

유전자 알고리즘을 이용한 이동로봇의 지능제어

한성현*

(논문접수일 2004. 1. 12, 심사완료일 2004. 4. 12)

An Intelligent Control of Mobile Robot Using Genetic Algorithm

Sung-Hyun Han*

Abstract

This paper proposed trajectory tracking control based on genetic algorithm. Trajectory tracking control scheme are real coding genetic algorithm(RCGA) and back-propagation algorithm(BPA). Control scheme ability experience proposed simulation. Stable tracking control problem of mobile robots have been studied in recent years. These studies have guaranteed stability of controller, but the performance of transient state has not been guaranteed. In some situations, constant gain controller shows overshoots and oscillations. So we introduce better control scheme using real coding genetic algorithm and neural network. Using RCGA, we can find proper gains in several situations and these gains are generalized by neural network. The generalization power of neural network will give proper gain in untrained situation. Performance of proposed controller will verify numerical simulations and the results show better performance than constant gain controller.

Key Words : Genetic Algorithm(유전자 알고리즘), Back-Propagation Algorithm(역전파 알고리즘), Trajectory Tracking Control(궤적 추적 제어), Mobile Robot(이동 로봇), Intelligent Control(지능 제어), Real Coding Genetic Algorithm(실수 코딩 유전자 알고리즘)

1. 서론

최근 들어 공장 자동화 및 유연 생산 체계의 도입이 증가됨에 따라, 작업반경이 넓으며, 작업환경의 변화에 능동적으로 대처할 수 있는 이동로봇에 대한 필요성이 높아지고 있다. 이러한 이동로봇에 대한 연구에는 주위환경 및 이동로봇 자신의 상태에 대한 정보를 센서를 통해 수집하여 그

정보를 표현하는 정보 획득 방법에 대한 연구, 실제 환경에서 최적의 경로를 생성하여 안정성 및 경제성을 보장하기 위한 경로 생성 방법에 관한 연구, 주어진 경로와 주위환경 정보를 바탕으로 이동로봇이 자신의 위치를 파악하고 기준 위치에 도달하기 위한 위치 오차 보상 방법에 관한 연구 등이 있다. 이동로봇을 여러 가지 목적에 충실한 업무를 수행하게 하기 위해서는 궤적 추적 제어(trajec-

* 경남대학교 기계자동화공학부 (shhan@kyungnam.ac.kr)
주소: 631-701 경남 마산시 월영동 449

tracking control)가 필수적이다. 이동로봇은 Non-holonomic 시스템으로 그 위치제어에 있어서 베이스가 고정된 로봇과는 달리 속도 적분 값에 의해 위치가 결정되어 진다. 따라서, 정밀한 위치제어를 위해서는 동적인 상황속에서의 정밀한 속도제어가 필요하다. 이러한 제어를 위한 제어기의 구성은 이동로봇의 기구학적인 면만을 고려한 비선형 궤환 제어기^(1,2)와 이동로봇의 동역학적인 면을 함께 고려한 제어기⁽³⁾, 지능 제어 방법을 이용한 제어기⁽⁴⁾ 등이 있다. 이러한 연구들에서 기구학적인 면만을 고려한 상태에서 Lyapunov 이론에 근거하여 안정성을 보장한 제어기의 경우 이득값의 범위만을 한정할 수 있고 그 이득값을 찾기 위한 방법이 제시되지 않은 경우가 많으며 하나의 이득값으로 여러 가지 경로에 대해 최적의 성능과 안정성을 보장하기에는 어려움이 있다. 또한, 동역학을 고려한 경우에도 제어 명령값은 기구학을 바탕으로한 제어기를 통해 주어지므로 기구학적 제어기의 성능이 보장되지 않으면 동역학 제어기는 잘못된 제어 입력값을 받게된다. 추적제어(tracking control)는 기준경로와 기준속도가 주어졌을 때 그것을 정확히 따라가도록 현재의 속도 및 위치오차를 보상해 주는 제어를 말한다. 기구학적인 조건을 이용하여 이동로봇을 제어할 경우 정확한 속도 추적이 된다는 가정하에서 이동로봇을 설계하였으므로 실제의 경우에 발생할 수 있는 불확실성이 고려되지 않았다. 이러한 불확실성에는 시스템 구조에 포함되어 있는 파라미터(parameter)들의 불확실성에 의한 구조적 불확실성과 시스템의 차수(order)와 관계있는 마찰 및 외란 등을 의미하는 비구조적 불확실성이 있다^(5,6).

