

情報論理工学 研究室

第9回:
種々の探索

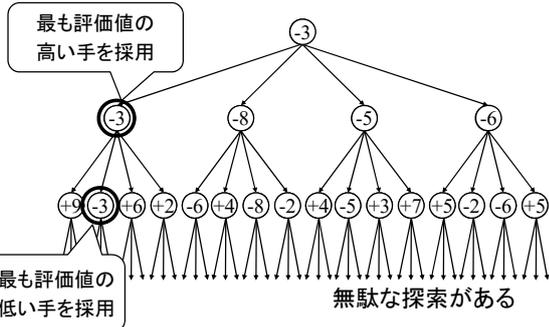


ミニマックス(mini-max)法

- ミニマックス法
 - 自分にとっての最善手=相手にとっての最悪手
(二人零和ゲームの場合)
 - ⇒ 相手が常に最善手を指してくると仮定

自分の手番: 最も評価値の高い手を採用
相手の手番: 最も評価値の低い手を採用

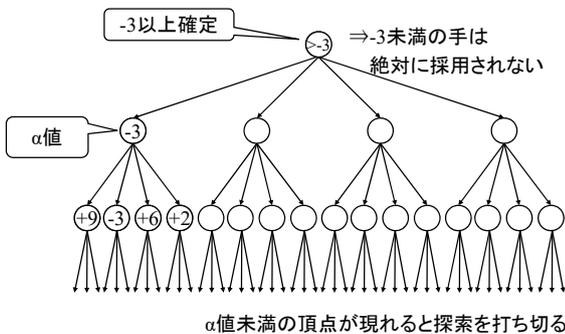
ミニマックス法



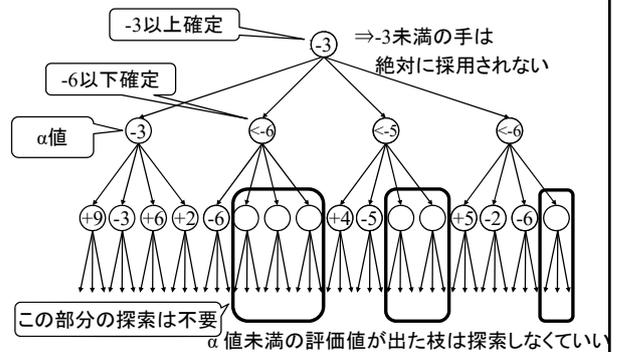
アルファベータ(alpha-beta)法

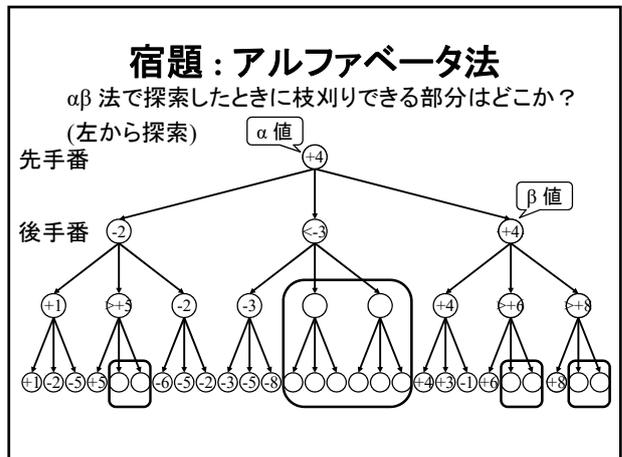
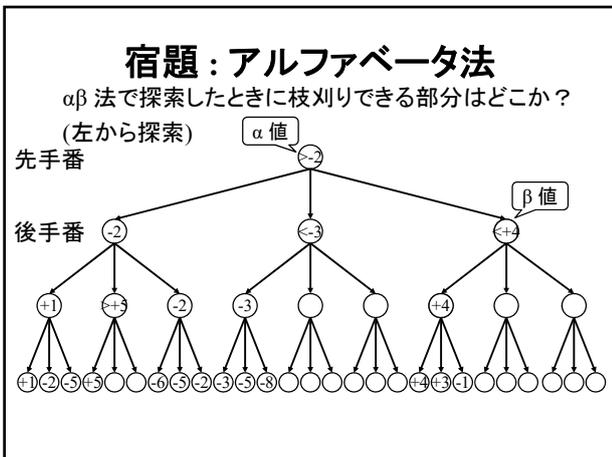
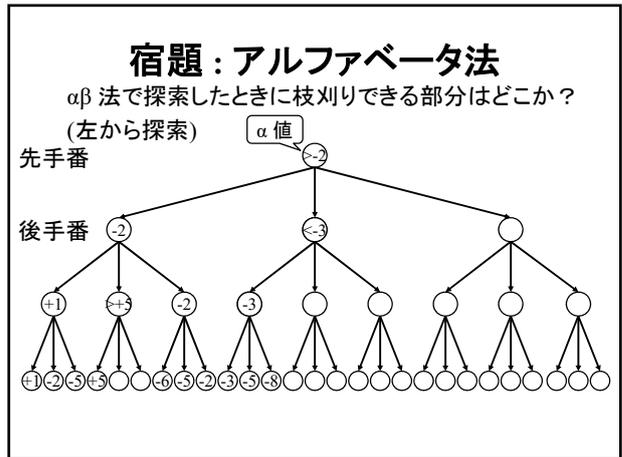
