# 科研費

## 科学研究費助成事業 研究成果報告書

平成 30 年 6 月 13 日現在

機関番号: 10101

研究種目: 基盤研究(C)(一般)

研究期間: 2015~2017

課題番号: 15K05884

研究課題名(和文)ユーザと機械が相互に学習するロボット操縦インタフェースの開発

研究課題名(英文) Development of Robot Control Interface based Mutual Learning of Users and Machines.

#### 研究代表者

山本 雅人 (Yamamoto, Masahito)

北海道大学・情報科学研究科・教授

研究者番号:40292057

交付決定額(研究期間全体):(直接経費) 3,700,000円

研究成果の概要(和文):本研究では,ユーザの身体動作の情報などの時系列情報から意図を抽出することで,ユーザの意図通りに機械を操作可能とするインタフェースの開発を行った.特に,多自由度ロボットの操作を対象とし,あらかじめ決められたコマンドを覚えることなく,動作を繰り返す中で自ら学習し,それらの入力と動作の関係から機械も学習することでユーザが直感的に操作しやすいインタフェースを構築した.

研究成果の概要(英文): In this research, we have proposed a mutual learning interface between human and machine where the machine exploits the prediction errors to read user's intention. To do this, we extracted human intention from body movements, especially hand movements, and associate with movements of multi-degree of freedom spider robot, thereby constructing interface to operate robot only from hand movements. Since the hand movements reacts the intention that varies depending on the individual user, the correspondence between the hand movements and the operation of the controlled object is built using machine learning. It is shown that the proposed interface can adapt to multiple behaviors of the robot.

研究分野: 人工生命/人工知能

キーワード: インタフェース 相互学習 ニューラルネットワーク ロボット操縦 つもり制御 LSTM

#### 1.研究開始当初の背景

ロボットやソフトウェア技術の発展に伴 い,社会や一般家庭の場において,人と機械 が直接相互作用する機会が増えつつある.人 と機械の相互作用に関する研究は,機械が口 ボットの場合は Human-Robot Interaction(HRI) と呼ばれ,ソフトウェアエージェントの場合 には Human-Agent Interaction(HAI)と呼ばれ, 世界中で勢力的な研究がなされている、人と 直接相互作用する機械を想定する場合,従来 の産業型ロボットとは異なる技術が求めら れる. 例えば, 人に危害を加えないためのソ フトな材質やそのための制御方法,また,無 機質な人工物の塊ではなく,感情を表現でき る運動と外見をもつロボットの構築などが 求められる、これらハードウェアに付随する 技術は,ソフトロボティクスと呼ばれるロボ ットの身体性の発展とともに,外見が人らし いロボットの開発も進められており,社会へ の実現まであと少しのところまできている.

-方で,人が機械と相互作用するにあたり, 人の負担にならないようなインタフェース の開発は遅れている.つまり,インタフェー スはコマンドなどの形で機械の設計者側が あらかじめ用意し,ユーザはそのコマンドを 覚えることで操作方法を覚えてきた.このよ うな方法では, ユーザはコマンドと動作の対 応関係が明確でないため、ヒューマノイドロ ボットなど多自由度の機械を直感的に操作 することは困難である.一般に,操作インタ フェースの自由度に対して,機械の自由度が 大きいとき, 例えば, ロボットに手を振らせ る行動をするときには,インタフェースを直 感的に操作する方法によって手を振る動作 を生成することはできない,機械学習などの 技術が進歩した現在, さらに人との相互学習 という技術を本研究で開発することで,この ような自由度の対応しない機械もユーザの 直感的操作によって操作可能となることが 期待できる.

#### 2.研究の目的

本研究では,ユーザと機械が相互に学習することで,ユーザの意図通りに機械を操作することを可能とするインタフェースの開発を目的とする.ユーザがあらかじめ決められたコマンドを覚えることなく,動作を繰り返す中でユーザが学習し,それらの入力と動作の関係から機械も学習することで,ユーザが直感的に操作しやすいインタフェースの構築が可能となり,それぞれのユーザに適応したインタフェースとなることが期待できる.