역전파 알고리즘을 사용한 다층 신경회로망은 비선형 근사화 능력을 가장 큰 특징으로 들 수 있다. 이 근사화 능력은 Kolmogrov, Nielson 등에 의해 다층 신경회로망을 사용함으로써 함수 근사화가 가능하다는 것이 이론적으로 증명되어 있다. 이 근사화는 함수에 대한 입출력 값만으로 이루어지는 것으로 시스템에 적용할 경우 비선형 동적 시스템에 대한 수학적 모델링의 사전 지식을 필요로 하지 않으며 단지 입출력에 관한 정보와 적절한 학습 알고리즘만으로 구현되어 제어가 실현되도록 하며, 그리고 학습에 의한 환경 적응능력을 가진다. 제어 도중의 환경변화를 예상할 수 있는데 신경망의 학습능력은 이미 학습되어있는 정보를 바탕으로 이러한 변화를 극복하게 하여 변화된 환경에도 적절히 적응케 한다. 또한, 잡음에 대한 강건한 능력을 가진다. 이것은 불완전한 정보가 들어올지라도 거기에 둔감하여 원하는 결과치를 그대로 유지할 수 있는 능력으로서 외란으로 인해 발생될 수 있는 불확실성을 보상한다. 그러나, 이러한

다층신경회로망은 학습시간이 길다는 점과 국부 최소값에서 벗어나지 못할 가능성이 있다는 단점이 있다.

본 연구에서는 이러한 다층신경회로망의 단점인 학습시간이 긴 것과 국부 최소값에 빠질 위험을 보완하기 위해서 이동로봇의 궤적추적제어에서 다층신경회로망의 초기 가중치를 실수 코딩 유전 알고리즘(Real Coding Genetic Algorithm:RCGA)으로 최적화시켜서 학습시간을 줄이고 전역적인 탐색으로 국부 최소값에 빠지는 위험을 없앤 후 역전파 알고리즘(Back-propagation Algorithm:BPA)을 사용하여 이동로봇의 실시간 궤적추적 신경제어기를 설계하여 그 성능을 컴퓨터 시뮬레이션을 통하여 입증하였다.

2. 이동로봇의 모델링

2.1 이동로봇의 기구학

직교좌표에서 정의된 2차원 평면에 놓여진 이동로봇은 Fig. 1에 보여지고 있다. 이동로봇은 두 개의 독립적으로 구동되는 바퀴와 하나의 무동력 바퀴가 달려있는 구조이다. Fig. 1에서 좌표계(X, Y)는 이동 로봇의 절대위치를 지정하는 절대좌표계이다. 그리고, 두 개의 구동바퀴의 중앙의 점 C에 이동 로봇의 자체 좌표계(x, y)를 설정한다. 이동 로봇은 X-Y평면상에서 이동하므로 이동 로봇의 위치와 방향을 표시하려면 두 개의 위치변수 x, y와 방향변수 θ 가 필요하다. 이동 로봇은 직접 기준좌표계의 절대위치를 추종할 수 없고, 기준 좌표계로부터 몸체 좌표계까지의 상대좌표로 제어된다. 따라서, 이 기준좌표계로 표시된 좌표값으로부터 현 몸체 좌표계의 값에 따라 오른쪽과 왼쪽 바퀴의 대응하

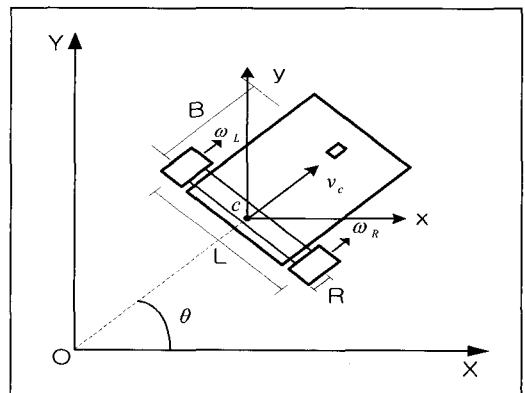


Fig. 1 Mobile robot modeling & coordinate

는 회전량 q_r 과 q_l 로 각각 변환한다. 이 과정은 이동 로봇이 Non-Holonomic 시스템이기에 역기구학에 의해 직접적으로 q_r , q_l 을 구할 수 없다.

