

NFS - ニューラルネットワークを用いた 3J-4 ファジィ推論システム

古谷立美 国分明男 坂本 健

(電子技術総合研究所)

(相模工業大学)

1. はじめに

新しい情報処理の形態を求めるための基礎検討の一環として、ニューラルネットの性質を利用したファジィ推論システム NFS (Neuro Fuzzy Inference System) の実現法を考案し、基礎実験を行った。

2. ファジィ推論システムの基本構成

ファジィ推論システムは、図1の様なif_thenルールを記憶しておき、そこに a と少し異なるルールにない値、例えば a' という入力が来ると、 b と少し異なる b' を出力するシステムである。図2はファジィ推論システムを実現する基本機能である。システム内では各ルールの条件部(if_)と入力データ(a')のマッチングを取り、マッチの割合を反映したthen_bの値を生成する。そして全てのthen_b部出力のファジー論理和を取ったものが、ファジー推論の結果となる。

3. ファジィ推論に用いる3層ニューラルネットの性質

3層ニューラルネットは図3の様な構成で、各ユニット間の重みとユニットの閾値によって入力層に与えた入力パターンから出力層に希望するパターンを導くことが出来る。入力パターンごとに、出力層の1ユニットを割当て、ある入力パターンが与えられるとそれに対応付けられた出力ユニットが活性化されるようにネットワークを学習させる。例えば図3の様なパターン a_1 が入力層に与えられると出力層の一番左のユニットが活性化され、 a_2 が与えられると出力層の左から二番目のユニットが活性化されるように学習させておき、入力に a_1, a_2 と少し異なる信号 α を与えると a_1, a_2 とのマッチングの割合を反映した値が、出力ユニットに現れる。図4は実線で与えたパターンを学習させておいて、点線で与えられる信号を与えた時に、実線に対応付けられ出力ユニットがどの様に活性化されるかを示している。これらはいずれも10入力ユニット、2中間ユニットのネットワークにバックプロパゲーションアルゴリズムで2000サイクル学習させた結果である。この結果、覚えてるルールと入力信号とのマッチングの割合を反映した出力結果が得られることが分かる。

