

# 퍼지신경망을 이용한 자율주행 이동로봇의 실시간 제어

정동연\*(경남대 대학원), 이우송(경남대 대학원), 한성현(경남대 기계자동화공학부)

Real-Time Control for Autonomous Cruise of Mobile Robot Using Fuzzy Neural Network

D. Y. Jeong(KNU), W. S. Lee(KNU), S. H. Han(Division of Mechanical and Automation Eng., KNU)

## ABSTRACT

We propose a new technique for real-time controller design of a autonomous cruise mobile robot with three drive wheels. The proposed control scheme uses a Gaussian function as a unit function in the fuzzy neural network, and a back propagation algorithm to train the fuzzy neural network controller in the framework of the specialized learning architecture. It is proposed a learning controller consisting of two neural network-fuzzy based on independent reasoning and a connection net with fixed weights to simply the neural networks-fuzzy. The control performance of the proposed controller is illustrated by performing the computer simulation for trajectory tracking of the speed and azimuth of a autonomous cruise mobile robot driven by three independent wheels.

**Key Words** : Autonomous Cruise(자율주행), Mobile robot(이동로봇), Gaussian function(가우시안 함수), Fuzzy neural network(퍼지신경회로망), Trajectory tracking(궤적 추적)

## 1. 서론

오늘날 무선 통신기술의 발전으로 이동 로봇의 제어기는 제어하려는 물체의 운동방정식의 정확한 정보없이 정밀한 제어가 가능하다. 그러나, 이동로봇의 구조는 이동로봇의 운동방정식이 비선형성을 나타냄으로써 복잡하고 대부분의 경우 운동방정식을 정확히 구하지 못하는 경우가 많다. 또한, 널리 사용되는 기존의 실현 제어 기술의 경우 이득값이 고정되어 있으므로, 이러한 고전적 제어방법은 외부환경의 변화에 대응할 수 없기 때문에 제어성능에 한계점을 드러내고 있다. 퍼지이론과 신경망학을 융합시키는 기술은 상당한 관심사로 부각되고 있다. 퍼지 신경망 제어기의 기본원리는 신경단위 세포의 학습함수를 이용한 퍼지제어책과 멤버쉽함수를 자동적으로 조정하는 제어방법이라 할 수 있다.

Psaltis<sup>1</sup>에 의하여 구동되는 플랜트로부터 처리된 패턴 데이터로써 제어책을 확인할 수 있고, 그리고 선행단과 끝단이 관련된 파라미터들을 정확히 맞춘다. 이에 대표적인 접근 방법인 Horikawa<sup>2,3</sup>에 의한 방법은 일반화된 학습 구조가 신경망을 다루는데 사용되었기 때문에 제어데이터의 형태가 없는 경우에는 적용될 수 없는 특성이 있다. 다시 말하면, 이 제어구조의 접근 방법은 유사 사다리꼴류 함수가 다른

기호를 가진 두개의 시그모이드 단위 함수를 합한 것에 의해서 구성되기 때문에 선행단에서의 멤버쉽 함수를 산출하기 위한 중간층이 요구되는 방법으로서 이와 같은 방법을 퍼지 시그모이드 신경망이라고 부른다. 본 연구에서는 Shin<sup>4</sup>이 정리한 이동로봇의 기구학을 참고로 하였으며 또한, 이동용 로봇의 속도 및 방향제어를 위하여 역전파 알고리즘에 의한 다층신경망 구조 및 가우스 멤버쉽함수의 혼합 퍼지 추론법을 적용한 새로운 구조의 퍼지 신경망 제어기법이 제안되고, 제안된 퍼지 신경망 제어기법에 의해 설계된 무선통신 이동형 로봇 제어기의 성능실험을 통하여 검증된다.

## 2. 제어기 설계

이동 로봇에 대한 속도와 편차는 양 방향의 구동바퀴를 구동하는데 사용되지만, 각 구동바퀴에서 똑같은 정보량을 가지지는 않으며 각방향의 방향각 미와 각 구동바퀴의 편차와 방향각의 편차는 두 구동바퀴를 구동하는데 사용되지만, 각 구동바퀴에서 반대기호의 정보량을 가지지는 않는다. 본 논문에서는 구동토크와 플랜트의 출력 정보 사이의 관계식을 얻기 위하여 제어기의 영역에서 폭넓게 사용되는 컴퓨터 토크제어기를 모델기준서보제어기로 활용하였다.