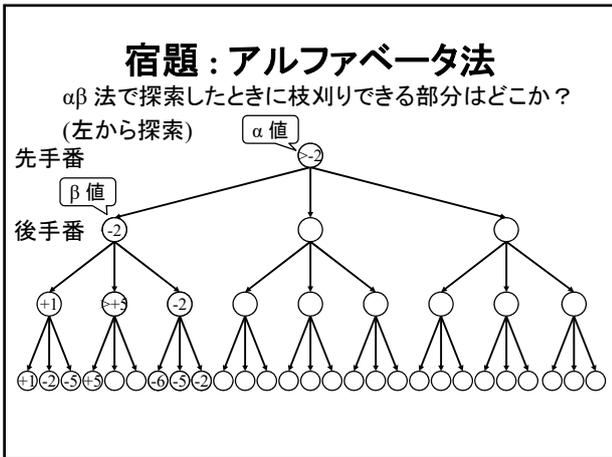
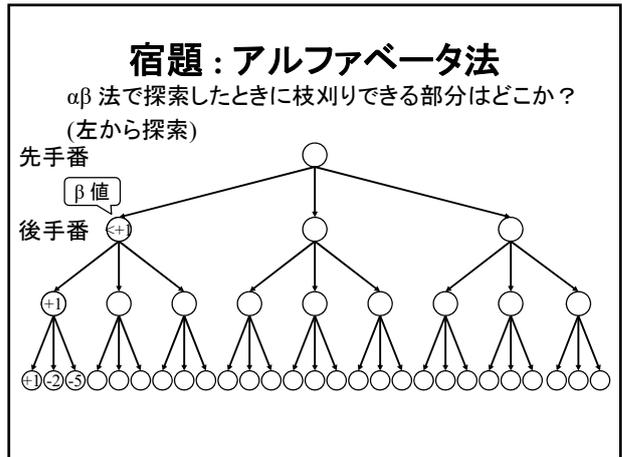
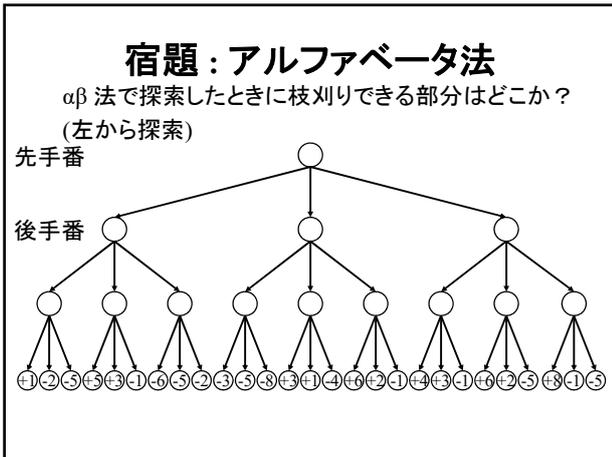
- アルファベータ法
 - ミニマックス法の改良アルゴリズム
 - 必要の無い探索は行わない
 - 絶対に採用されない手は読まない
- α : それまでに発見した自番で最も大きな評価値
 β : それまでに発見した相手番で最も小さい評価値
- 相手の手番: α よりも小さい評価値になれば探索打ち切り
自分の手番: β よりも大きい評価値になれば探索打ち切り
- α 以上 β 以下の手を探索する

アルファベータ法



アルファベータ法





アルファベータ法の計算量

b : 各頂点での分岐数
d : 探索の深さ

ミニマックス法 : b^d

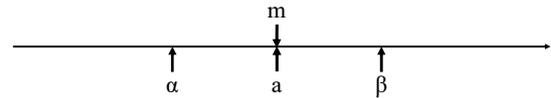
アルファベータ法 : $b^{d/2}$ (最も条件が良い場合)

