

신경회로망을 이용한 위치센서 없는 스위치드 릴럭턴스 전동기의 제어시스템

백원식*, 임태훈*, 배성우*, 김남훈*, 최경호**, 김동희*, 김민희***

*영남대학교, **경북전문대학, ***영남이공대학

A Position Sensorless Control System of SRM using Neural Network

Won-Sik Baik*, Tae-Hoon Lim*, Sung-Woo Bae*, Nam-Hun Kim*,
Kyeong-Ho Choi**, Dong-Hee Kim*, and Min-Huei Kim***

*Yeungnam University, **Kyungbuk College, ***Yeungnam College of Science & Tech.

ABSTRACT

This paper presents a position sensorless control system of Switched Reluctance Motor(SRM) using Neural Network. The basic algorithm of this scheme is based on the flux linkage characteristic according to the phase currents and rotor position. A sufficient experimental data was used for neural network training. The proposed position sensorless control system was realized using TMS320F240 DSP. The experimental result shows some good results, and verifies the possibility of this algorithm.

Keywords : SRM, Sensorless control, Neural network.

1. 서 론

최근 간단한 구조와 높은 효율 등의 많은 장점을 지니고 있는 스위치드 릴럭턴스 전동기에 대한 관심이 고조되고 있으며, 전력전자분야 및 디지털 연산 장치의 발전에 따라 적용이 확대되고 있다. SRM은 회전자 위치에 따라 적정 고정자 권선을 여자시킴으로써 회전력을 발생하기 때문에 회전자 위치 정보가 필수적으로 요구된다^{[1][2]}. SRM의 회전자 위치검출을 위해서는 엔코더, 레졸버 등의 위치검출기가 사용되고 있으나, 이러한 회전자 위치검출장치는 시스템의 비용을 증가시키고 열악한 환경에서의 전동기의 신뢰성을 저감시키며 전동기 부피를 증가시키는 요인이 된다. 최근에는 위치검출장치 없이 SRM을 구동하기 위한 연구가 활발히 진행되고 있으며, 이러한 연구들은 모두 회전자 위치에 따라 변화하는 SRM의 인덕턴스 특성을 기본으로 하고 있다. 회전자 위치정보를 내포하고 있는 인덕턴스 값은 SRM의 구조적인 특성상 전류에 따

라 그 크기가 많이 달라지므로 정밀한 회전자 위치 추정을 위해서는 전류에 따른 인덕턴스 변화에 대한 보상이 이루어져야 한다^{[4]-[8]}. 본 논문에서는 보다 정밀한 회전자 위치 추정을 위해 신경회로망을 적용하였으며, 전류 및 쇄교자속에 따른 회전자 위치정보에 대한 근사함수가 유도되었다. 제안된 알고리즘은 실험을 통해 검증되었으며, 추정된 회전자 위치정보를 적용한 속도응답특성을 통해 센서리스 알고리즘의 실현 가능성이 확인되었다.

2. SRM의 수학적 모델링

SRM은 고정자와 회전자가 모두 돌극형 구조로 이루어져 있고, 고정자에만 집중권으로 권선이 감겨 있으며, 회전자 위치에 따라 적정 고정자 권선을 여자시킴으로써 회전력을 발생한다.

기계적 에너지로 변환되는 에너지의 크기는 철심의 자기적 포화와 프린징 현상을 무시함으로써 용이하게 해석될 수 있으며, 이러한 가정 하에서 SRM의 한상의 전압과 입력에너지는 다음과 같이 나타낼 수 있다^{[1][2]}.

$$\begin{aligned} v &= Ri + \frac{d\Psi}{dt} = Ri + \omega_m \frac{d\Psi}{d\theta} \\ &= Ri + \omega_m \frac{d(Li)}{d\theta} = Ri + L \frac{di}{dt} + \omega_m i \frac{dL}{d\theta} \end{aligned} \quad (1)$$

$$vi = Ri^2 + Li \frac{di}{dt} + \omega_m i^2 \frac{dL}{d\theta} \quad (2)$$

입력의 시점에서의 자계저장에너지의 변화량은 다음과 같이 나타낼 수 있다.