이러한 설계기법으로부터 얻어진 제어원리 및 기본 구조가 2개의 퍼지-신경망으로 구성되는 학습제어기에 적용된다.

로봇의 속도와 방향각은 왼쪽과 오른쪽 구동바퀴들에 대한 토크를 조정함으로써 제어된다. 즉, 여기서 고려된 제어시스템은 다입력 다출력이다. 입력으로써  $\delta_v, \delta_\theta, \dot{\delta}_v, \dot{\delta}_\theta$  와 추론 출력으로써  $\Gamma_v, \Gamma_\theta$ 을 갖는 퍼지-신경망에서, 선행단의 제어칙의 수는 선행단에서 라벨  $l$ 의 수가 증가함으로써  $l$ 으로 성장한다. 이것은 신경망에서의 중간 단일체들의 수의 지수함수적인 증가에 원인이 있다.

Fig. 1은 제안된 퍼지신경망제어기의 구조를 나타낸다. 제안된 제어기에서 모델기준 서보제어기의 구조를 분석하면,  $\Gamma_r = \Gamma_{v+}, \Gamma_l = \Gamma_{v-}$ 의 관계식이 주어짐을 알 수 있다. 여기서,  $\Gamma_v$ 는 로봇의 속도 측정을 이용하여 로봇 속도를 제어하기 위하여 요구되는 토크이고,  $\Gamma_\theta$ 는 로봇의 방향각 측정을 이용하여 로봇 방향각을 제어하기 위하여 요구되는 토크이다. 만약  $\Gamma_v$ 가 입력으로써 속도오차  $\delta_v$ 와 속도오차의 비를 가진 퍼지신경망과,  $\Gamma_\theta$ 가 입력으로써 방향각 오차  $\delta_\theta$ 와 방향오차의 비를 갖는 퍼지신경망으로부터 산출된다면, 로봇의 속도와 방향각에 대한 학습제어기는 구성된다. 이러한 사실로부터 선행단에서 연결 가중치  $\Omega, \Omega, \Omega$ 들에 의하여 각각의 퍼지신경망에 대한 멤버쉽함수를 정확히 맞출 수 있고, 그리고 상수들  $\Omega$ 에 의하여 제어칙들을 확인할 수 있다.

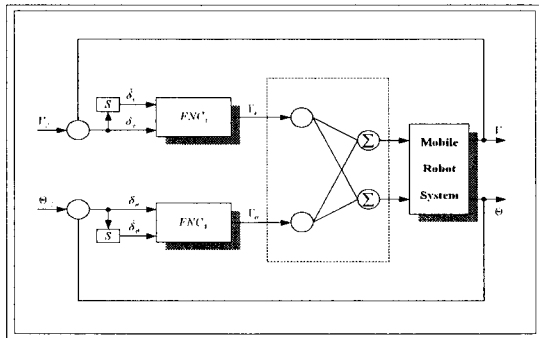


Fig. 1 The scheme of Fuzzy Neural-Network controller.

### 3. 성능 실험

#### 3.1 모델 해석 및 실험조건

양방향의 독립 구동바퀴를 가지는 이동 로봇이 평면상에서 정확히 움직이며, 절대 좌표계 O-XY는 평면상에 고정되었다고 가정된 상태에서 이동 로봇의 운동방정식은 다음과 같이 표현된다.

$$\ddot{\theta} = \frac{L}{M_v} (T_r - T_l), \quad \dot{v} = \frac{1}{m} (T_r + T_l) \quad (1)$$

오른쪽과 왼쪽 구동바퀴에 대한 구동 시스템의 동특성은 다음의 식으로 표현된다.

$$M_w \ddot{\phi}_i + f_c \dot{\phi}_i + RT_i - f_k \Gamma_i = 0, \quad i = r, \quad (2)$$

여기서,  $m$ 은 로봇의 질량,  $T_r, T_l$ 는 좌측과 우측의 구동력,  $L$ 은 좌측 또는 우측 구동바퀴와 로봇의 무게중심 사이의 거리,  $\theta$ 는 로봇의 방향각,  $v$ 는 로봇의 속도,  $M_w$ 는 바퀴의 회전 관성 모멘트,  $f_c$ 는 점성 마찰계수,  $f_k$ 는 구름 마찰 계수,  $R$ 은 바퀴의 반경,  $\phi_i$ 는 바퀴의 회전각,  $\Gamma_i$ 는 구동 입력,  $M_v$ 는 로봇의 무게중심에 대한 관성 모멘트 또한, 변수  $\theta, v, \phi_i$  사이의 기하학적인 관계는 다음과 같이 주어진다.