同じ時間で2倍の深さまで読める

アルファベータ法の返り値

m : ミニマックス法の返り値
a : アルファベータ法の返り値

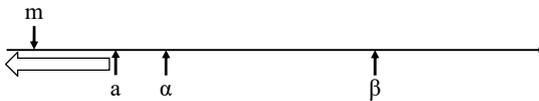
$\alpha < m < \beta$ のとき $a = m$



アルファベータ法の返り値

m : ミニマックス法の返り値
a : アルファベータ法の返り値

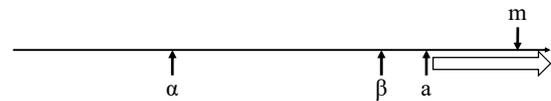
$m \leq \alpha$ のとき $m \leq a \leq \alpha$



アルファベータ法の返り値

m : ミニマックス法の返り値
a : アルファベータ法の返り値

$\beta \leq m$ のとき $\beta \leq a \leq m$



アルファベータ法の返り値

m : ミニマックス法の返り値
a : アルファベータ法の返り値

返り値から分かること

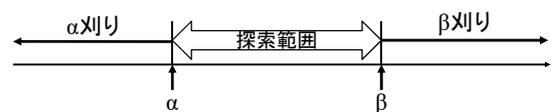
$m \leq \alpha$ のとき $m \leq a \leq \alpha$ α 値以下

$\alpha < m < \beta$ のとき $a = m$ 正しい値

$\beta \leq m$ のとき $\beta \leq a \leq m$ β 値以上

アルファベータ法の特徴

- アルファベータ法の特徴
 - $\alpha < m < \beta$ の範囲に絞って探索
 - 範囲外では枝刈り



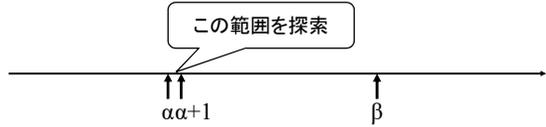
$|\beta - \alpha|$ が狭いと枝狩りされやすい

Scout法

■ Scout法

- 狭い範囲で探索して評価値の範囲を見積もる

$\beta' = \alpha + 1$ として探索



評価値が α 値より小さいか否かを高速に判定できる

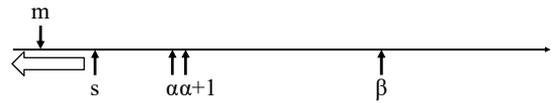
(※) 範囲($\alpha, \alpha+1$)に整数は無い

Scout法の返り値

m: ミニマックス法の返り値

s: Scout法の返り値

$s \leq \alpha$ のとき $m \leq s \leq \alpha \Rightarrow \alpha$ 刈り

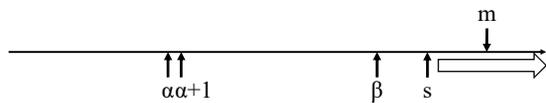


Scout法の返り値

m: ミニマックス法の返り値

s: Scout法の返り値

$\beta \leq n$ のとき $\beta \leq s \leq m \Rightarrow \beta$ 刈り

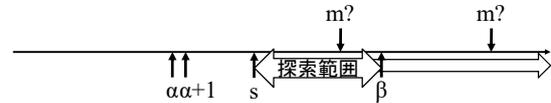


Scout法の返り値

m: ミニマックス法の返り値

s: Scout法の返り値

$\alpha < n < \beta$ のとき $\alpha < s \leq m$



範囲(s, β)で再探索

(α, β)より狭いので高速(かもしれない)

```

/* スカウト法により局面の評価値を計算する */
int scout (int depth, int alpha, int beta) {
    if (depth == 0) // 深さ制限に達した場合
        return value; // 先読み無しの評価値を返す
    int a = alpha, b = beta, s;
    ArrayList<Move> moveList = generateMoves(); // 合法手リスト生成
    for (Move move : moveList) { // 全ての合法手に対して判定
        Phase phase = nextPhase (move); // 次の局面を生成
        s = -scout (depth-1, -b, -a);
        if (a < s && s < beta && depth <= 2) { //  $\alpha < s < \beta$  の場合
            a = -scout (depth-1, -beta, -s); // 範囲( $s, \beta$ )で再探索
        }
        if (s > a) a = s; //  $\alpha$ 値更新
        if (a >= beta) return a; //  $\beta$ 刈り
        b = a + 1; //  $\beta$ 値更新
    }
    return a;
}
    
```

