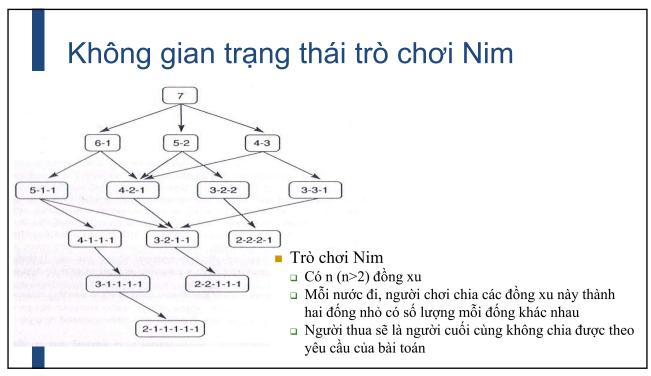
Nội dung

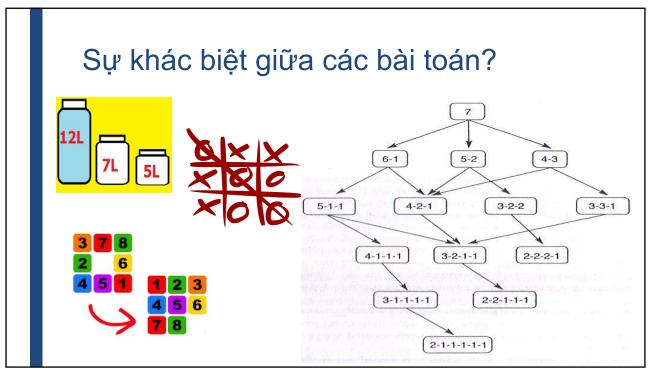
- Biểu diễn bài toán trong KGTT
- Tìm kiếm mù (uninformed search)
- Tìm kiếm heuristic (informed search)
- Cây trò chơi, cắt tỉa alpha -beta

113

Cây trò chơi

- Trò chơi một trong những đặc tính được xem là "thông minh" của con người
- Trò chơi là phiên bản "F1" của AI
- Đã đạt được những thành tựu đáng kể
- Ở đây ta chỉ xem xét các dạng trò chơi trí tuệ, đối kháng (board game)





Ứng dụng Heuristic trong các trò chơi

- Sử dụng không gian trạng thái để giải quyết bài toán
 - Tìm kiếm mù
 - Tìm kiếm heuristic có thông tin bổ sung
 - Sử dụng heuristic cho trò chơi
 - Có 2 người tham gia vào quá trình sinh trạng thái
 - Bạn tạo ra trạng thái này, đối thủ của bạn sẽ tạo ra trạng thái kế tiếp với mong muốn đánh bại bạn

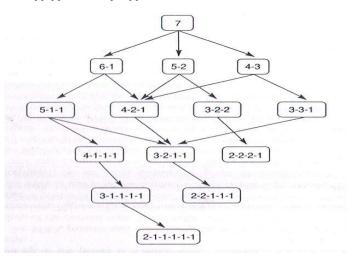
117

Ứng dụng Heuristic trong các trò chơi

- Trò chơi Nim:
 - Một số token (đồng xu, mảnh gỗ...) được đặt giữa 2 đối thủ.
 - Ở mỗi lượt đi, người chơi phải chia các token thành 2 phần (không rỗng) với số lượng khác nhau. VD: 6 token có thể được chia thành 5 - 1, 4 - 2 (trường hợp 3 - 3 là không hợp lệ)
 - Khi các token không thể được chia một cách hợp lệ ở lượt chơi kế tiếp, người chơi thuộc về lượt đi đó sẽ thua cuộc.