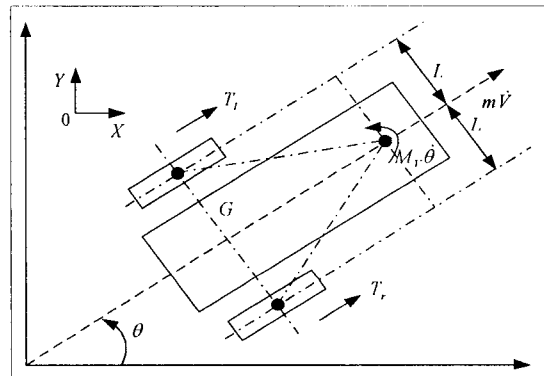


Fig. 2 The structure of a mobile robot.

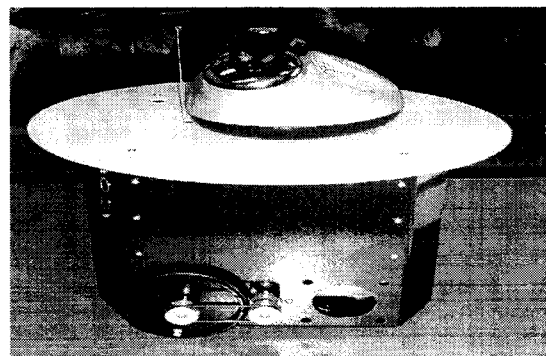


Fig. 3 An actual model of autonomous cruise mobile robot.

#### 3.2 성능 모의실험

이동형 로봇의 성능시험을 제안된 퍼지신경망 제어기법에 의해 컴퓨터 시뮬레이션을 통하여 수행하였다. 수치실험은 미지의 외란 및 파라미터의 분화 실험을 고려한 상태에서 이동용 로봇의 속도 및 방향 제어에 대한 성능 시험을 수행하였고 그 결과를 토크계산법(computed-torque method)과 비교하였다. 위의 이동 로봇 모델의 시뮬레이션 조건은 식분 구

간 1[ms]를 가진 4차 Runge-Kutta 법을 이용하였고, 샘플링 기간은 5[ms]인 것으로 가정한다. 또한, 기준 속도  $V_d$ 는 300[mm/s]로써 주어졌고, 상태변수의 초기값은  $x=[0 \ 0 \ 0]$ 로써 주어졌다. 로봇의 물리적인 파라미터들은 완전하게 알려지지 않은 것으로 추정된 상태에서 Table 2에서 보여진 것처럼 7개의 제어 라벨들이 각각 입력변수에 적용된 49개의 제어칙을 사용했다. 즉, 이 표에서 상수값들은 각각의 퍼지-신경망에 대한 초기 연결 가중치들  $\Omega$ 로써 적용되었다. 7개의 라벨들 중 중심값  $\Omega$ 는 -9, -6, -3, 0, 3, 6, 9 이고, 편차  $\Omega$ 의 보상값들은 후인집합 [-9, 9]상의 모든 라벨들을 똑같이 분배하기 위하여 모두 단일체이다. 이동 로봇의 물리적인 파라미터들의 사양은 다음과 같다.  $M_V = 10[\text{kg m}^2]$ ,  $m = 200[\text{kg}]$ ,  $L = 0.3[\text{m}]$ ,  $f_A = 5$ ,  $M_m = 0.005[\text{kg m}^2]$ ,  $f_c = 0.05 [\text{kg/s}]$ ,  $R = 0.1[\text{m}]$ .  $\Omega$ 의 관련 학습결과들은 Table 1에서 도표화되었다. 시뮬레이션 실험후, Table 2에 나타난 초기값들에 의하여  $\Omega$ 를 얻었다. 이로부터, 세번의 시뮬레이션 실험후에 만족스런 제어결과들을 얻을 수 있었다. 시뮬레이션 실험에 있어서 시뮬레이션시 고려된 파라미터의 불확실성의 고려는 주어진 이동형 로봇의 모든 제어에서 휠의 관성모멘트 및 점성마찰력에 대한 파라미터 값을 증감시키는 방법으로 고려하였다.

Table 1 The learning results of  $\Omega$  for reference trajectory.

		초기치		4차반복	
$\Omega_s$	속도 (V)	280	280	300.5	300.8
	방위 ( $\theta$ )	255	255	260	261

Table 2 The 49 control rules for 7 labels.

