ユーザ感情に基づくエージェントの感性的インタラクション

森 純一郎[†] Helmut Prendinger[†] 土肥 浩[†] 石塚 満[†]

情報技術の普及によりユーザとコンピュータのインタラクションは増加かつ多様化しておりユーザがコンピュータをより利用し易くするための人とコンピュータの新たなインタラクションの実現が必要になっている。これに対してインタラクションに感情を導入することでユーザの感情に基づいたエージェントの適応的なインタラクションの提案が近年注目されている。本論文では、そのような感性的インタラクションの有効性をユーザの生体情報を信念ネットワークを用いて確率的に処理することで評価する手法を提案し実験を通して感性的インタラクションの有効性を示す。また併せて同手法のユーザ感情認識への適用を述べ感性的インタラクション実現へのアプローチを示す。

Affective Interaction of Interface Agent Based on the User's Emotional State

Junichiro Mori ,† Helmut Prendinger ,† Hiroshi Dohi † and Mitsuru Ishizuka†

The spread of information technologies has make interaction between User and Computer diverse and complicated. In this trends, the new notion of Interaction is needed. The adaptive interaction of agent based on a user's emotional state is a such one of new interaction. In this paper, we propose the new technique to evaluate the validity of such "Affective Interaction" by processing the user's physiological data on the probablistic Belief Network. we evaluate our technique through an real experiment and show the validity of Affective Interaction. Moreover, we discuss an extension of our method to Emotion Recognition to realize the Affective Interaction.

1 はじめに

近年のコンピュータシステムの急速な普及により老若男女、多様なユーザ層がコンピュータを利用している。一方でソフトウェア・ハードウェア技術や情報コンテンツの発達により各ユーザと情報環境との接点は拡大・多様化している。このような背景のもと誰もが使いやすくかつ個々のユーザの個性に適応可能なヒューマンインタフェースの重要性が増してきている。

次世代のヒューマンインターフェースの有力な形態として表情や動作の表現や対話能力を保持する知的インタフェースエージェントに関する研究が数多くなされている。そのようなインタフェースにおいては特にユーザとエージェントとのインタラクションのあり方が有効性の大きな要因となってくる。先の背景のもとで新たなインタラクションが模索される中で近年、人

とコンピュータのインタラクションの新たなモダリティとして人と人とのコミュニケーションのアナロジーから感情が注目されており、感情の機能をコンピュータに持たせることで適応的なヒューマンエージェントインタラクションの実現が考えられている。

このような背景のもとで本研究の目的は人とエージェント、機械のインタラクションの向上、特にインタラクションに感情を導入した感性的なインタラクションを実現することにある。本稿ではこの目的への第一歩としてユーザの感情に基づくエージェントのインタラクションの有効性をユーザの生体情報変化に着目することで示す。また併せて感性的インタラクション実現の大きな要素であるユーザ感情の認識について述べる。

本稿の構成は、次の通りである。2章ではインタラクションにおける感情の有効性を述べ感性インタラクションの方向性を述べると伴に従来研究に対して感性的インタラクションの有効性評価に関する手法を提案する。3章では擬人化インタフェースを用いた具体的

School of Information Science and Technology, University of Tokyo

[†] 東京大学情報理工学系研究科

な実験を通して感性的インタラクションの有効性を示しその評価について述べる。最後に4章でまとめを行うとともに今後の課題や展望について述べる。

2. 感性的インタラクション

2.1 インタラクションにおける感情

感情については心理学や神経科学の分野においてその働きが研究されてきたが、近年工学分野においても感情の機能が応用され始めている。従来の研究は感情が人間の合理的な意思決定やコミュニケーション、環境への適応に大きく関わっていることを示している¹⁾ ことから人工知能の分野においては感情が認知機構へ及ぼす働きをエージェントのアーキテクチャーに組み込む試みなどがなされている。一方、感情のそのような認知的機能への働きに加えて人間同士のコミュニケーションに果たす感情の働きがユーザとコンピュータのインタラクションにおける新たなモダリティの一つとして注目されている。

