松原 仁 公立はこだて未来大学 副理事長

本稿ではゲームを例にとってこれからの 時代の人間と人工知能の関係を考える。

# 1. 人工知能のグランドチャレンジとしてのチェス

人工知能の研究はチェスから始まった。 コンピュータが作られてから間もない1950 年前後にチューリングとシャノンが、コ ンピュータにもチェスが指せる、それも原 理的には名人よりも強くなる可能性がある、 という趣旨の論文を(独立に)出したのが 人工知能のスタートと言える。論文にはい まもゲームの探索の基本となっているミニ マックスのアルゴリズムが取り上げられて いた(ミニマックスのアルゴリズム自体は 20世紀前半のゲーム理論の研究の中でフォ ン・ノイマンが定式化したもので、彼らは それがチェスの先読みに使えることを示し たのである)。チェスが強いことは西欧では 知性の象徴なので、チェスを題材として名 人に勝つことを目指すのがわかりやすい目 標だったものと思われる。チェスは人工知

能の最初のグランドチャレンジとなった。

初期の人工知能はチェスを題材として進 められた。人工知能のパイオニアと言われ る研究者はチューリングとシャノンを含め てニューエル、サイモン、マッカーシーな ど多くがチェスの開発に携わった(携わら なかったのはミンスキーぐらいである)。特 にたくさんの候補の中から良いものを選び 出すという人工知能の基本中の基本である 探索の技術はほとんどがチェスの研究の中 から生まれた(たとえばアルファベータ法 や反復深化などがそうである)。マッカー シーはチェスのことを人工知能のハエと呼 んだ。これは遺伝学がハエを題材として大 きく進歩したように人工知能がチェスを題 材として大きく進歩したことを言ったもの である。チェスのプログラムは当時の人工 知能研究者の予想に反してなかなか強くな らなかった。サイモンは1950年代(コン ピュータはまだようやくルール通りにチェ スが指せる程度であった)にあと10年で名 人に勝てると宣言したが、1960年代はせい ぜいアマの初級者程度だったので、サイモ

ンはほら吹きと言われてしまった。

1980年代になってチェス専用マシンやスー パーコンピュータを使うことによってチェ スのプログラムは急速に強くなった。1秒間 に2億手読むIBMのディープブルーが1997年 にカスパロフに勝利した(ディープブルー の2勝1敗3引き分けという僅差だった)。人 工知能の最初のグランドチャレンジは50年 近く経って達成されたことになる。ディー プブルーは機械学習を(ほとんど)使って いないことに注意するべきだろう。アル ファ碁を開発したディープマインドが2018 年にアルファゼロというアルファ碁の進化 形を開発した。アルファゼロは(アルファ 碁のように人間の大量の棋譜からディープ ラーニングで学習するのではなく)ゲーム のルールだけから強化学習によって強くな る。アルファゼロはチェスのルールから 学習して短期間でディープブルーよりも (したがってどの人間よりも)強くなった。 ディープブルー以降20年間の機械学習の技 術の進歩の結果と言えるだろう。

## 2. チェスの次は将棋と囲碁

ゲームとしてチェスは二人(二人でプレイする)・零和(一方が勝てばもう一方は負

ける)・有限(いつか必ず終了する)・完全 情報(敵の情報がすべてわかっている)・確 定(偶然性が入らない)という性質を持つ。 同じ性質を持つゲームに将棋と囲碁がある。 チェスの場合の数は10<sup>120</sup>である(ある局面 でルール上指せる手が平均で35通り、1局 の平均手数が80手なので3580≒10120になる) が、将棋は10<sup>220</sup>で囲碁は10<sup>360</sup>である(これ らの数字はそれぞれの合法的な局面の総数 よりはかなり大きいことに注意が必要であ る。先読みの中では同じ局面が何度も現れ るが場合の数ではそれぞれをカウントして いる)。コンピュータにとっては場合の数が 大きいゲームの方がむずかしいので、将棋 と囲碁のプログラムはチェスよりは遅れて 開発が始まった。

将棋の最初のプログラムが作られたのは 1970年代半ばである (ちなみにFORTRANで 数千行だったそうである)。将棋はチェスと 同様に敵の大事な駒 (チェスだとキングで 将棋だと玉)を取ることを目指す似たゲームであるが、チェスは取った駒は盤上から なくなるのに対して将棋は取った駒が再利用できる (持ち駒という制度がある)のが 特徴で、そのために中盤終盤における場合の数が大きくなるのでチェスよりも強くすることがむずかしかった。

