

이질형시스템에서 지능적인 부하재분배를 위한 유전적 접근방법

이성훈^{1*}

A Genetic Approach for Intelligent Load Redistribution Method in Heterogeneous Distributed System

Seong-Honn Lee^{1*}

요 약 부하재분배 방법은 컴퓨터시스템에서 중요한 요소이다. 수신자 개시 부하재분배 알고리즘에서는 전체 시스템이 저부하일 때 수신자(저부하 프로세서)가 부하를 이전받기 위해 송신자(과부하 프로세서)를 발견할 때까지 불필요한 이전 요청 메시지를 계속 보내게 된다. 따라서 이 같은 상황에서는 과부하 상태인 송신자 프로세서로부터 승인 메시지를 받기까지 불필요한 프로세서간 통신으로 인하여 프로세서의 이용률이 저하되고, TASK 처리율이 낮아지는 문제점이 발생한다. 본 논문에서는 유전알고리즘을 기반으로 하여 자기조절 능력을 포함토록 한 이질형 분산 시스템에서의 동적 부하재분배 접근 방법을 제안한다. 이 기법에서는 불필요한 요청 메시지를 줄이기 위해 요청 메시지가 전송될 프로세서들이 제안된 유전 알고리즘에 의해 결정된다.

Abstract Load redistribution algorithm is a critical factor in computer system. In a receiver-initiated load redistribution algorithm, receiver(underloaded processor) continues to send unnecessary request messages for load transfer until a sender(overloaded processor) is found while the system load is light. Therefore, it yields many problems such as low cpu utilization and system throughput because of inefficient inter-processor communications until the receiver receives an accept message from the sender in this environment. This paper presents an approach based on genetic algorithm(GA) for dynamic load redistribution including self-adjustable in heterogeneous distributed systems. In this scheme the processors to which the requests are sent off are determined by the proposed GA to decrease unnecessary request messages.

Key word : Heterogeneous system, Load Distribution, Genetic Approach

1. 서 론

분산 시스템에서 부하재분배의 목표는 프로세서의 이용율을 극대화하고 평균 반응 시간을 최소화하기 위하여 각 프로세서에 TASK를 균등하게 할당하는 것이다. 이러한 부하재분배 알고리즘(load redistribution algorithm)은 크게 3가지 -정적, 동적, 적응적 방법-로 분류할 수 있다. 본 논문에서는 이러한 방법들 중 동적 부하재분배 알고리즘을 기반으로 한다. 동적(dynamic) 부하재분배 알고리즘은 실행중에 과부하(overloaded) 프로세서가 시스템의 부하정보를 이용하여 초과된 TASK를 저부하(underloaded) 프로세서로 보낸다. 기존에 연구되어온 많은 부하재분배 알고리즘들은 대부분 동형 분산 시스템

(homogeneous distributed systems)환경에서 부하를 각 프로세서에 균등하게 유지하기 위한 연구들이었다[1, 2, 6, 10]. 이러한 기존의 알고리즘들은 각 프로세서들이 서로 다른 처리 속도를 갖는 이질형 분산 시스템에서는 적합하지 않다. 본 논문에서는 이질형 분산 시스템에서의 동적 부하재분배를 위해 유전 알고리즘(genetic algorithm)을 기반으로 하는 접근법을 제안한다.

동적 부하재분배 기법은 3 방법 - 송신자 개시 방법(sender-initiated), 수신자 개시 방법(receiver-initiated), 대칭 개시 방법(symmetrically-initiated) -으로 세분화할 수 있다. 본 논문에서는 이들 중 수신자 개시 방법을 기반으로 한다. 수신자 개시 방법은 수신자 프로세서(receiver : underloaded processor)가 송신자 프로세서(sender : overloaded processor)로부터 TASK를 이전받기 위해 부하재분배 알고리즘을 수행한다[1, 2, 4].

