# グループディスカッション参加ロボットの頭部動作決定機構の検討

Consideration of Group Discussion Participating Robot Autonomously Performing Head Movement

> 木村 清也<sup>\*1</sup> 黄 宏軒<sup>\*2\*3\*4</sup> 桑原 和宏<sup>\*2</sup> Seiya Kimura Hung-Hsuan Huang Kazuhiro Kuwabara

> > \*1立命館大学大学院情報理工学研究科

College of Information Science and Engineering, Ritsumeikan University

\*<sup>2</sup>立命館大学情報理工学部 Graduate School of Information Science and Engineering, Ritsumeikan University

\*<sup>3</sup>理化学研究所革新知能統合研究センター Center for Advanced Intelligence Project, RIKEN

\*4京都大学大学院情報学研究科 知能情報学専攻

Department of Intelligence Science and Technology, Graduate School of Informatics, Kyoto University

In recent years, Japanese companies are seeking employees with high communication skills. Therefore, there are companies that adopt group discussion at the time of job selection recruitment. Therefore it is thought that by raising communication skills the possibility of succeeding in job hunting can be increased. Repetitive practice is thought to be effective for improving communication skills, while a corresponding partner is required to do iterative practice. However, preparing partners is not easy for many students. We are developing a training system for group discussion with virtual agents and robots. In this paper, we propose for robots participating in group discussion.

# 1. はじめに

近年,日本企業は社員に対してコミュニケーション能力を求 める傾向にあり、その能力を評価するために就職採用選考時に グループディスカッションを取り入れる企業を存在する. した がってコミュニケーション能力を高めることによってより就職 活動に成功する可能性を高めることができると考えられる. コ ミュニケーション能力の向上には反復練習が有効であると考え られている一方で、反復練習を行うためには相応のパートナー が必要となる.しかし、パートナーを用意することは多くの学 生にとって簡単なことではない. そこで我々は仮想エージェン トやロボットによるグループディスカッションの訓練システム の開発を進めている. ロボットがグループディスカッションに 参加するためには、人間にとって自然な振る舞いをしているこ とが求められる.現在は振る舞いの一つである頭部動作に着目 し、グループディスカッション中に他の参加者の非言語行動, 言語行動からロボットの頭部動作を決定するシステムの実現を 目指している. このシステムは参加者の言語, 非言語行動を各 種センサーによってデータを収集し、収集されたデータを基に 入力モジュール群によってデータの解釈と特徴量を抽出する. その特徴量を基に頭部動作決定部によってロボットの頭部動作 を決定するシステムである. そしてこの論文ではシステムの中 の機構の一つである頭部動作決定部の検討を行う.本稿は以下 のように構成されている. 第2章では関連する研究について 紹介し、 第3章で頭部動作決定システムの全体の構成につい て述べる.第4章でシステムの中で頭部動作を決定する機構 を構築について述べ,最後に5章でまとめを行う.

# 2. 関連研究

就職採用面接の訓練のための仮想エージェント開発はこれま でも行われてきた [Baur 3, Chollet 5, Jones 6]. しかしこれ らは1対1の面接訓練のための仮想エージェントである. 複数 人会話であるグループディスカッションに参加できるロボット を実現するためには,1対1の対話にはない課題を乗り越える 必要がある. [David 2] では,複数のユーザーとエージェント とのインタラクションを実現する上での主要な課題について検 討されている.また,これまでになされてきた複数のユーザー とエージェントとのインタラクション関する研究の多くはエー ジェントやロボットが聴き手としての対話に参加するなど人間 との立場が対等でない [Iolanda 4, Marynel 7]. 一方我々の研 究では,人間とロボットが対等な立場でグループディスカッシ を行うことを目標としているため,それに向けたシステムの構 築に取り組む必要がある.

# 3. 頭部動作決定システム

グループディスカッションに参加するロボットのための頭部 動作決定システムについて述べる.このシステムはグループ ディスカッション中に他の参加者の言語行動と非言語行動から ロボットの頭部動作を決定するシステムである.システムは大 きく分けてセンサー群,入力理解モジュール群,頭部動作決定 部の3つの要素に分けられる.図2にシステムの構成を示す.

## (a) センサー群

各参加者および実験環境に取り付けられた各種センサー からグループディスカッション中の参加者の非言語行動, 言語行動データを収集する.

#### (b) 入力理解モジュール群

このモジュール群ではセンサー群によって得られた生デー

連絡先: 黄 宏軒, 京都市左京区吉田本町 京都大学大学院 情報学 研究科 知能情報学専攻, 〒 606-8501, hhhuang@acm.org



図 1: 頭部動作決定システム構成

タを抽象度の高いデータに変換し、それらを基にアテン ション対象特徴量,発話ターン特徴量,動作特徴量,言 語特徴量を抽出し、頭部動作決定部に送信する.

#### (c) 頭部動作決定部

入力理解モジュール群によって抽出された特徴量からロ ボットが行う頭部動作を決定し,ロボットに送信する.