ゲームのプログラムでは局面の形勢判断

を行なう評価関数が大きな役割を占める。 評価関数の出力の数値が形勢を表わし、数 字がプラスで大きければ大きいほど自分が 有利で、マイナスで小さければ小さいほど 自分が不利(敵が有利)である。2000年代 半ばまで将棋のプログラムの評価関数は人 間の手作りであった(チェスではディープ ブルーに至るまでずっと評価関数は手作り であった)。アマチュアの高段者レベルにま では達していたが、プロ棋士のレベルとは まだ大きな差があった。

将棋のプログラムのブレークスルーに なったのが2005年のボナンザの登場であ る。ボナンザは保木邦仁(現在は電気通信 大学)が開発した将棋プログラムで、初め てプロ棋士を中心とする人間の膨大な棋譜 からの機械学習によって将棋の評価関数を 作った。人間が評価関数を手作りしている ときの要素はせいぜい百以下であった(人 間が制御できるのはそれぐらいがせいぜい である)。ボナンザでは40個の駒のすべての 3個の駒の組み合わせの位置関係を評価関数 の要素とした。要素は膨大な数になり、そ のほとんどは意味がない(将棋の形勢判断 に影響しない)が、まれに人間は気づかな いが実は形勢判断に影響している要素(3駒 の組み合わせ)が存在し、それらがあるた めに人間が手作りしていたときよりはるか に正確な形勢判断ができる評価関数になっ たのである。機械学習で評価関数を求める 手法はボナンザメソッドと名付けられてボ ナンザ以降のほとんどすべての将棋のプロ グラムがこの手法を採用した。ボナンザメ ソッドによって将棋プログラムはアマチュ ア高段者レベルからプロ棋士のレベルに達 した。事実上2015年にはすでに人間(の頂 上である名人) よりもコンピュータの方が 強くなっていたと思われる(情報処理学会 が2015年に名人に勝つことを目指した将棋 のプログラム開発のプロジェクトを事実上 目的が果たされたとして終了する宣言を行 なった)が、実際に名人(佐藤天彦名人) と将棋プログラム(ポナンザ)が対戦して 将棋プログラムが勝ったのは2017年であっ た。チェスはIBM、囲碁はグーグルという大 企業がスポンサーについてその時点で最高 性能のコンピュータで名人に勝ったのに対 して、将棋は大企業のスポンサーがつかず (将棋がチェスや囲碁と比べて国際性が低く て広告効果が小さいと思われたこと、ちょ うど日本が不景気の時代であったことなど が理由と思われる) 高性能のパソコンで名 人に勝ったというのが大きな違いである (そのために将棋のプログラムは名人に勝 つのが遅れたと思われる。最高性能のコン ピュータを使っていれば2010年には名人に

勝っていたはずである)。チェスで言及した アルファゼロは2018年に将棋でもルールだ けから短時間で既存の最強の将棋プログラ ムに圧勝するまでになった。

囲碁のプログラムは将棋より早く1960年 代に開発が始まった(日本、中国、韓国と いう囲碁がプレイされている国ではなく欧 米で始まった)。最初の囲碁プログラムの強 さはアマチュア38級と論文にある。人間だ と囲碁のルールを覚えただけでもっと上の 級になるので、いかに弱かったが想像でき る(打てば打つほど形勢が悪化したそうな ので、あえて言えば最悪の手を選んで打っ ていた感じだったらしい)。 囲碁は場合の数 が大きすぎてチェスや将棋のようにまとも な探索ではとても対応できなかった。探索 に代わるさまざまな手法が工夫されたのだ が、囲碁のプログラムを強くすることはで きなかった。チェスや将棋も初期は苦戦し たが、囲碁はもっとひどくてまったく歯が 立たなかった(チェスや将棋はなんだかん だ苦労はしたもののある程度経過したらア マチュア有段者にはなれたが、囲碁はアマ 有段者になれないとっても弱い時代が長く 続いた)。