수신자 개시 방법에서는 TASK를 전송받기 위한 이전

¹천안대학교 정보통신학부

*교신저자 : 이성훈(shlee@cheonan.ac.kr)

요청(request) 메시지가 수신자 프로세서로부터 임의로 선정된 다른 프로세서로 보내진다. 만일 선정된 프로세서가 과부하 상태이면 수신자 프로세서에게 승인(accept) 메시지를 보낸다. 반면에 선정된 프로세서가 저부하 상태이면 수신자 프로세서에게 거절(reject) 메시지를 보내게 된다. 수신자 프로세서는 송신자 프로세서로부터 승인 메시지를 받을 때까지 반복적으로 임의(random)로 선정되는 다른 프로세서를 조사한다.

분산 시스템내의 전체적인 시스템 부하가 저부하 상태이면 작업을 이전받을 수 있는 프로세서를 쉽게 찾을 수 없다. 왜냐하면 대부분의 프로세서들이 수신자 프로세서에게 작업을 이전할 수 있는 과부하 상태를 유지하지 못하기 때문이다. 따라서 이러한 과정을 승인 메시지를 받을 때까지 반복적으로 임의로 선정된 다른 프로세서들에 작업 이전 요청 메시지를 보내야 한다. 그러므로 많은 이전 요청 및 거절 메시지들이 발생하고 이로 인하여 실행전에 많은 시간이 소모되며 실질적인 작업 처리 시간이 낭비된다.

본 논문에서는 이질형 분산 시스템에서 효율적인 부하재분배를 위하여 적절한 상태 프로세서를 결정하기 위한 위치 정책에 기존의 임의접근 방법을 대신하여 수신자에 의해 발생하는 이전요청 메시지들이 전송될 프로세서를 유전 알고리즘을 이용하여 결정한다.

본 논문에서 유전 알고리즘을 사용하는 목적은 송신자 프로세서를 결정하기 위한 시간을 단축하여 CPU 이용률을 증대하고 분산 시스템의 전체적인 처리률(throughput)을 증대하기 위한 것이다.

2장에서는 유전 알고리즘을 기반으로 하는 부하재분배 기법등을 알아본다. 3장에서는 제안한 유전 알고리즘을 기반으로 하는 동적 부하재분배 알고리즘에 대한 내용 즉, 코딩(coding) 방법 및 적합도 함수, 알고리즘 등을 기술한다. 4장에서는 기존 방법과의 비교 분석을 위한 실험 결과를 기술하고 분석한다. 마지막으로 5장에서 결론을 기술한다.

2. 관련 연구

본 논문에서는 이질형 분산 시스템에서의 부하재분배 문제를 해결하기 위하여 유전 알고리즘을 이용한다. 이러한 유전 알고리즘을 기반으로 하여 부하재분배 문제를 해결하기 위한 연구로서 Terence C. Forgarty 등은 사탕무우 공장(sugar beet pressing station)에서 프레스들(presses)간의 부하재분배 문제를 위하여 2단계의 유전 알고리즘을 이용하였다[8]. Garrison W. Greenwood 등은 실시간 분산 컴퓨팅 시스템(real-time distributed computing

system)에서 휴리스틱 알고리즘의 적응성을 보이기 위해 진화 전략(evolutionary strategy)을 이용한 스케줄링(scheduling) 문제를 연구하였다[9]. 기본적으로 이 논문은 동형 분산 시스템을 기반으로 하였으며 진화 전략을 이용한 스케줄링문제가 실시간 분산 시스템에 적용될 수 있음을 나타낸 연구라 할 수 있다. David B. Fogel 등은 이질형 컴퓨팅 환경에서 작업들을 스케줄링하기 위하여 진화 프로그래밍(evolutionary programming) 및 greedy 알고리즘을 이용하였다[11]. 이 논문에서는 이질형 컴퓨팅 환경에서의 스케줄링 문제에 진화 프로그래밍 및 greedy 알고리즘을 이용한 접근법이 적용될 수 있음을 보여 주고 있다.

