

博弈算法

赵耀

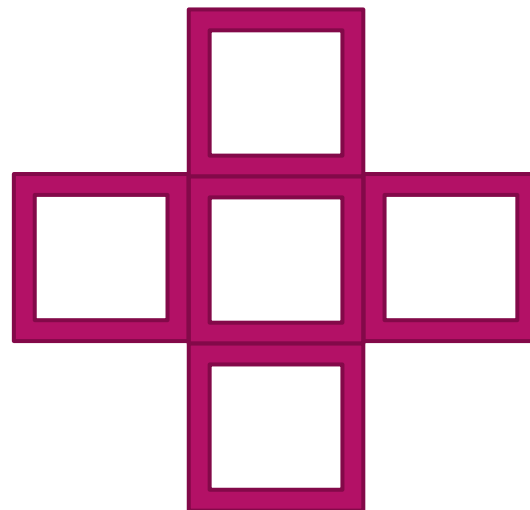
Minimax 算法

- ▶ 极大极小值搜索算法
(Minimax Algorithm)
是解决博弈树问题的基本方法

```
15 ▼ def minimax_decision(state, game):  
16 ▼     """Given a state in a game, calculate the best move by searching  
17         forward all the way to the terminal states. [Figure 5.3]"""  
18  
19     player = game.to_move(state)  
20  
21 ▼     def max_value(state):  
22 ▼         if game.terminal_test(state):  
23             return game.utility(state, player)  
24             v = -infinity  
25 ▼         for a in game.actions(state):  
26             v = max(v, min_value(game.result(state, a)))  
27         return v  
28  
29 ▼     def min_value(state):  
30 ▼         if game.terminal_test(state):  
31             return game.utility(state, player)  
32             v = infinity  
33 ▼         for a in game.actions(state):  
34             v = min(v, max_value(game.result(state, a)))  
35         return v  
36  
37     # Body of minimax_decision:  
38     return argmax(game.actions(state),  
39                   key=lambda a: min_value(game.result(state, a)))
```

一个简单的例子

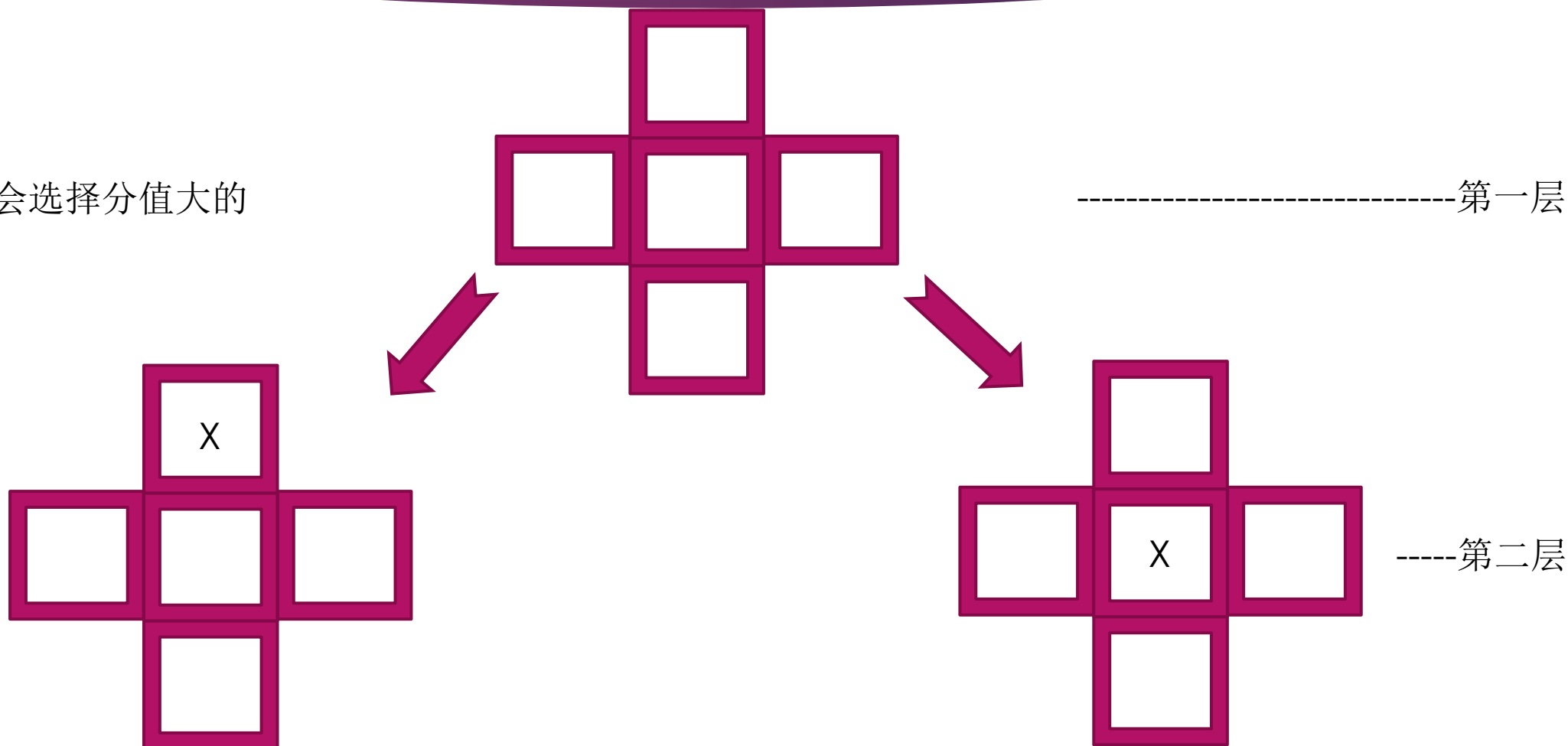
- ▶ 给右边的十字框填写X或者○
- ▶ X方先下
- ▶ 终止条件:
 - 如果连在一起的X或者○达到2个，则为胜利方
- ▶ utility函数:
 - 如果X胜利，分值为1；
 - 如果○胜利，分值为-1
 - 如果平局，分值为0。



