

# بسمه تعالی

هوش مصنوعی

## جستجوی تخصصی و بازیها - ۲

نیمسال اول ۱۴۰۲-۱۴۰۱

دکتر مازیار پالهنک

آزمایشگاه هوش مصنوعی

دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر

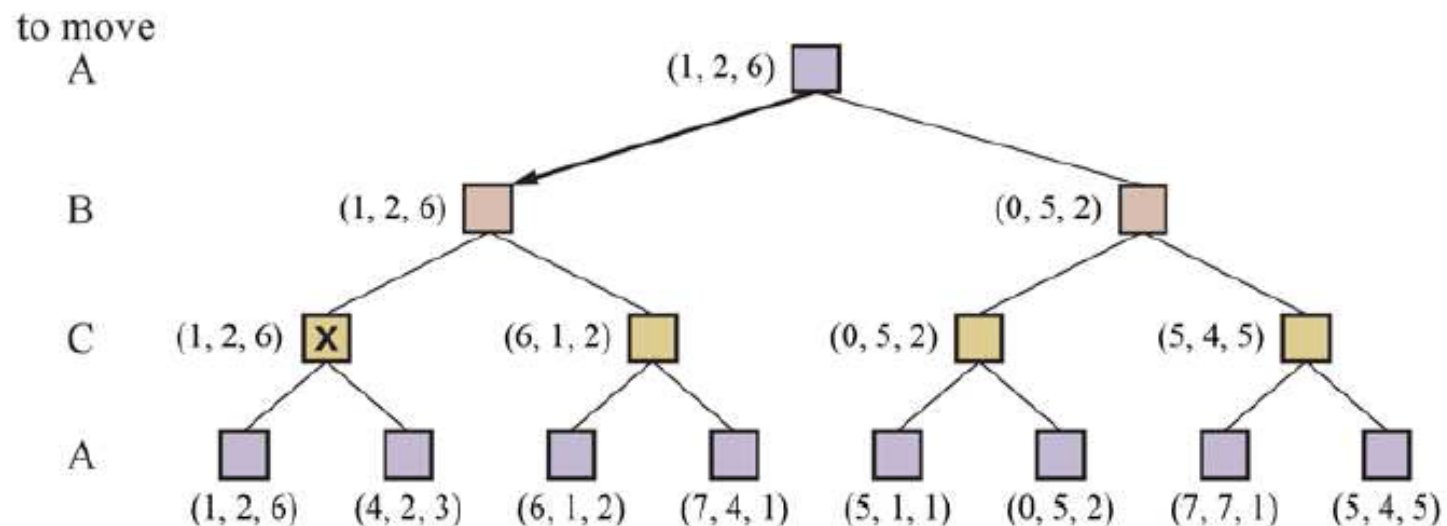
دانشگاه صنعتی اصفهان

# یادآوری

- همکاری و رقابت در یک محیط چندعاملی
- جستجوی تخصی در هنگام رقابت
- بازی دو نفره
- تغییر در تعریف مسئله
- جستجوی MiniMax