$\delta$	$\delta$						
	NB	NM	NS	ZO	PS	PM	PB
NB	-8	-8	-6	-8	-6	-5	-6
NM	-8	-6	-3	-6	-6	-6	-3
NS	-6	-3	-3	-3	0	3	6
ZO	-8	-6	-3	0	3	6	8
PS	-6	-3	0	3	3	3	6
PM	3	5	6	6	3	6	8
PB	5	6	6	9	6	9	9

Fig.4은 4%의 파라미터의 불확실성을 고려한 상태에서의 제안된 FN제어기의 속도궤적추적 성능 실험 결과를 나타내고 있다. 성능실험결과 4% 파라미

터 불확실성시 최대 오버슈트량은 약 0.35(m/s)를 나타내고, 정착시간은 약 0.1초를 나타내고 있다. 두가지 속도기준궤적에 대한 추적성능이 매우 양호함을 보여주고 있다. Fig.5는 8%의 파라미터 불확실성을 고려한 상태에서 제안된 FN제어기의 속도궤적추적 성능 실험 결과를 나타내고 있다. 파라미터 불확실성을 8% 고려한 상태에서의 제안된 FN제어기의 최대 오버슈트량은 약 0.5(m/s)를 나타내고, 정착시간은 약 0.1초를 나타내고 있다. Fig.6은 4%의 파라미터 불확실성을 고려한 경우에서의 FN제어기의 방향각 궤적추적 성능 실험 결과를 나타내고 있다. 성능실험결과 4% 파라미터 불확실성시 최대 오버슈트량은 약 0.007(rad)를 나타내고, 정착시간은 약 0.3초를 나타내고 있다. 두가지 방향각 기준궤적에 대한 추적성능이 매우 양호함을 보여주고 있다. Fig.7은 8%의 파라미터 불확실성을 고려한 경우에서 제안된 FN제어기의 방향각 궤적추적 성능 실험 결과를 나타내고 있다. 파라미터 불확실성을 8% 고려한 상태에서의 제안된 FN제어기의 최대 오버슈트량은 약 0.008(rad)를 나타내고, 정착시간은 약 0.3초를 나타내고 있다.

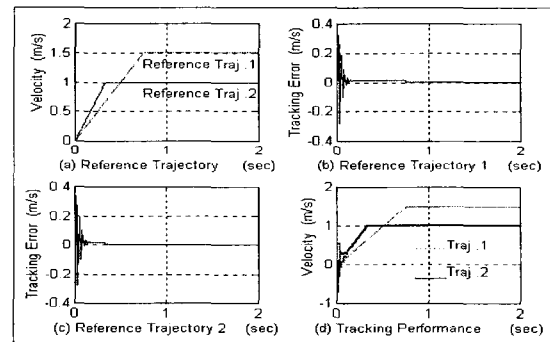


Fig. 4 Control performance of the FN controller for the variation of the velocity trajectory with parameter uncertainties(4%).

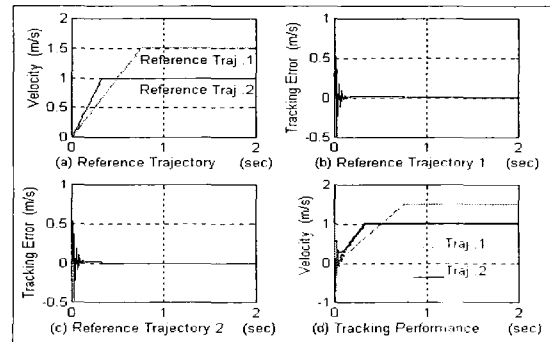


Fig. 5 Control performance of the FN controller for variation of the velocity trajectory with parameter uncertainties(8%).

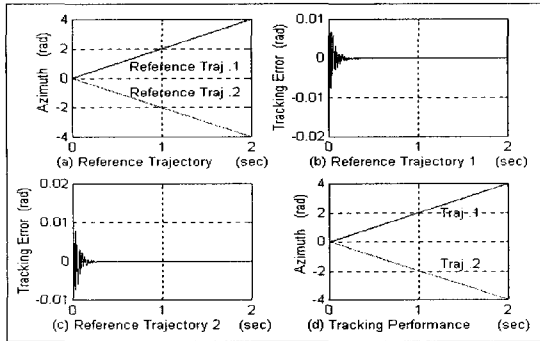


Fig. 6 Control performance of the FN controller for the variation of the azimuth trajectory with parameter uncertainties (4%).