이동로봇의 제어를 수행하기 위해서는 순수구름조건(pure rolling condition)과 미끄러짐 없음 조건(non slipping condition)이 만족한다고 가정한다. 순수구름조건은 이동로봇의 바퀴와 접촉면 사이의 순간적 이동 방향으로의 상대속도가 0이라는 조건이고, 미끄러짐 없음 조건은 이동로봇의 바퀴와 지면과 접촉면 사이에서 이동방향의 수직방향 순간적 상대속도가 0이라는 조건이다. 순수구름조건을 각 바퀴에 대해 수식으로 표현하면 다음 식 (1), (2)와 같다.

$$-\cos \theta \dot{x} - \sin \theta \dot{y} - \frac{L}{2} \dot{\theta} + R \dot{q}_r = 0 \quad (1)$$

$$-\cos \theta \dot{x} - \sin \theta \dot{y} + \frac{L}{2} \dot{\theta} + R \dot{q}_l = 0 \quad (2)$$

L 은 몸체의 지름, R 은 양쪽 구동바퀴의 반지름, $\dot{q}_r (= \omega_r)$ 은 오른쪽 바퀴의 운동, $\dot{q}_l (= \omega_l)$ 은 왼쪽바퀴의 운동을 나타낸다. 그리고, 미끄러짐 없음 조건은 수식으로 다음과 같이 표시된다.

$$-\sin \theta \dot{x} + \cos \theta \dot{y} = 0 \quad (3)$$

Fig. 1에서 이동로봇의 무게중심의 평균이동속도를 v_c , 오른쪽과 왼쪽 두 구동바퀴의 각속도를 ω_r , ω_l 그리고, X 축과 이동로봇과의 각을 θ 라고 하면 이동로봇의 진행방향으로의 속도와 각속도는 다음과 같다.

$$\dot{x} = \frac{R}{2} (\dot{q}_r + \dot{q}_l) \cos \theta \quad (4)$$

$$\dot{y} = \frac{R}{2} (\dot{q}_r + \dot{q}_l) \sin \theta \quad (5)$$

$$\dot{\theta} = \frac{R}{L} (\dot{q}_r - \dot{q}_l) \quad (6)$$

p 를 이동로봇의 현재위치, \dot{p} 를 이동로봇의 속도라고하면 바퀴운동과 직교좌표계상의 운동관계는 자코비안 행렬에 의해 다음과 같은 관계식으로 표시된다.

$$\dot{p} = J(q) \dot{q} \quad (7)$$

식 (7)에서 $\dot{p} = [\dot{x} \ \dot{y} \ \dot{\theta}]^T$ 는, $\dot{q} = [\dot{q}_r \ \dot{q}_l]^T$ 이며 자코비안 행렬 $J_{3 \times 2}$ 는 다음과 같이 정의된다.

$$J_{3 \times 2} \cong \begin{bmatrix} \frac{R}{2} \cos \theta & \frac{R}{2} \cos \theta \\ \frac{R}{2} \sin \theta & \frac{R}{2} \sin \theta \\ \frac{R}{L} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix} \quad (8)$$

2.2 이동로봇의 동적방정식

이동로봇의 동역학 모델제어를 위해서는 라그랑지법을 이용하여 이동로봇의 동역학적 운동방정식을 유도한다. 기준좌표계에 대한 이동로봇의 위치에너지는 2차원 평면상에서만 운동하고, 탄성체가 없으며 시간이나 q , \dot{q} 에 대한 변화량이 없으므로 $U=0$ 이다. 그러면, Fig. 1의 이동로봇에 대한 라그랑지 방정식은 다음과 같다.

$$\frac{d}{dt} \left(\frac{\partial T}{\partial \dot{q}} \right) - \frac{\partial T}{\partial q} = Q_i \quad (9)$$

여기서, T 는 운동에너지, Q 는 일반화된 힘을 의미한다. 이동로봇의 운동에너지 T 는 직교좌표상에서의 선형운동과 회전운동의 결합으로 구해지므로 다음과 같이 나타난다.

$$T = \frac{1}{2} W v^2 + \frac{1}{2} I \omega^2 \quad (10)$$

여기서, W 는 이동로봇의 몸체질량 m_a 와 두바퀴의 질량 $2m_b$ 의 합이고, I 는 몸체의 관성모멘트 I_a 와 두바퀴의 관성모멘트 $2I_b$ 의 합이다.