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \left(\frac{1}{2} Li^2 \right) &= \frac{1}{2} i^2 \frac{dL}{dt} + Li \frac{di}{dt} \\ &= \frac{1}{2} i^2 \omega_m \frac{dL}{d\theta} + Li \frac{di}{dt} \end{aligned} \quad (3)$$

기계적인 에너지로의 전력변환은 입력에너지에서 저항에 의한 손실과 자계저장에너지의 변화량을 제외한 나머지에 해당되므로 식 (2)와 식 (3)으로부터 다음과 같이 나타낼 수 있다.

$$\begin{aligned} p_{mech} &= vi - Ri^2 - \frac{d}{dt} \left(\frac{1}{2} Li^2 \right) \\ &= \frac{1}{2} i^2 \omega_m \frac{dL}{d\theta} = \omega_m T_e \end{aligned} \quad (4)$$

식 (4)로부터 출력 토크 T_e 는 다음과 같이 나타낼 수 있다.

$$T_e = p_{mech} / \omega_m = \frac{1}{2} i^2 \frac{dL}{d\theta} \quad (5)$$

3. 센서리스 알고리즘

3.1 쇄교자속 추정

SRM은 회전자 위치에 따라 인덕턴스가 변하기 때문에 상전압 및 상전류로부터 회전자의 위치 추정이 가능하다. 그림 1은 0.4[A] 단위의 전류와 2도 단위의 회전자 위치각에 따라 실험 및 유한 요소해석을 통해 얻어진 3상 1마력 6/4극 SRM의 전류 및 회전자 위치에 따른 인덕턴스를 나타내고 있다.

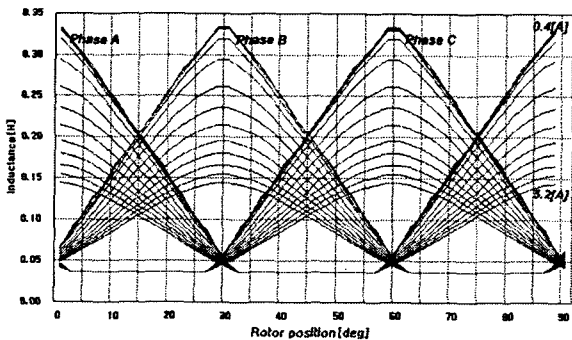


그림 1. 회전자 위치와 전류에 대한 인덕턴스의 변화
Fig. 1. Inductance variation according to rotor position and current

회전자 위치정보를 포함하고 있는 인덕턴스는 상전압 및 상전류로부터의 쇄교자속을 통해 추정될 수 있으며, 쇄교자속은 패러데이 법칙으로부터 다음과 같이 나타낼 수 있다.

$$\lambda = \int (v - Ri) dt \quad (6)$$

비대칭 브리지형 컨버터에서의 회전자 위치 추정을 위한 쇄교자속은 스위칭 소자 및 다이오드에서의 전압강하를 무시할 경우 스위칭 상태에 따라 다음과 같이 구할 수 있다.^[1]

$$\omega \frac{d\lambda}{d\theta} = d_1 [v - Ri] + d_2 [-Ri] + d_3 [-v - Ri] \quad (7)$$

여기서 v , R , i , ω 는 각각 전원전압, 상저항, 상전류 및 회전속도를 나타내고, d_1 은 권선에 전원전압이 인가된 시간을 나타내고, d_2 는 하나의 스위치 및 하나의 다이오드를 통해 전류가 흐르고 있는 시간을 나타내며, d_3 는 두개의 다이오드를 통해 전류가 흐르고 있는 시간을 나타낸다.

식 (7)을 통해 쇄교자속은 전원전압에서 권선저항에 의한 전압강하를 제외한 나머지를 적분함으로써 근사적으로 유도될 수 있으며, 제어 프로그램 내에서의 보다 정밀한 쇄교자속의 추정을 위해서는 Tustine의 근사법을 적용하여 다음과 같이 구할 수 있다.

$$\lambda(k) = \lambda(k-1) + 0.5T(v(k) - Ri(k) + v(k-1) - Ri(k-1)) \quad (8)$$

여기서 T 와 k 는 각각 샘플링 주기와 샘플링 시점을 나타낸다.

