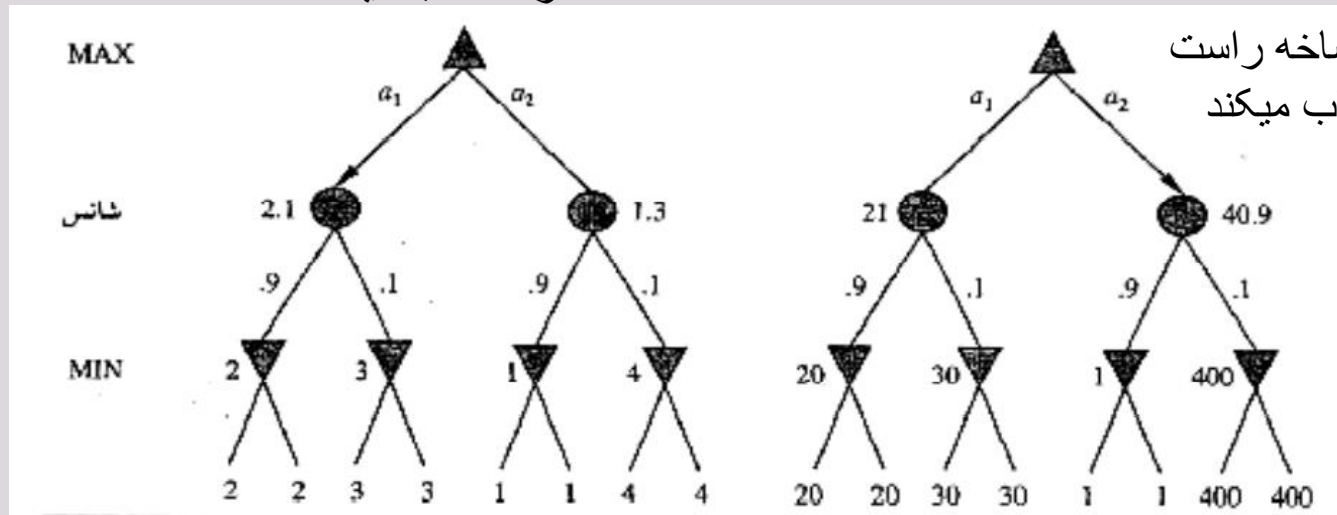
❖ سیاه در اصل جلو است، اما اگر سفید بتواند پیاده اش را از سطر هفتم به هشتم ببرد، پیاده به وزیر تبدیل میشود و موقعیت برد را برای سفید به وجود میآورد.

بازی هایی که حاوی عنصر شانس هستند:



اهمیت تابع ارزیابی:

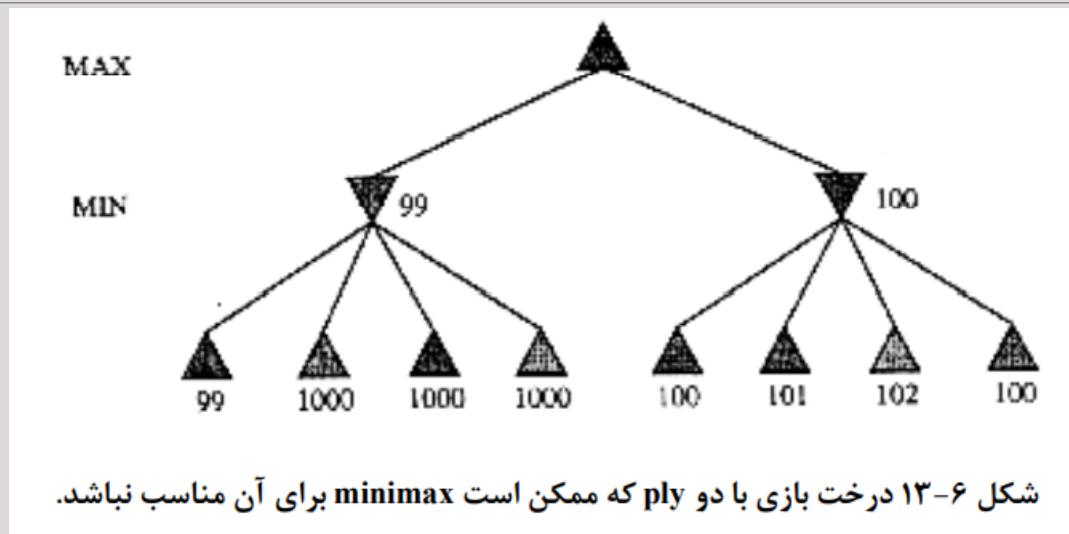
شاخه چپ
را انتخاب میکند



شکل ۶-۱۲ جابه‌جایی حافظه ترتیب در مقادیر برگ، بهترین حرکت را عوض می‌کند.

برای اجتناب از این حساسیت، تابع ارزیابی باید یک جابجایی خطی مثبت از احتمال برنده شدن از یک موقعیت باشد

جستوجو خصمانه:



- ❖ در درخت فوق minimax انشعاب راست را پیشنهاد می کند.
- ❖ این انتخاب بر این فرض استوار است که تمام گره هایی با مقادیر ۱۰۰، ۱۰۲، ۱۰۱، ۱۰۰ واقعا بهتر از گره ای با برچسب ۹۹ هستند اما گره ای با برچسب ۹۹، همزادهایی با برچسب ۱۰۰۰ دارد و ممکن است نتیجه بگیریم که مقدار آن بیشتر است.
- ❖ یک روش حل این مشکل این است که ارزیابی، توزیع احتمال را بر روی مقادیر ممکن برگرداند.

پایان فصل ششم