この論文では (c) 頭部動作決定部の構築について述べる.

## 4. 頭部動作決定部の構築

頭部動作決定部の構築を行う.頭部動作決定部では入力理 解モジュール群によって抽出された特徴量をもとにロボットの 以下の2つに関する頭部動作を決定する.1つ目はロボットが アテンションを向ける対象を決定する.ここでは注視方向と頭 部方向の組み合わせをアテンションとして扱い,ロボットが向 けるべき対象を決定する.2つ目はロボットが領くタイミング を決定する.これらの頭部動作を決定するためにこの機構は アテンション対象決定モデル,頷き決定モデル.そして制御モ ジュールによって構成されている.アテンション対象決定モデ ルと頷き決定モデルはロボットの頭部動作の決定を行い,結 果を制御モジュールに出力する.制御モジュールは各モデルに よって出力された結果を整理し,実際にロボットが行う頭部動 作の指令をロボットに送信する.

## 4.1 対話実験データの収集

テンション対象モデルと頷き決定モデルを生成するために対 話収集実験を行った.

#### 4.1.1 実験概要

実験手順は、Fumio らに従ったがメガネ型アイトラッカーは 使用しなかった [Fumio 11]. ディスカッショ ンの議題は、日 本企業の就職採用面接において頻繁に使用される「サバイバル タスク」型の課題を設定した.この課題は与えられた選択肢の 中から提示された条件に基づいて順位づけを行う課題である. 今回の実験では配布した資料の中に記載された 15 名の有名人 の中から収益や集客を考慮し、最適だと思われる人物の順位を つけていく「学園祭に招待する有名人ランキング」を議題とし て設定した.また議論が活発となるよう、議論に取り組む前に それぞれの参加者で課題について考える時間を 5 分間設けた. 実験データは互いに顔見知りでな い学生 4 人を 1 グループと



図 2: 実験環境

した 10 グループの合計 40 人分の データによって構成されて いる.また,より実践的なグループディスカッションを行って もらうため実験参加者は就職活動経験者,就職活動中の学生を 対象とし,議論中の男女の比率の違いによる発言の優劣をなく すため,グループ内の男女の割合は,すべて 同性か,異性の 数が等しくなるように設定した.

## 4.1.2 実験環境

 $1.2m \times 1.2m$ の正方形のテーブルの周りに座って議論を行う 実験参加者の様子を、様々なセンサをとビデオカメラを用いて 記録した.加速度センサー(ATR-Promotions TSND121)と オーディオデジタイザ(Roland Sonar X1 LE)に接続された ヘッドセットマイク(Audio-Technica HYP-190H)を参加者 の頭に装着し、各参加者の顔を4台のウェブカメラ(Logicool C920)を用いて撮影した.

#### 4.2 アテンション対象決定モデル

対話実験データからアテンション対象決定モデルを生成する. このモデルでは入力理解モジュール群によって抽出しされた特 徴量をもとにアテンション対象決定モデルを用いてロボットが アテンションを向けるべき対象を決定し、制御モジュールに結 果を出力する.ロボットはアクチュエータが人間と同じように 機能せず,人間よりも自由度がはるかに低く,眼球もない可能 性もあることからこの研究ではロボットの視線方向や頭部の向 きのとの全体的な組み合わせをアテンションとして扱う. アテ ンションを向ける対象となるのはロボットの視点から見て、 左 側に座っている参加者,テーブルの反対側に座っている参加者, 右側に座っている参加者とさらに配布した机上の資料 (今回の 実験では有名人リスト)の4つのである.モデルを生成するた めにアテンション対象に関する特徴量が15個,発話ターンに 関する特徴量23個, 韻律に関する特徴量36個, 動作に関する 特徴量が18個の計93種類の特徴量を用いてモデル生成した. また,モデルは「ロボットが発話をしている場合 (Speaking)」 「他の参加者が発話をしている場合 (Listening)」「参加者全員 が発話をしていない場合 (Idling)」の3種類のシチュエーショ ンに分け, 非線形 SVM (Support Vector Machine) を用いて コストパラメータ C = 10.0RBF カーネルのパラメータ $\gamma$ = 0.01 によって生成した. 評価には Leave-one-person-out 方を 用い, F値は 0.4~0.6程度となった.表1は各シチュエーショ ンごとのモデルの精度である.

