

## 사물 인터넷 환경에서 무선 센서 기기의 전력 효율적 데이터 전송주기 결정을 위한 최적화 모형

이 세 원<sup>1</sup> · 임 성 화<sup>2\*</sup>

<sup>1</sup>부경대학교 경영학부

<sup>2</sup>남서울대학교 멀티미디어학과

## Analytic model for the Power-Optimal Data Transmission Interval of Wireless Sensors in Internet of Things

Se Won Lee<sup>1</sup> · Sung-Hwa Lim<sup>2\*</sup>

<sup>1</sup>Division of Business Administration, Pukyong National University, Busan 48513, Korea

<sup>2</sup>Department of Multimedia, Namseoul University, Cheonan 31010, Korea

### [요 약]

센서를 활용한 다양한 응용들의 등장으로 사물 인터넷 환경에서 무선 센서 기기들의 활용범위가 점점 넓어지고 있다. 그런데 무선 센서 특성상 전력자원의 한계가 있으므로, 무선 통신과 같이 전력소모가 큰 작업들을 에너지 효율적으로 운영해야 한다. 이를 위해, 본 논문에서는 수집된 센서 데이터를 모아서 전송하는 방식(data aggregation) 하에서 확률 모형 기반의 에너지 소비 모델을 개발하고, 개발된 모델을 기반으로 전력소비를 최소화하는 센서 데이터 전송주기를 구하였다. 또한, 분석 결과를 바탕으로 최적 전송주기의 성능을 수치예제로 보였다.

### [Abstract]

Wireless sensors in Internet of Things are getting closer to our daily lives. Since wireless sensors have limited battery power, energy efficient schemes should be employed. In this paper, we analyzed a system by using stochastic model and then solved an optimization problem, given that the gathered sensor data are aggregated before being transmitted to the sensor servers from a wireless sensor device. Using the developed model, we also proposed a optimal solution to determine the energy efficient sensor data transmitting interval. We also conducted performance evaluations of our proposals using numerical examples.

색인어 : 무선 기기, 사물 인터넷, 센서 네트워크, 에너지 보전성, 최적화 모형

Key word : Energy Conservation, Internet of Things, Sensor Network, Optimization Model, Wireless Devices

<http://dx.doi.org/10.9728/dcs.2018.19.7.1373>



This is an Open Access article distributed under the terms of the Creative Commons Attribution Non-Commercial License (<http://creativecommons.org/licenses/by-nc/3.0/>) which permits unrestricted non-commercial use, distribution, and reproduction in any medium, provided the original work is properly cited.

Received 22 June 2018; Revised 18 July 2018

Accepted 25 July 2018

\*Corresponding Author; Sung-Hwa Lim

Tel: +82-41-590-2193

E-mail: [sunghwa@nsu.ac.kr](mailto:sunghwa@nsu.ac.kr)

## I. 서론

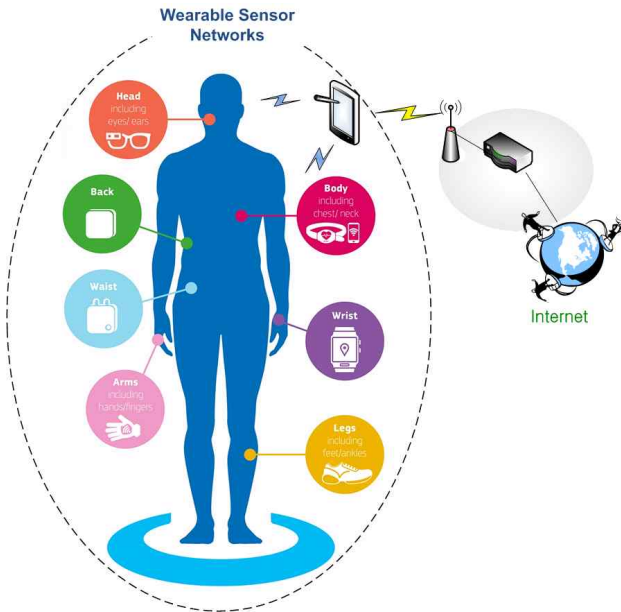


그림 1. 사물인터넷 환경에서 웨어러블 센서 네트워크 개략도 [2]  
 Fig. 1. Wearable Wireless Sensor Networks on Internet of Things [2]

무선 센서 네트워크는 환경 및 기후 데이터와 같은 광범위 지역의 대용량 데이터 수집 등 다양한 응용분야에 사용되고 있으며, 최근에 들어서는 사물인터넷(Internet of Things) 환경에 적용되면서 개인 심박 측정 센서 등과 같은 웨어러블 분야까지 확대되어 우리 생활과 더욱 밀접해지고 있다 [1]. Fig.1은 사물인터넷 환경에서 웨어러블 센서 네트워크의 개략도를 보여준다 [2]. 무선 센서 네트워크는 일반적으로 무선 센서 기기에서 특정 데이터를 수집하여 무선 인터넷 또는 무선 전용망을 통해 서버로 데이터를 주기적으로 전송하도록 작동한다. 이렇게 전송된 데이터들은 서버에서 축적된 후 딥러닝이나 빅데이터 분석 기법 등을 통하여 다양한 용도로 활용 가능하다.