그러므로, 이동로봇의 운동에너지를 이동로봇의 이동방향에 대한 식으로 다시 정리하면 다음과 같다.

$$T = \frac{1}{2} m_a \dot{x}^2 + \frac{1}{2} m_a \dot{y}^2 + 2 \frac{1}{2} m_b \dot{x}^2 + 2 \frac{1}{2} m_b \dot{y}^2 + \frac{1}{2} I_a \dot{\theta}^2 + 2 \frac{1}{2} I_b \dot{\theta}^2 \quad (11)$$

위의 식 (11)을 식 (4)~(6)을 적용하여 다시 정리하면 다음과 같다.

$$T = \frac{R^2}{8} \left(W + \frac{4I}{L^2} \right) (\dot{q}_r^2 + \dot{q}_l^2) + \frac{R^2}{4} \left(W - \frac{4I}{L^2} \right) \dot{q}_r \dot{q}_l \quad (12)$$

이동로봇의 일반화된 힘 Q 는 중력과 관성력을 두바퀴와 접촉면과의 마찰이 없다는 조건에 의한 두바퀴에 가해지는

모든힘을 의미한다. 그러므로 이것은 각 바퀴에 가해지는 토크 $\tau = [\tau_r \ \tau_l]^T$ 로 나타낼 수 있다.

그러므로, 이동로봇의 라그랑지 방정식에 의한 이동로봇의 동적 운동방정식은 식 (12)를 식 (9)에 대입하여 정리하면 다음과 같다.

$$M\ddot{q} = \tau \tag{13}$$

식 (13)에서

$$M = \begin{pmatrix} \frac{R^2}{4} (W + \frac{4I}{L^2}) & \frac{R^2}{4} (W - \frac{4I}{L^2}) \\ \frac{R^2}{4} (W - \frac{4I}{L^2}) & \frac{R^2}{4} (W + \frac{4I}{L^2}) \end{pmatrix} \tag{14}$$

$$\ddot{q} = [\ddot{q}_r \ \ddot{q}_l]^T, \ \tau = [\tau_r \ \tau_l]^T \text{ 이다.}$$

3. 유전 알고리즘을 이용한 다층 신경회로망 구성

유전 알고리즘의 표현법은 전통적으로 이진 코딩을 사용하였다. 이 표현법과 더불어 사용된 기존의 유전 연산자들은 이론적 분석을 용이하게 하여 이 결과 유전 알고리즘의 이론적 기초가 되는 스키마 이론이 나오게 되었다. 기존의 유전 알고리즘은 탐색영역이 크거나, 고정밀, 제약조건을 가지는 최적화 문제에는 적용하기가 어렵다. 흔히 해에 대한 사전지식이 결여될 경우에는 큰 탐색영역이 선택되고, 비록, 탐색영역이 작다 하더라도 정밀도를 높게 되면 염색체 길이가 길어지게 된다. 매우 긴 염색체는 대단히 큰 탐색공간을 만들게 되어 이로 인해 계산 부담이 증가할 뿐만 아니라 경우에 따라 잘 동작하지 않는다.

기존의 이진 코딩이 가지는 이런 문제점을 해결하기 위하여 제안된 한 방법이 실수코딩이다. 실수 표현법을 채용함으로써 염색체 벡터는 해 벡터와 같은 요소들로 구성된 벡터로 코딩된다. 이로써 문제공간에서 가까운 두 점은 표현공간에서도 역시 가깝게 된다. 실수 코딩의 장점은 상당히 큰 정의 영역을 표현할 수 있고, 정밀도는 계산 환경에 따라 다르지만 일반적으로 이진 코딩의 경우보다 훨씬 우수하다.

본 논문에서는 실수코딩 유전 알고리즘을 사용하여 신경회로망의 가중치를 최적화 시키고자한다. 그런 다음 최적화된 가중치값을 이용하여 역전파 알고리즘으로 다층 신경회로망을 실시간 학습시켜 원하는 출력을 얻고자한다.