我々は日常、相手の感情を認識し自らも表現するこ とで合理的かつ社会的なコミュニケーションを成り立 たせている。このようなコミュニケーションにおける 感情の働きは Emotional Intelligence と呼ばれるもの でありコミュニケーションおいて重要な役割を果たし ている²⁾。一方、人とコンピュータのインタラクショ ンに関しては、我々人間がコンピュータを含む人工物 のメディアに対して自然に社会性を感じ、人に接する のと同様な対応を示す傾向をもつことが示されてい る³⁾。このことは擬似的な感情表現が可能なペットロ ボットの効果からも明らかであり感情を含む人間同士 のコミュニケーションのあり方がコンピュータに対し ても同様に成り立ちうることを示すものである。この ような背景のもとコンピュータに感情を表現、認識さ せようとする Affective computing の概念が提案され ている $^{4)}$ 。この Affective Computing というパラダイ ムのもとコンピュータに感情を表現、認識させようと する研究が盛んに行われるようになってきており特に 感情の表現についてはアニメーションエージェントや ロボットなどを用いて人間のように感情を表す研究が 数多く行われて $Na^{5)6}$ 。一方、感情の認識について もユーザの様々な情報から感情状態を認識しよう試み が行われてる⁷⁾⁸⁾⁹⁾。

2.2 感性的インタラクションの効果

このように Emotional Intelligence を持ったコンピュータに向けて多くの研究がなされており応用としてユーザとの対話システム 10)や学習支援システム 11 に関する研究がなされている。直感的にはコンピュー

タが感情を表現し認識することには利点があるよう に思えるが実際に Affective Computing の概念に基 づくコンピュータやインタラクションを実現するにあ たって従来の研究では具体的な感情の有効性とその尺 度があいまいである。先に述べたように人間は機械に 対しても感情的に反応するということが示されている が実際に我々が日常において行っているように怒って いる相手をなだめたり、喜びや悲しみに共感したりと いった行動をコンピュータ、特にインタフェースであ るエージェントが取ったときにそれがどのような効果 を持ち、どのように評価すべきかが示されてない。特 に感情を利用した感性的インタラクションにおいては コンピュータからのフィードバックがユーザにどのよ うに有効に働くのかを明らかにすることが必要となる。 従来研究においてはユーザの苛立ちにコンピュータが テキストベースのフィードバックを示すことでユーザ のストレス状態が緩和されることが示されている¹²⁾ が、これは極めて限定的な評価尺度を用いており真に 一般的かつ信頼度が高い評価とは言えない。

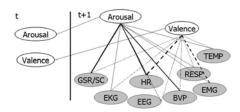
2.3 生体情報によるインタラクションの評価

コンピュータ、特にインタフェースであるエージェントから自らの感情に基づいたフィードバックを得た時、ユーザはどのように反応するのであろうか。それにはユーザの心的状態の変化を知る必要がある。心理学の分野では刺激に対する心的変化をアンケートなどを用いて評価することが多いが、これはユーザの主観的な判断に大きく依存しており実際に変化がいつどのように生じたのか具体性に欠けるためインタラクション評価の尺度としては信頼度が低い。