同一局面の処理

■ 探索中同一局面が現れるケース

■ 手順前後の同一局面

- 手順が違っても同一局面となる
 \Rightarrow 局面の評価値を再利用できる

■ 千日手

- 手順中で同一局面が現れる(千日手)
 \Rightarrow 探索の無限ループを回避する必要がある

局面の同一判定

■ equals()メソッド

■ 同一の局面か判定する

```
boolean equals (Phase phase) {
    for (int i=0; i<SIZE; ++i)
        for (int j=0; j<SIZE; ++j)
            if (this.board[i][j] ≠ phase.board[i][j])
                return false; // 1箇所でも異なればfalse
    if (this.turn ≠phase.turn) return false;
    :
    return true; // 全て同じならtrue
}
```

だがこの判定は時間がかかる

局面の同一判定

- 探索中には多くの局面が現れる
- 局面の同一判定は時間がかかる



同一の可能性のある局面を絞り込む

ハッシュ関数による同一判定

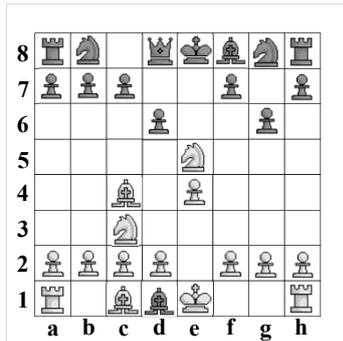
ハッシュ関数で局面を数値化、

同一のハッシュ値を持つ局面のみ同一判定

ハッシュ関数の例:チェス

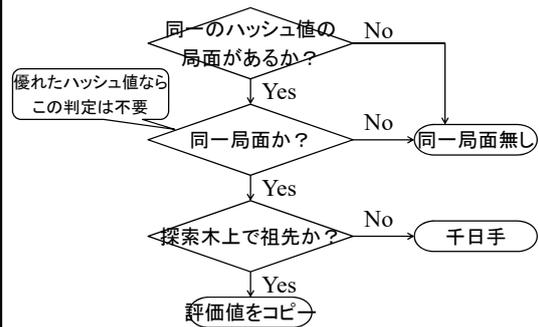
駒がある:1
駒が無い:0
として64ビットの
数値で表現

11011111
11100101
00010010 DFE51208
00001000
00101000 2820F7B9
00100000
11111111
10111001



(※)実際はもっと良いハッシュ関数を用いる

同一局面の判定



ハッシュ関数の作成

■ ハッシュ関数の作成

- 各マスに対して、駒の種類数分の乱数値を割当
- 全てのマスの排他的論理和を取る

例:3目並べ

7	8	9
4	5	6
1	2	3

○番	000000
×番	111111

乱数値

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
○	110101	011110	011010	010101	010011	101001	001100	000111	110110
×	011111	000010	101010	101000	100101	011000	011010	001010	100010
空	000000	000000	000000	000000	000000	000000	000000	000000	000000

局面のハッシュ関数

○番	000000								
×番	111111								
	1	2	3	4	5	6	7	8	9
○	110101	011110	011010	010101	010011	101001	001100	000111	110110
×	011111	000010	101010	101000	100101	011000	011010	001010	100010
空	000000	000000	000000	000000	000000	000000	000000	000000	000000

○番

	○	
×		

×番

		○
	○	
×		

$$011111 \oplus 010011 \oplus 000000 \quad 011111 \oplus 010011 \oplus 110110 \oplus 111111$$