一个简单的例子：第一层-MAX

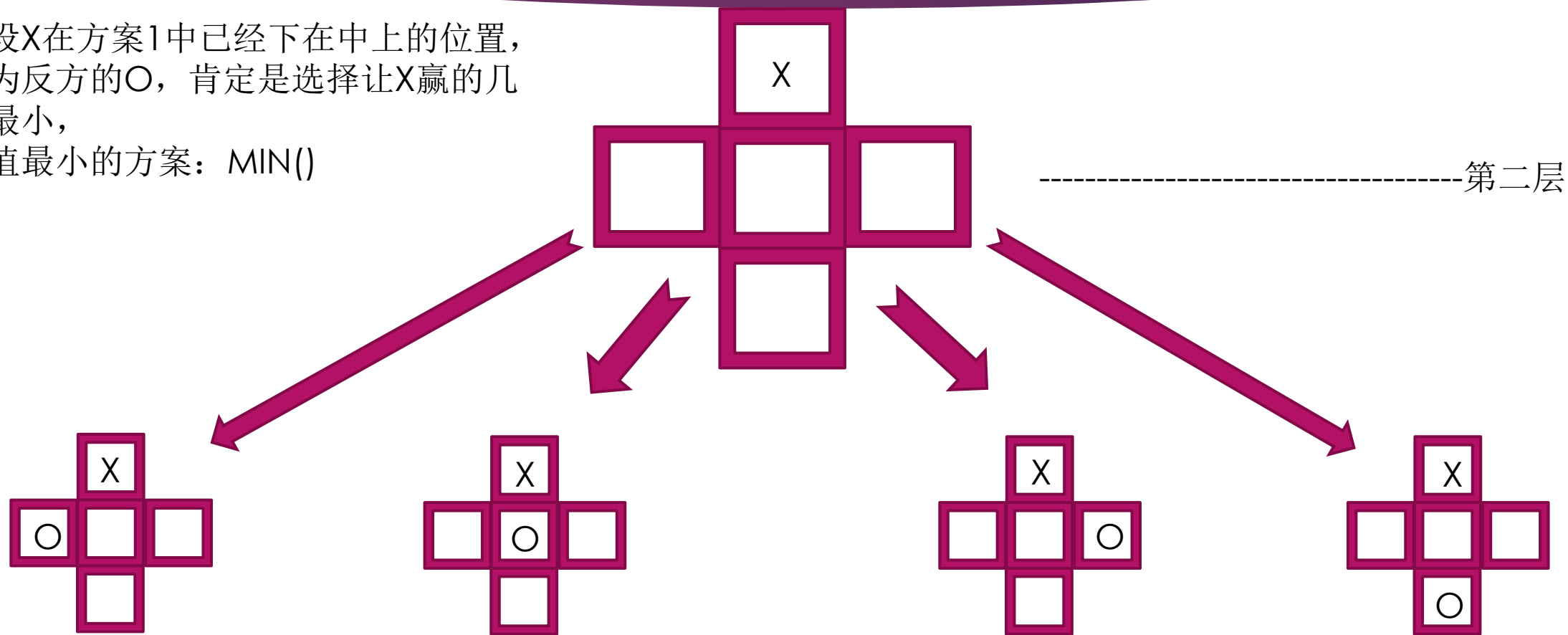
MAX()