感性的インタラクションの有効性を見るにはコン ピュータからのフィードバックの結果生じたユーザの 内的および外的変化を見ることが必要となってくる。 これはユーザの心的状態である感情の認識に深く関 わっている。先に述べたような Affective Computing に代表される従来の研究においてはユーザの表情、声 や生体情報を用いたユーザ感情の認識手法が提案さ れている。また、感情を人間の認知の結果としてとら え認知過程を考慮することで感情を認識する研究な ども行われている¹³⁾。感性的インタラクションの効 果を調べるにはユーザの心的変化がいつ生じたのか を知ることが重要であるが、この点で従来感情の認識 に用いられている情報を見ると顔の表情や声は感情認 識における重要な情報であるが、ユーザとコンピュー 夕間の一般的な状況では表情や韻律の変化は微妙で あり検出が困難なことが多い。また、ユーザのゴール などから認知評価を用いて感情を認識する場合にお いてもユーザの信念やゴールを非明示的に得ること は難しい。これらの表情や声などのユーザ情報に対し **て近年、皮膚抵抗** (GSR)、**心拍** (HR)、**心電** (EEG)、 体温 (TEMP)、血圧 (BVP)、筋電位 (EMG)、脳波 (EKG)、呼吸 (RESP) などユーザの持つさまざまな 生体情報を感情の認識に利用しようとする研究が行わ れている15)14)。常に観察可能ではない表情や動作、声 に対して生体反応はユーザの心的状態に応じて常に変 化しているためにインタラクションの評価に有効な情 報である。加えてユーザは、たいていの場合生体情報 をコントロールすることは困難であるので信頼度の高 い情報源となりうる。情報の取得に関して、生体情報 を計測するセンサーはすでにキーボードやマウスのよ うな既存のデバイスに組み込むことが可能であり¹⁶⁾、 実用の面からも生体情報は十分に利用可能な情報源で あると言える。以上により本稿では感性的インタラク ションの効果の評価尺度として生体情報の利用を提案 する。

心理学において用いられている感情の表現法の一つ に次元的アプローチがある。これは感情を次元的な空 間に配置することで表現するものであり、その基本的 次元の代表的なものとしてポジティブとネガティブの 感情軸である Valence(感情価) と呼ばれるものと覚醒 と緩和の感情軸である Arousal(活動次元) がある 17 。 そして皮膚抵抗や心拍などの生体情報はこれらの次元 に関連していることが示されている。例えば、皮膚抵 抗の変化は感情の興奮度合いを示す Arousal に関係 しておりまた心拍の変動はネガティブな Valence に関 係している¹⁸⁾。この感情モデルを利用して生体情報 とこれらの次元を関連付けることにより生体情報から ユーザの心的変化を見積もることができ感性的インタ ラクションの効果を生体情報から評価すること可能で ある。しかし、これらの関連付けを単純に行うことは できない。生体情報は敏感に反応するためにユーザの 反応が明確であるという利点を持つ一方でその情報に 不確実性や個人差を多く含む。生体情報の変化がユー ザの心的状態に起因するものなのか、仮に起因するも のだとしてもそれらはユーザごとに個人差がある上に ユーザの気分やムードに影響される。

そこでこれらの不確実性や個人差を扱いつつ生体情報と感情の基本次元、ユーザの状態変化とを結びつける必要がある。そのための手法としてここでは信念ネットワークを用いる。信念ネットワークを用いた確率的な表現によりユーザの生体情報と基本次元の因果関係やそれを取り巻く要因を柔軟に表現することで、不確実性や個人差を明示的に扱うことができ容易に情



■ 1 Bayesian belief network between physiological data and emotion

■ 1 Bayesian belief network between physiological data

■ 2 Bayesian belief network between physiological data

■ 3 Bayesian belief network between physiological data

■ 4 Bayesian belief network between physiological data

■ 5 Bayesian belief network between physiological data

■ 6 Bayesian belief network between physiological data

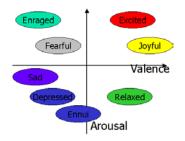
■ 6 Bayesian belief network be

報間の関連付けや修正が可能になる。図 1 は、各生体情報と Arousal と Valence で表される 2 次元の感情モデルの関係を信念ネットワークで表したものである。この信念ネットワークにおいて Arousal や Valence の J ードを X とし、それらの証拠変数である各生体情報を含む J ード S_i の集合を B、生体情報を表す J ードの組をベクトルとした時の値の割り当ての一つを S とすると感情を表す Arousal/Valence と各生体情報の関連の確からしさ P(X|B) は次のような式で与えられる。

$$P(X|B) = \sum_{i} P(X|\vec{s}) \prod_{i} P(s_i|B)$$

この信念ネットワークを用いることで生体情報から ユーザの心的状態を類推することができ感性的インタ ラクションの効果をユーザの生体反応の変化という観 点から見積もることが可能になる。