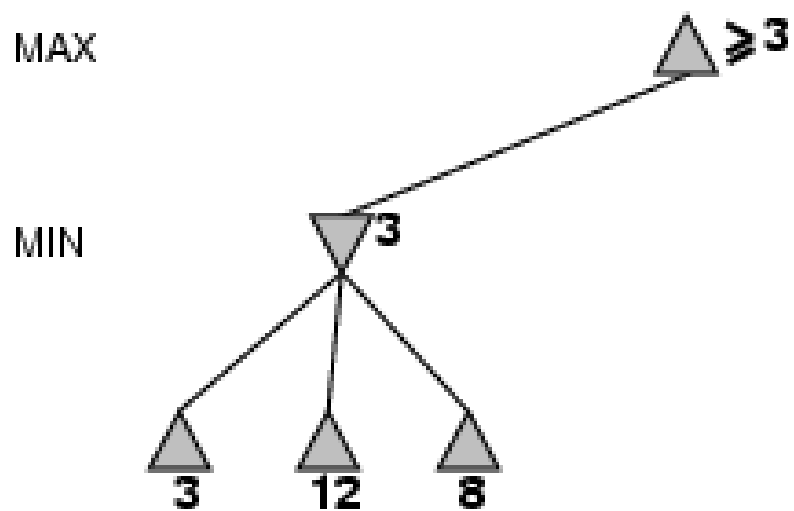
# بازی با چند بازیکن

Figure 5.4

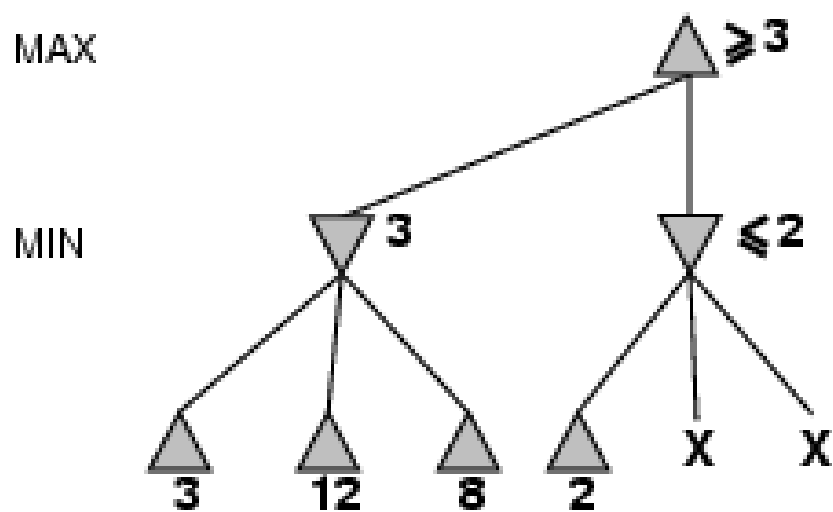


The first three ply of a game tree with three players (A, B, C). Each node is labeled with values from the viewpoint of each player. The best move is marked at the root.