表 1: アテンション対象モデルの分類結果			
Situation	Precision	Recall	F-measure
Idling	0.537	0.536	0.536
Listening	0.566	0.566	0.566
Speaking	0.453	0.450	0.452

#### 4.3 頷き決定モデル

対話実験データから頷き決定モデルを生成する. このモデ ルでは入力理解モジュール群によって抽出しされた特徴量を もとに頷き決定モデルを用いてロボットが領きを行うべきか を判定する. 判定は他者の発話終了時毎に行われ, その結果 を制御モジュールに出力する. このモデルでは, 発話の言語 特徴量や, 発話中の話者やそれ以外の参加者の非言語行動か ら特徴量を抽出しモデルを生成する. モデルを生成するため にアテンション対象に関する特徴量が 13 個, 発話ターンに 関する特徴量 6 個, 韻律に関する特徴量 4 個, 動作に関する 特徴量が 7 個, 言語特徴量が 4 個の計 34 個の特徴量を用い た. モデルの生成には非線形 SVM を用いてコストパラメータ C = 20.0RBF カーネルのパラメータ $\gamma$  = 0.1 によって生成し た. 評価には Leave-one-person-out 方を用い, その結果 F 値 は 0.796 となった.

#### 4.4 制御モジュール

このモジュールではアテンション対象決定モデルと頷き決 定モデルによって出力された結果をもとに実際にロボットが行 う頭部動作の指令を送信する.特徴量をもとにアテンション対 象モデルによって出力された結果は、制御モジュールによって アテンション対象の平均継続時間である 9.6 秒間の過去の出力 結果が蓄積される、そしてその 9.6 秒の間で最も出力の多かっ た対象をアテンションを向ける対象として決定しロボットに送 信する.また、グループディスカッションの開始から経過した 時間が 9.6 秒に満たない場合は開始からその時点でまでで最も 多かった出力結果をアテンションを向ける対象として決定しロ ボットへ送信する. 頷きモデルでは特徴量をもとに他者の発話 の終了時に頷きを行うべきかが判定され、頷きを行うべきと判 定された場合は制御モジュールが実験参加者の頷きの平均継続 時間である 1.3 秒間の頷きを行う指令をロボットに送信する. アテンション対象の切り替えと頷きが同時に発生した場合は頷 きが優先される. また, ロボットが頷いている間はアテンショ ン対象の切り替えは行わないが、頷き行っている間もアテン ション対象モデルによる結果の出力と制御モジュールへの蓄積 は行い, 頷きが終了した時点で頷きを行っていた時間も含めた 9.6 秒の間で最も出力が多かった対象をアテンションを向ける 対象として決定しロボットに送信する. 頷き行っている間に新 たに頷きを行うべきと判定された場合,その時点から1.3秒間 の頷きを行う指令をロボットに送信する.

# 5. 終わりに

この論文ではグループディスカッションに参加するロボット の頭部動作システムを構築するために必要な機構の一つであ る頭部動作決定部の提案を行った.頭部動作決定部は入力理解 モジュールによって抽出された特徴量を基に,頭部動作決定部 が頭部動作を決定しロボットに出力する.今後は入力理解モ ジュール群の実装も進めることで,リアルタイムに頭部動作を 決定するシステムの構築を目指す.

# 参考文献

- [Baur 3] Tobias Baur, Ionut Damian, Patrick Gebhard, Kaska Porayska-Pomsta, and Elisabeth Andre : A Job Interview Simulation: Social Cue-based Interaction with a Virtual Character, In 2013 International Conference on Social Computing, pp. 220-227 (2013)
- [Jones 6] Hazael Jones, Mathieu Chollet, Magalie Ochs, Nicolas Sabouret, and Catherine Pelachaud : Expressing social attitudes in virtual agents for social coaching, Proceedings of the 2014 international conference on Autonomous agents and multi-agent systems, pp. 1409-1410 (2014)
- [Chollet 5] Mathieu Chollet, Magalie Ochs, and Catherine Pelachaud : Mining a Multimodal Corpus for Non-Verbal Signals Sequences Conveying Attitudes. In The 9th edition of the Language Resources and Evaluation Conference, pp. 3417-3424 (2014)
- [Traum 2] David Traum : Issues in Multiparty Dialogues. In Advances in Agent Communication, International Workshop on Agent Communication Languages In Proceedings of the 16th International Conference on Multimodal Interaction, pp. 201-211 (2003)
- [Fumio 11] Fumio Nihei, Yukiko I. Nakano, Yuki Hayashi, Hung-Hsuan Huang, and Shogo Okada: Predicting Influential Statements in Group Discussions using Speech and Head Motion Information, pp. 136-143 (2014)
- [Leite 4] Iolanda Leite, Marissa McCoy, Monika Lohani, Daniel Ullman, Nicole Salomons, Charlene Stokes, Susan Rivers, and Brian Scassellati : Emotional Storytelling in the Classroom: Individual versus Group Interaction between Children and Robots. In 10th ACM/IEEE International Conference on Human-Robot Interaction, pp. 75-82 (2015)
- [Vazquez 7] Marynel Vazquez, Elizabeth J. Carter, Braden McDorman, Jodi Forlizzi Aaron Steinfeld, and Scott E. Hudson : Towards Robot Autonomy in Group Conversations: Understanding the Effects of Body Orientation and Gaze, Proceedings of the 2017 ACM/IEEE International Conference on Human-Robot Interaction, pp. 42-52 (2017)