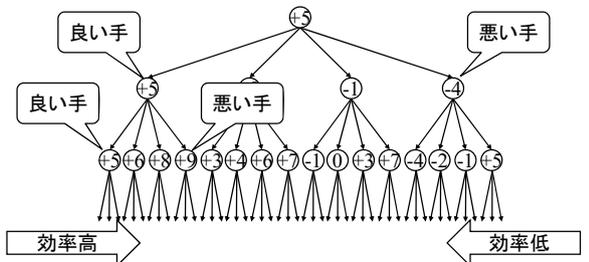
$$=001100$$

$$=000101$$

ビット数が十分大きければハッシュ値の衝突は起こらない

アルファベータ法の効率

- アルファベータ法の効率
 - 良い手から先に探索すると効率がいい

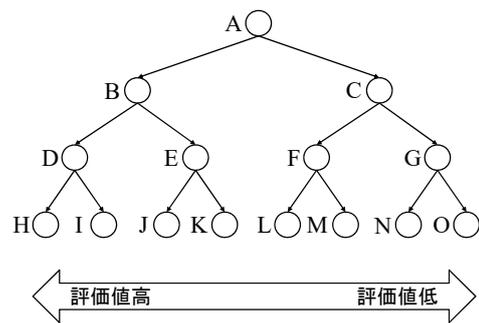


アルファベータ法の効率

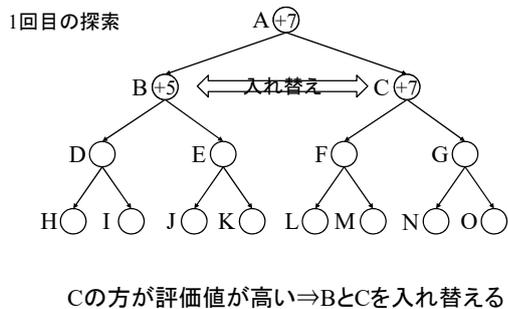
- アルファベータ法の効率
 - 良い手から先に探索すると効率がいい
 - でもどうやって「良い手」を探す？
 - そもそも「良い手」がわかるなら探索の必要無し
 - 「良さそうな手」から先に探索

反復深化法