실수 코딩 유전 연산자 중에서 재생산은 개체의 적합도를 기반으로 하여 동작하기 때문에 교배나 돌연변이와는 달리

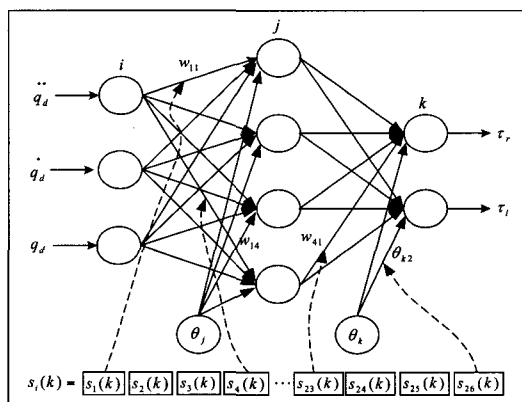


Fig. 2 Structure of multi layer neural network for learning by RCGA

염색체 표현에 자유롭다. 그러므로, 이진 코딩에서 사용되는 재생산 연산자를 사용할 수 있다. 본 논문에서는 무울렛 휠 연산자를 사용하였다. 그러나, 교배 연산자와 돌연변이 연산자는 정보를 교환하기 위한 메카니즘과 정보를 변경시켜주는 기구로서 그 원리는 코딩법과 표현법에 종속된다. 그러므로, 이진 코딩이나 기호 코딩을 기반으로 하는 연산자는 적용하기가 어렵다. 본 논문에서는 실수 코딩 유전 연산자에 적합한 연산자로 교배 연산자로서는 단순 교배, 돌연변이 연산자로서는 균등 돌연변이를 사용하였다.

Fig. 2는 본 논문에서 제안한 실수 코딩 유전 알고리즘 학습을 위한 다층 신경회로망의 구조를 보여주고 있다. $q_d, \dot{q}_d, \ddot{q}_d$ 는 입력 벡터, i 는 입력층, j 는 은닉층, k 는 출력층, w_{ij} 는 가중치 벡터 그리고, $[\tau_r \ \tau_l]^T$ 는 출력벡터이다. 여기서, $s_i(k)$ 는 실수 코딩 유전 알고리즘에서의 염색체 벡터로서 다층 신경회로망의 가중치 벡터를 나타낸다.

4. 제어기 설계

Fig. 3은 본 논문에서 제안한 제어계를 나타내는 블록선도이다.

구조 불확실성 및 비 구조적 불확실성으로부터 발생하는 오차를 보상하기 위한 뉴런 Feedforward 제어신호 및 feedback 제어신호를 이용한 제어기의 오차방정식은 다음과 같다.

$$\begin{aligned} & \hat{M}(q)u^* + \hat{H}(q, \dot{q}) + \tau_n \\ & = M(q)\ddot{q} + H(q, \dot{q}) + F(\dot{q}) \end{aligned} \tag{15}$$

$$u^* = \ddot{q}_d + K_v(\dot{q}_d - \dot{q}) + K_p(q_d - q) \quad (16)$$

여기서, 중력과 관성력을 비롯한 코리올리력은 마찰이 두 배귀와 접촉면과의 마찰이 없다는 조건에 의하여 본 논문에서는 고려하지 않았다. 다만 신경회로망 제어기에서 이러한 고려치 않은 비선형적인 항들을 보상해준다고 가정하였다. 그러므로, 위의 식 (15), (16)을 다시 정리하면 다음과 같다.

$$\ddot{e} + K_v\dot{e} + K_p e = \hat{M}(q)^{-1} [\Delta M(q)\dot{q} + F(\dot{q}) - \tau_n] \quad (17)$$

여기서, 우변항을 신경회로망의 학습신호로 적용하여 점진적으로 영으로 수렴하게 되어 이상적인 시스템에 접근하게 된다.

본 논문에서는 Feedforward 제어기인 다층 신경회로망 제어기를 실수 코딩 유전 알고리즘-BP법으로 연결강도 학습의 초기를 실수 코딩 유전 알고리즘을 사용하여 수행하면서 최적의 해를 찾아내고, 더 이상 수렴하지 않는 부분에서부터 BP로 교체하는 방법으로 학습을 수행하였다. 실수 코딩 유전 알고리즘은 최적해의 근방까지는 상당히 빠르게 수렴하는 것이 가능하지만, 거기에서부터 최적해로의 탐색이 약점이다. 실수 코딩 유전 알고리즘-BPA법에서는 초기에 실수 코딩 유전 알고리즘을 이용하여 최적의 연결강도에 가까이 까지 학습시키고 나서, BPA로 교체한 후 최적해까지 찾도록 하는 것을 의도하고 있다.