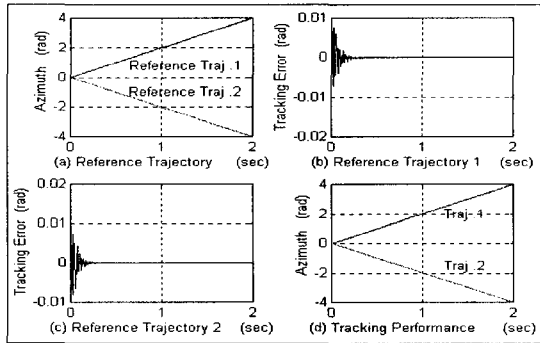


Fig. 7 Control performance of the FN controller for the variation of the azimuth trajectory with parameter uncertainties (8%).

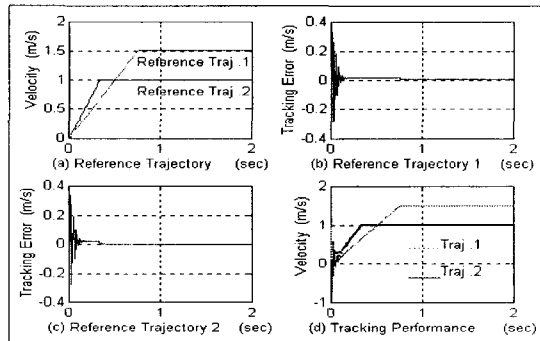


Fig. 8 Control performance of the FN controller for the variation of the velocity trajectory with parameter uncertainties(12%).

#### 4. 결론

본 연구에서는 퍼지논리와 신경회로망을 이용한 자율 주행 이동형 로봇의 실시간 견실 자율주행 제어에 관한 연구를 수행하였다. 이동용 로봇의 속도

및 방향제어는 역전파 알고리즘에 의한 다층신경망 구조 및 가우스 멤버쉽함수의 혼합 퍼지추론법을 적용한 새로운 구조의 퍼지 신경망 제어기법이 제안되었다. 제안된 퍼지 신경망 제어기는 학습능력에 의해 스스로 적응할 수 있는 신경제어 구조와 퍼지 추론을 통해 제어입력을 생성하는 퍼지제어 구조를 결합한 새로운 통합 구조의 실시간 퍼지 신경망 제어기법을 제안하였다.

제어구조의 특징은 가우스 멤버쉽 함수를 적용한 퍼지추론법과 역전파 알고리즘을 통한 다층구조의 신경망 제어구조로 설계함으로써 미지 외란 및 파라미터의 불확실성에 대한 매우 향상된 견실성이 유지되는 견실한 제어구조라 할 수 있다.

제안된 퍼지 신경망 제어기의 성능을 확인하기 위하여 시스템의 정확한 동적 모델링이 어려운 불확실성 시스템인 이동용 로봇의 속도 및 방향각 제어에 대하여 시뮬레이션을 통하여 검증하였다.

#### 참고문헌

1. D. Psaltis, A. Sideris, and A. Yamamura, "A Multilayered Neural Network Controller", IEEE Control Systems Magazine, April, pp.17-21, 1988.
2. S. Horikawa, T. Furuhashi, S. Okuma, And Y. Uchikawa, "A Learning Fuzzy Controller Using a Neural Network", Trans. SICE, Vol.27, No.2, pp.208-215, 1991.
3. S. Horikawa, et al., "A Fuzzy Controller Using a Neural Network and Its Capability to Learn Expert's Control Rules", IIZUKA'90:103-106, 1990.
4. D. H. Shin, K. H. Park, "Generalized Kinematics Modeling of Wheeled Mobile Robots", Journal of the KSPE, Vol.19, No.5, pp.118-125, 2002.
5. S. H. Han et al., "Real-Time Implementation of a Robust Adaptive Controller for a Robotic Manipulator Based on Digital Signal Processors", IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics-Part A: Systems and Humans, Vol.29, No.2, pp.194-204, 1999.
6. S. H. Han et al., "Design of a Real Time Adaptive Controller for Industrial Robot Using TMS320C31 Chip", Journal of the KSPE, Vol.13, No.10, pp.94-104, 1996.
7. S. H. Han, "Intelligent Control Design of Mobile robot Using Neural-Fuzzy Control Method", Transactions of the KSMTE, Vol.11, No.4, pp.62-67, 2002.