作为X想赢，会选择分值大的方案

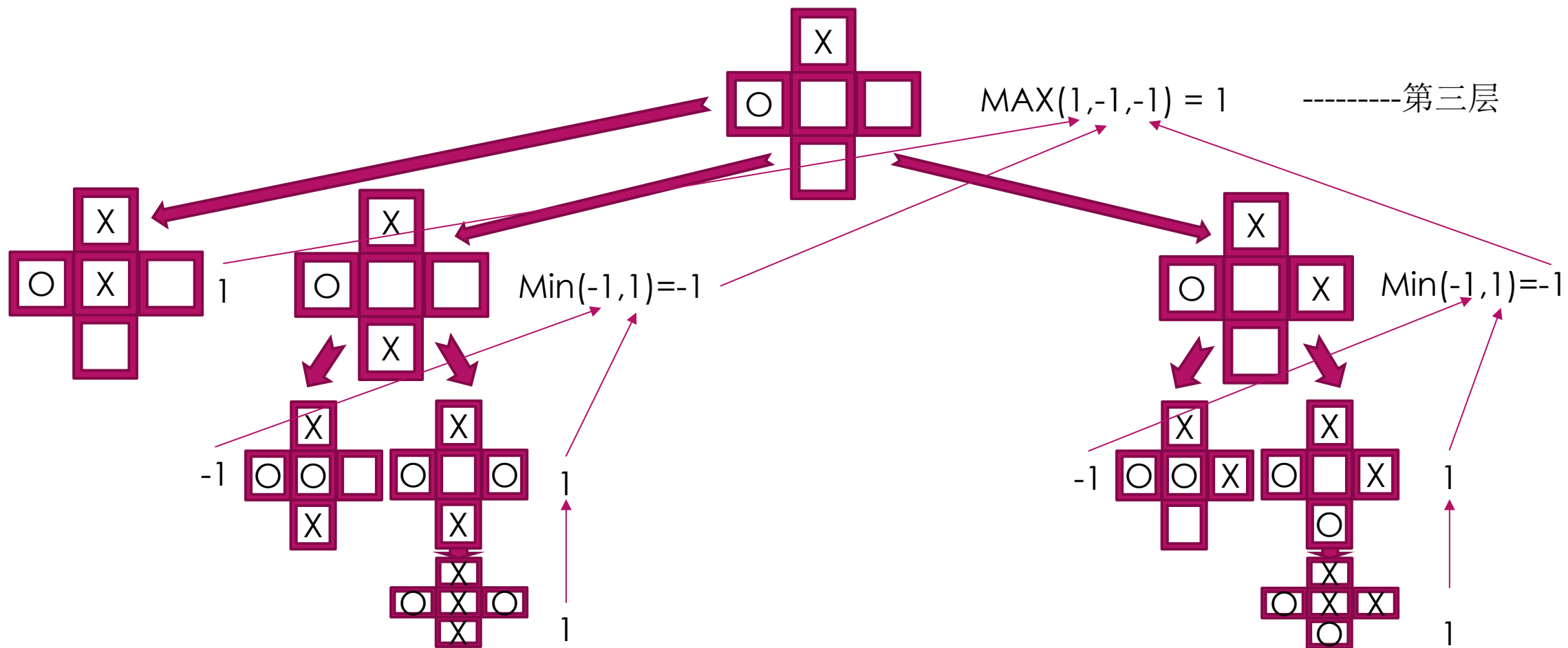


第二层：求MIN（）

假设X在方案1中已经下在中上的位置，
作为反方的O，肯定是选择让X赢的几率最小，
分值最小的方案：MIN()