그러나 무선 센서들은 전력자원의 한계를 가지므로, 무선 통신과 같은 전력소모가 큰 작업들을 원만히 수행하기 위해서는 운영에 있어 에너지 효율적 접근방식이 필요하다. 이를 위해 다양한 기법들이 제안되고 있는데, 특히 무선 센서에서 데이터를 수집하자마자 바로 무선 통신을 통해서 센서 서버나 센서 싱크(sink)로 보내는 것은 에너지 비효율적이므로, 수집된 센서 데이터를 모아서 보내는 방식(aggregation)이 일반적이다 [3].

데이터 전송주기란 센서 데이터를 모아서 서버 또는 센서 싱크로 보낼 때 aggregate된 센서 데이터를 서버로 전송하는 주기를 뜻하는데, 전력 소비를 최소화하는 최적 데이터 전송주기를 구하는 것은 센서 기기의 효율적 운영을 위해 필수적이다. 왜냐하면 너무 짧은 센서 데이터 전송주기는 기기의 잦은 무선통신으로 인해 추가적인 전력소비를 초래할 수 있고, 반면 너무 긴 데이터 전송주기는 중간에 결함(오작동이나 고장)이 발생하는

경우 미전송된 센서 데이터의 유실량을 더욱 크게 만들 수 있기 때문이다.

그동안 효율적인 데이터 전송주기에 대한 연구들이 많이 이루어져왔으나 대부분은 수집 데이터의 aggregation 기법에 대한 실험적 접근방식(empirical approach)이 주를 이룬다 [3],[4]. 따라서 본 연구에서는 기존 연구들의 접근방식과 다르게 확률 모형 기반의 에너지 소비 모델을 개발하고, 개발된 모델을 기반으로 전력소비를 최소화 하는 센서 데이터 전송주기를 구한다. 구체적으로 본 연구에서는 확률과정(stochastic process) 중 하나인 마코프체인(Markov chain)과 재생 보상 이론(renewal reward theory)을 사용 한다 [5]. 또한, 실제 무선통신 장치의 파라미터들을 활용하여 제안한 모델과 최적 전송주기의 성능을 수치예제로 보였다. 본 연구의 결과는 실제 센서 네트워크 시스템의 개발, 적용에 정량적인 예측을 통한 가이드라인을 제공할 수 있을 것이다.

본 논문의 구성은 다음과 같다. 2장에서는 본 논문에서 사용하는 시스템 모델을 설명한다. 3장에서는 본 논문에서 제안하는 전력 효율적 데이터 전송주기 결정을 위한 최적화 모형과 그 해를 제시하고 4장에서는 수치 예제를 통해 본 논문에서 제안한 시스템 모델의 성능척도들을 살펴본다. 마지막으로 5장에서는 본 연구의 결론을 맺는다.

## II. 시스템 모델

본 논문은 기존 연구 [6],[7]에서 정의한 시스템 모델들을 참고하여 적용하였으며, 시스템 모델에서 가정한 내용은 다음과 같다.

- 본 논문에서 가정하는 시스템은 무선 센서 기기와 하나의 센서 서버로 구성되어 있다.
- 센서 기기는 배터리로 운영되며, 무선 통신을 통해 서버와 연결된다.
- 센서 기기는 지속적으로 데이터를 수집하며, 수집한 데이터는 주기적으로 서버로 전송한다. 전송주기는  $I$ 로 나타내었다.
- 수집(aggregate)된 데이터를 서버로 전송할 때에는 무선 통신이 사용되며, 데이터 전송을 완료하는데 필요한 시간을  $U$ 로 표현한다.
- 센서 기기의 결함은 즉시 복구가 가능한 일시적 결함(transient fault)으로 가정한다.
- 결함이 발생했을 때, 복구는 재부팅(reboot) 또는 수리(repair)로 이루어지며, 복구에 필요한 시간은  $R$ 로 표현한다.
- 센서 기기는 휘발성 메모리만 장착하였고 stable 저장장치를 장착하지 않았으므로, 결함 발생 시 이전까지 수집(aggregate)된 센서 데이터들은 유실된다.

Fig.2는 앞에서 설명한 시스템 모델의 작동 예를 나타낸다.