Giải thuật minimax

■ Không gian trạng thái trò chơi Nim



119

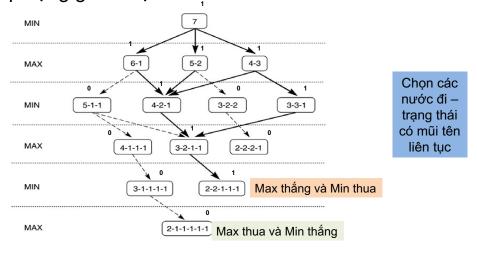
Giải thuật minimax

■ Giải thuật minimax:

- Một đấu thủ trong trò chơi được gọi là MIN và đầu thủ còn lại là MAX. Max đại diện cho người chơi luôn muốn chiến thắng. Min đại diện cho người chơi cố gắng cho người max giành số điểm càng thấp càng tốt
- Giá trị của nút lá:
 - 1 nếu là MAX thắng,
 - 0 nếu là MIN thắng (MAX thua)
- Minimax sẽ truyền các giá trị này lên cao dần trên đồ thị, qua các nút cha kế tiếp theo các luật sau:
 - Nếu trạng thái cha là MAX, gán cho nó giá trị lớn nhất có trong các trạng thái con.
 - Nếu trạng thái cha là MIN, gán cho nó giá trị nhỏ nhất có trong các trạng thái con.

Giải thuật minimax

■ Áp dụng giải thuật minimax vào trò chơi Nim



121

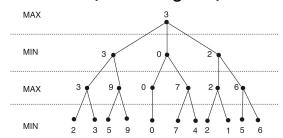
Giải thuật minimax

■ Minimax đến độ sâu lớp cố định

- Đối với các trò chơi phức tạp, đồ thị KGTT có khả năng không được triển khai đến các nút lá
- KGTT chỉ có thể được triển khai đến một số mức xác định (tùy vào tiềm năng về thời gian và bộ nhớ) => tính trước n nước đi
- Vì các nút lá của đồ thị con này không phải là trạng thái kết thúc của trò chơi => không xác định được các giá trị tháng - thua (1 hoặc 0)
- Cần sử dụng một hàm đánh giá Heuristic nào đó
- Giá trị nút lá là các giá trị Heuristic đạt được sau n nước đi kể từ nút xuất phát (tùy vào hàm đánh giá Heuristic cụ thể)
- Các giá trị này sẽ được truyền ngược về nút gốc tương tự như trong trò chơi Nim, và chỉ là giá trị của trạng thái tốt nhất có thể.

Minimax với độ sâu lớp cố định

■ Minimax đối với một KGTT giả định.

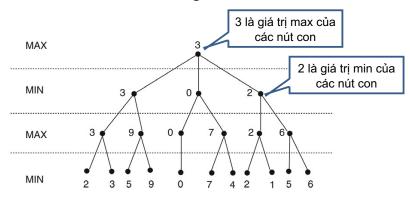


- Các nút lá được gán các giá trị heuristic
- Còn giá trị tại các nút trong là các giá trị nhận được dựa trên giải thuật Minimax

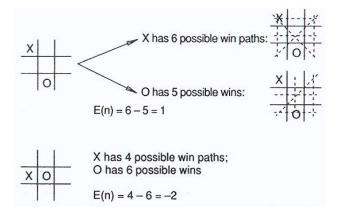
123

Giải thuật minimax

■ Minimax đối với một KGTT giả định:



Heuristic trong trò chơi tic-tac-toe



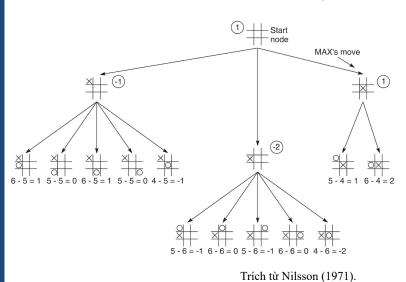
<u>Hàm Heuristic</u>: E(n) = M(n) - O(n)

Trong đó: M(n) là tổng số đường thắng có thể của tôi O(n) là tổng số đường thắng có thể của đối thủ E(n) là trị số đánh giá tổng cộng cho trạng thái n

C 4 – Tìm kiếm Heuristic

125

Minimax 2 lớp được áp dụng vào nước đi mở đầu trong tic-tac-toe



Hàm Heuristic:

 $\mathbf{E}(\mathbf{n}) = \mathbf{M}(\mathbf{n}) - \mathbf{O}(\mathbf{n})$

Trong đó: M(n) là tổng số đường thắng có thể của tôi
O(n) là tổng số đường thắng có thể của đối thủ
E(n) là trị số đánh giá tổng cộng cho trạng thái n

