

무선 센서 네트워크에서 압축 센싱 기술의 활용과 상관 신호를 이용하는 복구 시스템의 성능 분석

최재건, 박상준, 이흥노*
광주과학기술원 정보기전공학부

{jgchoi, sjpark1, heungno}@gist.ac.kr

Compressive Sensing and its Applications in Wireless Sensor Network & Recovery Performance Analysis of Correlated Signals

Jae-Gun Choi, Heung-No Lee*
School of information and Mechatronics
Gwangju Institute of Science and Technology

요 약

본 논문은 기존의 Shannon-Nyquist sampling 이론에 근거한 Wireless Sensor Network(WSN) 시스템과 비교하여 Compressive Sensing(CS) 기술을 WSN에 적용 하였을 시 얻을 수 있는 장점들(복잡한 신호처리 과정의 생략, 분산 압축의 가능성)에 대해 논의하였다. WSN에서 관측된 신호들에 존재하는 상관성 정보를 이용해 전송된 신호를 복구 했을 경우 얻을 수 있는 장점을 시뮬레이션을 통해 보였다. 분석 결과, 신호들간의 상관 정보를 이용해 복구 했을 때의 성능이 이용하지 않는 경우와 성능보다 월등한 것을 알아냈다.

I. 서론

기존의 통신 시스템에서는 Shannon-Nyquist sampling 이론에 근거한 Analog-to-Digital Converter(ADC)를 이용하여 아날로그 신호를 디지털 신호로 변환을 한다. ADC를 이용하여 샘플링 된 디지털 신호들은 상당한 중복성(Redundancy)을 가지는데, 이러한 중복성은 전송 용량을 줄이기 위해 압축을 필요로 한다. 이 과정에서 모든 샘플링 된 신호들은 데이터 압축을 위해 하나의 협력 공간에 저장 되어야 한다. 이러한 과정은 통신을 하는데 있어서 지연을 유발하는 원인이 된다.

Donoho는 관측 신호가 희소하다는 가정하에, 복잡한 신호처리 과정을 간단한 행렬 연산을 통해 압축 신호를 얻는 Compressive Sensing(CS)이론을 제안 하였다[1]. 이 CS 이론은 다음 그림(Figure 1.)과 같이 중간신호처리 과정을 생략하여 압축 데이터를 얻어 전송하고, 전송된 적은 수의 압축 데이터로부터 원래의 신호를 복구할 수 있다는 것을 증명한다. 이러한 CS의 데이터의 압축과 간단한 신호처리 과정은 제한된 전력을 이용하여 신호 처리를 하는 센서(Sensor)로 구성된 Wireless Sensor Network(WSN)에 적용하기 적합하다.

본 논문에서는, CS 기법을 WSN에 적용을 했을 시에, 얻을 수 있는 긍정적인 효과들과 압축과정에서 센서간의 통신을 하지 않는 분산압축(Distributed compression)의 가능성을 논의 하였다. 마지막으로 센서간 관측 신호들에 존재하는 상관성(Correlation)을 이용하여 전송된 신호를 복구할 때와 이용하지 않고 복구 할 때의 성능을 실험을 통해 비교하였다.