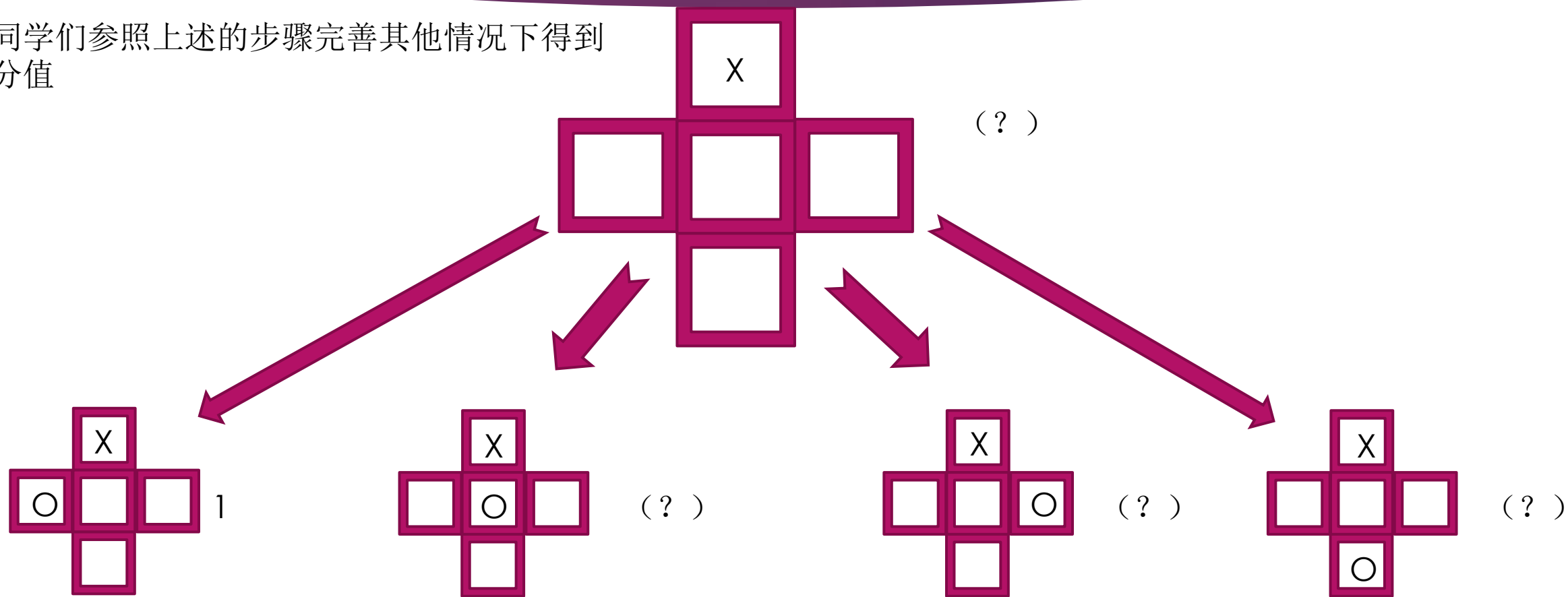


第三层到第六层

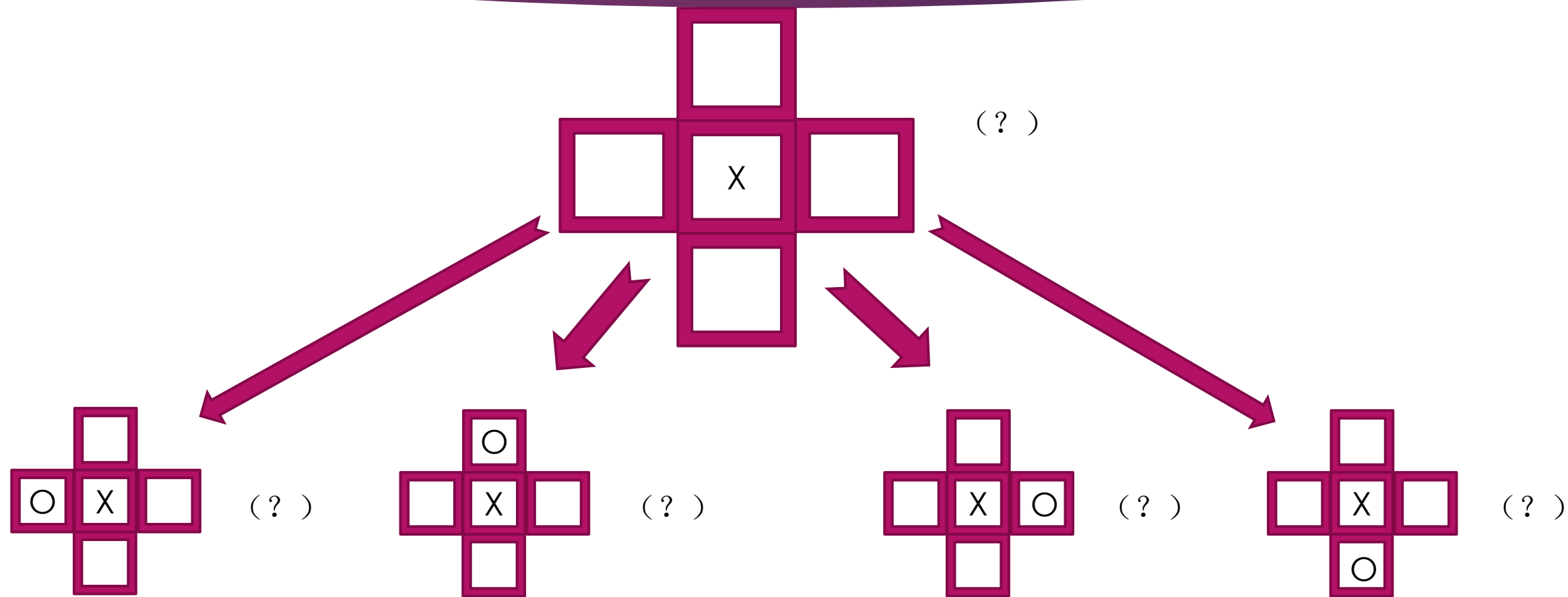


完善并填空

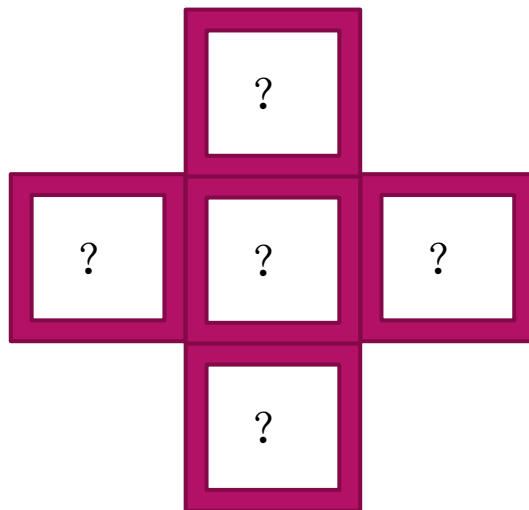
请同学们参照上述的步骤完善其他情况下得到的分值



完善并填空



最终X的第一步会下在哪呢？



在上述执行MiniMax算法中

- ▶ 如果是对称的情况，是否有必要搜索2遍？
- ▶ 在这个过程中，是否可以总结出哪些是冗余的搜索？
- ▶ 如果让你设计一个合适的评估函数，你会怎么设计？