それを変えた最初のブレークスルーがモンテカルロ木探索である。2006年にクローンが発表したCrazy Stoneという囲碁プログ

ラムで最初に用いられた。元になったモン テカルロ法はフォン・ノイマンが命名した と言われる乱数を用いた統計的手法である (乱数を用いるので賭博で有名なモンテカル 口という名称になった)。囲碁にモンテカル 口法を当てはめると、ある局面から乱数を 用いて交互に勝負がつくところまでランダ ムにたくさん打ち進めてもっとも勝つ確率 が高くなるところに打つというものである。 囲碁の知識を(ほとんど)使わないのでと ても強くなるとは思いにくいが、クローン がこれに先読みの工夫を加えたモンテカル ロ木探索としたら急激に強くなった。2010 年代半ばにはアマ高段者のレベルに達した。 将棋で言えば2000年代半ばのレベルだった ので、将棋の例から類推して囲碁は名人に 勝つまであと10年ぐらいかかると多くの専 門家が予想した(筆者も含まれる)。そこ に2016年に現れたのがディープマインドの アルファ碁である。アルファ碁はプロ棋士 を中心とした人間の三千万局面の棋譜から ディープラーニングで学習し、さらに自己 対戦から強化学習でさらに学習した。その 結果2016年に韓国のイ・セドル、2017年 に中国のカ・ケツという名人に勝つまで強 くなった。機械学習の技術と高性能のコン ピュータを用いることで専門家の予想を10 年早めたのである。アルファ碁はその後人

間の棋譜のデータを使わずに囲碁のルールだけから強化学習で強くなるアルファ碁ゼロへと進展し(アルファ碁ゼロはアルファ碁に圧勝した)、アルファ碁ゼロはチェスや将棋など他のゲームを対象とした一般的なアルファゼロへと進展した。

## 3. 名人を超えた後はどうなるか

チェス、将棋、囲碁という二人・零和・ 有限・完全情報・確定ゲームはどれもコ ンピュータが名人に勝って人工知能のグ ランドチャレンジは達成された。名人に勝 つという目標が達成されると(その先もコ ンピュータ同士でさらに強くするとか数学 的な解明を目指すとかやることはあるもの の) 一気に興味が失われる傾向がある。研 究テーマとしてむずかしくなり、マスコミ にも取り上げられなくなり、研究予算のス ポンサーも見つけにくくなる。しかし人間 と人工知能の関係を考える立場からすれ ば、名人より強くなったこれからが本番な のである。人工知能はいくら賢くなっても あくまで人間の道具である。人間のための 便利な道具になってそれが実際に使われる ことになれば、人工知能が実用化できたこ とになり、あるいは人工知能が社会を変え

られることになる。チェスは1997年にコ ンピュータが名人に勝ったが、その後ア ドバンスドチェスからフリースタイルチェ スへと進展している。アドバンスドチェス は人間とコンピュータがペアになってその ペア同士で人間がコンピュータの助けを借 りてプレイをする。コンピュータを使えば 人間は見落としのミスを犯さずに済む。人 間の考えの方がコンピュータの考えに勝る 局面だと人間が思えば人間の手を採用すれ ばよい。人間同士よりも高度な対局になる ことが期待できる。アドバンスドチェスを さらに人間何人でもコンピュータ何台でも チームにしていいというのがフリースタイ ルチェスである。チェスのプログラムも個 性があってそれぞれ得意不得意の局面があ るので複数を使い分けることでさらに強く なる。人間も複数いた方が判断は正確にな る。人間と人工知能が協調することによっ てチェスのさらなる高みを目指しているの である。

ゲームでコンピュータが名人に勝つという目標は、それがわかりやすい(評価しやすい)というだけではなく、人間の道具として信頼して使ってもらえるレベルに達するためのものであったはずである。その目標を達成したいま、コンピュータはゲームにおいて道具としての役割を果たしつつあ