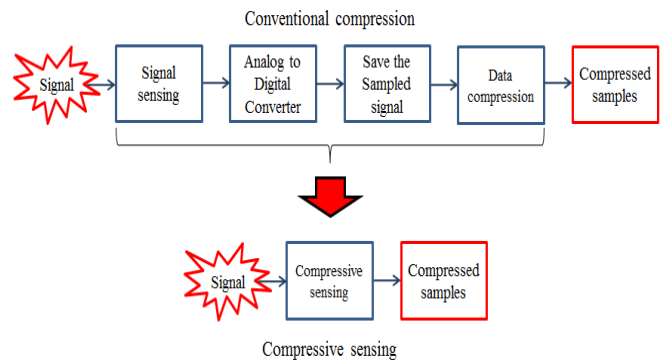


Figure 1. Conventional compression and Compressive sensing

II. 본론

A. 무선 센서 네트워크 & 센서간 상관 신호

전형적인 WSN은 관측을 위한 다수의 무선 센서들과 한 개 이상의 Fusion Center(FC)로 구성된다. 다수의 센서는 관측하고자 하는 지역에 분산되어 배치되고, 특정한 환경의 변화들을 관측하여 무선 채널을 통해 그 정보를 FC로 전송한다. 이러한 센서가 분산된 지역에 발생한 이벤트는 하나 또는 그 이상의 관련된 센서를 통해 동시에 관측된다. 따라서 센서들이 취득한 신호들은 서로 상관성을 가지게 된다 [2][3]. FC는 이러한 상관성을 가지는 신호들을 다수의 센서들로부터 전송받게 되고, 이러한 전송된 신호를 기존 신호로 복원하여 관측 지역에 발생한 전반적인 정보를 통합하여 제공한다.

B. 시스템 구조

기존의 센서 시스템은, 각 센서에서 관측된 신호들 사이에 존재하는 상관성(Inter-sensor correlation)을 이용한 압축을 수행하기 위해 센서간 통신을 필요로 한다(Figure 2). 센서간 통신을 통해 샘플을 모으기 위한 과정은 FC 로 데이터 전송을 하는데 있어 지연을 유발하고, 센서의 한정된 자원인 전력을 소비한다.

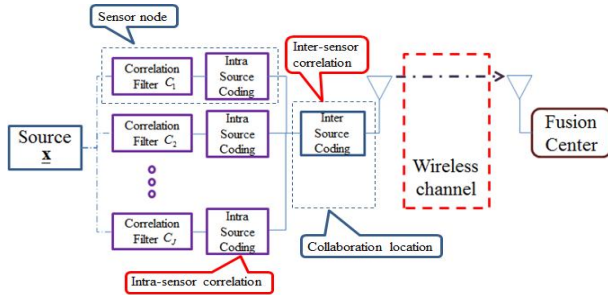


Figure 2. Conventional sensor network scheme

이와 달리 CS 기법을 적용하는 경우에는, 압축신호 y_j 는 다음의 식(1)을 통해 손쉽게 얻어진다. 센서에서 생성된 압축 신호는 FC 로 전송된다(Figure 3).

$$y_j = A_j x_j, \quad (j \in \{1, 2, \dots, J\}, \text{ sensor index}) \quad (1)$$

FC 는 센서에서 전송된 모든 압축신호를 수신한 후, 복구 알고리즘을 통해 모든 관측 신호를 알아낸다. 이 과정에서 WSN 에서 발생하는 신호들의 상관성 정보는 오직 FC 에서 수신된 신호를 복원을 하는데 이용이 되기 때문에 이는 기존의 WSN 과 같이 센서간의 통신을 요구하지 않는다. 오직 센서와 FC 와의 통신이 직접 이루어지므로 분산 압축(Distributed compression)의 가능성을 제공한다.

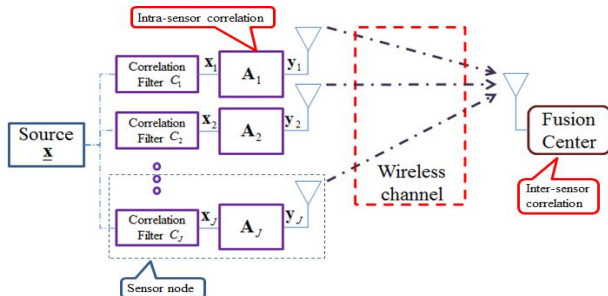


Figure 3. CS sensor network scheme

C. 실험

본 논문에서는 각 센서에서 관측된 신호들 사이에 상관성이 존재한다고 가정하고, 각각의 센서에서 관측된 최소 신호를 아래와 같이 생성하였다.