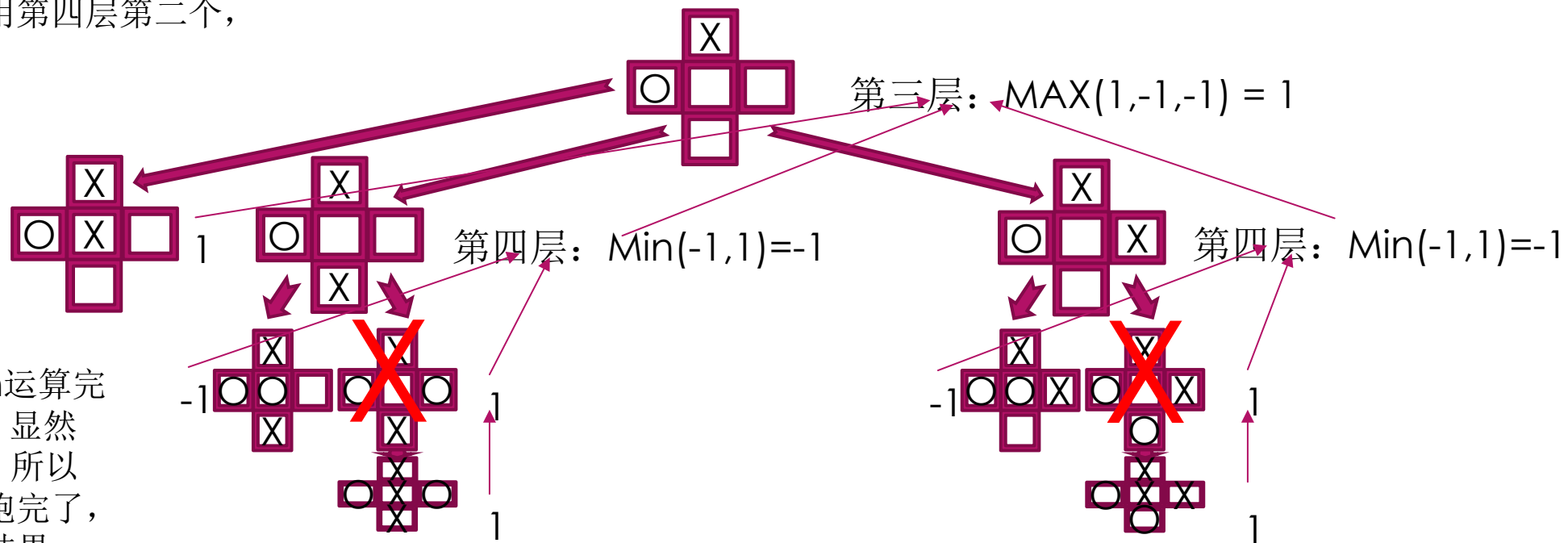
Alpha-Beta 剪枝算法

见右图，第三层需要得到第四层的最大值，随着搜索的进行，第四层最左边已经得到了值1，并且将1返回给了第三层，此时第三层继续调用第四层第二个，第四层第二个完成了左分支，得到了-1，注意这个-1比1要小。

思考，此时，第四层第二个是否需要继续其右分支？

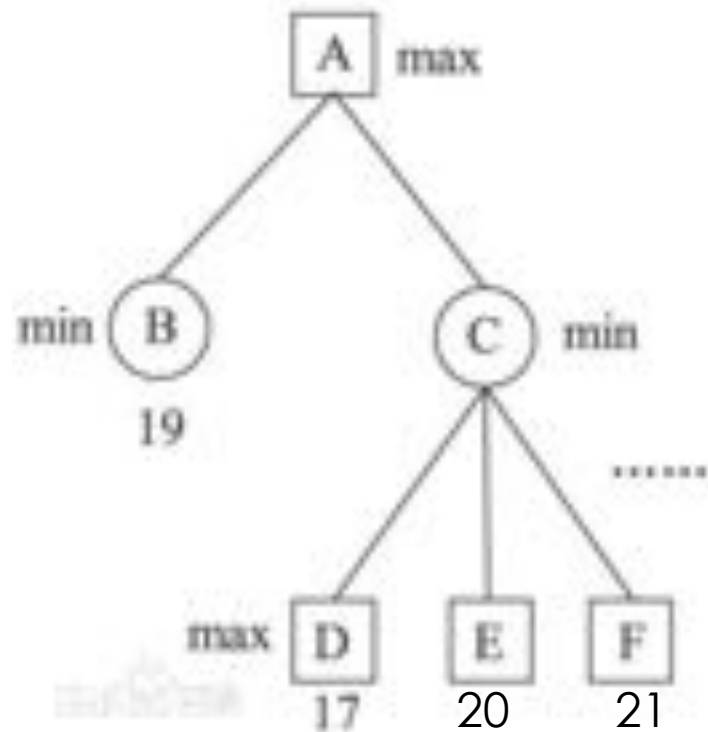
如果右分支比-1大，显然Min运算完还是-1；如果右分支比-1小，显然第三层的MAX仍然是选择1。所以第四层第二个的右分支就算跑完了，也绝不会影响第三层的最终结果。