3. 부하재분배

3.1 부하 척도(load measure)

분산 시스템내 각 프로세서의 부하 상태를 측정하기 위한 척도로 많은 방법들중에서 CPU 큐 길이를 선정하여 사용하였다. 이 같은 이유는 기존의 연구에서 가장 적합한 것으로 알려져 있기 때문이다[2, 4]. 하지만 이질형 분산 시스템의 가장 큰 특징은 동일한 작업에 대하여 각기 다른 프로세서들이 다른 처리 시간을 갖는다는 것이다. 따라서 기존의 부하 척도 방법인 CPU 큐 길이는 이질형 분산 시스템의 부하 상태를 적절하게 반영하지 못한다고 할 수 있다. 이러한 배경 하에 이질형 분산시스템의 부하 상태를 적절히 나타낼 수 있는 다음과 같은 부하 척도 방법 - VCQL(Virtual CPU Queue Length)- 을 사용한다.

$$VCQL = T_{no} \times P_{tu} \quad (1)$$

매개변수 T_{no} 는 CPU 큐에 있는 작업의 개수를 의미하고 P_{tu} 는 각 프로세서에서 하나의 작업을 처리하는데 소요되는 처리시간을 나타낸다. 이질형 분산 시스템에서의 각 프로세서는 동일한 작업을 처리할 때 상대적으로 다른 프로세서들 보다 처리시간이 빠른 프로세서가 있는 반면에 느린 처리시간을 갖는 프로세서가 있다.

작업을 다른 프로세서로 이전하기 위한 이전 정책(transfer policy)은 VCQL을 기준으로 하여 이전을 결정하는 임계값 정책(threshold policy)을 기반으로 한다. 이러한 이전 정책은 작업크가 이질형 분산 시스템내 어느 특정 프로세서에 들어올 때 발생한다. 만일 한 프로세서에 들어온 새로운 작업크가 이 프로세서의 VCQL값을 상한 임계값(T_{up})을 초과하도록 한다면 프로세서는 송신자가 된다. 반면에 해당 프로세서의 VCQL값이 하한 임계

값(T_{low})을 초과하지 않으면 작업을 받을 수 있는 수신자 프로세서가 된다.

3.2 개요

본 논문의 알고리즘에서는 전체 분산 시스템의 부하재분배를 위해서 모든 프로세서의 부하 상태를 3단계 (저부하, 정상부하, 과부하)로 분리하여 사용하며 이들은 각 프로세서에서의 VCQL로 결정된다. 3단계의 부하표현 방법은 표 1과 같다.

표 1. 3단계 부하표현

부하 상태	의미	기준(Criteria)
Light	저부하 상태	$VCQL \leq T_{low}$
Middle	정상 부하 상태	$T_{low} < VCQL \leq T_{up}$
Heavy	과부하 상태	$VCQL > T_{up}$

저부하 상태인 프로세서는 자신의 VCQL 값이 적으므로 다른 과부하 상태인 프로세서가 가지고 있는 작업을 이전 받을 수 있는 상태이며, 정상 부하인 프로세서는 자신의 VCQL 값이 적절하여 작업을 다른 프로세서로 이전하거나 다른 프로세서로부터 작업을 이전 받지 않아도 되는 상태이다. 또한 과부하 상태인 프로세서는 자신의 작업을 다른 프로세서로 이전해 줄 수 있는 상태이다. 따라서 3단계 부하 상태를 유지하기 위하여 2개의 임계값 즉, 하한(T_{low}) 및 상한 임계값(T_{up})을 사용한다. 한 프로세서가 과부하 상태일 때 다른 프로세서로 작업을 전송하기 위하여 부하재분배 알고리즘을 수행한다. 알고리즘은 작업을 전송하는데 있어 요구 지향(demand-driven)기법을 사용한다.

본 논문은 수신자 개시 정책을 기반으로 하며 부하가 증가하는 시점인 작업이 어느 한 프로세서에 들어오는 시점에서 부하재분배 알고리즘을 수행한다. 먼저 해당 프로세서는 부하 정보를 요청하는 메시지들을 각 프로세서에 보낸다. 이때 메시지가 전송될 프로세서가 임의로 선정되는 것이 아니라 유전 연산 후 스트링의 내용에 따라 메시지가 전송될 프로세서들이 결정된다. 그러면 메시지를 받은 송신자 대상 프로세서는 자신들의 부하 정보를 수신자 프로세서에게 보낸다. 이 같은 유전 알고리즘을 이용하여 부하재분배 과정을 간략한 예를 통하여 기술하면 다음과 같다.

