複雑系の数理とシミュレーション

Mathematics and simulation of the complex system

大場和貴 尾ヶ瀬拓哉 斉藤健士郎 齋藤達哉 中谷奨吾 藤島真央 Kazuki Oba, Takuya Ogase, Kenshiro Saito, Tatsuya Saito, Shogo Nakaya, Mao Fujishima

プロジェクトの概要

Summary of the project

●人間の表情認識

cognitive expression of person

人間の認知過程について調べるためにニューラルネットワークを応用することが本プロジェクトの目的である。そこで私たちは人間の表情の識別装置を作成した。先行研究として「ニューラルネットワークによる人の基本表情認識」(小林ら)の学会論文を装置を作成する上で参考にした。また、「表情認知における顔部位の相対的重要性」の書籍からそれぞれの表情における顔部位ごとの重要性を学んだ。

It is the purpose of our project that we aplly cognitive process to neural network. So, we made an equipment which recognize facial exprresion of person. As previous research, we refered to society article

[basic expression-recognition of person in neural network] to make the equipment. Also, we learned each importance at per a part of face by the books[relative importance at per a part at facial exprression].

●バックプロパゲーション

Backpropagation

今回ニューラルネットワークで用いた学習方法はバッグプロパゲーションと呼ばれる手法である。このアルゴリズムは階層型のネットワークで、教師付き学習である。教師パターンと実際の出力にどのくらい誤差があるかどうかが分かる。また、誤差がある場合に結合荷重を変化させていく(図1)。

In this time, learning method using neural network is back propagation. This algolizm is layered network and supervised learning. They know the difference between supervised learning output and actual output. Then, if they have error, we change coupling lead[fig 1].

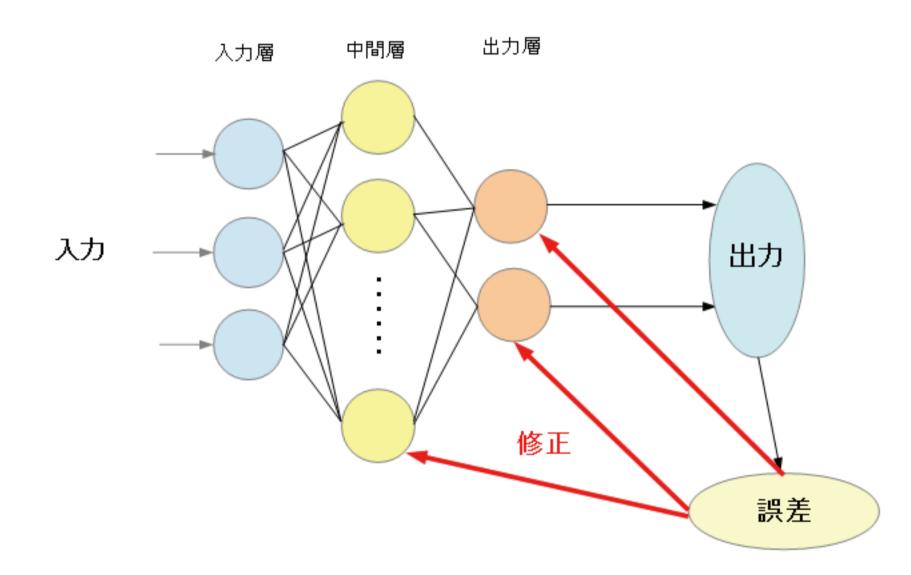


図 1 バックプロパゲーションの図 : fig 1 backpropagation

活動の流れ lines of activity

5月-8月 ニューラルネットワークの学習

From May to August: learning of neural network 9月 認知的科学文献の勉強

September: studying cognitive reference

10月-11月 表情認識のプログラムの作成

From October to Nomber:

the making of programming of facial expression recognition

12月 最終発表(笑顔、驚き、怒りの表情識別)

December: the last announcement (recognize facial exprresion smile surprise anger)

1月 最終報告書の作成 January: the making of the last report

活動内容

Activity contents

人間の認知過程を調べるために、本プロジェクトではニューラルネットワークを用いた表情認識の装置を作成した。特徴点抽出には Kinect を用い、真顔をベースとして喜び、怒り、驚きの 3 表情について特徴点のデータをニューラルネットワークに学習させた(図 2)。本プロジェクトでは、15 人分のデータを取り、作成した装置に学習させた。その後、上記の学習データの被験者 15 人とは別の被験者 15 人を対象に表情認識を行った。

To check cognitive process, in this project we made the equipment of facial exprresion using neural network. We used kinect because of characteristic abstraction and using straight face, made neural network 3 expressions such as smile, anger and surprise learn(fig2). Moreover, we got 15 data before made them do. Finally, we performed cognitive exprresion for other 15 people data.



straight face







怒り anger

fig 2

驚き surprise

活動成果 Activity result

●結果

the results

15 人の表情認識を行った結果、図 2 のような正答率となった。目の特徴点を取る場合と取らない場合で、怒りの表情の正答率がとった場合の方が良いことが分かった。また、口の特徴点を取る場合と取らない場合で、驚きと喜びの正答率がとった場合の方が良いことが分かった。結果として、怒りは目の情報が重要であり、喜び、驚きは口の情報が重要であることがわかった。また、すべての特徴点を取る場合は 8 割以上の正答率を出すことができた。In this project, we took data of 15 people and the result is figure 2. As a results, the way that we took characteristic point is better than we didn't took. Characterlistic point of mouth affected anger, also It's of eyes affected smile and surprise. Taking each charcterlistic points were to increase correct answer. Correct rates in this equipment are more than 80 percents as figure 3.

	驚き	喜び	怒り
普通	93%	87%	80%
目の特徴点なし	93%	80%	47%
口の特徴点なし	20%	27%	80%

図 3 顔の特徴点別の認識率 : figure 3 cognitive rates of each face

●今後の展望

future view

今回の結果から、喜びの表情の識別は口の情報を重視することが分かった。このことから、昨今のカメラの機能の一つである、 笑顔認識機能において、口に重点を置いた表情認識を行えばより 適切なタイミングで撮影することが可能であると考えられる。こ のように、表情ごとに重視する部位を変えた認識機能を作成する ことで認識率のさらなる向上が見込めると考えられる。

As a results, it is for smile imporatant to take information of mouth. therefore, it considered that one of the camera's function such as equipment of cognitive smile could take in suitable timing taking mouth points. In this like, thinking important poins of each parts at face is more increase cognitive rates than not thinking.