结论：第四层第二个的右分支可以剪掉



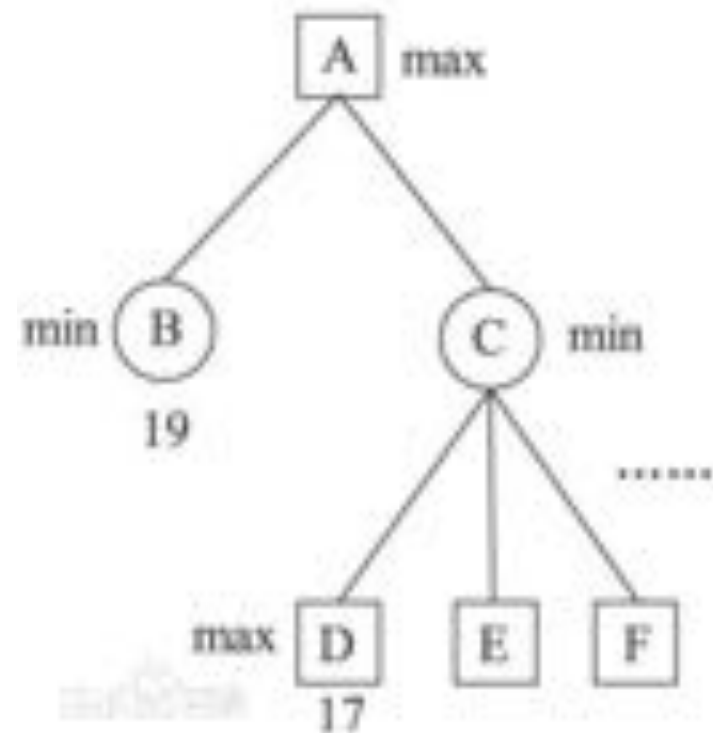
Alpha剪枝

- ▶ 节点A 的值应是节点 B 和节点C 的值中之较大者。现在已知节点 B 的值大于节点D 的值。由于节点C 的值应是它的诸子节点的值中之极小者，此极小值一定小于等于节点D 的值，因此亦一定小于节点B 的值，这表明，继续搜索节点C 的其他诸子节点E，F 已没有意义，它们不能做任何贡献，于是把以节点 C 为根的子树全部剪去。这种优化称为Alpha 剪枝。
- ▶ 思考：如果搜索的时候，分支E和F在D前面？



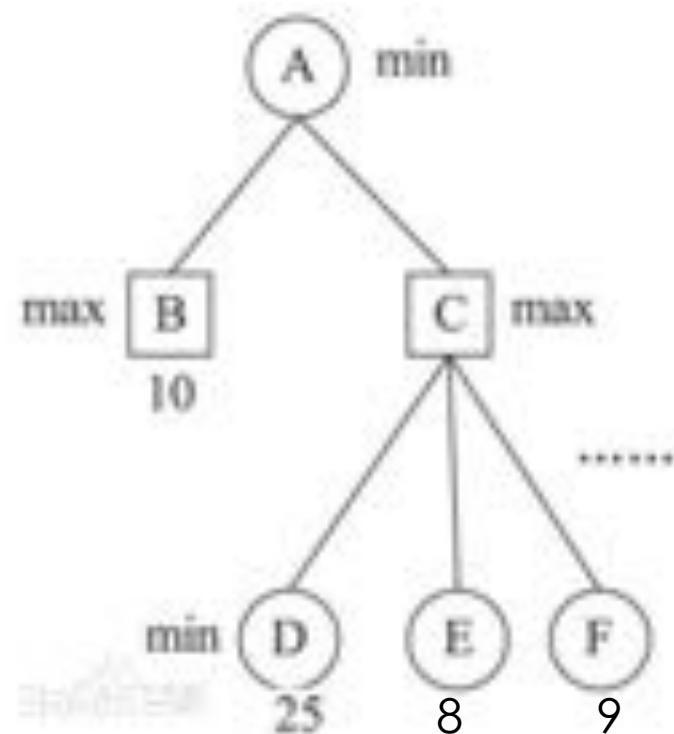
Alpha剪枝解析

- ▶ MAX层：在节点A，用alpha保存当前在子节点中找到的最大值，这个alpha值会随着函数调用传递到下一层
- ▶ 下一层为MIN层，MIN层的节点当前找到的最小值如果 $\leq \alpha$ 值，那么没必要再继续寻找，终止
- ▶ 一个min节点，需要保持更新自己的beta值，所以如果该节点分支没终止，而且当前找到的最小值 $< \beta$ ，需要更新beta值，这个beta值会传递到这个节点的下一层



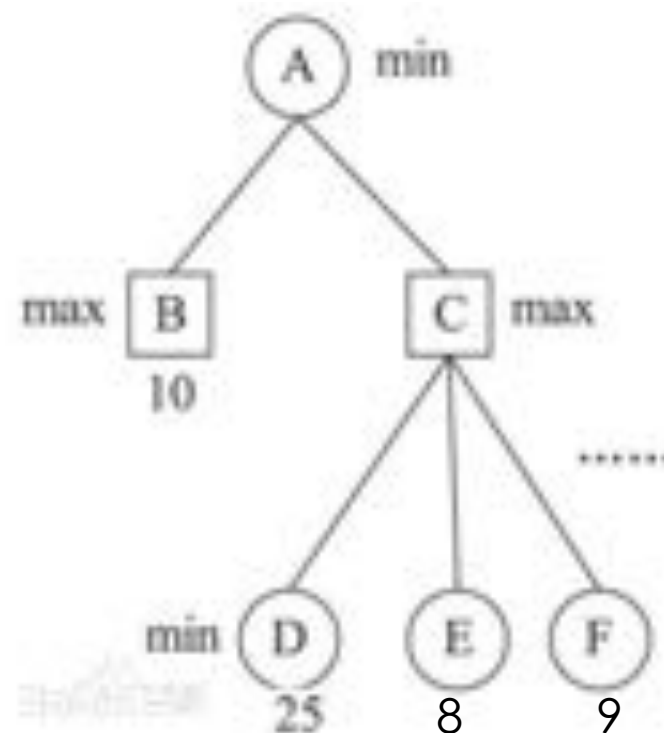
Beta剪枝

- ▶ 与极大值冗余对偶的现象，称为极小值冗余。节点A的值应是节点B和节点C的值中之较小者。现在已知节点B的值小于节点D的值。由于节点C的值应是它的诸子节点的值中之极大者，此极大值一定大于等于节点D的值，因此也大于节点B的值，这表明，继续搜索节点C的其他诸子节点已没有意义，并可以把以节点C为根的子树全部剪去，这种优化称为Beta剪枝。
- ▶ 思考一下，如果E和F的分支在D前面？