예를 들어 10개의 프로세서들로 구성된 분산 시스템에서 프로세서 P_0 가 수신자 프로세서로 결정된 후의 수행 과정은 다음과 같다. 먼저 유전자 연산을 수행한 후 집단 내 스트링들중에서 가장 높은 적합도를 갖는 스트링

$\langle -, 1, 0, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 0 \rangle$ 이 선정되었다고 가정한다. 그러면 수신자 프로세서 P_0 는 이전 요청 메시지를 송신자 대상 프로세서 즉, P_1, P_3, P_6 로 보낸다. 이전 요청 메시지를 받은 이들 3개의 프로세서들 각각은 자신들의 VCQL를 기반으로 부하 상태를 측정하게 된다. 만일 이들 중에서 프로세서 P_3 가 과부하 상태라면 프로세서 P_3 는 수신자 프로세서 P_0 로 승인 메시지가 보내진다. 그러면 프로세서 P_0 는 프로세서 P_3 로부터 작업을 이전받게 된다. 송신자 대상 프로세서들로부터 두개 이상의 승인 메시지가 보내지면 임의로 하나를 선정한다.

3.3 코딩 방법

분산 시스템내에 있는 전체 프로세서의 갯수가 n 일때 i 번째 프로세서는 P_i 로 표현되며 i 는 $0 \leq i \leq n-1$ 의 범위를 갖는다. 이러한 분산 시스템내 각 프로세서는 자신의 집단을 가지며 각 집단은 여러개의 스트링들로 구성된다. 이러한 스트링을 표현하는 코딩 방법으로는 이진 코딩(binary coding), 트리 코딩(tree coding), 프로그램 코딩(program coding) 방법등이 있다[5, 6]. 본 논문에서는 이진 코딩 방법을 이용한다. 따라서 하나의 스트링은 이진 코드 벡터(binary-coded vector)로 정의할 수 있으며 $\langle v_0, v_1, v_2, \dots, v_{n-1} \rangle$ 과 같이 표현된다. 그러면 각 v_i 는 스트링 내 유전자(gene) 및 분산 시스템내 프로세서들과 대응된다고 할 수 있다. 이러한 각 v_i 의 값은 이진값(binary value)을 갖는다. 예를 들어 분산 시스템내 프로세서가 10개 있을 때 이와 같은 코딩 결과는 그림 1과 같이 표현할 수 있다.

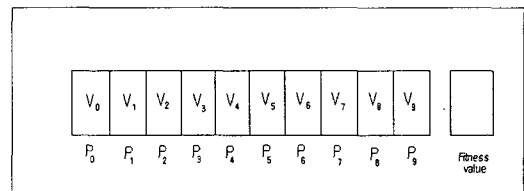


그림 1. 스트링에 대한 코딩

이와 같이 표현된 스트링은 초기에 임의로 다른 스트링과의 중복없이 만들어지며 이전 요청 메시지가 전송되는 프로세서의 집합을 의미한다. 따라서 만일 v_i 가 1이면 이전 요청 메시지가 P_i 프로세서로 전송되고 그렇지 않고 v_i 가 0이면 P_i 프로세서에게 이전 요청 메시지를 보내지 않는다. 각 스트링은 자신의 적합도(fitness value)를 포함하며 이러한 적합도에 비례하여 하나의 스트링이 선정된다. 이같이 선정된 스트링에 의해 표현된 프로세서들에 이전 요청 메시지를 전송하게 된다.