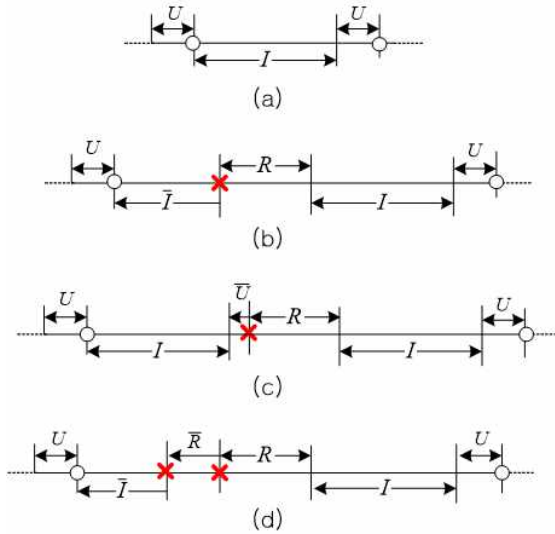


그림 2. 시스템 모델 작동 예  
Fig. 2. Operation of the System Model

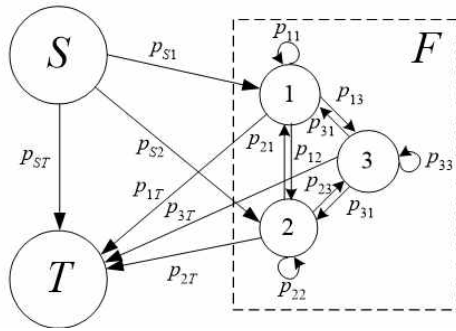


그림 3. 이산시간 마코프 체인의 상태 전이 다이어그램  
Fig. 3. State Transition Diagram of the Discrete-time Markov Chain

x 표시는 결함의 발생을, ○ 표시는 센서 기기의 데이터 전송이 성공적으로 완료된 시점을 나타내며, 위줄 표시는 결함 발생으로 인하여 해당 작업이 완료되지 않았음을 의미한다. Fig. 2에 대한 자세한 설명은 3장에서 수식증명과 함께 다룬다.

본 연구는 센서 기기의 성공적인 데이터 전송완료 시점 간의 전력소모를 최소로 만드는 센서 서버로의 데이터 전송주기  $I$ 의 길이를 결정하는 것이다.

### III. 전력 효율적 데이터 전송주기 결정을 위한 최적화 모형

본 장에서는 센서 기기의 작동과 전력 소비에 대한 수리적 모형(mathematical model)을 구축하고, 이를 통해 최적의 데이터 전송주기  $I^*$ 를 구한다. 서론에서 언급하였듯이, 데이터 전

송주기의 길이와 전력 소비 사이에는 상충관계(trade-off)가 존재하는데 본 장에서는 이러한 문제를 해결하기 위하여 확률과정(stochastic process) 중 하나인 마코프체인(Markov chain)을 사용하여 시스템을 전반적으로 분석한 후, 재생 보상 이론(renewal reward theory)을 사용하여 최적화 모형을 만들고 수치해를 구한다. 마코프체인과 재생 보상 이론에 관한 보다 자세한 내용은 [5],[8]에서 찾아볼 수 있다.

#### 3-1 시스템 분석

센서의 데이터 전송완료시점들은 재생과정을 이루고, 센서 기기에 발생하는 결함은 파라미터  $\lambda$ 의 포아송과정(Poisson process)을 따른다고 가정하였으므로  $n$ 번째 결함발생시점  $X_n$ 들로 이루어진 확률과정  $\{X_n, n=0,1,2,\dots\}$ 은 이산시간 마코프체인(DTMC, discrete-time Markov chain)으로 모델링이 가능하다.

Fig. 3은 본 연구에서 다루는 마코프체인의 전이 다이어그램이다. 상태 ‘S’와 ‘T’는 임의의 사이클의 시작(start)과 종료(termination)를 나타내며, 여기서 사이클(cycle)이란 데이터 전송이 성공적으로 완료된 시점(Fig. 2의 ○ 참조)으로부터 다음 데이터 전송이 완료되는 시점 동안의 길이로 정의한다.

임의의 한 사이클 동안 발생한 센서 결함(failure)은 ‘F’영역과 같이 크게 3가지 상태로 구분된다. 상태 1은 센서 결함에 데이터 수집(agggregation) 중에 발생한 것을 나타내며, 상태 2는 데이터 전송(서버로의 upload) 중에 발생한 센서 결함을, 상태 3은 결함이 발생하여 복구(reboot 또는 repair)하는 중에 다시 센서 결함이 발생한 것을 나타낸다.