Beta剪枝解析

- ▶ MIN层：在节点A，用beta保存当前在子节点中找到的最小值，这个beta值会随着函数调用传递到下一层
- ▶ 下一层为MAX层，MAX层的节点当前找到的最小值如果 $\geq \beta$ 值，那么没必要再继续寻找，终止
- ▶ 一个max节点，需要保持更新自己的alpha值，所以如果该节点分支没终止，而且当前找到的最大值 $> \alpha$ ，需要更新alpha值，这个alpha值会传递到这个节点的下一层



Alpha-Beta 剪枝算法

- ▶ 把Alpha -Beta 剪枝应用到极大极小算法中，就形成了Alpha -Beta 搜索算法
- ▶ 它的优化来自于 minimax 的特性，并不会改变 minimax 的结果
- ▶ 优化的程度与节点的先后顺序相关

```
44 ▼ def alphabeta_search(state, game):
45 ▼     """Search game to determine best action; use alpha-beta pruning.
46 ▼     As in [Figure 5.7], this version searches all the way to the leaves."""
47
48     player = game.to_move(state)
49
50     # Functions used by alphabeta
51 ▼     def max_value(state, alpha, beta):
52 ▼         if game.terminal_test(state):
53 ▼             return game.utility(state, player)
54 ▼         v = -infinity
55 ▼         for a in game.actions(state):
56 ▼             v = max(v, min_value(game.result(state, a), alpha, beta))
57 ▼             if v >= beta:
58 ▼                 return v
59 ▼             alpha = max(alpha, v)
60 ▼         return v
61
62 ▼     def min_value(state, alpha, beta):
63 ▼         if game.terminal_test(state):
64 ▼             return game.utility(state, player)
65 ▼         v = infinity
66 ▼         for a in game.actions(state):
67 ▼             v = min(v, max_value(game.result(state, a), alpha, beta))
68 ▼             if v <= alpha:
69 ▼                 return v
70 ▼             beta = min(beta, v)
71 ▼         return v
72
73     # Body of alphabeta_cutoff_search:
74     best_score = -infinity
75     beta = infinity
76     best_action = None
77 ▼     for a in game.actions(state):
78 ▼         v = min_value(game.result(state, a), best_score, beta)
79 ▼         if v > best_score:
80 ▼             best_score = v
81 ▼             best_action = a
82     return best_action
```

beta剪枝

alpha剪枝

更新alpha值

更新beta值

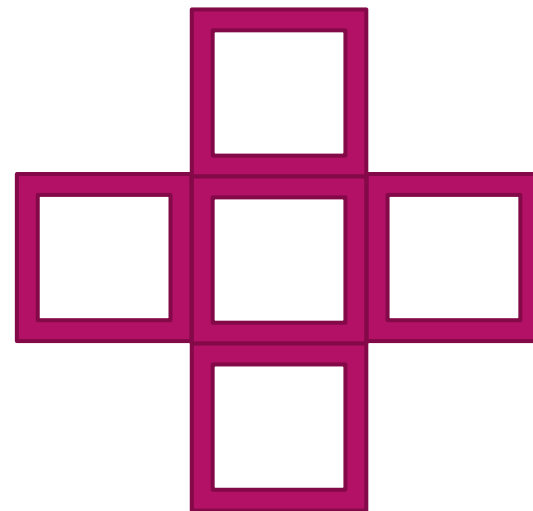
H-Minimax

- ▶ 使用eval函数取代utility函数
- ▶ 使用cutoff_test取代terminal_test
- ▶ 思考：这样做的好处是什么？

```
85 ▼ def alphabeta_cutoff_search(state, game, d=4, cutoff_test=None, eval_fn=None):
86 ▼     """Search game to determine best action; use alpha-beta pruning.
87     This version cuts off search and uses an evaluation function."""
88
89     player = game.to_move(state)
90
91     # Functions used by alphabeta
92 ▼     def max_value(state, alpha, beta, depth):
93 ▼         if cutoff_test(state, depth):
94             return eval_fn(state)
95         v = -infinity
96 ▼         for a in game.actions(state):
97             v = max(v, min_value(game.result(state, a),
98                                 alpha, beta, depth + 1))
99 ▼         if v >= beta:
100             return v
101         alpha = max(alpha, v)
102     return v
103
104 ▼     def min_value(state, alpha, beta, depth):
105 ▼         if cutoff_test(state, depth):
106             return eval_fn(state)
107         v = infinity
108 ▼         for a in game.actions(state):
109             v = min(v, max_value(game.result(state, a),
110                                 alpha, beta, depth + 1))
111 ▼         if v <= alpha:
112             return v
113         beta = min(beta, v)
114     return v
115
116     # Body of alphabeta_cutoff_search starts here:
117     # The default test cuts off at depth d or at a terminal state
118     cutoff_test = (cutoff_test or
119                   (lambda state, depth: depth > d or
120                    game.terminal_test(state)))
121     eval_fn = eval_fn or (lambda state: game.utility(state, player))
122     best_score = -infinity
123     beta = infinity
124     best_action = None
125 ▼     for a in game.actions(state):
126         v = min_value(game.result(state, a), best_score, beta, 1)
127 ▼         if v > best_score:
128             best_score = v
129             best_action = a
130     return best_action
```