Feedback 제어기에는 기본적인 시스템 파라미터가 추정되어지고 이를 학습신호로 이용하는 신경망 제어기는

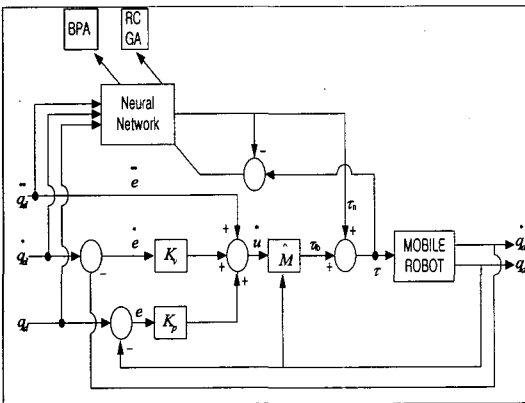


Fig. 3 The block diagram of proposed trajectory controller structure for mobile robot

실수 코딩 유전 알고리즘과 역전파 알고리즘을 학습법으로 사용함으로써 스스로의 학습능력을 통하여 연결강도가 갱신되어 지능적인 제어 기능이 수행되어 지도록 하는 것이다.

5. 모의실험

모의실험은 최대 선속도 1.0m/s, 각속도 1rad/s와 최대 선가속도 3m/s², 각가속도 3rad/s²로 수행하였고, 성능실험을 하기 위한 위치오차와 속도오차로 구성된 PD 게인 K_p와 K_v는 일반적인 단순 2차 감쇠기 시스템에서 잡을 수 있는 크기인 K_p=(K_v/2)²=100, K_v=20으로 정하였다. 초기상태는 자세오차만 가지는 상태로 단위는(cm, cm, degree)^T이고 샘플링 시간은 0.001초이다.

본 연구에서 제한한 제어기의 성능은 연속직선에 대하여 성능실험을 수행하였다. 기준 속도가 10m/s, 초기 자세 오차가(10, 10, 45)인 직선에 대한 성능실험에서 Fig. 4는 PD 제어기에 의한 고전적인 방법에 의한 이동로봇의 궤적추적

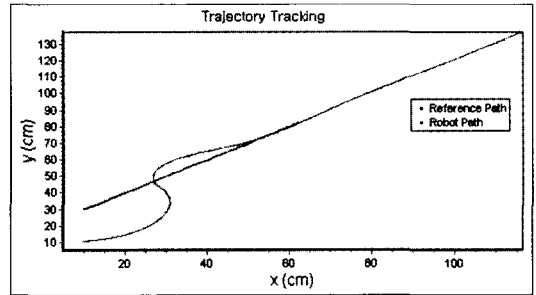


Fig. 4 Trajectory tracking of Mobile Robot using PD controller(Linear)

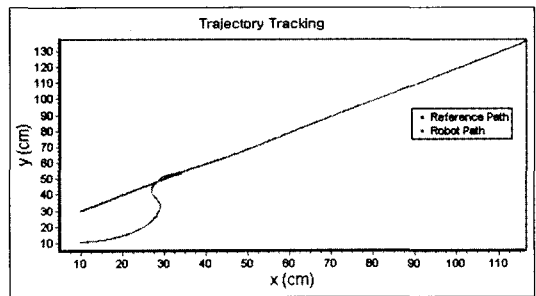


Fig. 5 Trajectory tracking of Mobile Robot using proposed controller(Linear)

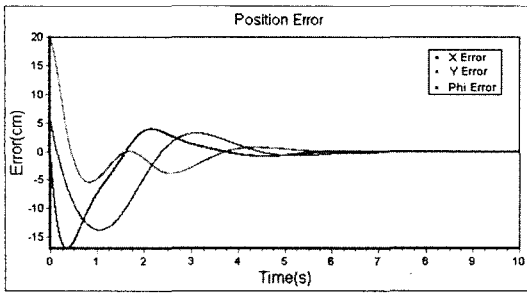


Fig. 6 Error value of trajectory tracking using PD controller (Linear)