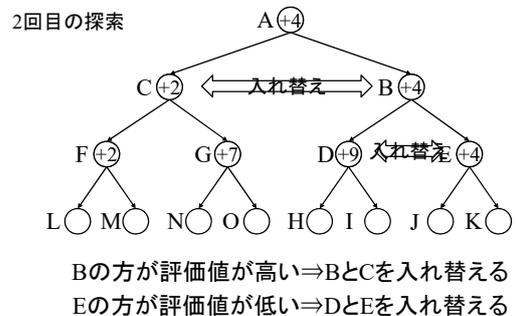
- 反復深化法
 - 探索の範囲を徐々に深くしていく
 - 毎回評価値の高い順に枝を並べ替える
 - ⇒アルファベータ法を効率良く行える
 - 探索回数は増えるが、枝刈りできる利点大きい

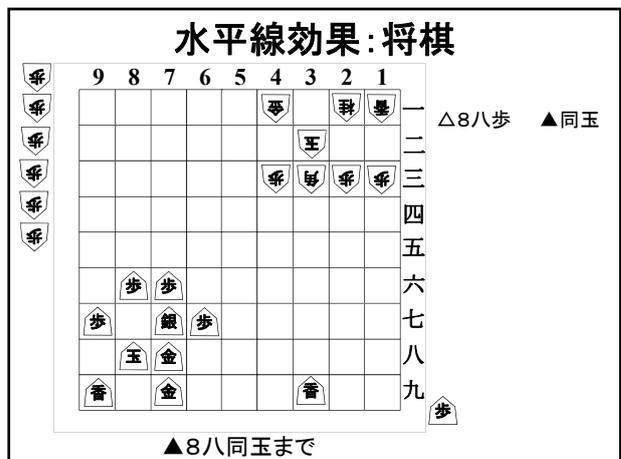
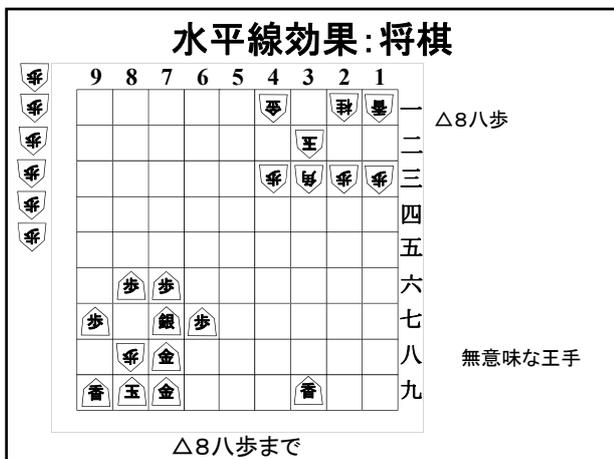
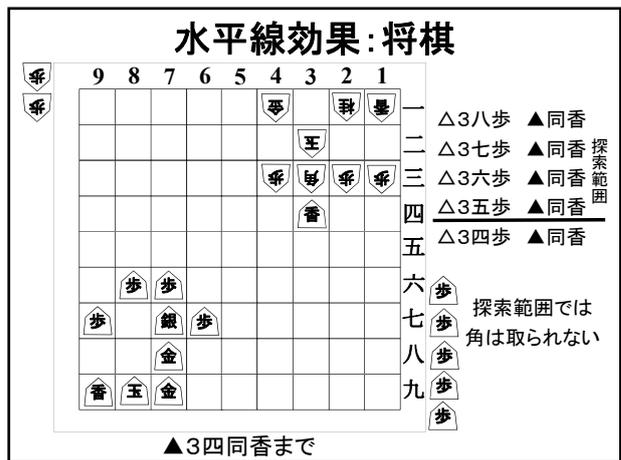
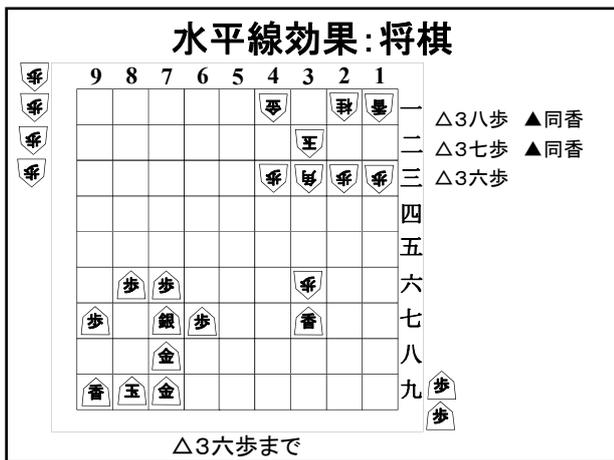
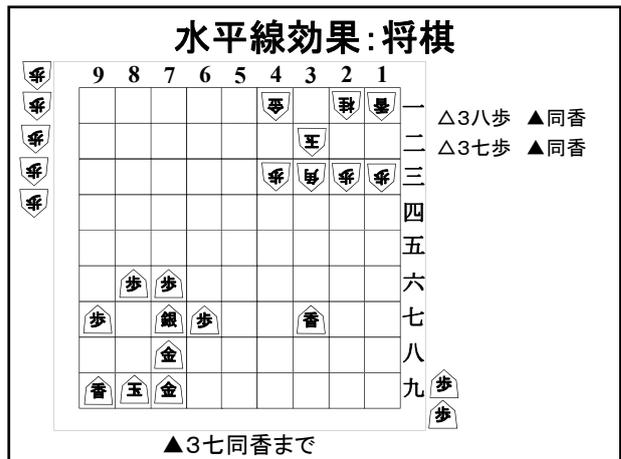
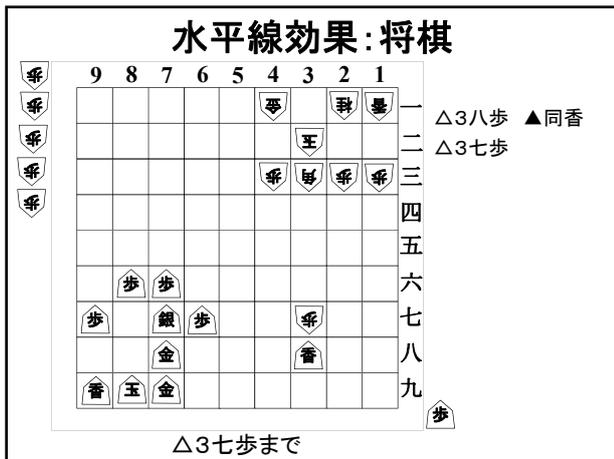


