

هوش مصنوعی

فصل پنجم

جستجوی خصمانه

فهرست

- بازیها چیستند و چرا مطالعه میشوند؟
- انواع بازیها
- الگوریتم minimax
- بازیهای چند نفره
- هرس آلفا-بتا
- بازیهای قطعی با اطلاعات ناقص
- بازیهایی که حاوی عنصر شانس هستند

جستجوی خصمانه

بازی ها چیستند و چرا مطالعه میشوند؟

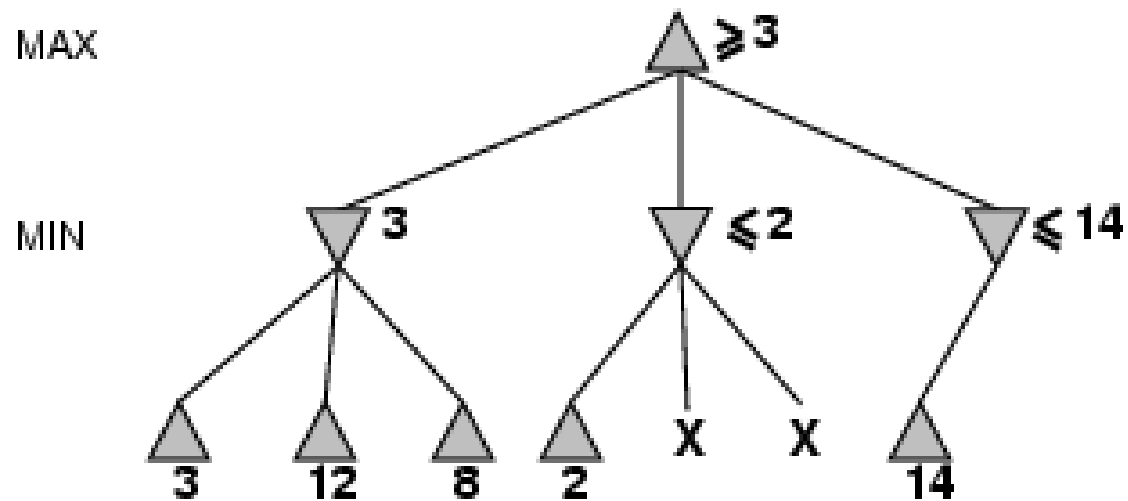
- بازیها حالتی از محیطهای چند عاملی هستند
- هر عامل نیاز به در نظر گرفتن سایر عاملها و چگونگی تأثیر آنها دارد
- تمایز بین محیطهای چند عامل رقابتی و همکار
- محیطهای رقابتی، که در آنها اهداف عاملها با یکدیگر برافروند دارند، منجر به مسئله های خصمانه میشوند که به عنوان بازی شناخته میشوند

چرا مطالعه میشوند؟

- قابلیتهای هوشمندی انسانها را به کار میگیرند
- ماهیت انتزاعی بازی ها
- حالت بازی را به راحتی میتوان نمایش داد و عاملها معمولاً به مجموعه کوچکی از فعالیتهای محدود هستند که نتایج آنها با قوانین دقیقی تعریف شده اند

جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



جستجوی خصمانه

انواع بازی ها

	قطعی	تصادفی
اطلاعات کامل	شطرنج ریورسی	تخته نرد
اطلاعات ناقص		پوکر

جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی

بازی دو نفره: Max و Min

- اول Max حرکت میکند و سپس به نوبت بازی میکنند تا بازی تمام شود
- در پایان بازی، برنده جایزه و بازنده جریمه میشود

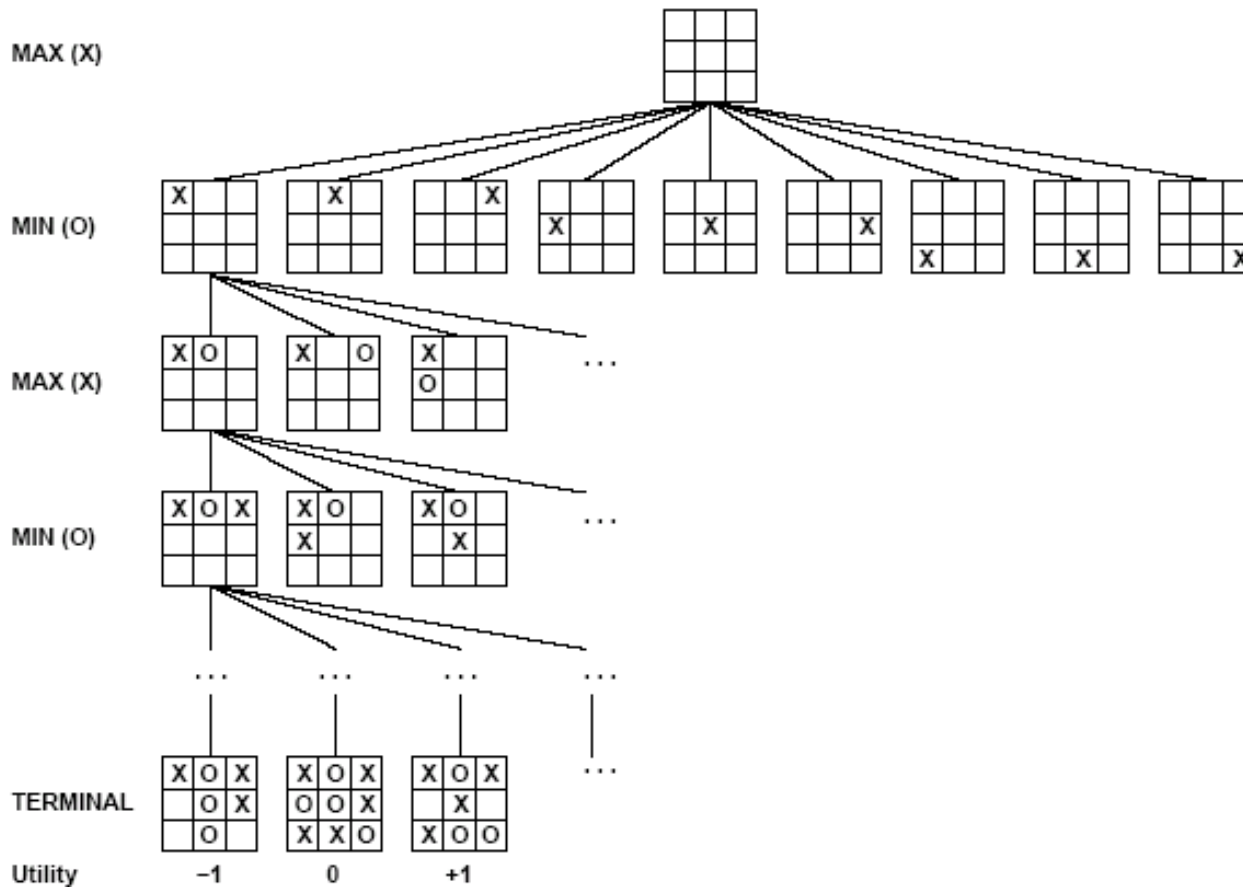
بازی به عنوان یک جستجو:

- حالت اولیه: موقعیت صفا و شناسه های قابل حرکت
- تابع جانشین: لیستی از (حالت، حرکت) که معرف یک حرکت معتبر است
- آزمون هدف: پایان بازی چه موقع است؟ (حالت های پایانه)
- تابع سودمندی: برای هر حالت پایانه یک مقدار عددی را ارائه میکند. مثلاً برنده (+1) و بازنده (-1)