ロボット制御におけるユーザと機械の動作の関係は,ロボットへの入力信号から動作への写像であると捉えることができ,入力信号は操作するユーザによって与えられる.本研究では,ユーザと機械が相互に学習することで,小さい自由度のインタフェースにより多自由度ロボットを直観的に操作可能なインタフェースの開発を行う.ロボット操作に

おいて,入力信号とロボットの動作の関係を 試行錯誤的に学習して意図通りの操作を行 えるよう入力信号を変化させるのがユーザの学習である.また,機械であるロボットは, 入力信号の履歴からユーザの意図を読みしているのである。本研究では,入力信号に対する出力を変更しているが機械の学習である。本研究ではに操作の学習を相互に行うことで開発し,実際のロボーンタフェースを開発し,実際のロボーをに が機械に適用することで操作特性の評価をする、場に適用することで操作をの評価をするに なインタフェースの開発を関係でする。 が機械の評価をいる。 は、得られた評価結果から,より使いやフィンタフェースの開発や機械学習法でに インタフェースの開発を目指す。

#### 3.研究の方法

初年度では、課題の一つである「ユーザの学習速度と機械の学習速度のバランスを送ったるか」について取り組む、この課題を行のためには、ロボット本体やセンサなどでのためには、ロボット本体やセンサなどの機実験を対象とするのは不適切であるといる。初年度では、よりユーザと機械のである学問において動作するロボットを機力であるには、現実の物理法則を再現した仮想空間を用意し、4脚で対象として研究を行う、例えば、現実の物理法則を再現した仮想空間を用意し、4脚で対策を携帯端末によって操作することで、いトを移動させるようなタスクを考える、

まずは、このようなタスクにおいて、機械の学習をせずに、ユーザのみが学習を行う場合についての入力と動作の関係を検証する。入力から出力への変換の関数がユーザにとっては未知ではあるが、ユーザは試行錯誤する過程においてある入力に対するロボットの出力を観測することができるので、この関係を推定すっとができる。この推定を通して、ロボットを自分の意図通りに動かすことができるまでの過程を観測する。そこからユーザの学習速度などの指標を導出するためのデータ分析を行う。

次に、ユーザの意図が明らかなタクスを設定し、機械も学習する相互学習の枠組みのサでの学習速度に注目する.例えば、あるサブゴールを経由しながらボールをゴールを経由しながらボールをでするといった目的(意図を機械が開設定を与え、ユーザの意図を機械が意図を考える.ここでは、ユーザの意図を機械が意図との方法を用いて学習することが可いまとがの力において、前述をでいる.この問題設定において、前述とする.この問題設定において、前述とがの当なる.この問題設定において、前述とがの当なる.この問題設定において、前述とずることで、ユーザの意図通りの法とがある.この機械が学習を行い、その特性を分析することで、ユーザの意図の特性を分析することで、ユーザの意図の特性を分析する。

初年度に得られたユーザの意図が明確な場合におけるユーザと機械の相互学習の学

習特性を利用して,ユーザの意図が不明確なタスクにおける相互学習インタフェースを開発する.この目的のために,ユーザの入力動作を連続的に精度よく計測する操縦桿インタフェースを作成し,操縦動作から口がいり、上動作への変換には,ユーザの連続時間のニューラルネットワーク(NN)やリカレントニューラルネットワーク(CTRNN: Continuous-Time Recurrent Neural Network)を用いる.ユーザの意図を推定するため,ユーザの数ステップ後の入力を予測する予測ニューロンを追加し,実際の入力との比較にもとづき学習する手法を提案する.

ここでは,ユーザの意図通りに操作できているときは,入力が安定するという仮説にもとづき入力の安定性を指標とする.入力の安定性は,予測ニューロンの予測誤差が小さいときと定義し,予測誤差がある閾値以下の場合は,ニューラルネットワークの結合重みの変更を行わないことで望みの行動を安定して出力できるようにする.一方,予測ニューロンの予測誤差が大きいときは,学習により結合重みの変更を行う.

以上の方法論で相互学習を実現したインタフェースを開発し,多くの被験者による操作実験を行い,インタフェースを評価する.それらの結果から,各種パラメータの設定や学習速度の調整を行い.インタフェースの改善を行う.これらの実験を踏まえて,実機の多脚ロボットへの適用を行い,開発したインタフェースの有効性を検証しつつ,インタフェースのさらなる改善を行う.

これらの研究計画において,特に,平成28年度以降のリカレントニューラルネットワークの学習においては,計画通りに進まない可能性がある.その際は,入力の予測モデルの変更やリカレントニューラルネットワークの学習アルゴリズムについて,ネットワークを時間的に展開して誤差逆伝搬法を適用するなどの変更を検討する予定である.