직전 상태가  $i$ 라는 가정 하에 다음 상태가  $j$ 일 조건부 확률을  $p_{ij}$  ( $i, j \in \{S, T, 1, 2, 3\}$ )라고 정의하자. 이 조건부확률들로 이루어진 1-단계 전이확률행렬(transition probability matrix)  $P$ 는 다음과 같다.

$$P = \begin{pmatrix} 0 & p_{S1} & p_{S2} & 0 & p_{ST} \\ 0 & p_{11} & p_{12} & p_{13} & p_{1T} \\ 0 & p_{21} & p_{22} & p_{23} & p_{2T} \\ 0 & p_{31} & p_{32} & p_{33} & p_{3T} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad (1)$$

여기서,

$$\begin{aligned} p_{S1} &= 1 - e^{-\lambda I}, & p_{S2} &= e^{-\lambda I} - e^{-\lambda(I+U)}, & p_{ST} &= e^{-\lambda(I+U)}, \\ p_{11} &= e^{-\lambda R} - e^{-\lambda(R+I)}, \\ p_{12} &= e^{-\lambda(R+I)} - e^{-\lambda(R+I+U)}, \\ p_{13} &= 1 - e^{-\lambda R}, \\ p_{iT} &= e^{-\lambda(R+I+U)}, \quad (i=1,2,3). \end{aligned}$$

식 (1)의 각 원소에 해당하는 확률들은 다음과 같이 구할 수 있다. 상태 S에서 상태 1로의 전이확률  $p_{S1}$ 은 Fig. 2의 (b)에 해당하는 경우로서 데이터 전송이 성공적으로 끝난 후 임의의 사이클을 시작하여 데이터 수집 중에 센서 결함이 발생할 확률을

뜻한다. 이는 도착률  $\lambda$ 의 지수분포(exponential distribution)를 따르는 확률변수  $X$ 가 전송주기  $I$ 보다 작을 확률과 같으며 식 (2)와 같다.

$$p_{S1} = \Pr(X \leq I) = \int_0^I \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda I}. \quad (2)$$

상태  $S$ 에서 상태 2로의 전이확률  $p_{S2}$ 는 Fig. 2의 (c)에 해당하는 경우로 센서 결합이 전송주기  $I$  동안에는 발생하지 않았다가 데이터 전송 중에 발생할 확률로서 이는 식 (3)과 같다.

$$p_{S2} = \Pr(X \leq I + U) - \Pr(X \leq I) = e^{-\lambda I} - e^{-\lambda(I+U)} \quad (3)$$

상태  $S$ 에서 상태  $T$ 로의 전이확률  $p_{ST}$ 는 Fig. 2의 (a)에 해당하는 경우로서 전송주기와 데이터 전송 동안 어떠한 결합도 발생하지 않을 확률이므로 식 (4)와 같다.

$$p_{ST} = \Pr(X \geq I + U) = e^{-\lambda(I+U)} \quad (4)$$

상태  $i(i=1,2,3)$ 에서 상태 1로의 전이확률  $p_{i1}$ 은 이미 결합이 발생하여 기존의 데이터들이 손실되고, 복구 후에 전송주기  $I$ 가 진행되는 동안 결합이 발생할 확률로 식 (5)와 같이 구한다.

$$p_{i1} = \Pr(X \leq R + I) - \Pr(X \leq R) = e^{-\lambda R} - e^{-\lambda(R+I)} \quad (5)$$

상태  $i(i=1,2,3)$ 에서 상태 2로의 전이확률  $p_{i2}$ 는 결합 발생으로 센서 기기가 복구된 후에  $I$  동안에는 결합이 발생하지 않았으나 데이터 전송( $U$ ) 중에 결합이 발생할 확률로 식 (6)과 같다.

$$p_{i2} = \Pr(X \leq R + I + U) - \Pr(X \leq R + I) = e^{-\lambda(R+I)} - e^{-\lambda(R+I+U)} \quad (6)$$

상태  $i(i=1,2,3)$ 에서 상태 3으로의 전이확률  $p_{i3}$ 은 결합 발생으로 센서 기기가 복구되는 동안에 또 다시 결합이 발생할 확률로서 Fig. 2의 (d)에 해당한다.

$$p_{i3} = \Pr(X \leq R) = 1 - e^{-\lambda R} \quad (7)$$

마지막으로, 상태  $i(i=1,2,3)$ 에서 상태  $T$ 로의 전이확률  $p_{iT}$ 는 결합이 발생하여 센서 기기가 복구된 후 전송주기, 데이터 전송이 연달아 진행되는 동안 결합이 발생하지 않을 확률로서 식 (8)과 같다.

$$p_{iT} = \Pr(X \geq R + I + U) = e^{-\lambda(R+I+U)} \quad (8)$$

이산시간 마코프체인의 전이확률행렬에서 행의 총합은 1이

며, 앞에서 유도한 확률들은 이 조건을 만족함을 확인할 수 있다.

본 연구의 주목적은 전력소비를 최소화하는 데이터 전송주기를 구하는 것이므로 마코프체인의 상태전이확률뿐만 아니라 각각의 전이에 소비되는 에너지의 양들을 따로 계산해야 한다.