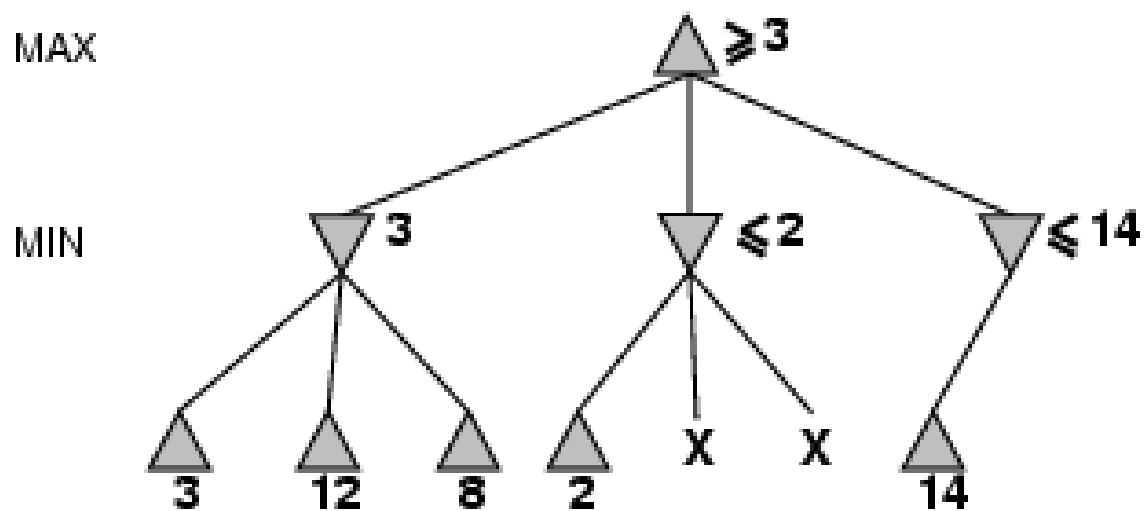
# هرس $\alpha$ - $\beta$



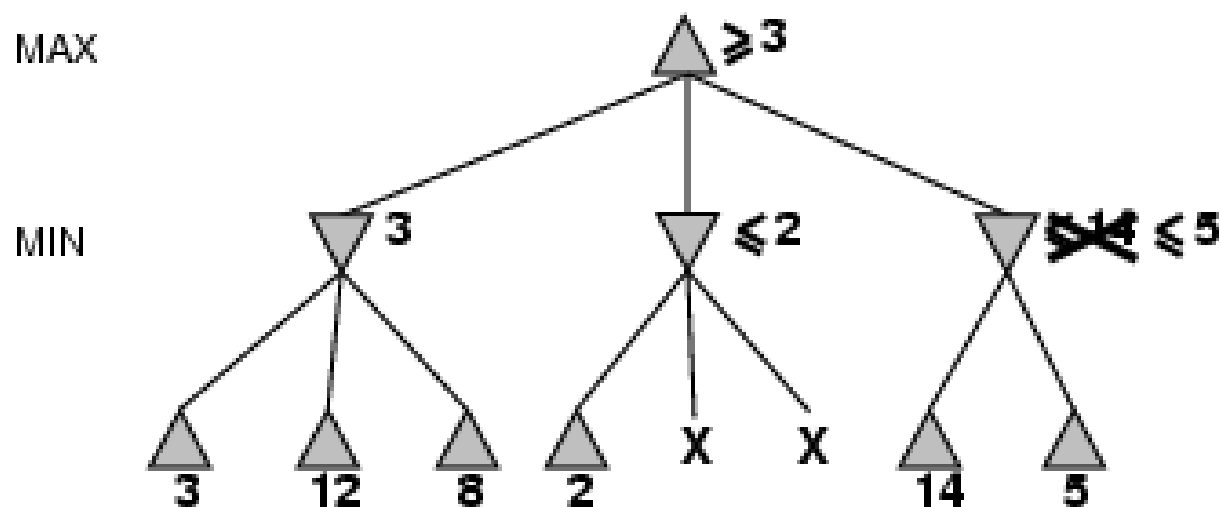
# هرس $\alpha$ - $\beta$



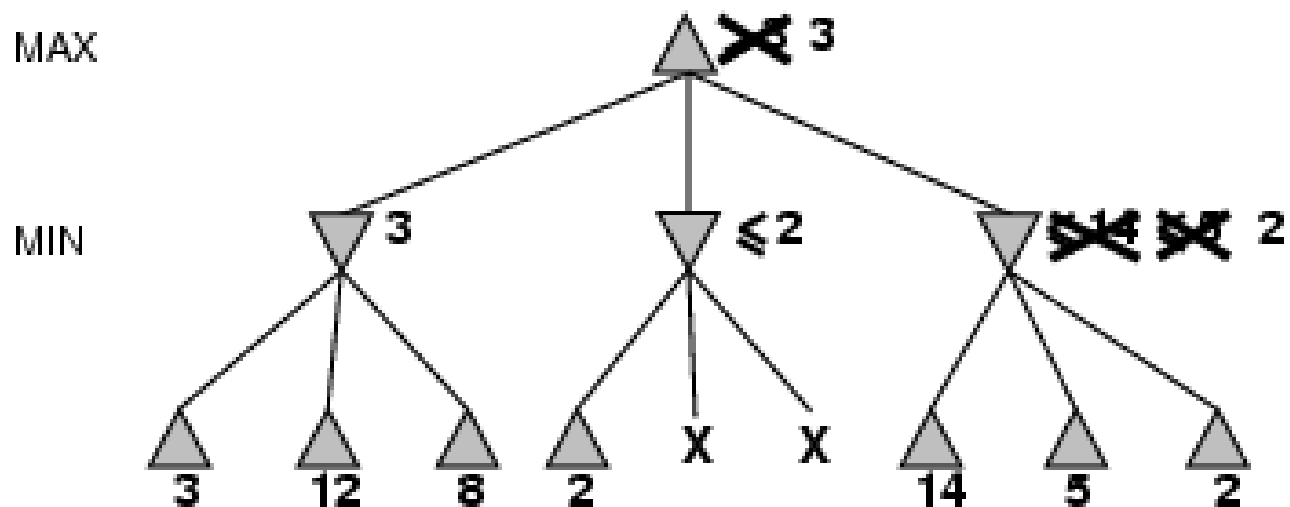
# هرس $\alpha$ - $\beta$



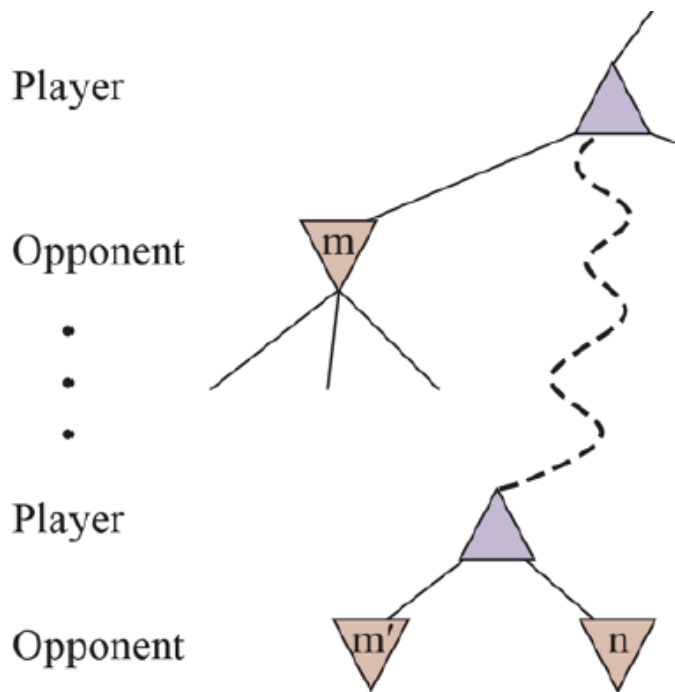
# هرس $\alpha$ - $\beta$



# هرس $\alpha$ - $\beta$







- عمل هرس در هر عمقی ممکن است رخ دهد.
- اگر  $m$  یا  $m'$  بهتر از  $n$  برای player باشند، در بازی هیچگاه به  $n$  نخواهیم رسید.
- هنگامی که اطلاعات کافی در مورد  $n$  بدست آمد می توان آن را هرس کرد.

## هرس $\alpha$ - $\beta$

- $\alpha$  مقدار بهترین انتخاب (بالاترین مقدار) که در مسیر MAX تاکنون یافته شده است.
- تصور کنید  $\alpha$  = حداقل
- $\beta$  مقدار بهترین انتخاب (کمترین مقدار) که در مسیر MIN تاکنون یافته شده است.
- تصور کنید  $\beta$  = حداکثر

```
function ALPHA-BETA-SEARCH(game, state) returns an action  
  player  $\leftarrow$  game.TO-MOVE(state)  
  value, move  $\leftarrow$  MAX-VALUE(game, state, - $\infty$ , + $\infty$ )  
  return move
```

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

*player*  $\leftarrow$  *game*.TO-MOVE(*state*)

*value, move*  $\leftarrow$  MAX-VALUE(*game, state,  $-\infty, +\infty$* )

**return** *move*

**function** MAX-VALUE(*game, state,  $\alpha, \beta$* ) **returns** a (*utility, move*) pair

**if** *game*.IS-TERMINAL(*state*) **then return** *game*.UTILITY(*state, player*), *null*

*v*  $\leftarrow -\infty$