3.2 신경회로망을 이용한 회전자 위치 검출

쇄교자속과 전류에 따른 회전자 위치각의 비선형적인 함수는 신경회로망을 적용함으로써 효과적으로 모델링 될 수 있다.^{[7][8]} 신경회로망은 복잡한 문제에 대한 근사해를 신속히 찾아낼 수 있으며, 패턴인식에 대한 능력이 뛰어나고, 단편적인 정보로부터 연관된 전체적인 정보의 유추가 가능하다는 많은 장점이 있다. 따라서 신경회로망은 현재 신호 해석 및 처리, 공정제어, 노이즈 필터링, 의료분야의 진단 등을 포함한 많은 분야에서 적용되고 있다.^{[3][4]}

패턴인식을 비롯한 여러 분야에서 가장 보편적으로 적용되는 역전파 네트워크(back-propagation network)에서의 각 뉴런의 출력은 다음과 같이 나타낼 수 있다.

$$\begin{aligned} S &= \sum_{k=1}^N X_k W_k + b \\ Y &= \frac{1}{1 + \exp(-S)} \end{aligned} \quad (9)$$

여기서 X_k 는 입력 데이터, W_k 는 연결강도, b 는 바이어스, S 는 입력 가중합, 그리고 Y 는 출력을 나타낸다. 본 논문에서는 전류 및 쇄교자속에

따른 회전자 위치에 대한 비선형적인 함수의 근사화를 위해 2개의 입력층과 10개의 은닉층, 그리고 1개의 출력층 뉴런의 역전파 네트워크를 구성하였다. 활성화 함수는 시그모이드(sigmoid) 함수를 적용하였으며, 학습을 위한 데이터는 실험을 통해 구한 전류 및 쇄교자속에 대한 회전자 위치각이 적용되었다.

신경회로망의 학습을 위해서는 Neural Works사의 Professional II/plus Ver. 5.4 프로그램을 사용하였으며, 그림 2는 신경회로망의 학습을 위한 프로그램을 나타내고 있다. 그림 3은 학습된 신경회로망을 통해 구해진 쇄교자속 및 전류에 따른 회전자 위치각을 나타내고 있다.

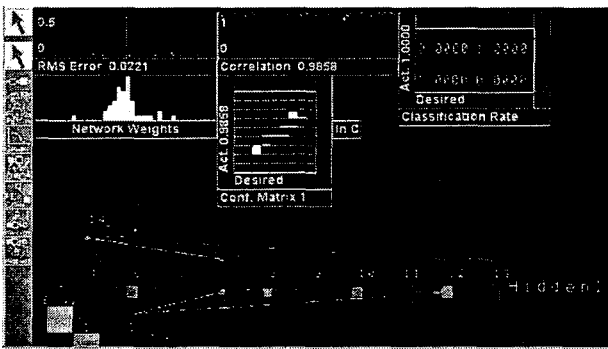


그림 2. 신경회로망의 학습을 위한 프로그램
Fig. 2. Program for the neural network training

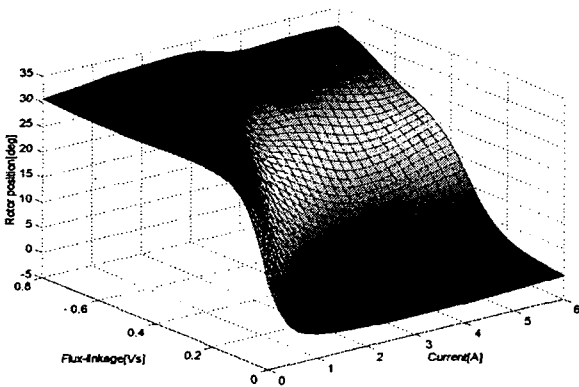


그림 3. 학습된 신경회로망을 통해 구한 쇄교자속 및 전류에 따른 회전자 위치각
Fig. 3. Rotor position according to the flux-linkage and current obtained by trained NN