図2は、これら Valence と Arousal の2次元で定義 される感情空間を示しており、いくつかの代表的な感 情がこの空間上に投影されることを示している。この



感情の次元モデルにもとづいて認識対象の感情や外的 要因をノードとしてネットワークに加え生体情報や基本次元と新たな因果リンクを作成することで信念ネットワークは感情の認識にも利用できる。

3. 実 験

3.1 実験目的とシステム

実験の目的はユーザの感情に基づいたエージェントからのフィードバックの効果を生体情報の変化から評価することにある。

我々はしばしばコンピュータを用いて作業をしている時に苛立ちやストレスを感じる時があるが、このような現実的な状況を考慮し本実験においてはユーザのストレス状態に対してエージェントがストレスを減らすようにユーザに対してフードバックをおこなうことにより生体情報を用いた感性的なインタラクションの評価を行う。

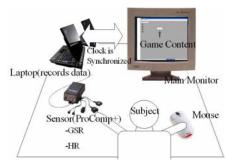


🗵 3 Quiz Game with Animated Agent

実験には単純なクイズゲームを用いた。クイズの内 容は簡単な計算問題であり、図3に示すように一連 のクイズは擬人化エージェントによって出題される。 ユーザは4個の選択肢から正解を選択しユーザの選択 に基づいて擬人化エージェントは解答の正誤を伝える。 ユーザは自分が成し遂げようとしている特定のゴール を妨げられたとき苛立ちを感じる¹⁹⁾ という事実に基 づきクイズの出題中ランダムに擬人化エージェントは 出題を中断しアイドル動作を行う。ユーザは解答時間 と正答数に基づいた賞金を受け取ることになっており 各問題には短時間で、かつより多くの問題に答えよう とするのでこの擬人化エージェントによる遅延行為は ユーザを苛立たせる。ゲームには2つのパターンがあ り 1 つはランダムな遅延行為を含みつつ擬人化エー ジェントが単純に出題と正誤の通知を無表情のまま繰 り返すものである。もう1つは擬人化エージェントが 出題中に発生する遅延行為についてユーザに対して謝 り、またユーザの解答に対する正誤を述べるとき正答 に対しては喜びの表情を、不正解の場合は悲しみの表 情を示すなどユーザに対して共感を示すようにした。

今回の実験は多数の被験者を対象とした実験の Pre-Test としてこの 2 種類のゲームについてそれぞれ数名 ずつの被験者に参加してもらい図 4 のような環境で実験

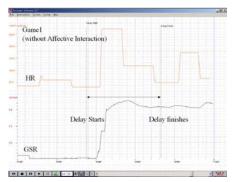
を行った。生体情報計測のため被験者の指先に小型のセ ンサーを装着し皮膚抵抗と心拍を測定する。センサーで 計測された信号は専用の装置 (ProComp+, Thought Technology) によりデジタル信号に変換され光ケーブ ルにより測定用の計算機に送られる。測定用の計算機 では信号を専用のソフトウェア (BioGraph, Thought Technology) を用いて処理し記録する。生体情報を計 測する一方でユーザは入力デバイスとしてマウスのみ を用いて正面のディスプレイを通して擬人化エージェ ントにより出題されるクイズに答えていく。実験コン テンツの作成には我々の研究室で行われている顔と 姿を持ちユーザとのインタラクション能力を有する擬 人化インターフェースの研究において開発されたエー ジェントを用いたプレゼンテーションの記述ツールで ある MPML^{20) 21)} を使用した。ゲーム内における擬人 化エージェントの動作と生体情報の変化をマッチング するためにゲーム用の計算機と生体情報計測用の計算 機の間はタイムスタンプにより同期が取られている。 生体情報の解析については、現在のところ実時間での 解析ができないため実験後にデータの処理を行った。