$$I(x) = \{k | x_k \neq 0, k = \{1, 2, \dots, N\}\}, |I(x)| = K \quad (2)$$

그리고 모든 센서에서 관측된 신호는, 영이 아닌 값을 가지는 위치(Support set)가 같다. 이렇게 생성된 센서간에 상관성이 큰 신호를 압축하여 전송을 하였다. 이 전송된 신호 y_j 에 대해, Simultaneous Orthogonal Matching Pursuit (S-OMP) 알고리즘을 이용한 협력 복구(Joint decoding)를 하였고, M 과 K 의 변화에 따라 복구 확률을 확인하는 실험을 하였다. 그리고 동일한 신호에 대해서 협력 복구를 하지 않는 경우와 비교하기 위해 OMP 알고리즘을 이용해 각각의 전송된 신호를 독립적으로 복구하여(Separate decoding), 그 차이를 실험을 통해 보였다[4].

D. 실험 결과

다음의 그림(Figure 4.)은 각각의 센서에 CS 이론을 적용해 전송한 압축신호를 위에서 언급한 알고리즘을 통해 복구한 결과이다. 신호간의 상관성 정보를 이용하여 복구하였을 경우(실선)의 성능이 상관성 정보를 이용하지 않는 경우(점선)보다 우수한 것을 알 수 있다. 즉, 복구 과정에서 상관성 정보를 이용하면 적은 압축 샘플의 개수로도 동일한 성능을 보여준다. 또한 영이 아닌 신호의 개수가 증가함에 따라 그 성능의 차이는 더욱 명확해 짐을 볼 수 있다.

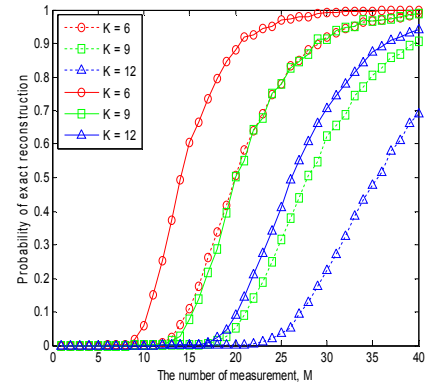


Figure 4. Joint (Solid line), Separate (Dotted line) decoding

III. 결론

본 논문에서는 WSN 에 CS 를 적용하였을 경우에 얻을 수 있는 장점들에 대해 논의하였다. WSN 구조의 특성상, 동일 이벤트를 관측함으로써 발생하는 신호의 상관성을 이용해 협력 복구를 했을 경우에 그렇지 않은 경우에 비해 동일한 복구 성능을 얻기 위해 더 적은 압축 샘플을 필요로 한다는 것을 시뮬레이션을 통해서 확인하였다. 이러한 점에서, 보다 효율적으로 상관성 정보를 이용하는 알고리즘의 개발은 이러한 WSN 시스템의 성능 향상에 기여하므로 향후 이에 대한 알고리즘 개발에 대해 연구 할 것이다.

ACKNOWLEDGMENT

이 논문은 2012년도 정부(교육과학기술부)의 재원으로 한국연구재단의 지원을 받아 수행된 연구임. (중견연구자-도약연구사업, No.2012-0005656)

참 고 문 헌

[1] D. L. Donoho, "Compressed sensing," IEEE Trans. Inform. Theory, vol. 52, no. 4, pp. 1289-1306, Apr. 2006

[2] A. Y. Yang, M. Gastpar, R. Bajcsy, and S. S. Sastry, "Distributed sensor perception via sparse representation," to appear in Proc. IEEE.

[3] M. F. Duarte, S. Sarvotham, D. Baron, M. B. Wakin, and R. G. Baraniuk, "Distributed compressed sensing of jointly sparse signals," Asilomar Conf. on Signals, Systems and Computers, pp. 1537-1541, 2005.

[4] J. A. Tropp and A. C. Gilbert, "Signal recovery from random measurements via orthogonal matching pursuit," IEEE Trans. Inform. Theor., vol. 53, no. 12, pp. 4655-4666, Dec. 2007.