ぶよぶよの連鎖構成法のための 機械学習と人間からの知識抽出に関する基礎的研究

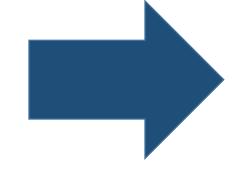
電気通信大学 情報理工学部 総合情報学科

柴澤弘樹 橋山智訓 田野俊一

背景•目的

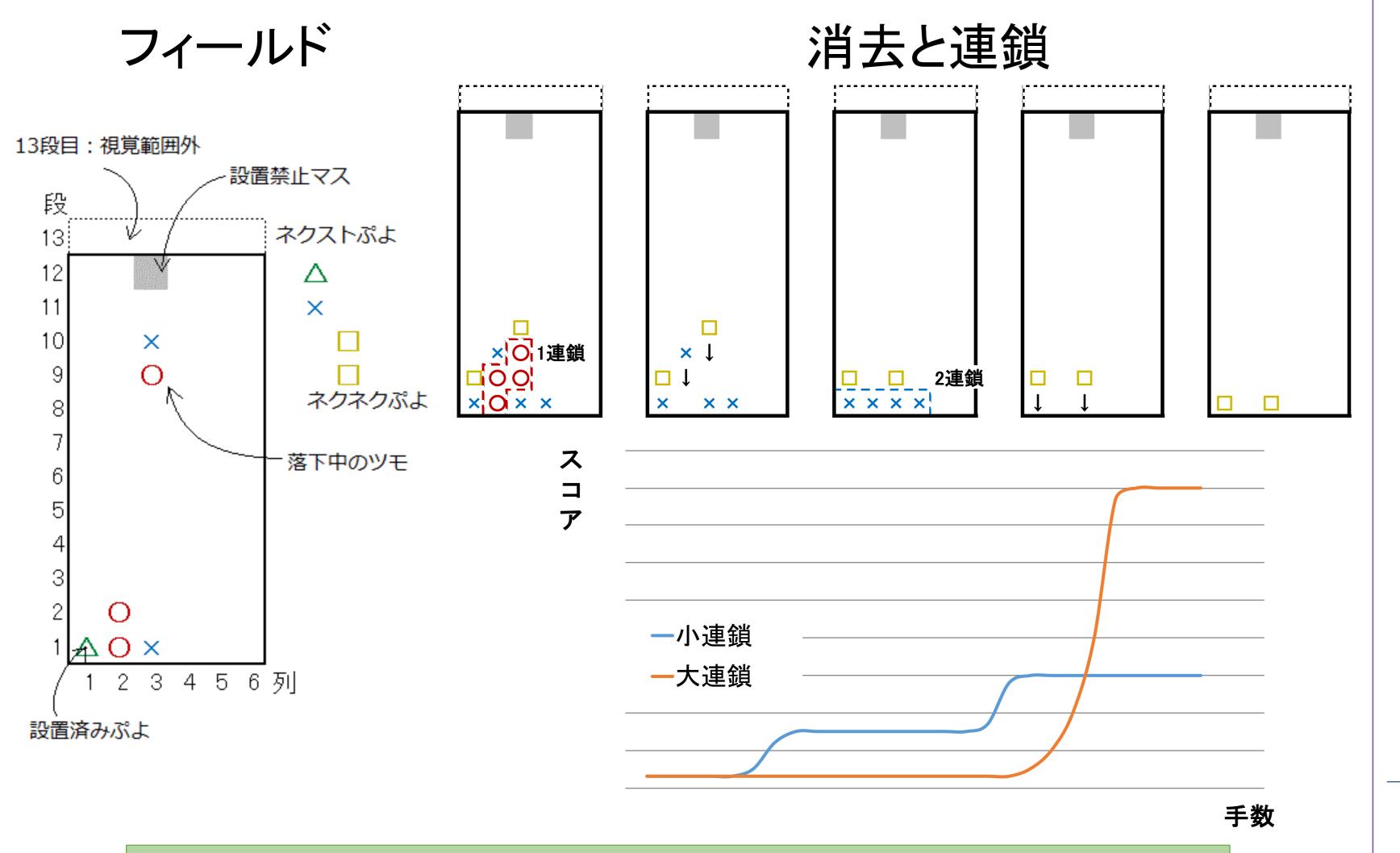
ゲームAIの発展:人に勝てるまでに

- •機械学習AI
 - ○強い、事前知識不要
 - ×学習結果の解釈が難しい
- •ルールベースAI
 - ○処理の解釈、改良が容易
 - ×知識のルール化が難しい