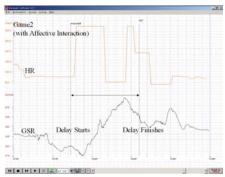
☑ 4 Set-up for Experiment

3.2 実験結果

実験の結果、擬人化エージェントが遅延行為を行う前後において図5、6に示すような生体情報の特徴的な反応を得た。図5はユーザへ共感がなく擬人化エージェントが遅延行為に対する謝罪をしないパターンのゲームにおける被験者の生体情報であり遅延行為によりユーザの皮膚抵抗が上昇するとともに心拍に変動が起こっている。一方、図6は擬人化エージェントがユーザの解答に応じて共感を示しかつ遅延行為についても謝罪の動作を行う感性的インタラクションを意識したパターンのゲームを行った被験者の生体情報である。図5と同様に遅延行為により皮膚抵抗の上昇と心拍の変動が起こっているものの擬人化エージェントが謝ることで上昇や変動が収まっている。



■ 5 Signals of HR and GSR without Affective
Interaction of Animated Agent



☑ 6 Signals of HR and GSR with Affective Interaction of Animated Agent

3.3 考 察

結果よりユーザを苛立たせるために意図的に生じさ せたエージェントによる遅延行為により皮膚抵抗が上 昇しかつ心拍に変動が起こっていることが視覚的にわ かる。先に述べたように生体情報と感情の低位の次元 の関係において心拍の変動は負の感情価に関係し、皮 膚抵抗は興奮度合いに関連している。これより生体情 報が示すユーザの心的状態は興奮している一方でネガ ティブな状態にあるといえる。先の感情の2次元モ デルで考えると結果が示す生体情報の反応はユーザが エージェントの遅延行為により苛立ちを感じている状 態にあることを示している。遅延行為により苛立った 状態にあるユーザに対してエージェントが何も反応を 起こさず、そのままゲームを進行する場合は皮膚抵抗 や心拍は上昇や変動をしたまま高い値を保ち続けユー ザの苛立ちが遅延行為終了後も継続している状態にあ る。一方、遅延行為に対してエージェントが謝罪をし た場合は謝罪がない場合に比べて生体情報の上昇や変 動は収まっておりエージェントからのフィードバック がユーザに生じた苛立ちをなだめる効果を持つことが わかる。

このように視覚的にも本実験におけるユーザのスト

レス状態に対するエージェントのフィードバックの効 果が読み取れるが、さらに計測された生体情報のノイ ズの除去、平滑化などの処理を行い信念ネットワーク を用いて生体情報から Arousal や Valence の感情の 低位の次元および基本感情を見積もることで定量的に もエージェントとのインタラクションが有効であるこ とを確認した。今回の実験では少数の被験者について 行ったため、結果から手法の妥当性を述べることは難 しいが実験は生体情報が感性的インタラクション評価 のための有効な指標であることを示しており、今後多 くの実験データをもとに信念ネットワークのノードを 拡張し適切な確率値を与えることで感性的インタラク ションの効果の適切な評価を実現しかつその延長とし て不確実性かつ個人差に対応した感情の認識が可能と 考えている。今回の実験ではユーザに苛立ちの心的変 化が起こっているという仮定のもとで生体情報からイ ンタラクションの有効性を見積もる実験を行ったが信 念ネットワークが感情の認識へ適用できればユーザの 感情に基づいたより柔軟なエージェントとユーザとの 感性的インタラクションが実現できる。

4. おわりに

本稿では人とエージェントとのインタラクションに感情を導入した感性的なインタラクション実現への第一歩として生体情報を利用した感性的インタラクションの有効性評価と感情認識への応用を述べた。実験を通して生体情報がインタラクションの効果を評価する指標になることを示し、さらに生体情報を信念ネットワークで感情と関連付けることでインタラクションのより正確な評価を与えることを示すと伴に感情の認識へ適用を述べた。