**for each** *a* **in** *game*.ACTIONS(*state*) **do**

*v2, a2*  $\leftarrow$  MIN-VALUE(*game, game.RESULT(state, a),  $\alpha, \beta$* )

**if** *v2* > *v* **then**

*v, move*  $\leftarrow$  *v2, a*

$\alpha \leftarrow$  MAX( $\alpha, v$ )

**if** *v*  $\geq \beta$  **then return** *v, move*

**return** *v, move*

اصلاح حداقل مقدار

اگر کمترین مقداری که Max برمی گرداند از امتیاز  
کنونی Min بالاسر بیشتر است بیشتر جستجو نکن

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

player  $\leftarrow$  game.TO-MOVE(*state*)

value, move  $\leftarrow$  MAX-VALUE(*game, state,  $-\infty, +\infty$* )

**return** move

**function** MAX-VALUE(*game, state,  $\alpha, \beta$* ) **returns** a (*utility, move*) pair

**if** game.IS-TERMINAL(*state*) **then return** game.UTILITY(*state, player*), null

$v \leftarrow -\infty$

**for each** *a* **in** game.ACTIONS(*state*) **do**

$v2, a2 \leftarrow$  MIN-VALUE(*game, game.RESULT(state, a),  $\alpha, \beta$* )

**if**  $v2 > v$  **then**

$v, move \leftarrow v2, a$

$\alpha \leftarrow \text{MAX}(\alpha, v)$

**if**  $v \geq \beta$  **then return** *v, move*

**return** *v, move*

اصلاح حداقل مقدار

اگر کمترین مقداری که Max برمی گرداند از امتیاز  
کنونی Min بالاسر بیشتر است بیشتر جستجو نکن