마코프체인이 상태  $i$ 에서 상태  $j$ 로 전이할 때 소비되는 조건부 에너지의 기댓값(expectation)을  $E_{ij}$ 라고 정의하자. 센서가 어떤 확률변수의 길이  $L$  동안 사용하는 단위시간당 에너지 소비량을  $\gamma_L$ 이라고 하면  $E_{ij}$ 는 다음과 같이 유도할 수 있다. 상태  $S$ 에서 상태 1로의 전이에 사용되는 에너지 소비량은 다음과 같다.

$$E_{S1} = \gamma_I \int_0^I \left( x \cdot \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{p_{S1}} \right) dx = \gamma_I \left( \frac{1}{\lambda} - \frac{I e^{-\lambda I}}{1 - e^{-\lambda I}} \right) \quad (9)$$

식 (9)에서 적분 값은 임의의 사이클이 시작된 후 결합이 발생할 때까지의 시간이  $I$ 보다 작은 경우의 조건부평균을 의미한다. 상태  $S$ 에서 상태 2로의 전이에 사용되는 에너지 소비량은 식 (10)과 같이 구한다.

$$E_{S2} = \int_I^{I+U} \left( (\gamma_I I + \gamma_U(x-I)) \cdot \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{p_{S2}} \right) dx = \gamma_I I + \gamma_U \left( \frac{1}{\lambda} - \frac{U e^{-\lambda U}}{1 - e^{-\lambda U}} \right) \quad (10)$$

상태  $S$ 에서 상태  $T$ 로의 전이에 사용되는 에너지 소비량은 식 (11)과 같이 간단히 구할 수 있다. Fig. 2의 (a)를 살펴보면 이는 자명하다.

$$E_{ST} = \gamma_I I + \gamma_U U \quad (11)$$

같은 논리로 상태  $i(i=1,2,3)$ 에서 상태  $T$ 로의 전이에 사용되는 에너지 소비량을 구하면 식 (12)와 같다.

$$E_{iT} = \gamma_R R + \gamma_I I + \gamma_U U \quad (12)$$

또한, 상태  $i(i=1,2,3)$ 에서 상태 1,2,3으로의 전이에 사용되는 각각의 에너지 소비량을 구하면 식 (13)-(15)를 얻는다.

$$E_{i1} = \int_R^{R+I} \left( (\gamma_R R + \gamma_U(x-R)) \cdot \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{p_{i1}} \right) dx = \gamma_R R + \gamma_U \left( \frac{1}{\lambda} - \frac{I e^{-\lambda I}}{1 - e^{-\lambda I}} \right) \quad (13)$$

$$E_{i2} = \int_{R+I}^{R+I+U} \left( (\gamma_R R + \gamma_I I + \gamma_U(x-R-I)) \cdot \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{p_{i2}} \right) dx = \gamma_R R + \gamma_I I + \gamma_U \left( \frac{1}{\lambda} - \frac{U e^{-\lambda U}}{1 - e^{-\lambda U}} \right) \quad (14)$$

$$E_{i3} = \int_0^R \left( \gamma_R x \cdot \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{p_{i3}} \right) dx = \gamma_R \left( \frac{1}{\lambda} - \frac{R e^{-\lambda R}}{1 - e^{-\lambda R}} \right) \quad (15)$$

이제  $\Gamma_{iT}$ 를 상태  $i$ 에서 상태  $T$ 에 흡수될 때까지 평균 에너지 소비량이라 정의하면, 임의의 사이클 동안에 소비되는 평균 에너지는 상태  $S$ 에서 시작하여 흡수상태  $T$ 에 들어가기까지 소비되는 평균 에너지  $\Gamma_{ST}$ 로 다음과 같이 표현이 가능하다.

$$\Gamma_{ST} = p_{ST} \cdot E_{ST} + p_{S1}(E_{S1} + \Gamma_{1T}) + p_{S2}(E_{S2} + \Gamma_{2T}) \quad (16)$$

식 (16)은 총합평균(total expectation)의 개념을 사용한 것으로서 재귀적으로 구할 수 있는데, 이와 같은 논리로  $\Gamma_{1T}$ 와  $\Gamma_{2T}$ ,  $\Gamma_{3T}$ 를 구하여 정리하면 각각 식 (17)-(19)와 같다. 식 (16)에는  $\Gamma_{3T}$ 가 없지만  $\Gamma_{1T}$ 와  $\Gamma_{2T}$ 를 완벽하게 구하기 위해서는 식 (19)가 반드시 필요하다.

$$\Gamma_{1T} = \frac{p_{1T}E_{1T} + p_{11}E_{11} + p_{12}E_{12} + p_{13}E_{13} + p_{12}\Gamma_{2T} + p_{13}\Gamma_{3T}}{1 - p_{11}} \quad (17)$$

$$\Gamma_{2T} = \frac{p_{2T}E_{2T} + p_{21}E_{21} + p_{22}E_{22} + p_{23}E_{23} + p_{21}\Gamma_{1T} + p_{23}\Gamma_{3T}}{1 - p_{22}} \quad (18)$$

$$\Gamma_{3T} = \frac{p_{3T}E_{3T} + p_{31}E_{31} + p_{32}E_{32} + p_{33}E_{33} + p_{31}\Gamma_{1T} + p_{32}\Gamma_{2T}}{1 - p_{33}} \quad (19)$$