2つの手法を「ぷよぷよ」に適用し比較・検討

ぷよぷよのルール



限られた情報から連鎖構築する必要

人の知識を適用したAI

ポテンシャル最大化法 見えている手のみ(3手分)を探索 1手目で消去する手を除外

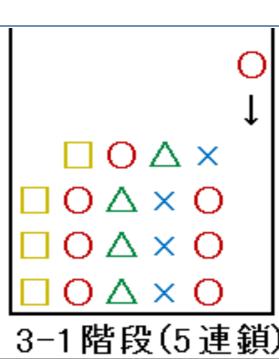


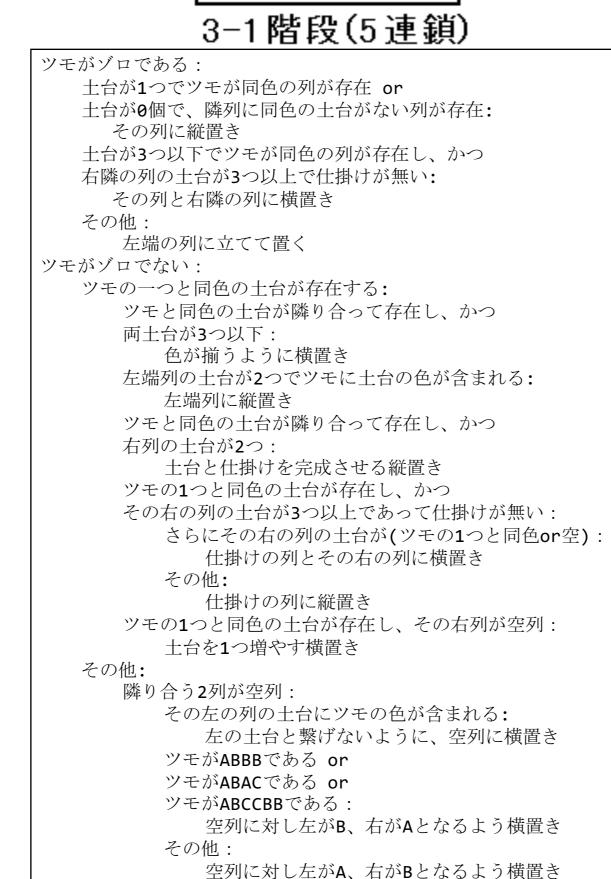
・全幅探索法3手目を全ぷよに関して探索1手目の消去を許可



・人の知識適用

3-1階段の構築ルールを適用 if-thenルールを書き下し





その他:

左端の列に縦置き

DQN: Deep Q-Learning

ディープラーニング + Q学習 画面状態と報酬から、行動の評価であるQ値を学習

ゲーム内AIとの対戦を学習

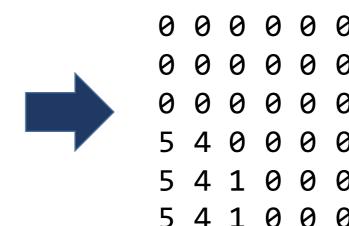
- ・ 状態:ゲーム画像 4フレーム
- 報酬:(自スコア-相手スコア)の変化
- 50000ステップ × 100回

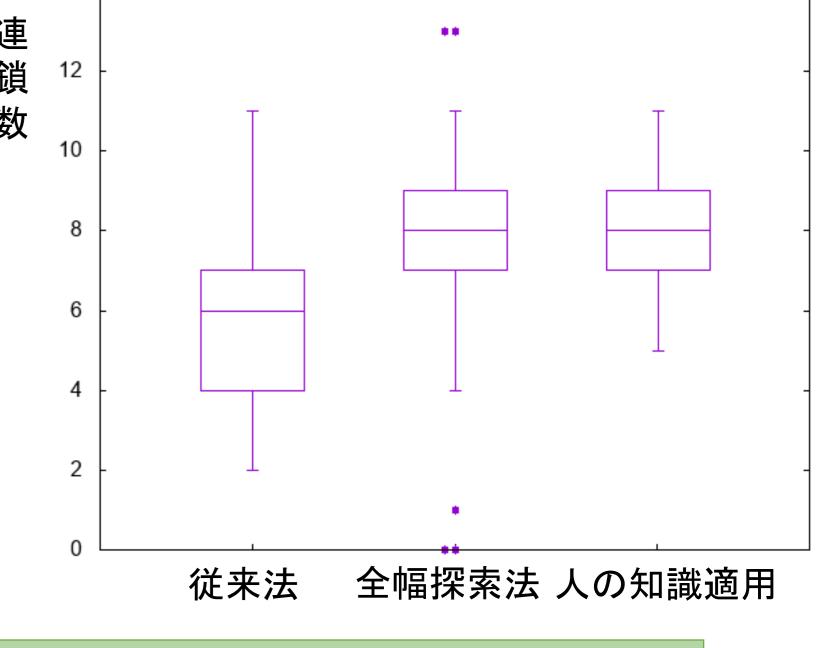


実験1:連鎖構築シミュレーション

- シミュレータを実装
- ・ 32手での構築連鎖
- ・ 同配石でそれぞれ50試行







全幅探索で連鎖数向上人の知識適用で連鎖数が安定

実験2: DQN vs 人の知識を適用したAI

ゲーム内AI「のほほ」とそれぞれ対戦

勝利数

1試合あたり平均スコア

	実装AI –のほほ		実装AI	のほほ
DQN	2 - 48	DQN	743.30	1790.1
人の知識適用AI	24 - 26	人の知識適用AI	4762.52	2703.7

人の知識適用AIが強い

まとめ

- 機械学習AI(DQN)
 - 事前知識不要
 - ×弱い、ルールの解釈が困難、改善方針が不明
- ・人の知識を適用したAI
 - ○強い、ルールの解釈が容易、結果の再利用が可能
 - ×知識のルール化に手間



機械学習と知識の組み合わせを検討