4. 시스템 구성 및 실험결과

4.1 시스템 구성

본 논문에서 제안된 SRM의 위치센서 없는 제어

시스템의 블록도를 그림 4에 나타내었다. 제어시스템에서 구동용 컨버터는 제어가 용이한 비대칭 브리지 컨버터가 적용되었고, 정격이 1200[V], 75[A]인 Semikron사의 IGBT SMK75GAL과 SMK75GAR을 사용하였다. 게이트 드라이브는 Semikron사의 SKHI71을 사용하였으며, 부하토크는 Leroy Somer사의 3000[rpm], 50[Nm], 정격의 FP. 15/30 파우더 브레이크를 사용하여 제어하였다. 모든 제어기는 DSP(Digital Signal Processor)내에서 디지털방식으로 구성하여 제어기의 구성이나 설계를 용이하게 하였다. 제안된 알고리즘은 기본적인 PI 속도제어기와 전류제어기로 구성되어 있으며, 회전자 위치추정을 위한 쇄교자속은 권선 저항에 의한 전압강하를 고려하기위해 전류센서로부터의 전류값과 PWM 게이팅 신호를 통해 연산되었다. 추정된 쇄교자속은 저역통과필터를 거쳐 위치추정에 활용되었으며, 위치추정기는 신경회로망을 통해 얻어진 회전자 위치각의 근사함수를 이용하여 2-D 룩업테이블로 구성되었고, 쇄교자속과 전류지령으로부터 회전자 위치각이 추정될 수 있도록 구성하였다.

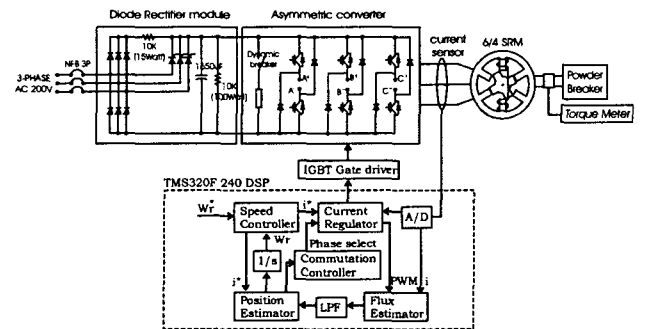


그림 4. 위치센서 없는 제어시스템의 블록도
Fig. 4. Block diagram of the position sensorless control system

4.2 실험결과

그림 5는 PWM 스위칭 신호와 상전류로부터 추정된 상전압과 쇄교자속을 나타내고 있다. 파형은 DSP 내에서 연산된 데이터를 PC와의 통신을 통해 얻은 후, Matlab 프로그램을 이용하여 나타내었다.

그림 6은 1000[rpm], 1[Nm]에서의 실제 회전자 위치각과 추정된 회전자 위치각을 나타내고 있다. 시뮬레이션에 비해 다소 추정 오차가 나타남을 알 수 있으나, 향후 컨버터 내에서의 전압강하를 고려한 쇄교자속의 추정 및 신경회로망의 온라인 학습을 통한 위치 추정기의 보정을 통해 정확한 회전자

위치각의 추정이 가능하도록 할 예정이다. 그림 7은 제안된 알고리즘에 의한 시스템의 동특성을 나타내고 있으며, 실험결과를 통해 제안된 알고리즘의 가능성이 확인되었다.