Bài toán bắt lá bài

- Mỗi người chơi chọn 1 lá bài trong 4 lá bài cho trước
- Với 4 lá bài được cho sẳn, mỗi người sẽ chọn 2 lá bài
- Cộng điểm 2 lá bài đã chọn, nếu người chơi nào có tổng điểm là chẳn và cao nhất sẽ thắng









127

Bài toán bắt lá bài

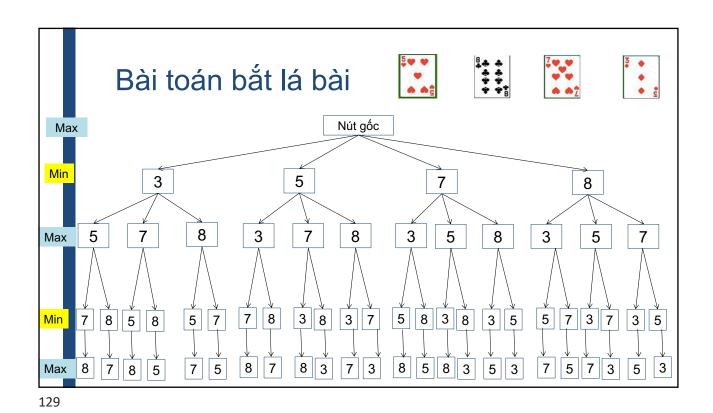


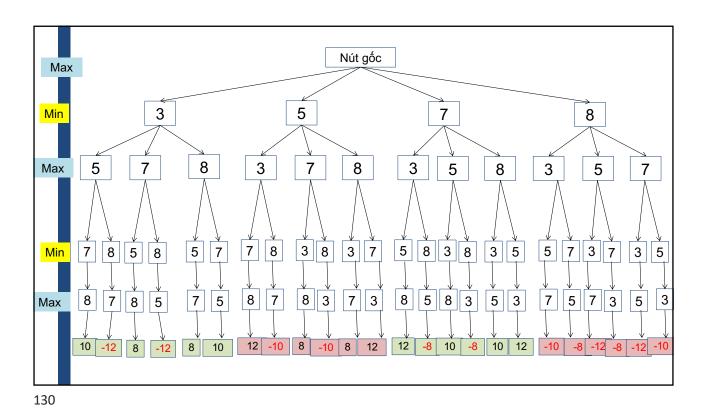


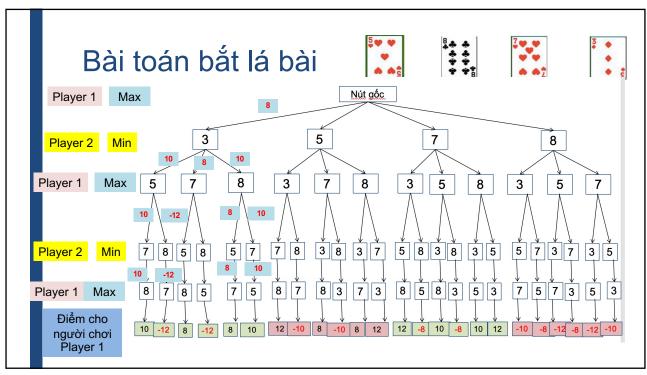




- Để có thể thắng trong trò chơi trên
 - Vẽ toàn bộ không gian trạng thái
 - Gắn điểm số vào mỗi trạng thái kết thúc
 - Sử dụng giải thuật Minimax để cập nhật điểm số từ nút lá đến nút gốc
 - Chọn đường đi có điểm số lớn nhất