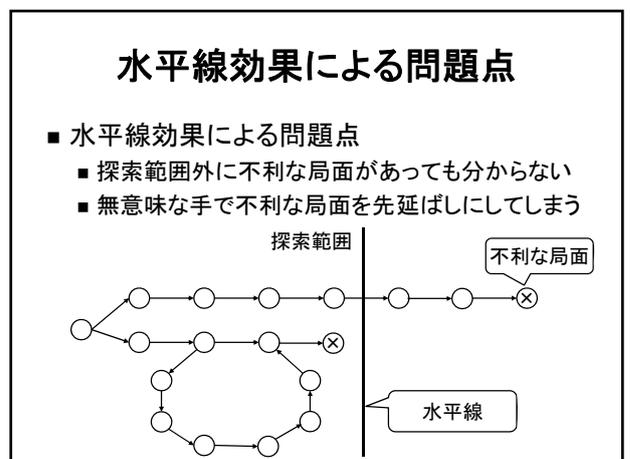
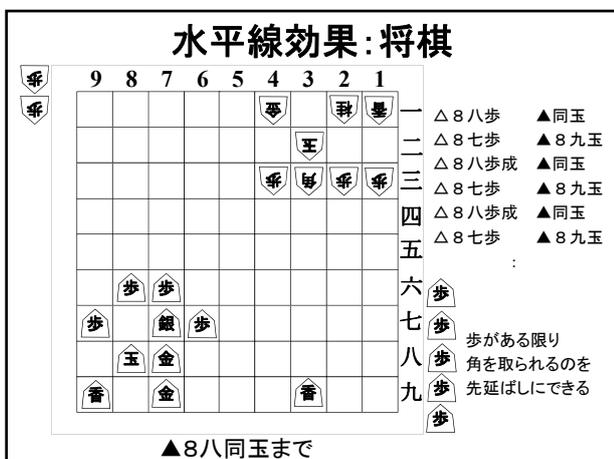
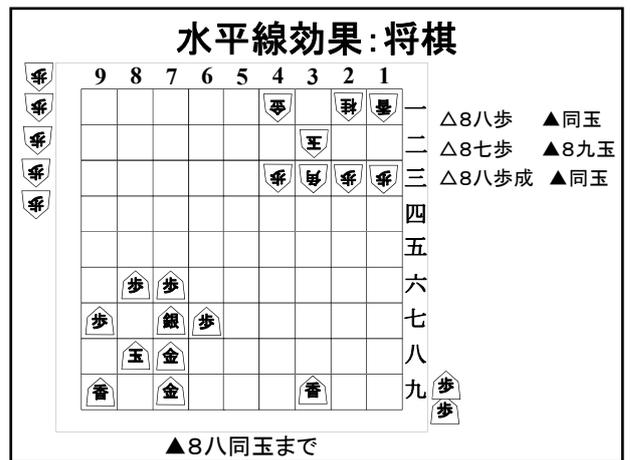
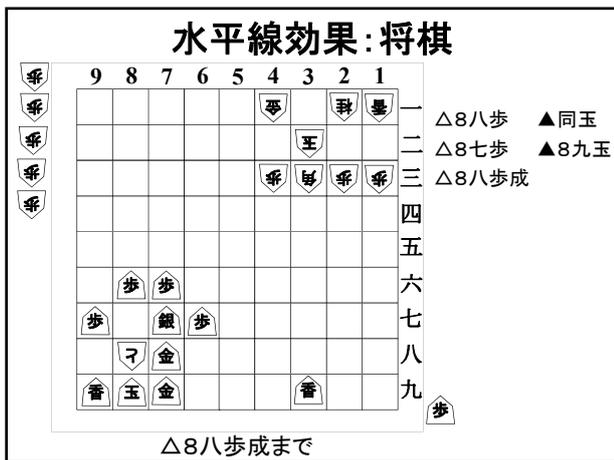
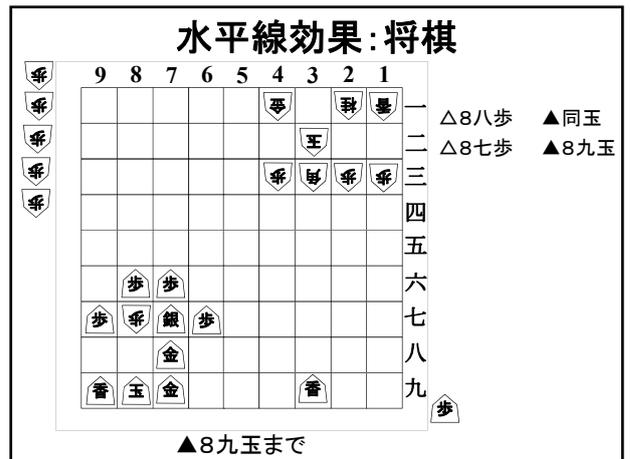
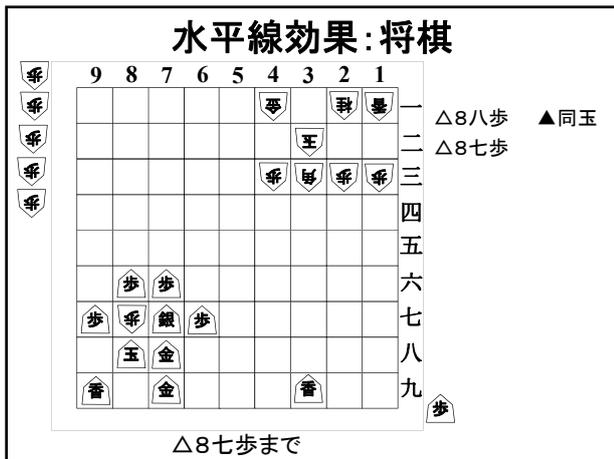
反復深化法