이제 앞에서 구한 식 (2)-(15)의 결과들과 식 (17)-(19)를 바탕으로 하여 최종적으로 식 (16)을 정리하면 다음과 같다.

$$\Gamma_{ST} = \frac{1}{\lambda} \left[ (\gamma_R - \gamma_U) + e^{\lambda U} (\gamma_U - \gamma_I) - e^{\lambda R} \gamma_R + e^{\lambda I} \{ e^{\lambda U} (\gamma_I - \gamma_R + e^{\lambda R} \gamma_R) \} \right] \quad (20)$$

### 3-2 최적화 모형

지금까지는 시스템 모델에 대한 전반적인 분석을 다루었다. 여러 가지 확률 값들과 전이에 필요한 에너지 소비량들로부터 한 사이클 동안 에너지 소비량의 평균값( $\Gamma_{ST}$ )을 유도하였다. 그러나  $\Gamma_{ST}$ 에는 데이터 전송에 필요한 전력뿐만 아니라 불필요한 전력소모까지 모두 포함된다.

본 절에서는 센서 기기가 데이터 전송을 성공적으로 마칠 때까지 불필요한 전력소모를 최소화하는데 초점을 두고 이를 달성할 수 있는 데이터 전송주기  $I$ 를 결정한다. 실제로 데이터를 수집한  $(0, t)$ 의 시간 동안 소비되는 총 에너지를  $F(t)$ 라고 하면, 그동안 불필요하게 소비된 에너지의 비율  $f$ 는 재생 보상 정리(renewal reward theorem)에 의해 아래 식과 같이 표현 가능하다.

$$f = \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{F(t) - \gamma_I t}{t} = \frac{\Gamma_{ST} - \gamma_I I}{I} = \frac{\Gamma_{ST}}{I} - \gamma_I \quad (21)$$

식 (20)의 결과를 적용하면, 식 (21)은  $R, I, U, \gamma_R, \gamma_U, \gamma_I$ 를 변수로 갖는 함수가 된다. 결국 본 연구에서 다루는 최적화 문제는  $\frac{\partial f}{\partial I} = 0$ 인  $I$ 를 구하는 문제로 귀착된다. 그러나 식 (20)으로 미루어 짐작할 수 있듯이 자연상수  $e$ 의 지수 자리에 변수  $I$ 가 위치하고 있어 본 연구에서는 계산 소프트웨어를 이용하여 이 문제의 해를 구하였다. 계산결과를 보다 간단히 보이기 위해  $\gamma_U = k\gamma_I, \gamma_R = n\gamma_I (k, n \geq 1)$ 로 가정하여 전력 효율적 최적의 데이터 전송주기  $I^*$ 를 구하고 정리하면 식 (22)와 같다.

$$I^* = \frac{1}{\lambda} [1 + W(x)], \quad (22)$$

$$\text{여기서 } x = e^{-1-\lambda U} \left( \frac{(k-1)(e^{\lambda U} - 1)}{1 + n(e^{\lambda R} - 1)} - 1 \right).$$

식 (22)의  $W(x)$ 는 Product Log function(또는 Lambert W function)이다 [11].

### IV. 수치 예제

본 장에서는 3장에서의 분석결과를 활용하여 다양한 파라미터들로 이루어진 환경 하에서 최적의 센서 데이터 전송주기  $I$ 는 어떠한 경향을 보이는지 살펴본다. 실측 데이터를 기반으로 하기 위하여 상용 무선 통신 모듈 [9]과 모바일 DRAM [10]의 전력 값을 파라미터로 활용하여  $\gamma_I = 0.02$  와트(watt),  $\gamma_U = 0.4$  와트(watt)로 설정하였다.

Fig. 4는 결함 발생률  $\lambda$ 와 데이터 전송주기  $I$ 에 따른  $f$ 의 변화를 나타낸다(식 (21) 참조). 또한, Table 1에서는 Fig. 4와 동일한 환경 하에서 식 (22)를 사용하여 구한 최적 데이터 전송주기  $I^*$ 를  $\lambda$ 에 따라 정리하였다. Fig. 4를 보면 Table 1에서 제시된 최적 전송주기 값에서  $f$ 가 최소가 되는 것을 확인할 수 있다.