**function** MIN-VALUE(*game, state,  $\alpha, \beta$* ) **returns** a (*utility, move*) pair

**if** game.IS-TERMINAL(*state*) **then return** game.UTILITY(*state, player*), null

$v \leftarrow +\infty$

**for each** *a* **in** game.ACTIONS(*state*) **do**

$v2, a2 \leftarrow$  MAX-VALUE(*game, game.RESULT(state, a),  $\alpha, \beta$* )

**if**  $v2 < v$  **then**

$v, move \leftarrow v2, a$

$\beta \leftarrow \text{MIN}(\beta, v)$

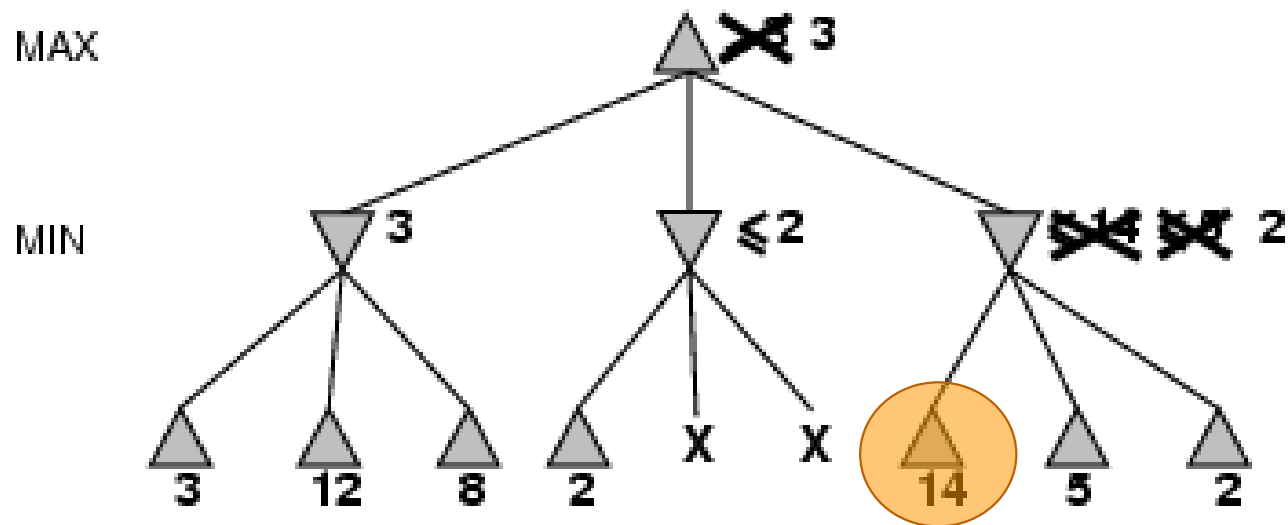
**if**  $v \leq \alpha$  **then return** *v, move*

**return** *v, move*

اصلاح حداکثر مقدار

اگر حداکثر مقداری که Min برمی گرداند از امتیاز  
کنونی Max بالاسر کمتر است بیشتر جستجو نکن

■ کارآئی قطع آلفا-بتا تا حد زیادی وابسته به ترتیبی است که تالیها را در نظر می گیریم.



# محدودیت منابع

- Minimax همه درخت را جستجو می کند.
- آلفا-بتا حداقل برای جزئی از فضای جستجو باید تا حالت انتهائی ادامه دهد.
- در عمل همیشه امکان ندارد
- قطع جستجو - اعمال یک تابع ارزیابی

# تابع ارزیابی

■ مثلاً برای شطرنج

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

■ مثلاً  $w_1 = 3$  و

$$\blacksquare f_1(s) = (\text{تعداد فیلهای سیاه}) - (\text{تعداد فیلهای سفید})$$



# وضعیت

- شطرنج: برنامه IBM Deep Blue در سال ۱۳۷۵ توانست گری کاسپارف را شکست دهد.
- بازی GO: برنامه AlphaGo از شرکت Deep Mind در سال ۱۳۹۶ توانست قهرمان جهان را ببرد.
- استفاده از روش جستجوی درختی مونت کارلو Monte Carlo Tree Search (MCTS)



- دقت نمائید که پاورپوینت ابزاری جهت کمک به یک ارائه شفاهی می باشد و به هیچ وجه یک جزوه درسی نیست و شما را از خواندن مراجع درس بی نیاز نمی کند.
- لذا حتماً مراجع اصلی درس را مطالعه نمائید.