حالت اولیه و حرکات معتبر برای هر بازیکن، درخت بازی را برای آن بازی ایجاد میکند

جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



الگوریتم؛

■ بازیکن: انتخاب بهترین حالت

■ مریف: انتخاب بهترین موقعیت برای خودش یا بدترین وضعیت برای بازیکن

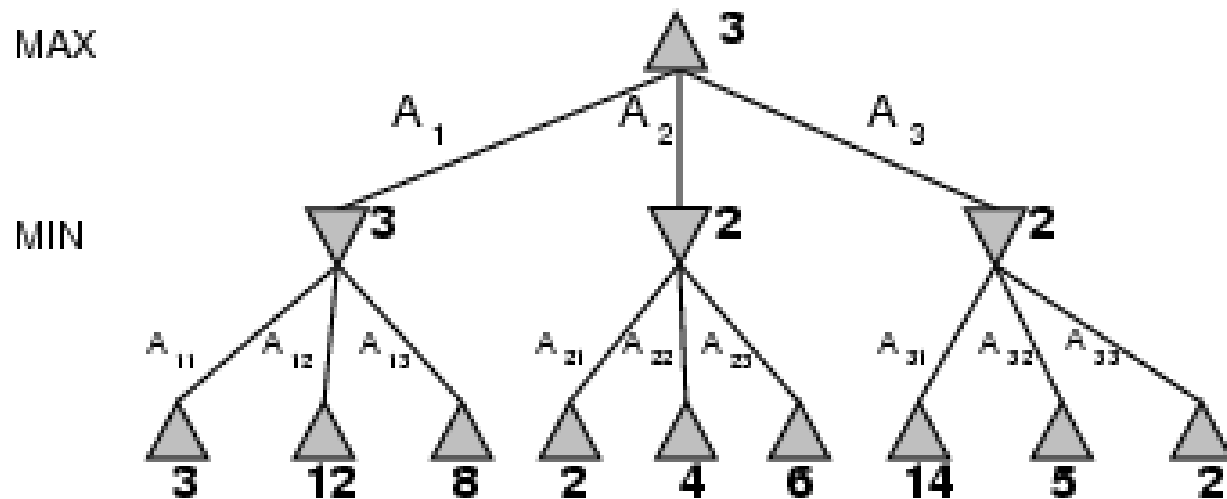
بازیکن: ماکزیمم حالت

مریف: مینیمم حالت

$$\text{MiniMax-value}(n) = \begin{cases} \text{UTILITY}(n) & \text{if } n \text{ is a terminal state} \\ \max_{s \in \text{Successors}(n)} \text{MINIMAX-VALUE}(s) & \text{if } n \text{ is a MAX node} \\ \min_{s \in \text{Successors}(n)} \text{MINIMAX-VALUE}(s) & \text{if } n \text{ is a MIN node.} \end{cases}$$

جستجوی خصمانه

الگوریتم minimax



function MINIMAX-DECISION(*state*) **returns** *an action*

inputs: *state*, current state in game

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

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

جستجوی خصمانه

الگوریتم minimax

کامل بودن: بله (اگر درخت محدود باشد)

بهینگی: بله

پیچیدگی زمانی: $O(b^m)$

پیچیدگی فضا: $O(bm)$

جستجوی خصمانه

بازیهای چند نفره

تخصیص یک بردار به هر گره، به جای یک مقدار

بازیهای چند نفره معمولاً شامل اتماد رسمی یا غیر رسمی بین بازیکنان است

اتماد با پیشروی بازی ایجاد و از بین میرود

بازیکنان بطور خودکار همکاری میکنند، تا به هدف مطلوب انحصاری برسند

to move

A

(1, 2, 6)

B

(1, 2, 6)

(-1, 5, 2)

C

(1, 2, 6) X

(6, 1, 2)

(-1, 5, 2)

(5, 4, 5)

A

(1, 2, 6)

(4, 2, 3)

(6, 1, 2)

(7, 4, -1)

(5, -1, -1)

(-1, 5, 2)

(7, 7, -1)

(5, 4, 5)

۱۲

جستجوی خصمانه

هرس آلفا-بتا

در الگوریتم MaxMin:

تعداد حالت‌های بازی که باید بررسی شوند، بر حسب تعداد حرکتها، توانی است
راه حل: مناسبه تصمیم الگوریتم، بدون دیدن همه گره ها امکانپذیر است

هرس آلفا-بتا:

انشعابهایی که در تصمیم نهایی تأثیر ندارند را حذف میکند

آلفا: مقدار بهترین انتخاب در هر نقطه انتخاب در مسیر Max تاکنون

بتا: مقدار بهترین انتخاب در هر نقطه انتخاب در مسیر Min تاکنون

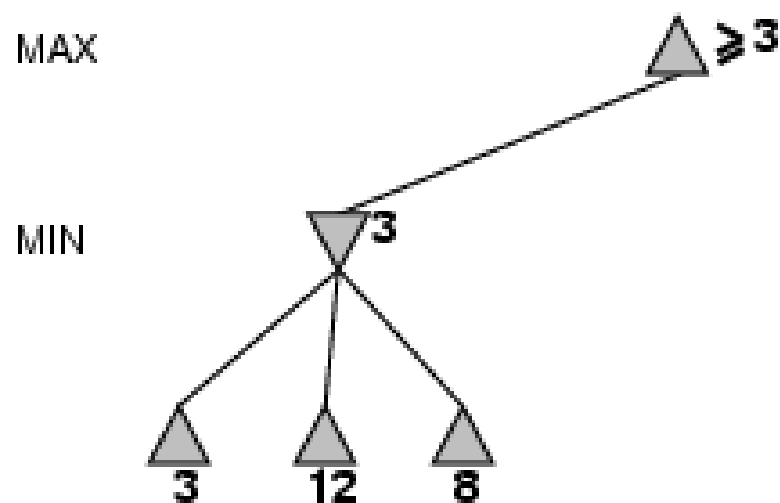
تعداد گره هایی که باید بررسی شوند به $O(b^{d/2})$ تقلیل میابد

فاکتور انشعاب مؤثر به جای b برابر با جذر b خواهد بود

پیش بینی آن نسبت به minimax دو برابر است

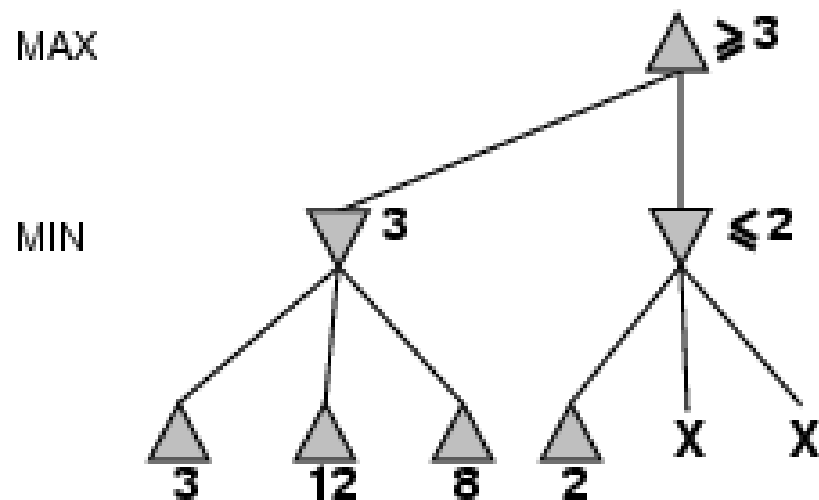
جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



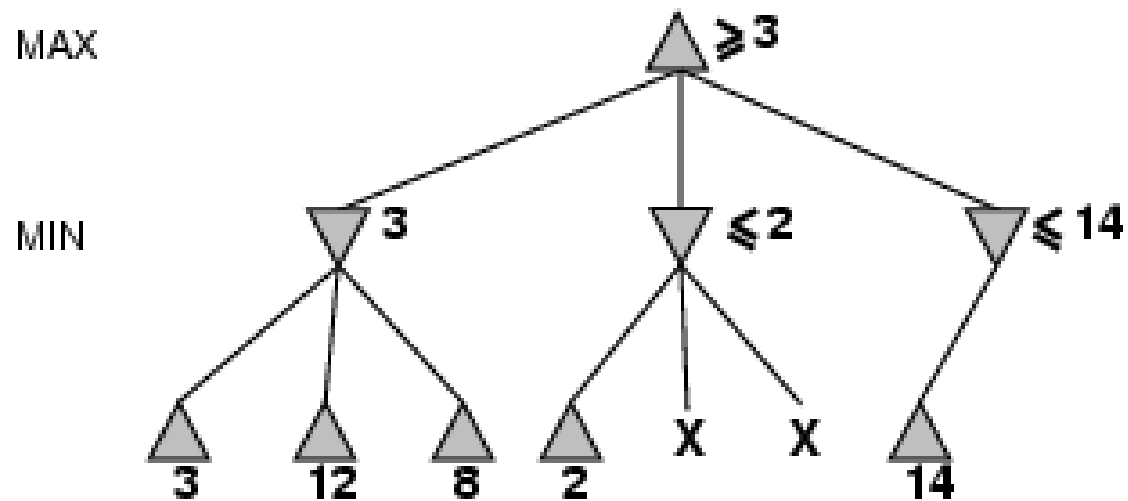
جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