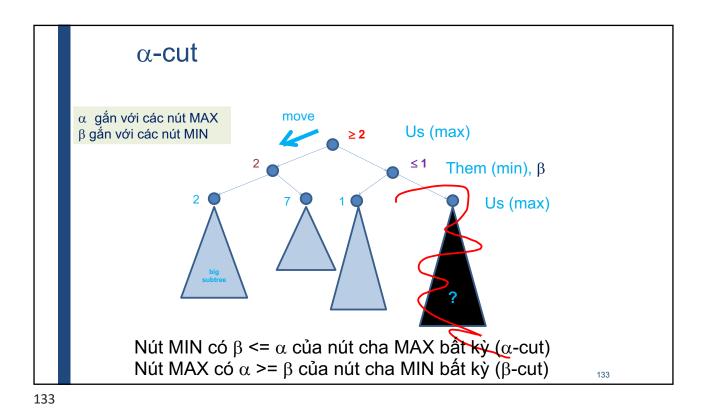






Thủ tục cắt tỉa alpha – beta

- Tìm kiếm alpha beta thực hiện theo kiểu tìm kiếm sâu.
- Hai giá trị α, β được tạo ra trong quá trình tìm kiếm.
 - α gắn với các nút MAX, không giảm.
 - β gắn với các nút MIN, không tăng.
- Luật cắt tỉa alpha beta: Quá trình tìm kiếm có thể kết thúc bên dưới:
 - Nút MIN có β <= α của nút cha MAX bất kỳ (α -cut)
 - Nút MAX có α >= β của nút cha MIN bất kỳ (β -cut)



β-cut

α gắn với các nút MAX β gắn với các nút MIN

7

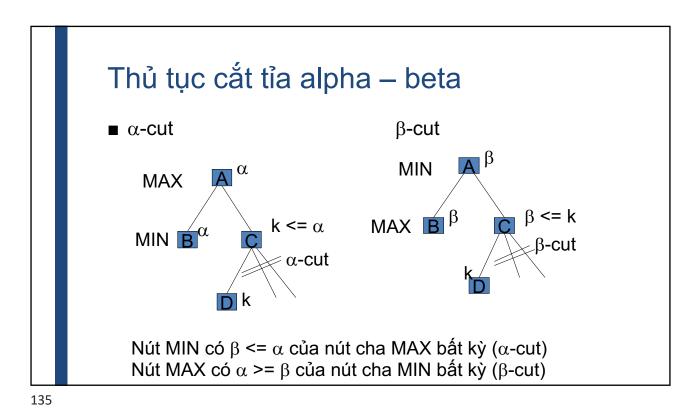
Them (min), β

≥ 9 Us (max)

Them (min) - β

Nút MIN có $\beta <= \alpha$ của nút cha MAX bắt kỳ (α -cut)

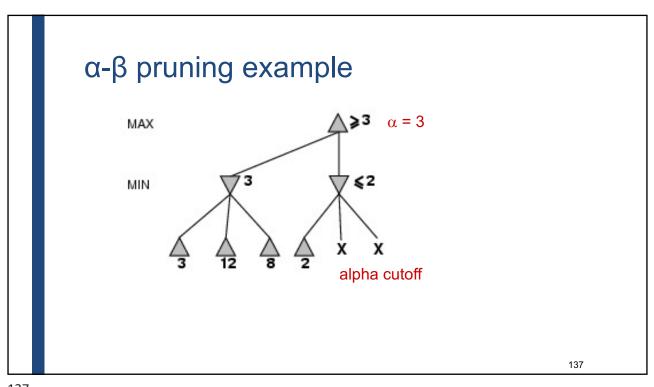
Nút MAX có $\alpha >= \beta$ của nút cha MIN bắt kỳ (β -cut)