エージェントが感情を認識したとして、それに基づいてエージェントがどのような行動をするかは感情が生じた状況、コンピュータとユーザの関係やユーザのゴール、性質、嗜好についての情報などさまざまな要因に基づいて決定されるものであり、環境を取り巻く情報を考慮しつつ適切な意思決定を行う必要がある。また、ユーザが常に感情の認識を受け入れるとは限らず真にユーザに適応的かつ感性的なインタラクションを実現するには多くの課題がある。今回の初期実験を通して得られたエージェントの感性インタラクションの有効性およびその尺度と感情の認識への適用の知見に基づき今後はユーザに感情を認識しそれに基づいて適応的な応答を行う感性的インタラクションの実現を目指す。

参 考 文 献

- Frijda, N.H: The Emotions, Cambridge University Press, (1986).
- D. Golemanj: Emotional Intelligence, Bantam Books, New York (1995).
- B.Reeves and C.Nass: The Media Equation, Cambridge Univ. Press, (1996).
- 4) R. Picard: Affective Computing, MIT Press, (1997).
- E. Andre, M. Klesen, P. Gebhard, S. Allen, and T. Rist: Integrating Models of Personality nd Emotions into Lifelike Characters, Affect in Interactions, Springer, Heidelberg, (2000).
- H. Prendinger, M. Ishizuka: SCREAM: scripting emotion-based agent minds, AAMAS, (2002).
- S. Kaiser, T. Wehrle, and S. Schmidt: Emotional episodes, facial expressions, and reported feelings in human-computer interaction, Proceedings of the Xth Conference of the International Society for Research on Emotions, (1998).
- 8) Mozzioconacci, S.J.L.: Modeling emotions and attitude in speech by means of perceptually based parameter values, User Modeling and User-Adapted Interaction 11(4),297-326, (2001).
- 9) R. Picard: Toward Machine Emotional Intelligence: Analysis of Affective Physiological State, IEEE Transactions Pattern Analysis and Machine Intelligence, Vol 23, No.10, (2001).
- 10) J. Breese and G. Ball: Bayesian Networks for Modeling Emotional State and Personality, AAAI Fall Symposium on Emotional and Intelligent: The Tangled Knot of Cognition, TR FS-98-03,37-42,(1998).
- 11) C. Conati: Modeling students 'emotions to improve learning with educational games, AAAI Fall Symposium on Emotional and Intelligent II: The Tangled Knot of Social Cognition, TR FS-01-02, 31-36, (2001).
- 12) J. Klein: This Computer Responds to User Frustration: Theory, Design, and Results, Interacting With Computers, (2001).
- 13) Ortony, A., Clore, G.L. and Collins, A.: The Cognitive Structure of Emotions, Cambridge University Press, (1988).
- 14) Vyzas, E. and Picard, R.: Offline and Online Recognition of Emotion Expression from Physiological Data, Proceedings of Emotional and Intelligent, The Tangled Knot of Cognition. AAAI Fall Symposium Series, TR FS-98-03, Menlo Park, CA: AAAI Press, 176-182, (1998)
- 15) Healy, J. and Picard, R.: Smart Car: Detecting Driver

- Stress, Proceedings of the 15 th International Conference on Pattern Recognition, Barcelona, Spain, (2000).
- 16) http://www.almaden.ibm.com/cs/blueeyes/
- 17) J.A. Russell: A circumplex model of affect, Journal of Personality and Social Pshchology 39, 1161-1178, (1980).
- P. Ekman, R.W. Levenson, and W.V. Friesen: Autonomic nervous activity distinguishes among emotions, Science, 221, 1208-1210, (1983).
- 19) R. Lawson: Frustration The Development of a Scientific Concept, MacMillan, New York, (1965).
- 20) T.Tsutsui,S.Saeyor and M.Ishizuka: A Multimodal Presentation Markup Language, WebNet2000 World Conf. on the WWW and Internet,San Antonio, Texas, USA, (2000).
- 21) 石塚満:マルチモーダル擬人化エージェントシステム,システム/制御/情報,Vol.44,No.3,pp.128-135,(2000).

advance