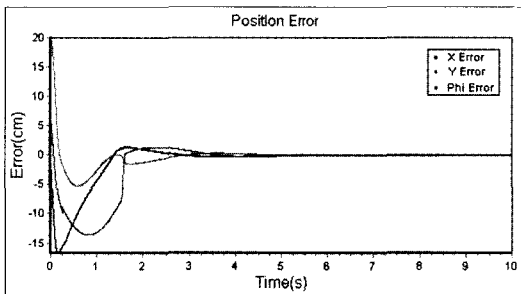


Fig. 7 Error value of trajectory tracking using proposed controller(Linear)

결과를 나타낸 것이고, Fig. 5는 본 연구에서 제안한 제어기에 의한 결과이다. Fig. 4~Fig. 7에서 알 수 있듯이 제안한 제어기가 PD 제어기에 비하여 진동이 작고, 실제 속도가 PD 제어기에 비하여 명령속도에 빠르게 추종하는 결과를 보여 주고 있다.

6. 결론

본 연구는 Feedforward 제어기인 다층 신경회로망 제어기를 실수 코딩 유전 알고리즘-역전파 알고리즘으로 연결강도 학습의 초기에 실수 코딩 유전 알고리즘을 사용하여 최적의 가중치를 찾아낸 다음 역전파 알고리즘으로 학습을 수행하였다. 실수 코딩 유전 알고리즘은 최적해의 근방까지는 상당히 빠르게 수렴하는 것이 가능하지만, 거기서부터 최적해로의 탐색이 약점이다. 실수 코딩 유전 알고리즘-역전파 알고리즘에서 초기에 실수 코딩 유전 알고리즘을 이용하여 최적의 다층 신경회로망 연결 가중치를 찾아내고 역전파 알고리즘으로서 이동로봇을 원하는 궤적을 실시간으로 추적

하도록 하였다. 본 논문에서 실수 코딩 유전 알고리즘의 적합도 함수로서는 Feedback 오차신호 함수를 사용하여 실수 염색체의 적합도를 결정하였다.

Feedback 제어기에는 기본적인 시스템 파라미터가 추정되어지고 이를 학습신호로 이용하는 뉴럴 제어기는 실수코딩 유전 알고리즘과 역전파 알고리즘을 학습법으로 사용함으로써 스스로의 학습능력을 통하여 연결강도가 갱신되어 지능적인 제어 기능이 수행되어 지도록 하는 것이다.

이동로봇은 논홀로노믹(nonholonomic)구속 조건을 가지고 있으므로 정밀한 제어를 위해서는 동적 모델을 기반으로 하고 시스템에 포함될 수 있는 구조적 불확실성 및 비구조적 불확실성을 고려하여야한다. 이러한 고려사항을 유전 알고리즘과 신경회로망이라는 지능적인 제어 알고리즘으로 해결하였다. 신경회로망의 낮은 응답특성을 실수 코딩 유전 알고리즘을 통하여 가중치를 최적화함으로써 보상해 주었다. 따라서, 신경회로망의 역전파 알고리즘에 의한 결과보다 훨씬 빠른 응답을 얻을 수 있었다.

후 기

본 연구는 2003년도 경남대학교 학술연구비지원에 의해 수행되었습니다.

참 고 문 헌

- (1) Sarkar, N. and Yun, X., 1998, "Traction control of wheeled vehicles using dynamic feedback approach," *IEEE/RSJ International Conference on Intelligent Robots and Systems*, Vol. 1, pp. 413~418.
- (2) Pomet, J.-B., Thuilot, B., Bastin, G. and Campion, G., 1992, "A hybrid strategy for the feedback stabilization of nonholonomic mobile robots," *IEEE International Conference on Robotics and Automation*, Vol. 1, pp. 129~134.
- (3) Deng, Z., and Brady, M., 1993, "Dynamic tracking of a wheeled mobile robot," *IEEE/RSJ International Conference on Intelligent Robots and Systems*, Vol. 2, pp. 1295~1298.
- (4) Fierro, R., and Lewis, F. L., 1998, "Control of a nonholonomic mobile robot using neural networks," *IEEE Transactions on Neural Networks*, Vol. 9, pp.

589~600.

(5) Slotine, J., and Li, W., 1991, *Applied Nonlinear Control*, Prentice-Hall.

(6) Han, S. H., 2002, "Intelligent Control Design of Mobile robot Using Neural-Fuzzy Control Method", *Trans. of KSMTE*, Vol. 11, No. 4, pp. 62~67.