#### 4. 研究成果

平成27年度は,相互学習の枠組みの確立 を目指すこと, および, ニューラルネットワ ークの構造の違いによる比較などについて 検討した. ロボット操縦のタスクにおいて ロボットがユーザの意図に沿った動作を繰 り返し行なっているならば , ユーザはその動 作に対応する特定の入力を繰り返し行うた め,入力は周期的行動になると考えられる. そのため,入力が周期運動である場合にはイ ンタフェース の変換関数を変更せず,入力 が周期運動から外れた場合には変換関数を 変更する,という学習を行えばよい.このよ うな学習を実現するために,変換関数として ニューラルネットワークを用い, その出力層 に予測ノードを追加することで現在の入力 値から将来の入力値の変化量を予測する.も しユーザが入力として周期運動をしている

のであれば,現在の入力値から将来どのよう な入力値になるのかが予測可能となるため、 予測誤差が小さくなる,逆にユーザが周期運 動をせずに入力を様々に変化させているの であれば,予測が困難となり予測誤差が増大 する.これを使ってニューラルネットワーク の更新を行う手法を提案した.そこで問題と なる人間の学習速度と機械の学習速度のバ ランスをとるためのパラメータについて調 査をし,適切な値に設定するための指針を得 た. さらに, フィードフォワードニューラル ネットワーク(FFNN)を用いた手法と、情報の フィードバック結合をもつことでフィード フォワードニューラルネットワークに比べ 学習は困難であるものの,入力履歴に基づい てより複雑なパターンを表現可能なリカレ ントニューラルネットワーク(RNN) を用い る手法について提案し,その比較について議 論した.

平成28年度は前年度で明らかとなった 入力の周期的行動を予測するニューラルネ ットワークに対して,機械側の学習速度と人 の学習速度のバランスを調整するパラメー タを用いて,本年度は予測精度を上げるため の実験を計画した.しかしながら,初年度で 用いたリカレント型ニューラルネットワー クよりも,より精度向上が見込めるという理 由から,本年度は,Long short-term memory(LSTM) Gated Recurrent Unit (GRU), さらには, 階層型のリカレントニューラルネ ットワークの利用について検討することと した.また,ユーザの生体情報や動きの状態 を入力として捉えるために,ニューラルネッ トワークの入力としてより情報量が大きい 画像情報を対象とし時系列データの学習に ついて検討を行った.対象問題として,まず は単一の画像を入力してロボットの自己位 置を推定する方法と複数の時系列データを 入力した場合における自己位置推定の精度 について, 時系列データを用いた方がより精 度が向上することがわかった.これは,ユー ザの行動履歴を時系列データとしてうまく 利用して,将来の入力を予測する方法として 十分役に立つことが示された.

平成29年度は,これまで研究からリカレ ント型ニューラルネットワーク,特に Long short-term memory(LSTM)が, 時系列のデータ を扱うのに適していることが明らかになっ た.特に,ユーザの手を対象とした動作情報 を時系列で扱うことで,ユーザの意図が動き の中に反映されることが明らかとなってい た.最終年度では,身体動作として情報の取 得が容易な手の動作に注目したインタフェ ースの構築を行った.手の情報の取得には Leap Motion を使用し,得られる手 の動作 情報を LSTM への入力としロボット動作との 対応付けを行う.一般に,手の動作と制御対 象の動作の対応関係は未知であるため, つも り制御を利用することとした. つもり制御は, ロボットの動作をあらかじめ知っているユ

ーザが,ロボットの動作に合わせてあたかも自らがロボットを操っているかのように対力インタフェースである操縦桿への直観力ときの操縦桿へのの対応関係のロボットの動作の対応関係から学るで、ロボットを意図通りに御からできる手法である.この人ができる手法である.この人は御からでで、手の動作をLSTMへの入けを行ができる手法である。と対したが、大の動作と対対を行ったといるが、構築したインタフェースとに較したは、ユーザは入りであるととを覚えることを示した.