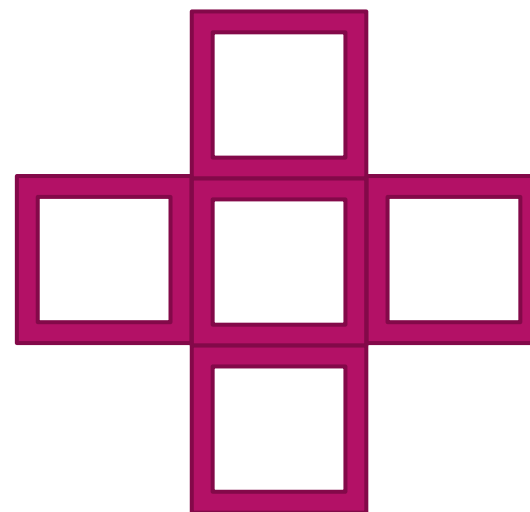
估值函数的设计

- 怎样设计这个游戏的估值函数？



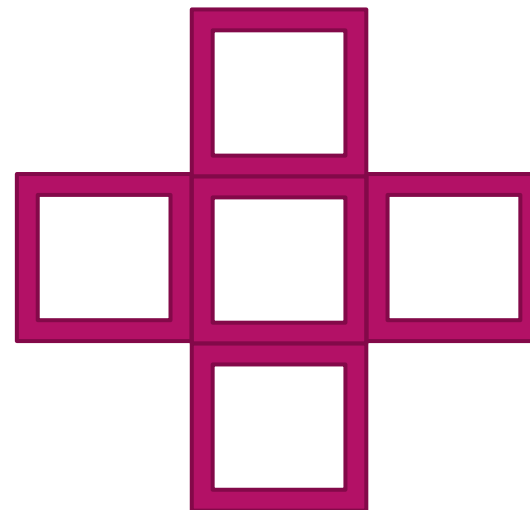
估值函数的设计

- ▶ 怎样设计这个游戏的估值函数？
- ▶ 可以这样设计：
- 如果X处于中间的位置，分值为4，处于四边的位置，分值为1
- 如果O处于中间的位置，分值为-4，处于四边的位置，分值为-1
- 按上述累加所有X和O的分值



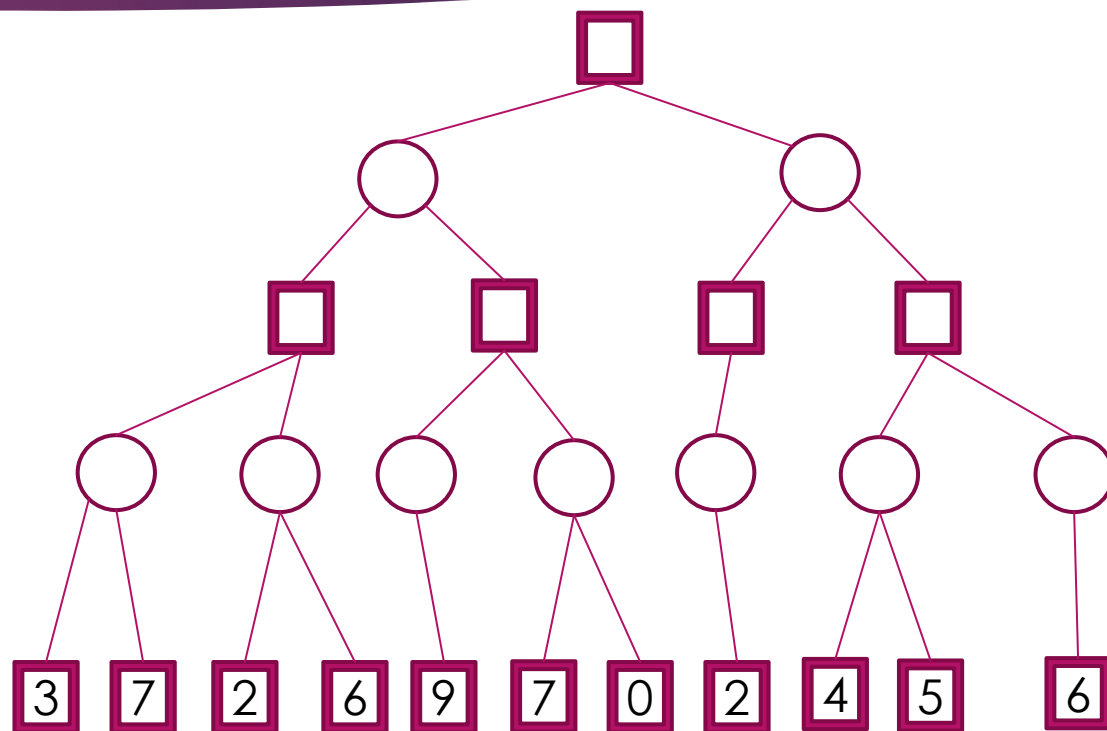
应用Alpha-Beta 剪枝算法

- ▶ 用Alpha-Beta剪枝算法对右图的游戏进行剪枝



应用Alpha-Beta 剪枝算法

- ▶ 一次MINIMAX算法执行结果如右图，用Alpha-Beta剪枝算法对右图进行剪枝



Tic-Tac-Toe

► <http://aimacode.github.io/aima-javascript/5-Adversarial-Search/>