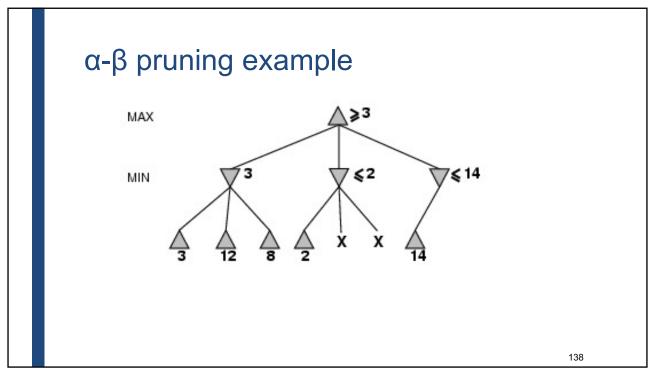


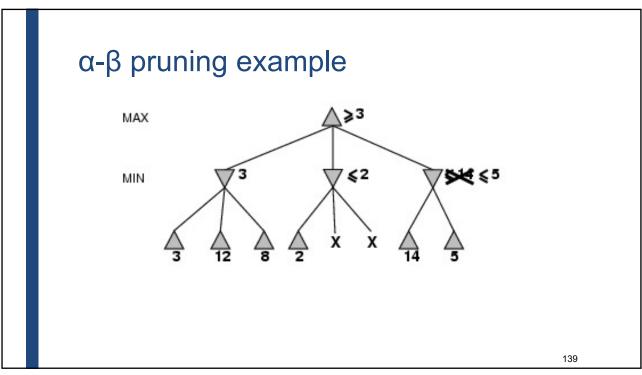
α-β pruning example

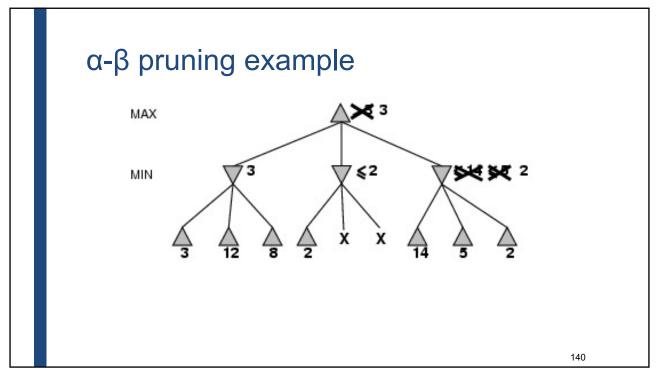
MAX

MIN 3 136



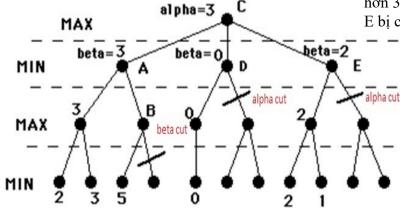






Thủ tục cắt tỉa alpha – beta

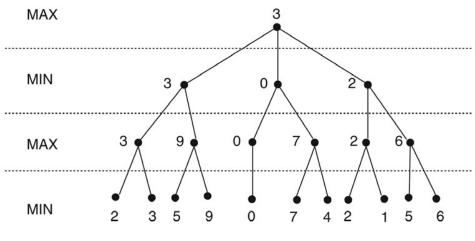
A có $\beta = 3$ (Trị nút A sẽ không lớn hơn 3) B bị cắt tỉa β , vì 5 > 3 C có $\alpha = 3$ (Trị nút C sẽ không nhỏ hơn 3) D bị cắt tỉa α , vì 0 < 3 E bị cắt tỉa α , vì 2 < 3 Trị nút C là 3

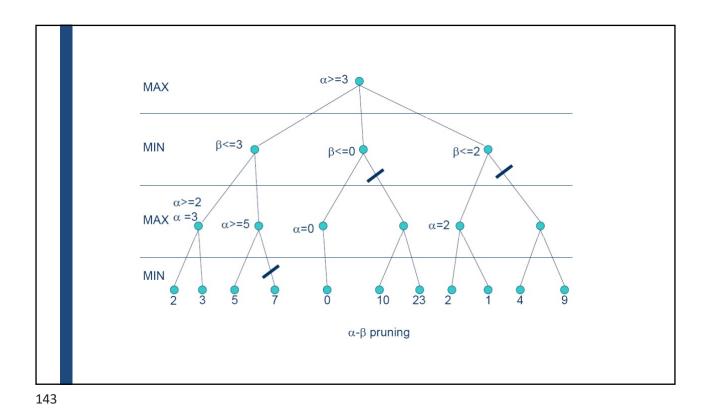


141

Nút MIN có $\beta \le \alpha$ của nút cha MAX bất kỳ (α -cut) Nút MAX có $\alpha \ge \beta$ của nút cha MIN bất kỳ (β -cut)

■ Minimax đối với một KGTT giả định:





Alpha-Beta Pruning

max

min

max

eval \hat{s} \hat{z} $\hat{0}$ $\hat{0}$ $\hat{1}$ $\hat{1}$ $\hat{2}$ $\hat{2}$ $\hat{8}$ $\hat{6}$ $\hat{5}$ $\hat{1}$ $\hat{2}$ $\hat{4}$ $\hat{3}$ $\hat{2}$ $\hat{5}$ $\hat{2}$ Nút MIN có β <= α của nút cha MAX bất kỳ (α -cut)

Nút MAX có α >= β của nút cha MIN bất kỳ (β -cut)