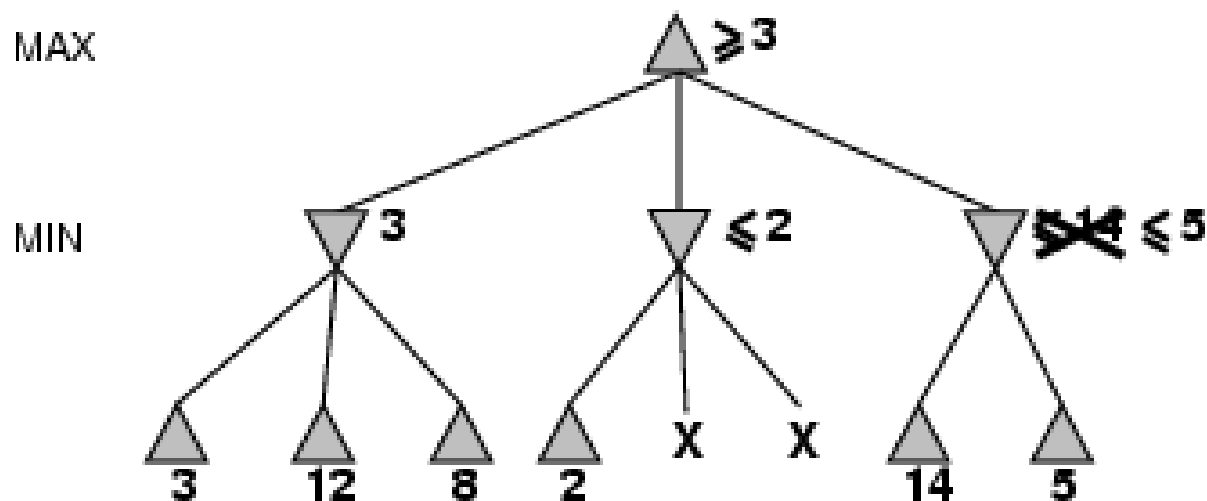
جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



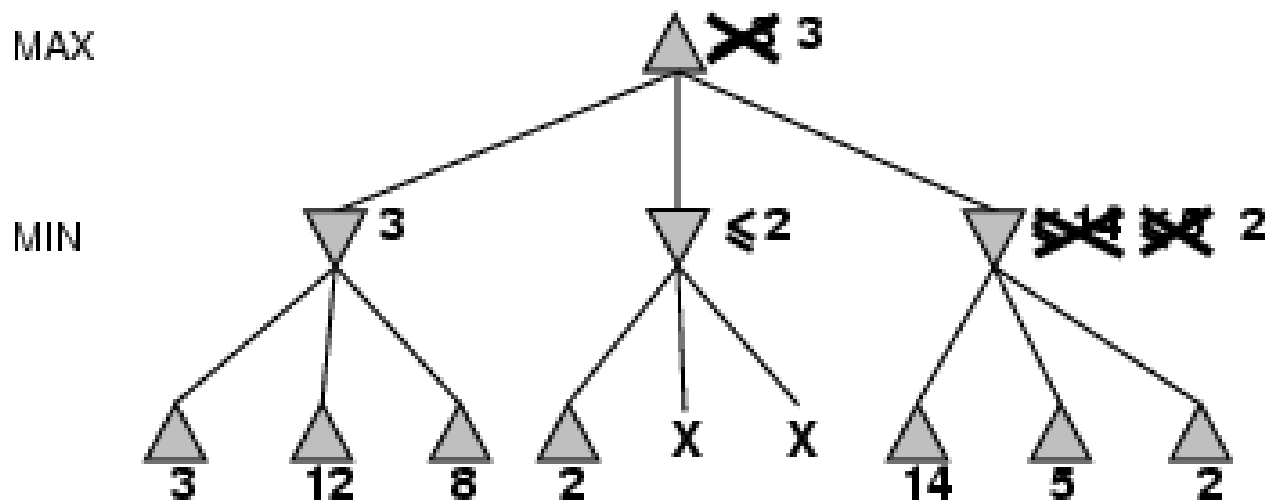
جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



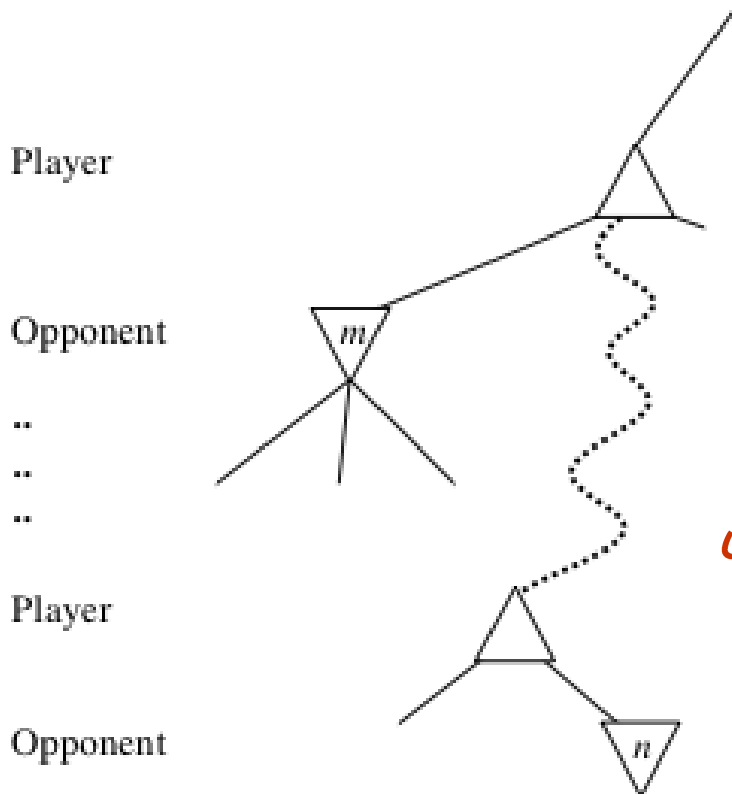
جستجوی خصمانه

یک نمونه بازی



جستجوی خصمانه

هرس آلفا-بتا



↪ 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 نمیشود

- α : مقدار بهترین (بزرگترین مقدار) انتخاب پیدا شده تاکنون، در هر نقطه انتخاب در طول مسیر برای MAX.

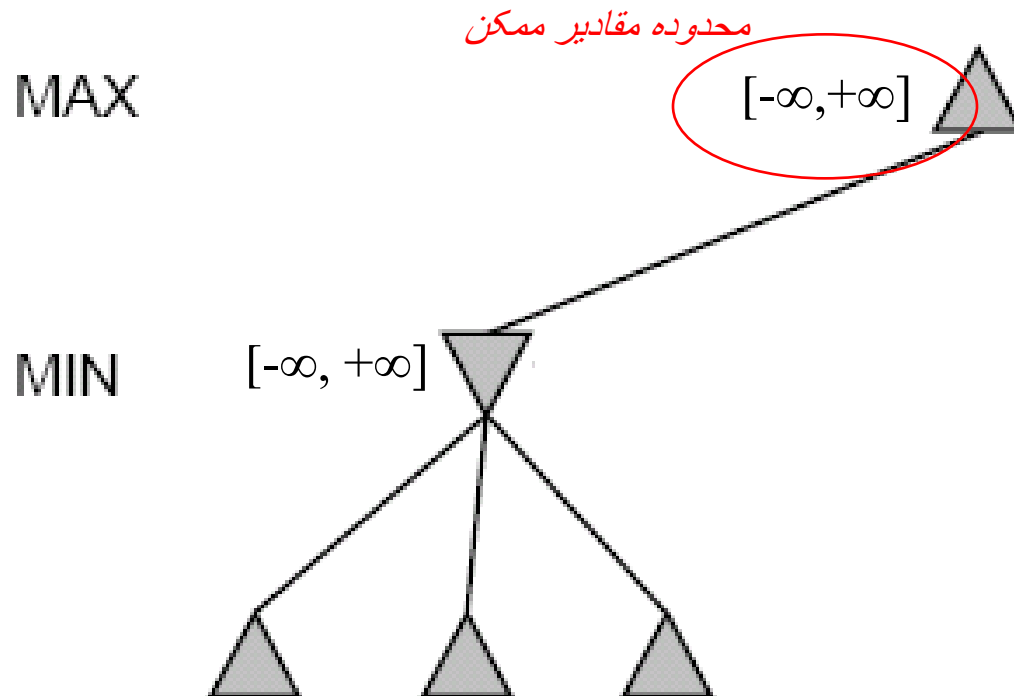
- β : مقدار بهترین (کوچکترین مقدار) انتخاب پیدا شده تاکنون، در هر نقطه انتخاب در طول مسیر برای MIN.