反復深化法







水平線効果への対処

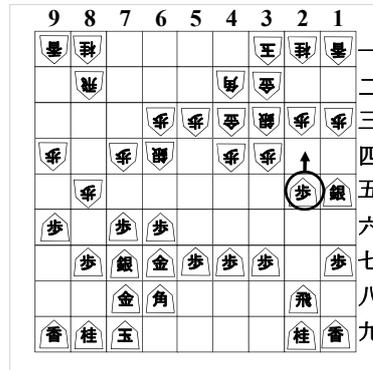
■ 水平線効果への対処

- 水平線効果が起きそう
⇒先読み数を増やす

- 駒の取り合いが続いている
⇒取り合いが収まるまで読む
- 手を進めるにつれ評価値が徐々に下がってきている
⇒無意味な駒捨てをしていないかチェックする

ただしこれだけでは完全には対処できない

水平線効果への対処

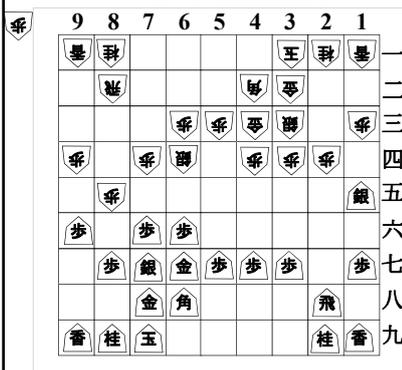


この局面で
▲2四歩は
有効?

駒の取り合いが
続く限り
読み進める

△6五銀まで

水平線効果への対処

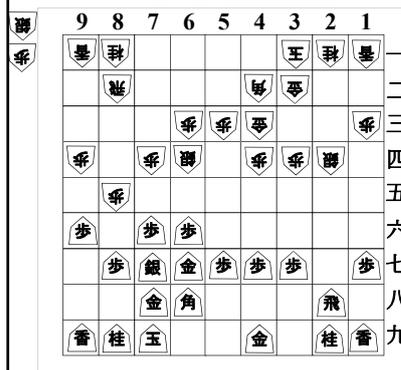


▲2四歩 △同歩

先手の歩損

△2四同歩まで

水平線効果への対処

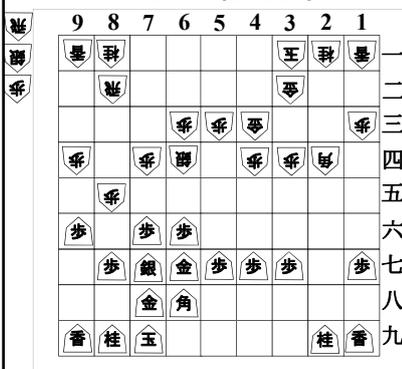


▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀

先手の銀損

△2四同銀まで

水平線効果への対処



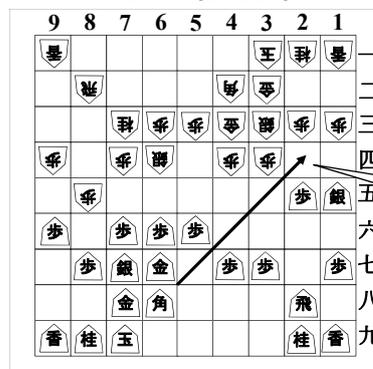
▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀
▲同飛 △同角

取り合い終了

先手の飛車損
⇒▲2四歩は
指してはいけない

△2四同角まで

水平線効果への対処



この局面なら
▲2四歩は
有効?

2四に角が
利いている

△7三桂まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀

先手の銀損

△2四同銀まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀
▲同角 △同角

先手の角損

△2四同角まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀
▲同角 △同角
▲同飛

取り合い終了

双方駒損は無し
⇒▲2四歩は有効

しかし...

▲2四同飛まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀
▲同角 △同角
▲同飛 △3五角

△3五角で
王手飛車!

△3五角まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀
▲同角 △同角
▲同飛 △3五角
▲6八角

▲6八角で
防ぐが...

▲6八角まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
▲同銀 △同銀
▲同角 △同角
▲同飛 △3五角
▲6八角 △2四角
▲同角

▲2四同角まで

水平線効果への対処

▲2四歩 △同歩
 ▲同銀 △同銀
 ▲同角 △同角
 ▲同飛 △3五角
 ▲6八角 △2四角
 ▲同角 △2八飛

角桂両取り
 +龍を作られる
 ⇒▲2四歩は
 指してはいけない

△2八飛まで

水平線効果への対処

- 水平線効果への対処
 - 駒の取り合いが収まるまで読む
 - 無意味な駒捨てをしていないかチェックする
- ただしこれだけでは完全には対処できない
- 現時点で水平線効果を確実に防ぐ方法は無い

課題

- 以下のテーマから1つ選び調査してください
 - 12月21日(水) 2限 発表 (5分~10分)
 - 1月11日(水) 17:00 報告書提出
 - チェス・将棋・囲碁等の強いソフト
 - チェス・将棋・囲碁等の着手選択法
 - コンピュータチェス・将棋・囲碁の歴史
 - 完全解析されているゲーム
 - 並列計算機にはどのようなものがあるか
 - LANを用いた仮想計算機
 - クラスタ処理・グリッド処理
 - その他