표 1. 결함 발생률  $\lambda$ 에 따른 전력 효율적 데이터 전송주기  
Table 1. Power-Optimal Data Transmission Interval Values for Various Fault Rates

$\lambda$	Power-Optimal Data Transmission Interval ( $I^*$ )
0.003	229.169
0.005	154.363
0.007	117.185

$U = 10, R = 10, \gamma_I = 0.02, \gamma_U = 0.4 (k = 20), \gamma_R = 0.4 (n = 20)$



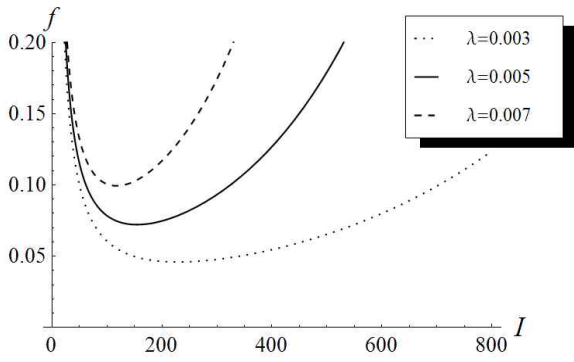


그림 4. 결함 발생률  $\lambda$ 와 데이터 전송주기  $I$ 에 따른  $f$ 의 변화  
**Fig. 4.** Energy overhead ratio  $f$  for varying  $I$  with respect to  $\lambda$

표 2.  $\gamma_I$ 에 대한  $\gamma_U$ 의 비율  $k$ 에 따른 전력 효율적 데이터 전송주기

**Table 2.** Power-Optimal Data Transmission Interval Values for the ratio of  $\gamma_I$  to  $\gamma_U$

$k$	Power-Optimal Data Transmission Interval ( $I^*$ )
1	56.7621
5	92.1336
10	118.956
50	215.564

$\lambda = 0.005, U = 10, R = 10, \gamma_I = 0.02, \gamma_R = 0.4 (n = 20)$

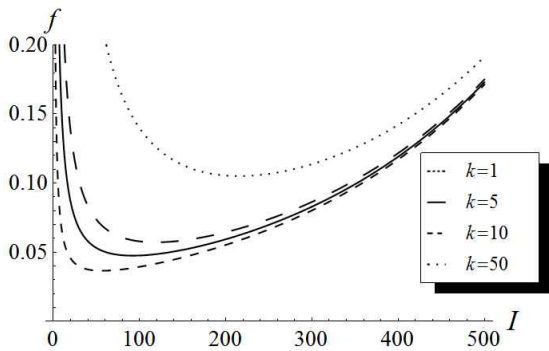


그림 5.  $\gamma_U$ 에 대한  $\gamma_I$ 의 비율  $k$ 와 전송주기  $I$ 에 따른  $f$ 의 변화  
**Fig. 5.** Energy overhead ratio  $f$  for varying  $I$  with respect to  $k$  ( $\gamma_U = k\gamma_I$ )

Fig. 5는 센서 데이터를 전송하는 동안 사용하는 에너지 소비량  $\gamma_U$ 와 데이터를 수집하는 동안 사용하는 에너지 소비량  $\gamma_I$ 와의 비율  $k$ 에 따른  $f$ 의 변화를 나타낸다. 무선인터페이스마다 서로 다른  $k$ 값을 가지므로 이 비율을 고려하는 것은 다양한 환경을 반영하는 데 큰 의미가 있다. Table 2에서는 Fig. 5와 동일한 환경 하에서 최적 데이터 전송주기를  $k$ 에 따라 정리하였

다. Fig. 5를 보면 Table 2에서 제시된 최적 전송주기 값에서  $f$ 가 최소가 되는 것을 확인할 수 있다.

표 3.  $\gamma_I$ 에 대한  $\gamma_R$ 의 비율  $n$ 에 따른 전력 효율적 데이터 전송주기

**Table 3.** Power-Optimal Data Transmission Interval Values for the ratio of  $\gamma_I$  to  $\gamma_R$

$n$	Power-Optimal Data Transmission Interval ( $I^*$ )
1	194.729
5	182.874
10	171.227
50	126.593

$\lambda = 0.005, U = 10, R = 10, \gamma_I = 0.02, \gamma_U = 0.4 (k = 20)$

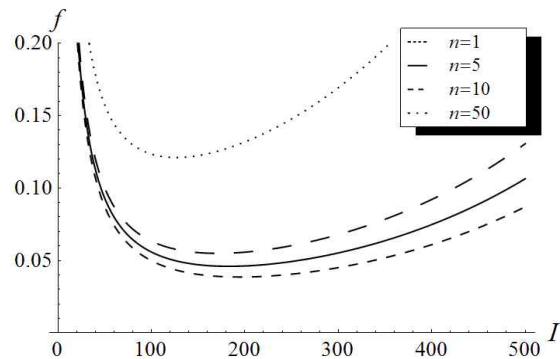


그림 6.  $\gamma_I$ 에 대한  $\gamma_R$ 의 비율  $n$ 과 전송주기  $I$ 에 따른  $f$ 의 변화  
**Fig. 6.** Energy overhead ratio  $f$  for varying  $I$  with respect to  $n$  ( $\gamma_R = n\gamma_I$ )

Fig. 6은  $f$ 의 변화를 나타낸다. Table 3은 Fig. 5에 주어진 환경 하에서 구한 최적 데이터 전송주기의 값을  $n$ 에 따라 계산하여 정리한 것이다. Table 2와 Table 3으로부터  $\gamma_U$ 와  $\gamma_I$ 의 비율  $k$ 의 값이 커질수록,  $\gamma_R$ 과  $\gamma_I$ 의 비율  $n$ 이 작아질수록 더 긴 최적 데이터 전송주기를 가진다는 것을 알 수 있다.