- قانون اول: چنانچه مقدار آلفای یک گره از بتای پدرش یا پدرانیش بیشتر شد نیازی به بررسی سایر فرزندان آن گره نیست. آن گره را هرس کنید.

- قانون دوم: چنانچه بتای یک گره از آلفای پدرش یا پدرانیش کمتر شد نیازی به بررسی آن گره نیست. آن گره را هرس کنید.

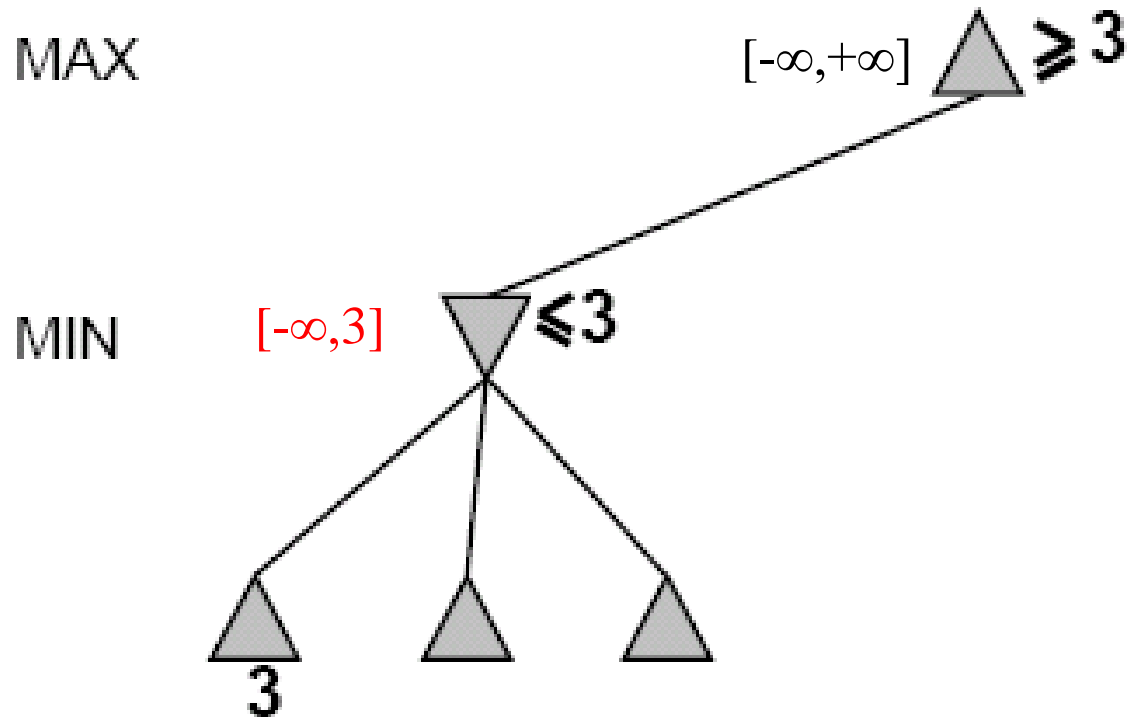
جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا



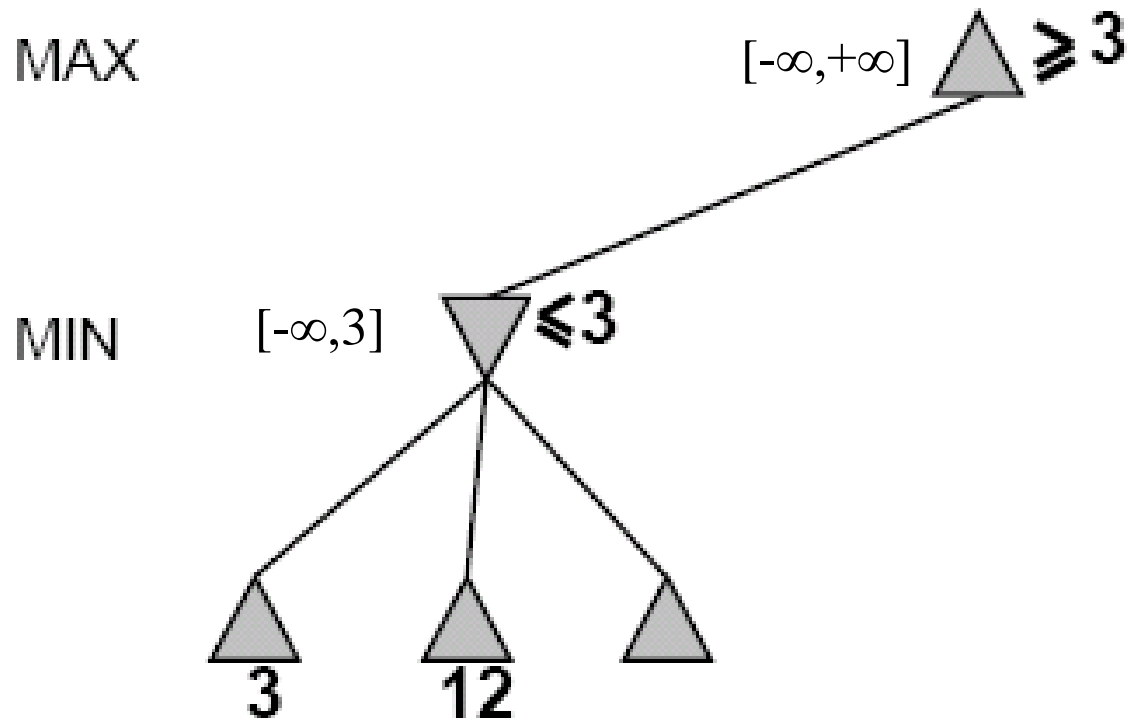
جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا

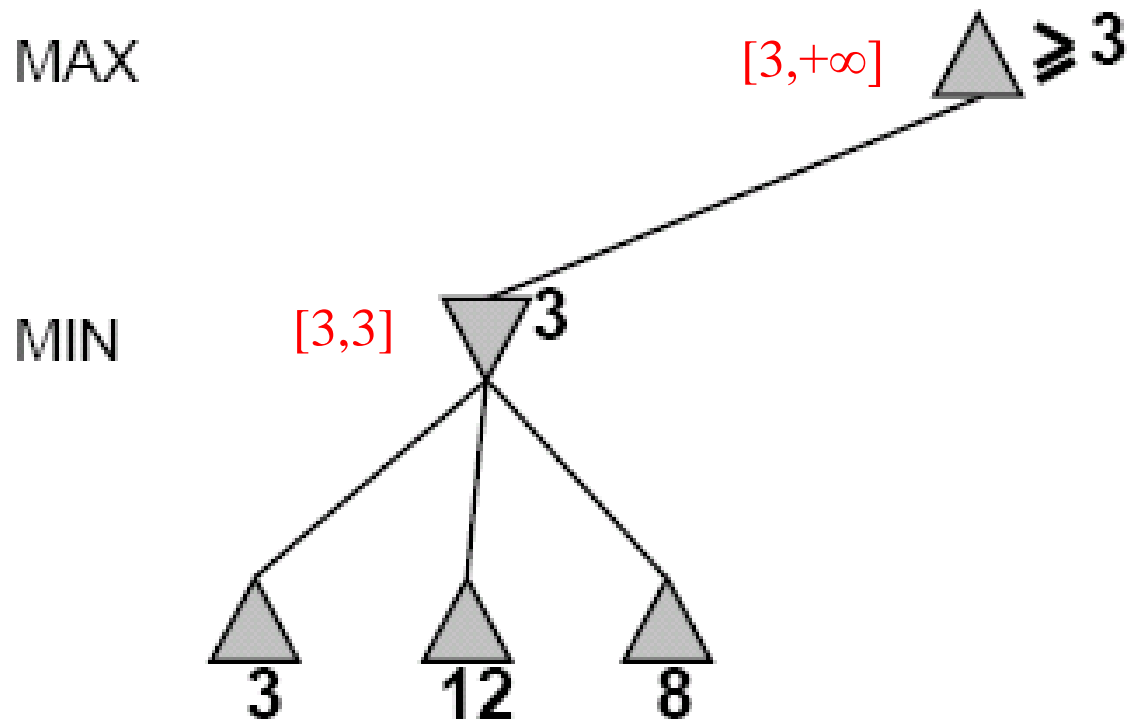


جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا

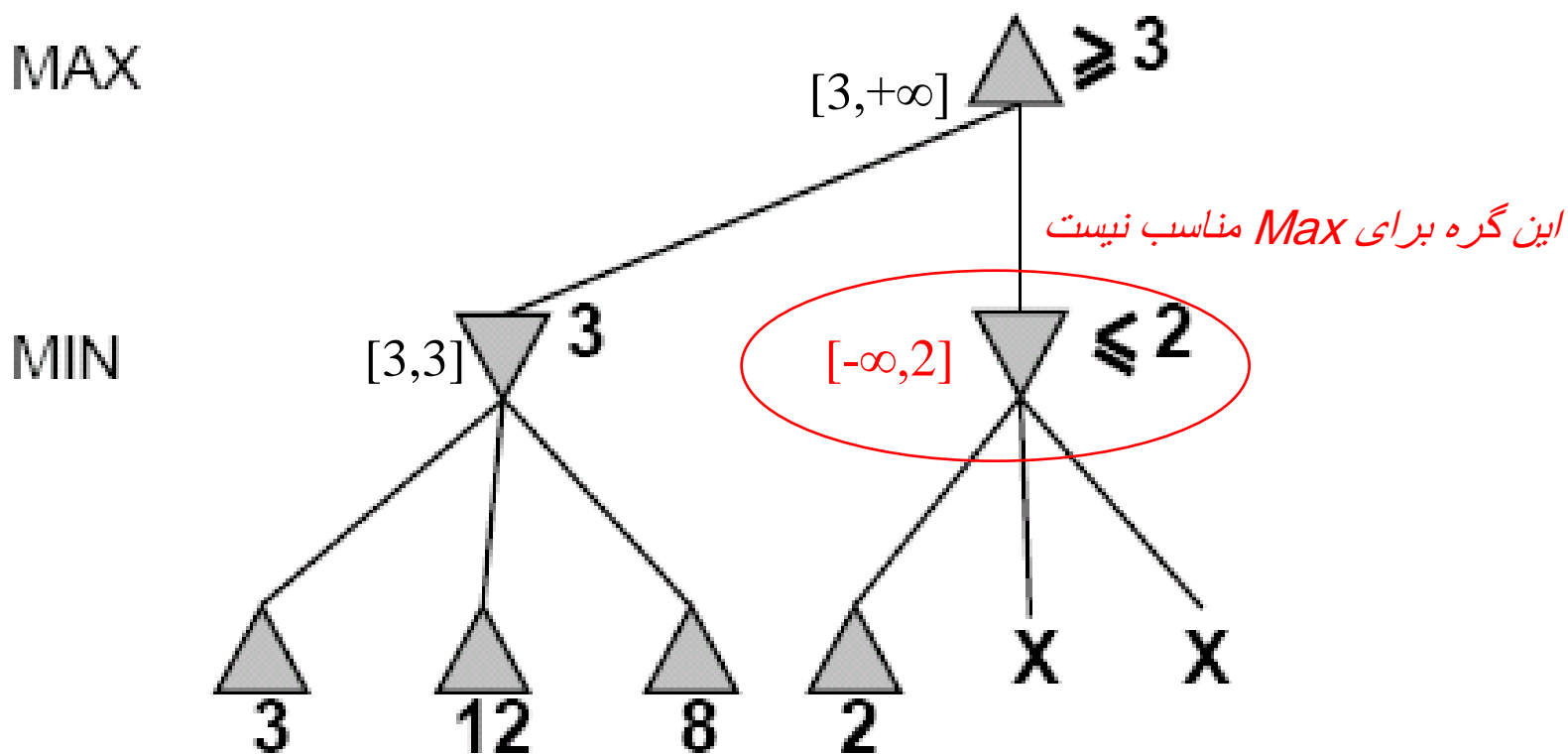


جستجوی خصمانه



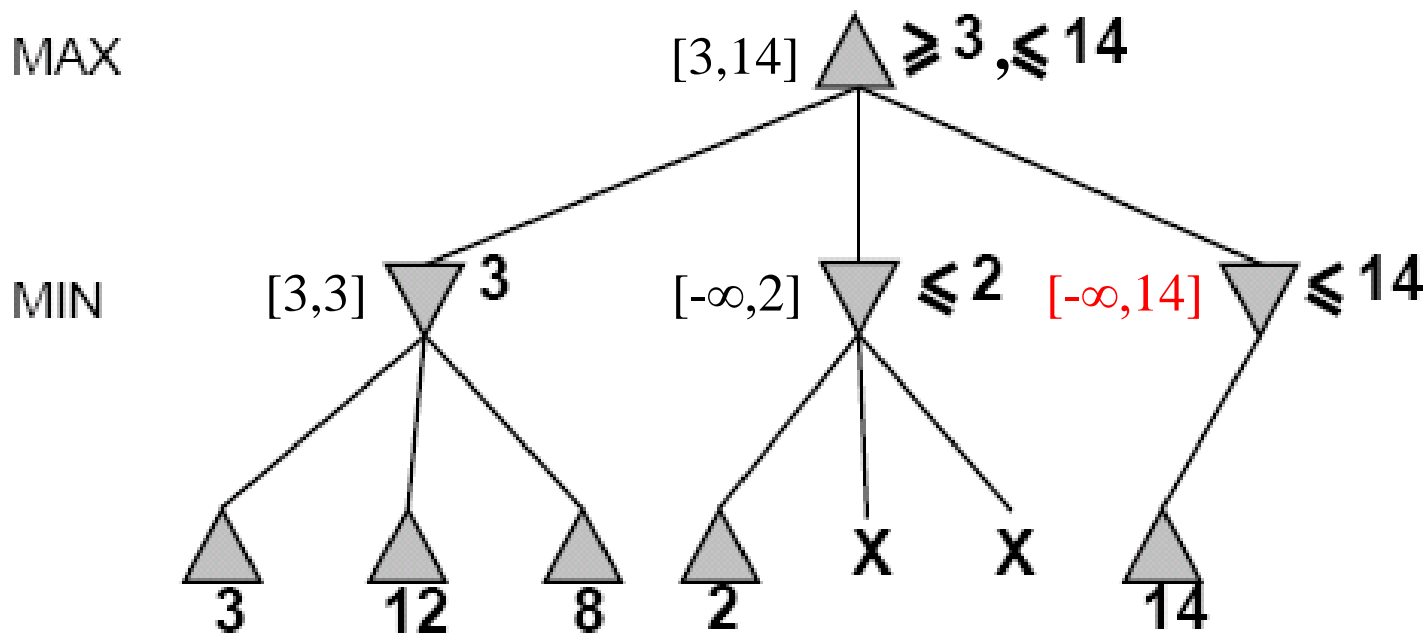
جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا



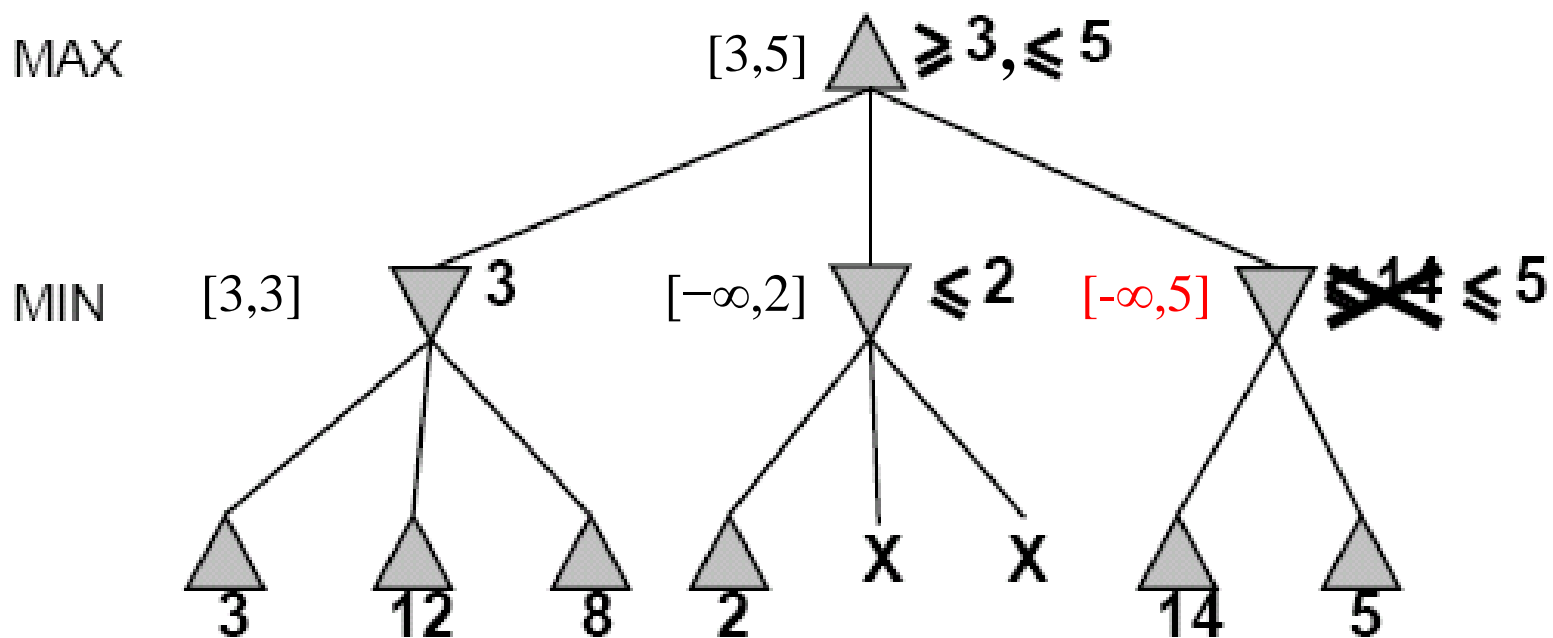
جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا



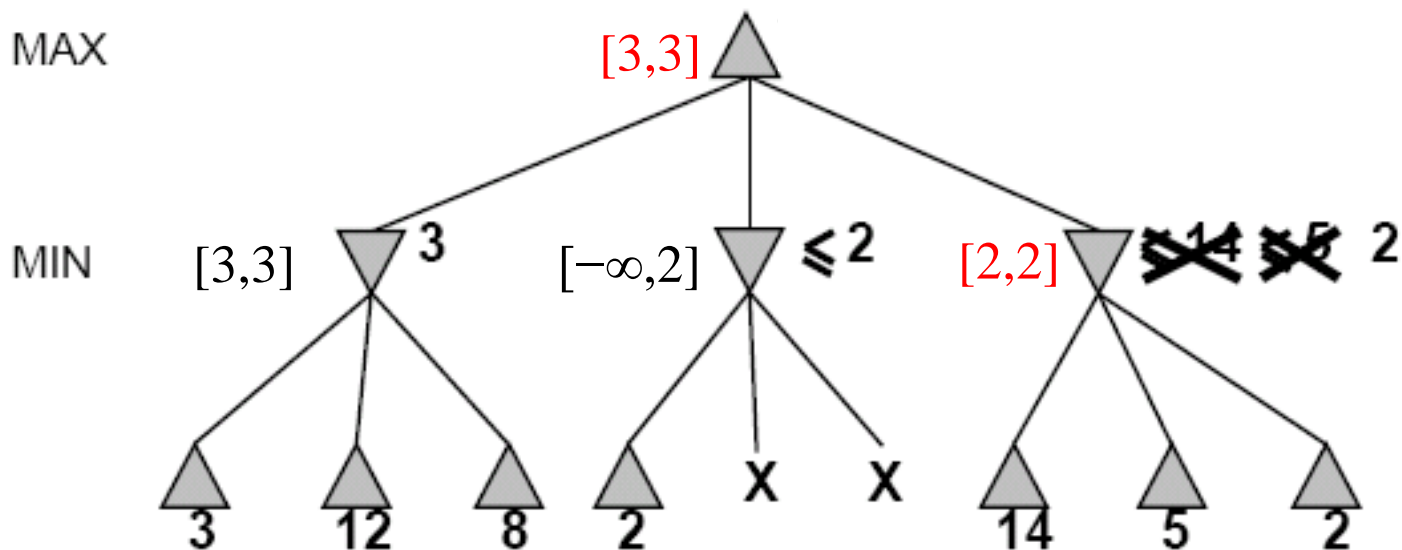
جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا



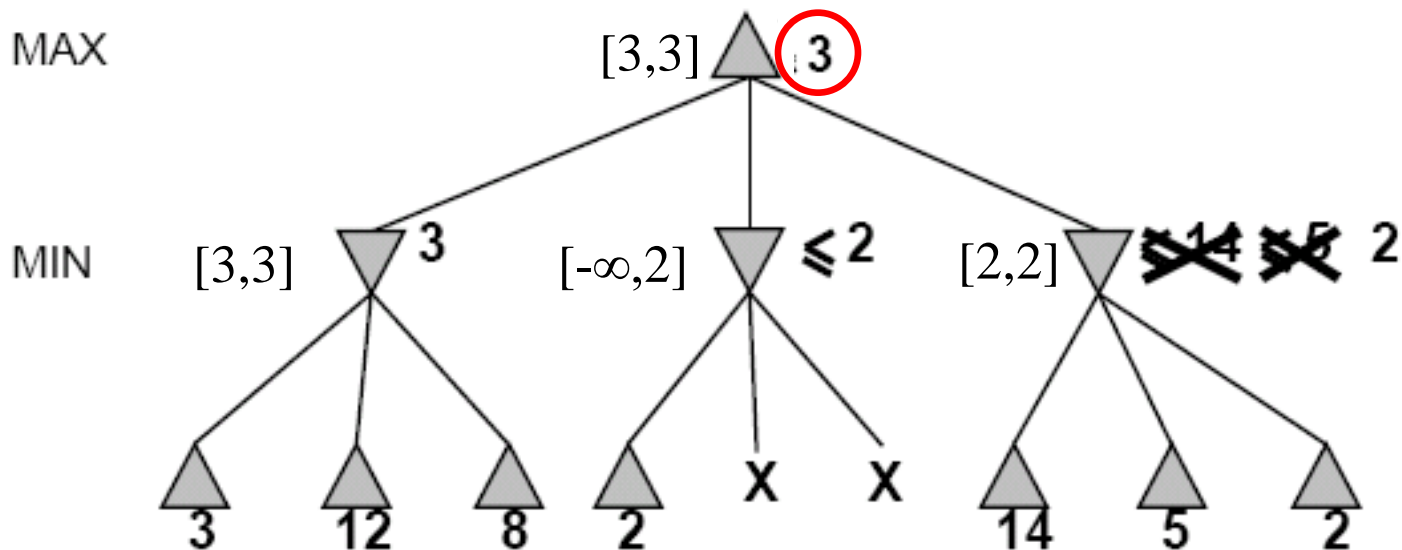
جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا



جستجوی خصمانه

مثال: هرس آلفا-بتا



function ALPHA-BETA-SEARCH(*state*) **returns** an action

inputs: *state*, current state in game

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

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

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

inputs: *state*, current state in game

α , the value of the best alternative for MAX along the path to *state*

β , 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*, α , β) **returns** a utility value

inputs: *state*, current state in game

α , the value of the best alternative for MAX along the path to *state*

β , 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

- اگرچه که هرس آلفا- بتا باعث می شود که تنها بخشی از فضای حالت تا حالت پایانی توسعه یابد، اما این عمق هنوز هم عملی نیست.
- چون حرکات بازی باید در زمان منطقی انجام شوند، جستجو می بایست زودتر قطع شده و یک تابع ارزیابی اکتشافی در هنگام جستجو به حالتها اعمال شود تا از این طریق گره های غیرپایانی به صورت مؤثر گره پایانی تصور شوند.
- به بیان دیگر، پیشنهاد این است که minimax یا آلفا- بتا از دو طریق تغییر یابند:
- ۱. تابع سودمندی با یک تابع ارزیابی اکتشافی EVAL جایگزین شود که تخمینی از سودمندی وضعیت می دهد.
- ۲. آزمون پایانی با آزمون برش (cutofftest) جابه جا شود که تصمیم می گیرد چه زمان EVAL را اعمال کند.