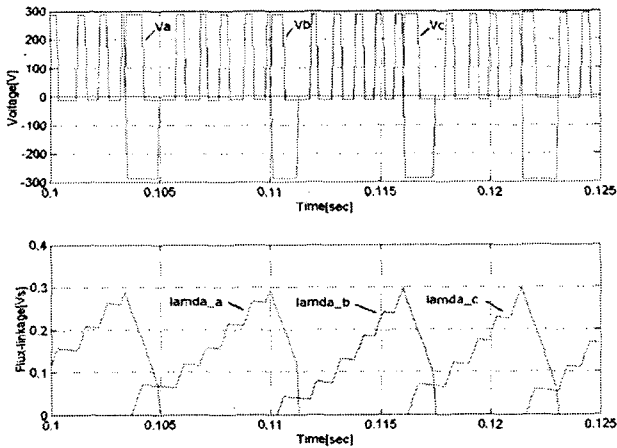


그림 5. 상전압 및 추정된 쇄교자속
Fig. 5. Phase voltage and estimated flux-linkage

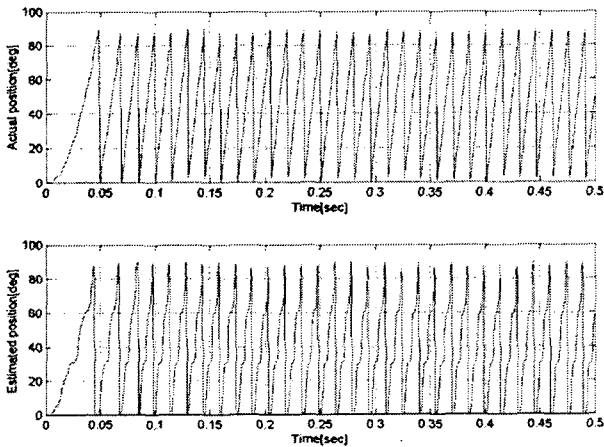


그림 6. 추정된 회전자 위치각
Fig. 6. Estimated rotor position

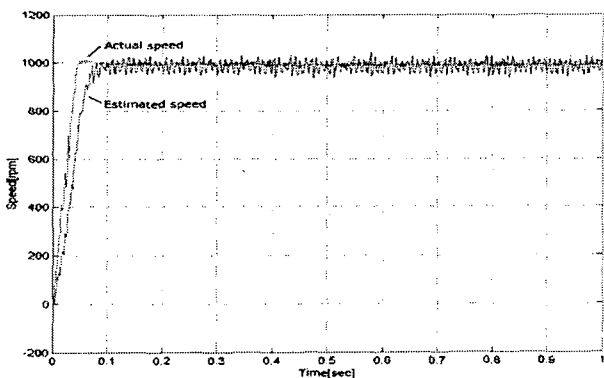


그림 7. 제안된 센서리스 알고리즘에 의한 속도 응답특성
Fig. 7. Speed response characteristics of proposed sensorless algorithm

5. 결 론

본 논문에서는 신경회로망을 이용하여 전류 및 쇄교자속에 대한 회전자 위치각의 비선형적인 함수를 근사화함으로써 위치센서 없이 SRM을 구동하는 방안에 관해 연구하였다. 쇄교자속의 추정은 DSP 내에서의 PWM 신호와 전류센서를 통한 상전류값만을 활용함으로써 시스템의 비용을 보다 저감되도록 하였으며, 실험을 통해 제안된 알고리즘의 활용 가능성을 확인하였다.

제안된 알고리즘은 저가의 시스템으로 적용이 가능할 것으로 사료되며, 향후 고속 연산이 가능한 보다 우수한 DSP를 적용한 시스템을 구성함으로써 정밀한 회전자 위치각의 추정과 가변속 구동시스템 및 고효율 운전을 위한 스위칭 각 제어 등과 같은 고성능의 위치센서 없는 제어시스템에 관해 연구할 예정이다.

참 고 문 헌

- [1] T.J.E Miler, *Electronic Control of Switched Reluctance Machines*, Newnes Pub., 2001
- [2] R. Krishnan, *Switched Reluctance Motor Drives*, CRC Press, 2001
- [3] Peter Vas, *Artificial-Intelligent-Based Electrical Machines and Drives*, Oxford Science Pub., 1999
- [4] NeuralWorks Professional II/plus Reference Guide, Neuralworks, 2001
- [5] Gabriel Gallegos-Lopez, Philip C. Kjaer, T.J.E Miler, "High-Grade Position Estimation for SRM Drives Using Flux Linkage/Current Correction Model", *IEEE Trans. on I.A.*, Vol. 35, No. 4, pp 859-869, July/Aug., 1999
- [6] H.J. Guo, M. Takahashi, T. Watanabe, O. Ichinokura, "A New Sensorless Drive Method of Switched Reluctance Motors Based on Motor's Magnetic Characteristics", *IEEE Trans. on Mag.*, Vol. 37, No. 4, pp 2831-2833, July, 2001
- [7] 백원식, 김남훈, 김동희, 최경호, 김민희, "SRM의 쇄교자속 모델링을 통한 회전자 위치추정기법의 시뮬레이션", *추계 전력전자학회 논문집*, pp 36-39, Nov., 2002
- [8] Erkan Mese, David A Torrey, "An Approach for Sensorless Position Estimation for Switched Reluctance Motors Using Artificial Neural Networks", *IEEE Trans. on PE*, Vol. 17, No. 1, pp 66-75, Jan., 2002