る。将棋を例にしてその様子を見てみよう。 人間より強くなったコンピュータは将棋に おいて人間が思いつかなかった(価値を認 めることができなかった) 新手をたくさん 見つけるようになっている。2013年の名人 戦第5局で後手の森内俊之名人が先手の羽 生善治3冠相手に指した3七銀という手がコ ンピュータの見つけた代表的な新手である。 その手が指された局面はプロ棋士の間では 非常に有名な局面で多数の実戦が行われて いたが、それまで3七銀という手を指したプ 口棋士はいなかった。森内名人はその対局 の前に偶然将棋プログラムのポナンザがそ の局面で3七銀と新手を指したのを目にし ていた。調べてみるといい手だったので記 憶に残っていた。その後大事な名人戦で同 じ局面になったのでポナンザの新手を採用 した(そして勝った)という次第だったの である。最高峰である名人戦で名人がコン ピュータ新手を採用したということは大き なニュースになった。その後も多くのプロ 棋士が多くの対局でコンピュータ新手を採 用している(ふつうのことになってニュー スにならなくなった)。一つ一つの新手だけ でなく、プロ棋士が指す将棋の戦型が大き く変わりつつある。たとえばプロ棋士がよ く指す横歩取りという戦型はコンピュータ 新手によって定跡が大きく変化しつつある。

矢倉という戦型はプロ棋士がかつては好ん で採用していたのだが、コンピュータが矢 倉における後手の優秀な対応法を見つけた ので、採用する率がかなり減っている。雁 木という戦型は江戸時代によくあったのだ が守りが弱いためにそれ以降プロ棋士は採 用しなかった(守りが堅い穴熊をよく採用 した)が、コンピュータが雁木をよく採用 するようになってプロ棋士も採用するよう になっている(玉の堅さより逃げやすさを 重視するように変わったのである)。 肉を切 らせて骨を絶つという表現があるが、まさ にコンピュータは肉を切らせて骨を断つ戦 法を採用している。人間はどうしても恐怖 感があるので自分の玉に敵が近づくのを避 けがちだが、コンピュータはたとえ近づか れてもそれより先に敵の玉を詰ませられる と判断すれば平気で踏み込む。将棋が好き な読者はプロ棋士の西尾明6段が最近書い た「コンピュータは将棋をどう変えたか?」 (マイナビ出版) に詳しく書いてあるので ぜひ読んでいただきたい。またプロ棋士は 研究に将棋のプログラムをよく使うように なっている。終盤で詰むか詰まないかはか なり前からコンピュータの方が得意だった が、いまは序盤や中盤の形勢判断もコン ピュータの方が正確である。人間はとても 将棋の場合の数の全体を相手にすることは

できないので、経験に基づいて一部だけの 範囲を囲ってその中だけを対象として最善 手を探している(定跡などはその過程で見 出されたものと言える)。 コンピュータも 将棋の場合の数の全体は相手にできないも のの、人間よりもはるかに広い範囲を対象 とすることができる。人間だけでは見えな かった世界がコンピュータの助けによって 人間にも見えるようになったのである。幸 いなことに、人工知能は人間にとっての将 棋の世界を広げることができているように 見える。これが将棋における人工知能の人 間への貢献である。ボナンザはプロ棋士の 棋譜のデータから機械学習によって強く なった(優れた評価関数を作ることができ た)が、いまはプロ棋士がコンピュータの 評価関数の値から形勢判断を学習するよう

になっている。若手の強豪として知られる 藤井聡太7段はもともと終盤が非常に強かっ たが、コンピュータとたくさん対戦するこ とによってコンピュータから序盤中盤の形 勢判断を学んで強くなったと言われている。 人間同士がそうであるように、人間とコン ピュータがともに得意なことを相手に教え 合うようになったのである。コンピュータ が名人に勝った後の将棋界がどうなってい くか、人間とコンピュータがこれからも協 調して将棋のさらなる高みに昇っていくか を見守っていきたい。

今後は将棋のようにさまざまな領域で人間と人工知能が助け合って(ともに得意なことを活かし合って)その領域のさらなる高みを目指していくことが期待される。

まつばら・ひとし 1986年東京大学工学系研究科情報 工学専攻博士課程修了。工学博士。1986年通産省工技 院電子技術総合研究所(現産業技術総合研究所)入所。 2000年公立はこだて未来大学教授。2016年同副理事 長。2016年より(株)未来シェア代表取締役社長、(株) AIハヤブサ役員、(株)Ales役員兼務。2014年—2016 年人工知能学会会長。著書に『鉄腕アトムは実現で きるか』(河出書房新社)、『ロボットの情報学』(共著、 NTT出版)、『先を読む頭脳』(共著、新潮社)、『AIに 心は宿るのか』(集英社インターナショナル)など。