جستجوی خصمانه

بازیهای قطعی با اطلاعات ناقص

معایب الگوریتم های پیشین

↪ الگوریتم minimax کل فضای جست و جوی بازی را تولید میکند

↪ الگوریتم آلفا-بتا با وجود هرس درخت، اما کل مسیر حالت‌های پایانه، حداقل برای بخشی از فضای حالت، باید جست و جو شود

↪ این عمق عملی نیست، زیرا حرکات باید در زمانی معقول انجام شود

شانون (۱۹۵۰)

برای کمتر شدن زمان جست و جو و اعمال تابع ارزیابی اکتشافی به حالت‌های جستجو، بهتر است از گره های غیر پایانه به گره های پایانه پرداخته شود

جستجوی خصمانه

بازیهای قطعی با اطلاعات ناقص

در شانون، minimax و آلفا-بتا به دو روش بطور متناوب عمل میکنند

جایگزینی تابع سودمندی با تابع ارزیابی اکتشافی بنام EVAL
تخمینی از سودمندی موقعیت ارائه میکند

جایگزین تست پایانه با تست توقف
تصمیم میگیرد EVAL چه موقع اعمال شود

جستجوی خصمانه

تابع ارزیابی اکتشافی EVAL

تابع ارزیابی، ارائه تخمینی از سودمندی مورد انتظار بازی از یک موقعیت خاص
توابع اکتشافی، تخمینی از فاصله تا هدف را بر میگردانند

اغلب توابع ارزیابی، خواص گوناگونی از حالتها را محاسبه میکنند
خواص روی هم رفته، کلاسهای هم ارزی یا دسته های مختلفی از حالتها را تعریف میکنند
حالتهای هر دسته، برای تمام خواص مقدار یکسانی دارند

هر دسته حاوی چند حالت است که

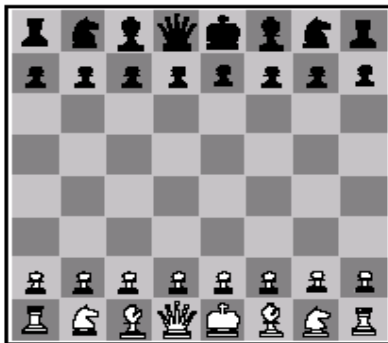
موجب برنده شدن

موجب رسم شدن

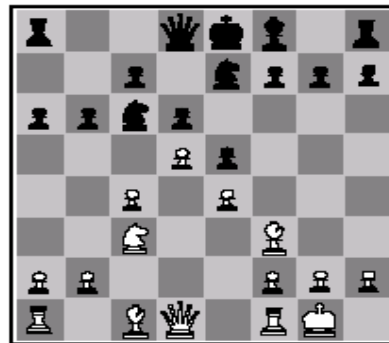
منجر به باختن

تابع ارزیابی نمیداند کدام حالت منجر به چه چیزی میشود، اما میتواند مقداری
بگرداند که تناسب حالتها را با هر نتیجه نشان دهد

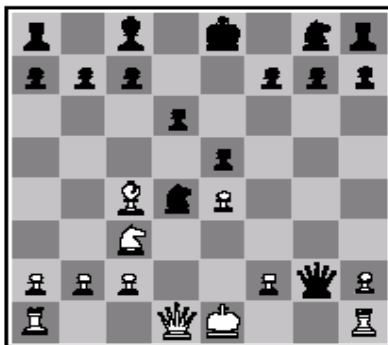
جستجوی خصمانه



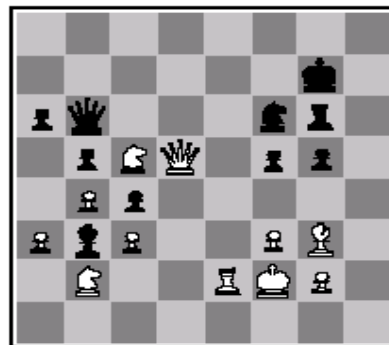
(a) White to move
Fairly even



(b) Black to move
White slightly better



(c) White to move
Black winning



(d) Black to move
White about to lose

مثال: تابع EVAL

اغلب توابع ارزیابی، مقدار عددی جداگانه ای برای هر خاصیت مناسبه، سپس آنها را ترکیب میکنند تا مقدار کل بدست آید

مثال در تابع بازی شطرنج:

تعداد هر نوع قطعه در صفحه

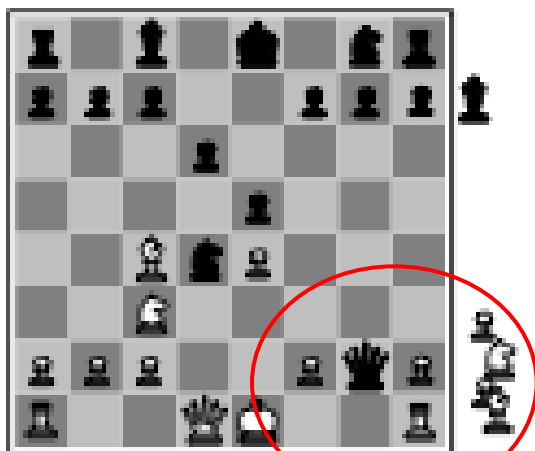
مقادیر آن قطعات (۱ برای پیاده، ۳ برای اسب یا فیل، ۵ برای رخ و ...)