본 장에서는 시스템의 중요한 성능척도라 할 수 있는 센서 결함의 발생률과 다양한 센서 기기들의 사양에 맞추어 분석이 가능하도록  $\gamma_I$ 와  $\gamma_U, \gamma_R$ 의 비율을 고려하여 수치예제를 보였다.

### V. 결론 및 추후연구과제

본 연구에서는 무선 센서 기기에서 데이터를 일정 기간 수집(aggregate)한 후 센서 서버로 보내는 환경에서, 확률과정 중 하나인 마코프 체인과 재생 보상 이론을 사용하여 에너지 소비 모델을 개발하였다. 그리고 개발된 모델을 기반으로 전력소비를 최소화하는 센서 데이터 전송주기의 최적해를 구하였다. 또

한, 실제 무선통신 장치의 파라미터들을 활용하여 제안한 모델과 최적 전송주기의 성능을 수치예제로 보였다. 본 연구의 결과는 실제 센서 네트워크 시스템의 개발과 적용에 정량적인 예측을 통한 가이드라인을 제공할 수 있다는 데 그 의의가 있다.

본 연구에서는 여러 센서들로 이루어진 네트워크에서 하나의 센서 단말과 센서 서버와의 통신만을 고려하였다. 이를 확장하여 네트워크 전반의 에너지 최적화 문제를 푸는 것도 향후 의미가 있을 것이다. 또한 다양한 환경 파라미터들을 적용하고, 시뮬레이션을 병행하여 실제 시스템을 반영하는 연구를 계획 중이다.

### 참고문헌

[1] H. Alemdar and C. Ersoy, "Wireless Sensor Networks for Healthcare: A Survey," *Computer Networks*, Vol. 54, pp. 2688-2710, 2010.

[2] Amadeus Traveler Tribes 2030 - Building a More Rewarding Journey, Available: <http://www.amadeus.com/>

[3] T. Rault, A. Bouabdallah and Y. Challal, "Energy Efficiency in Wireless Sensor Networks: A Top-down Survey," *Computer Networks*, Vol. 67, pp. 104-122, 2014.

[4] S. Sasirekha and S. Swamynathan, "A Comparative Study and Analysis of Data Aggregation Techniques in WSN," *Indian Journal of Science and Technology*, Vol. 8, No. 26, pp. 1-10, Oct. 2015.

[5] H.W. Lee, *Queueing Theory*, 3rd ed. Sigma Press, 2006 (In Korean)

[6] S.-H. Lim, S. W. Lee, B.-H. Lee, and S. Lee, "Power-Aware Optimal Checkpoint Intervals for Mobile Consumer Devices," *IEEE Transactions on Consumer Electronics*, Vol. 57, No. 4, pp. 1637-1645, Nov. 2011.

[7] S.-H. Lim, S. W. Lee, B.-H. Lee, S. Lee, H.W. Lee, "Stochastic method for Power-Aware Checkpoint Intervals in Wireless Environments: Theory and Application," *Journal of Industrial and Management Optimization*, Vol. 8, No. 4, pp. 969-986, Nov. 2012.

[8] S.M. Ross, *Stochastic Processes*, 2nd ed. Wiley, 1996.

[9] "CW1200:802.11n dual-band WLAN system-on-chip," Data Sheet, ST Ericsson.

[10] "Mobile DRAM Power-Saving Features and Power Calculations," Technical note, TN-46-12, Micron, May 2009.

[11] Wolfram Official Web Site, Available: <http://reference.wolfram.com/language/ref/ProductLog.html>



**이세원(Se Won Lee)**

2003년 : 성균관대학교 대학원  
(공학석사)  
2008년 : 성균관대학교 대학원  
(공학박사-경영과학)

2008년~2009년: 성균관대학교 BK21 연구팀 박사후연구원  
2009년~2011년: 성균관대학교 공과대학 연구교수  
2011년~2013년: 동국대학교 경영학과 강의초빙교수  
2013년~현재: 부경대학교 경영학부 조교수  
※관심분야: 대기행렬이론, 확률모형, 시스템 최적화 등



**임성화(Sung-Hwa Lim)**

2001년 : 아주대학교 대학원  
(공학석사)  
2008년 : 아주대학교 대학원  
(공학박사-분산이동컴퓨팅)

2003년~2005년: (주)현대디지털테크 주임연구원  
2008년~2009년: 일리노이대학교(UIUC) 박사후연구원  
2009년~2013년: 성균관대학교 공과대학 연구교수  
2013년~현재: 남서울대학교 멀티미디어학과 조교수  
※관심분야: 저전력 모바일 소프트웨어, 실시간 시스템, 사물 인터넷