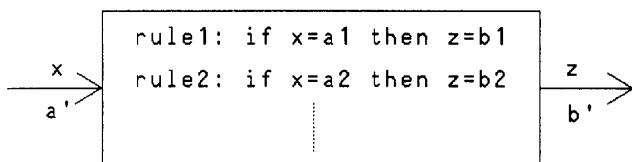


図1 ファジィ推論システム

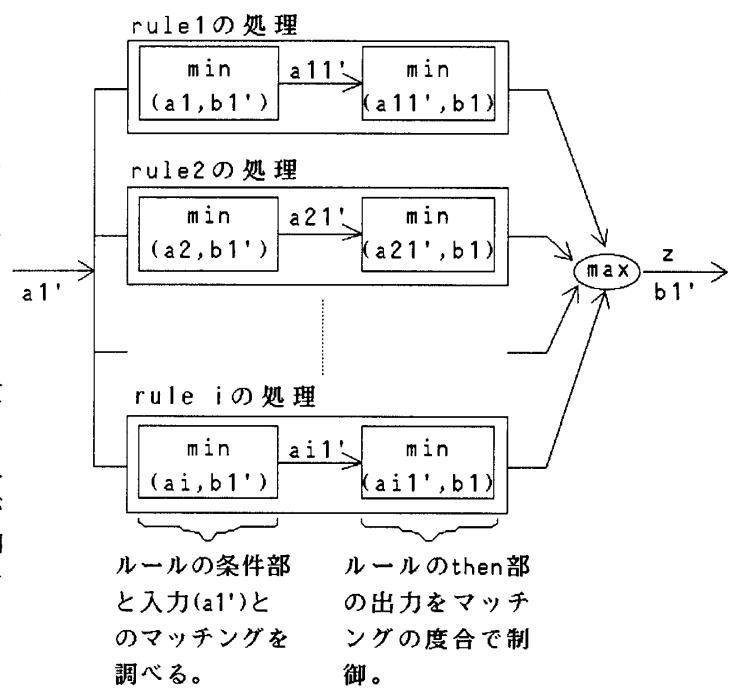


図2 基本機能

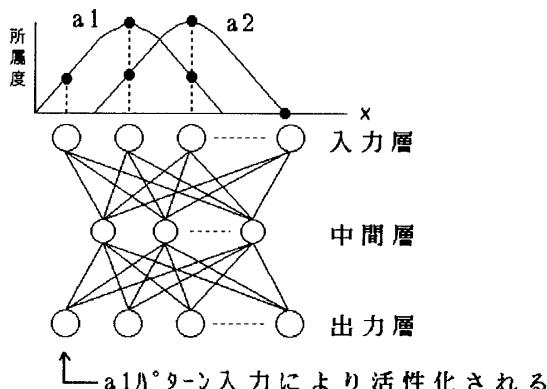


図3 3層ニューラルネット

4. ニューラルネットを用いたファジィ推論システム

図5は、NFSの構成で、4種類のニューラルネット（IF, SEL, THEN, CON）とそれらの間をつなぐMIN（最小値）ユニットとMAX（最大値）ユニットよりなる。IFは3節で示したように入力データとルールとのマッチングを取る3層ニューラルネットである。IFの出力線は、それぞれ各ルールに対応付けられる。IFでは入力として与えられるメンバシップ関数（入力パターン）とルールの条件部（if部）のメンバシップ関数のマッチングが取られ、マッチングの度合が出力ユニットの活性値となる。THENも多層ニューラルネットで入力の各線は各ルールと対応し、一つの入力線を活性化すると、それに対応するルールのthen部（メンバシップ関数）が出力に現れる。すなわちTHENの入力は1度に1ユニットだけを“1”とする。THENは、各ルール毎に用意してもよいが、IF出力で活性化されるルールの数は限られる。そこでTHENは必要な数だけ用意し、活性化されたルールのthen部だけを求めるようすれば、THENの節約になる。SELはIFの出力のうち活性値の大きなルールを選び、選ばれたルールのthen部を得るためにTHENを起動する。SELは各THENに異なるルールが適用されるように制御される。具体的には同じTHENの他の入力ユニット間、

及び他のTHENの同じルールに相当するユニットには互いに活性を抑えるリンクを張る。またここには選ばれたルールのthen部と活性値の最小値を取るユニットも含まれる。THENの出力とルールの活性値のMINを取ったものを各THENについて求め、それらの各ラインを論理和（MAX）結合するとファジィ出力が得られるが、制御系等に用いるにはその加重平均を求める必要がある。CONネットは、加重和と単なる和を求めるネットワークである。以上はif部がxという一つの変数を持つ場合であった。変数が複数になる場合はIFを複数用意し、IF同志のMINを取ったものをSELに入れればよい。

5. むすび

ニューラルネットを用いたファジィ推論システムの構成を示した。このシステムは構成素子が少なく、部分的故障に強いことや、ニューロンの入出力関数を制御することで、柔軟性のあるファジィ機能を実現できるという特長を有する。最後に本研究の機会を与えた田村電子計算機部長に感謝します。

参考文献

吉谷他、「バックプロパゲーションアルゴリズムの学習能力」、本大会。

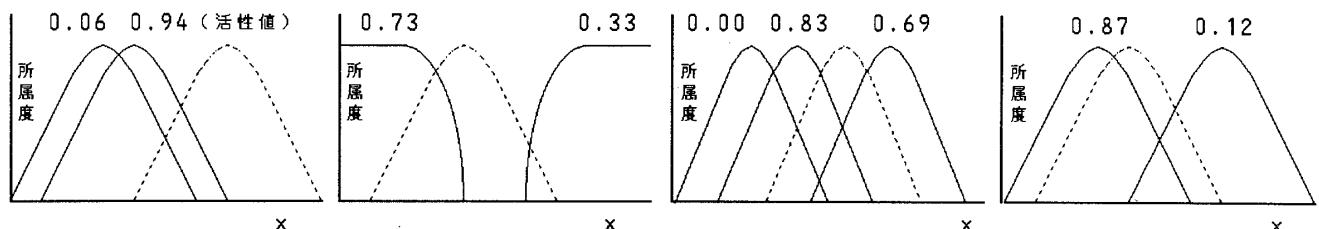


図4 様々な入力パターンに対する活性値

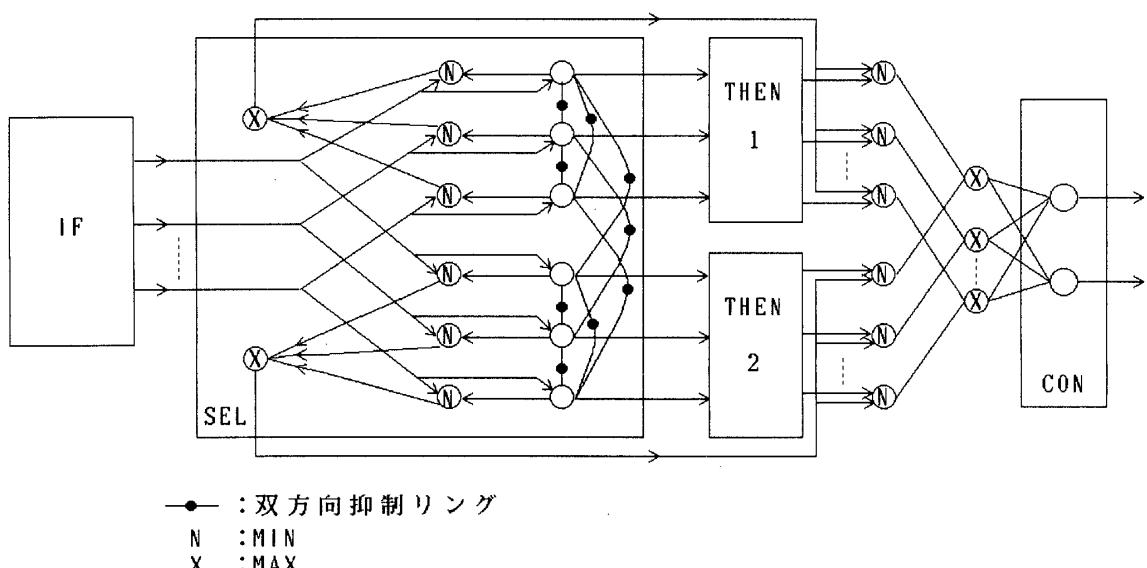


図5 NFSの構成