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

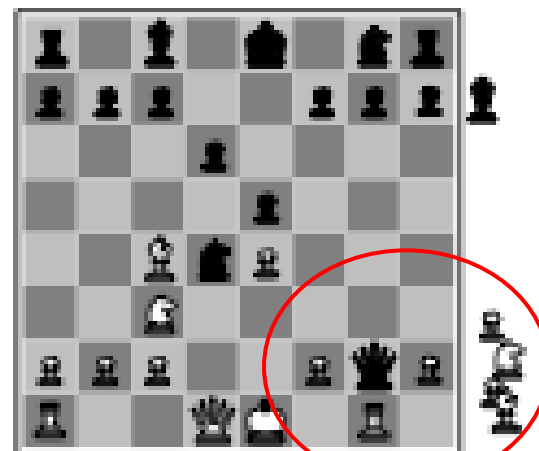
جستجوی خصمانه

مثال: تابع EVAL

ارزیابی تابع EVAL از مقدار پیروزی در دو موقعیت کاملا متفاوت



الف) سفید حرکت میکند



ب) سفید حرکت میکند

الف) سیاه، مزیت اسب و دو پیاده دارد و بازی را میبرد

ب) پس از اینکه سفید، وزیر را در اختیار میگیرد، سیاه میبازد

جستجوی خصمانه

اثر افق

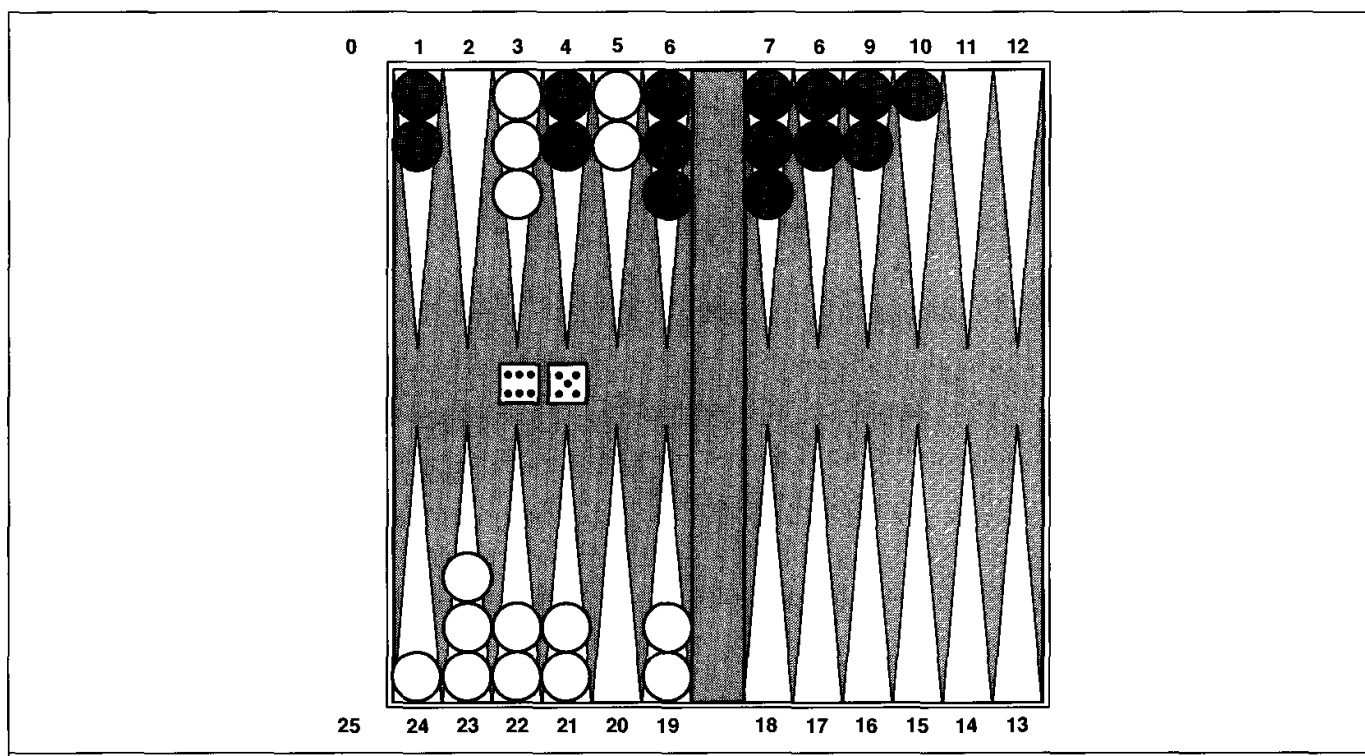


It's white's move

وقتی بوجود می آید که برنامه با اثری از رقیب مواجه شود که منجر به فراموشی جدی گذشته و اجتناب پذیر است

مثال: شکل مقابل؛

سیاه در اصل جلوست، اما اگر سفید پیاده اش را از سطر هفتم به هشتم برود، پیاده به وزیر تبدیل میشود و موقعیت برد برای سفید بوجود می آید



- چهار حرکت مجاز (۵-۱۱ و ۵-۱۰)، (۵-۲۴ و ۱۹-۱۱) و (۵-۱۱ و ۱۰-۱۶)، (۵-۱۱ و ۱۱-۱۶) و (۵-۱۰ و ۱۰-۱۶)، (۵-۱۱ و ۱۱-۱۶) و (۵-۱۰ و ۱۰-۱۶)

$$\text{EXPECTIMINIMAX}(n) = \begin{cases} \text{UTILITY}(n) & \text{if } n \text{ is a terminal state} \\ \max_{s \in \text{Successors}(n)} \text{EXPECTIMINIMAX}(s) & \text{if } n \text{ is a MAX node} \\ \min_{s \in \text{Successors}(n)} \text{EXPECTIMINIMAX}(s) & \text{if } n \text{ is a MIN node} \\ \sum_{s \in \text{Successors}(n)} P(s) \cdot \text{EXPECTIMINIMAX}(s) & \text{if } n \text{ is a chance node} \end{cases}$$

MAX

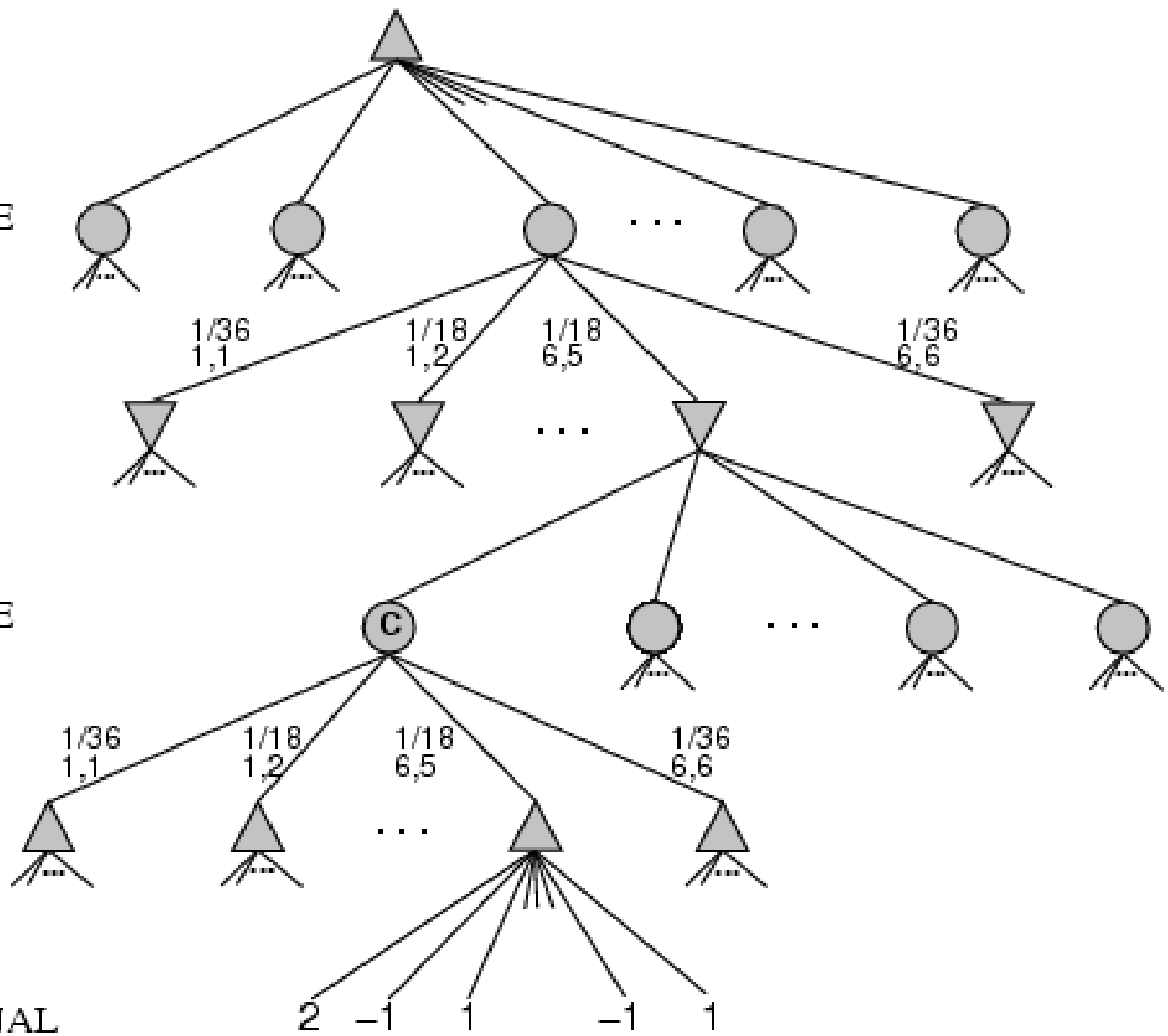
CHANCE

MIN

CHANCE

MAX

TERMINAL



MAX

CHANCE

MIN