## 5 . 主な発表論文等 (研究代表者、研究分担者及び連携研究者に は下線)

#### [雑誌論文](計 1件)

Wataru Noguchi, <u>Hiroyuki Iizuka</u>, <u>Masahito Yamamoto</u>, Cognitive map self-organization from subjective visuomotor experiences in a hierarchical recurrent neural network, Adaptive Behavior, 查読有, pp. 1-18 (2017)

## [学会発表](計 14件)

中西 啓太,飯塚 博幸,山本 雅人,LSTM によるつもり動作の抽出,ロボティクス・メカトロニクス講演会 2018 (ROBOMECH2018) 講演論文集,pp. 1-4 (2018)

中西 啓太, 飯塚 博幸, 山本 雅人, LSTM を用いた身体動作に基づくつもりインタフェース, 第 17 回複雑系マイクロシンポジウム講演論文集, pp. 48-52 (2018)

Izuho Suginaka, Hiroyuki Iizuka, Masahito Yamamoto, Robustness of Mobile Robot Localization using Recurrent Convolutional Neural Network, Proceedings of the 1st International Conference on Digital Practice for Science, Technology, Education, and Management (ICDP 2018), B3-3 (2018)

杉中 出帆, 飯塚 博幸, 山本 雅人, Recurrent Convolutional Neural Networkに 基づく一人称視点画像からのロボットの自 己位置推定, ロボティクス・メカトロニク ス講演会 2017 (ROBOMECH2017) 講演論文集, pp. 1-4, 2P2-F02(2017)

Izuho Suginaka, Hiroyuki Iizuka, Masahito Yamamoto, Robustness of Mobile Robot Localization using Recurrent Convolutional Neural Network, Proceedings of the 21st Asia Pacific Symposium on Intelligent and Evolutionary Systems (IES 2017), pp. 95-100 (2017)

Wataru Noguchi, Hiroyuki Iizuka, Masahito Yamamoto, The development of spatial recognition and navigation in hierarchical recurrent neural network with convolution processing, Proceedings of the 14th European Conference on Artificial Life 2017, pp. 324-331 (2017)

野口 渉, 飯塚 博幸, 山本 雅人, 階層型 リカレントニューラルネットワークを用い た認知地図の自己組織化と目的行動の生成, 第 16 回複雑系マイクロシンポジウム講演論 文集, pp. 13-17 (2017)

杉中 出帆,飯塚 博幸,山本 雅人,リカレント型畳み込みニューラルネットワークを用いたロボットの自己位置推定,第 16 回複雑系マイクロシンポジウム講演論文集,pp.9-12 (2017)

Wataru Noguchi, Hiroyuki Iizuka, Masahito Yamamoto, Hierarchical recurrent neural network model for goal-directed motion planning using self-organized cognitive map, Proceedings of the Twenty-Second International Symposium on Artificial Life and Robotics 2017 (AROB 22nd 2017), pp. 73-78 (2017)

杉中 出帆, 飯塚 博幸, 山本 雅人, 畳み込みニューラルネットワークを用いた一人称視点画像による自己位置推定, 第 15 回情報科学技術フォーラム(2016)講演論文集, pp. 57-58 (2016)

斎藤 健太郎, 飯塚 博幸, 山本 雅人, 動作の分節化を利用した相互学習インタフェース, 2016年度精密工学会春季大会学術講演会講演論文集.pp. 575-576 (2016)

斎藤 健太郎, 飯塚 博幸, 山本 雅人, 動作分節の獲得による人間と機械の相互学習インタフェース, 第 48 回計測自動制御学会北海道支部学術講演会論文集, pp. 95-96 (2016)

麻野 将平,飯塚 博幸,山本 雅人,畳み込みニューラルネットワークを用いた運動認識による入力インタフェースの構築,第48 回計測自動制御学会北海道支部学術講演会論文集,pp.81-84 (2016)

斎藤 健太郎, 飯塚 博幸, 山本 雅人, 入力予測誤差最小化による相互学習インタフェース, エンタテインメントコンピューティングシンポジウム 2015 論文集, pp. 592-597 (2015)

## [図書](計 0件)

## 〔産業財産権〕

出願状況(計 0件)

取得状況(計 0件)

〔その他〕 ホームページ等 http://autonomou.jp

## 6.研究組織

(1)研究代表者

山本 雅人(YAMAMOTO, Masahito)

北海道大学・大学院情報科学研究科・教授

研究者番号: 40292057

## (2)研究分担者

飯塚 博幸(IIZUKA, Hiroyuki)

北海道大学・大学院情報科学研究科・准教授

研究者番号: 30396832