3.4 적합도 함수

한 집단에 포함된 각 스트링은 다음과 같은 식 (2)로 정의된 적합도 함수(fitness function)로 평가된다. 유전 연산자가 적용된 하나의 집단내 모든 스트링중에서 가장 적합도가 높은 스트링이 선정되어 선정된 스트링의 내용 즉, 해당 스트링내 '1'로 설정된 비트에 대응되는 프로세서로 작업을 이전받기 위한 이전 요청 메시지를 보내게 된다. 따라서 적합도 함수 F_i 값이 높게 되기 위해서는 $TMPT$ (Total Message Processing Time)의 값이 작아야 하고 $TMTT$ (Total Message Transfer Time)의 값도 작으면서 $TTPT$ (Total Task Processing Time)의 값이 작아야 한다.

$$F_i = \left(\frac{1}{\alpha \times TMPT + \beta \times TMTT} \right) + (\gamma \times TTPT) \quad (2)$$

식 (2)에서 사용된 α , β , γ 는 각 매개변수 $TMPT$, $TMTT$, $TTPT$ 에 대한 가중치로서 4장의 성능 평가에서 다르다. $TMPT$ 는 전송될 요청 메시지들의 처리 시간으로서 전송될 요청 메시지의 갯수(Request Message Number($ReMN$))와 각 메시지 처리 시간의 곱(product)으로 정의할 수 있다. 적합도 함수 F_i 의 값이 높기 위해서는 $TMPT$ 의 값이 작아야 하며 따라서 전송될 이전 요청 메시지의 갯수가 적어야 한다. 이 같은 의미는 선정된 스트링의 내용중에서 '1'로 설정된 비트의 갯수가 적어야 한다는 것을 나타낸다. 이때 각각의 메시지 처리 시간은 $Task$ 처리 시간과 동일한 것으로 한다. 식 (3)에서 사용된 $ReMN_k$ 는 3.4절의 그림 2와 같이 표현된 스트링에 대한 코딩에서 k 번째 비트가 '1'로 설정되어 있음을 의미하며 따라서 대응되는 프로세서로 요청 메시지를 보낸다.

$$TMPT = \sum_{k \in K} (ReMN_k \times \text{Time Unit}) \quad (3)$$

매개 변수 $TMTT$ 는 송신자로부터 선정된 스트링내 '1'로 설정된 각 비트에 대응되는 송신자 대상 프로세서들까지의 메시지 전송 시간의 합(summation)을 의미한다. 따라서 $TMTT$ 의 값이 작으면 작을수록 적합도 함수 F_i 는 높은 적합도를 가지며 이는 부하재분배를 위해 메시지 및 작업을 이전할 수 있는 수신자 프로세서와 송신자 프로세서간의 전송 거리가 짧다는 것을 의미한다. 이 매개 변수는 다음과 같은 식 (4)로 정의된다. 여기서 n 은 분산 시스템내 전체 프로세서의 갯수가 된다.

$$TMTT = \sum_{k \in K} (EMTT_k) \quad (4)$$

식 (4)에서 사용된 매개 변수 $EMTT_k$ (Each Message Transfer Time)는 수신자 프로세서로부터 k 번째 프로세

서까지의 메시지 혹은 $Task$ 전송 시간을 나타낸다.

마지막으로 $TTPT$ 는 선정된 스트링내 '1'로 설정된 각 비트에 대응되는 송신자 대상 프로세서들에서 $Task$ 들을 처리하는데 소요되는 시간으로서 식 (5)와 같이 정의할 수 있다. 여기서 $TTPT$ 의 값이 크다는 것은 선정된 스트링내 각 비트에 대응되는 프로세서들의 부하 상태를 나타내는 $VCQL$ 의 값이 크다는 뜻으로 각 프로세서의 부하 상태가 과부하인 스트링이 선정되어 수신자 프로세서에게 작업을 이전해 줄 수 있는 송신자 프로세서를 용이하게 발견할 수 있다는 것이다. 따라서 이전 요청 메시지에 대한 승인 메시지 비율이 높아진다.

$$TTPT = \sum_{k \in K} (VCQL_k) \quad (5)$$

따라서 유전 알고리즘에서 여러 세대(generation)를 거치면서 해당 집단내 스트링들 중에서 함수 F_i 에 대한 최대 적합도를 갖는 스트링이 선정된다.

3.5 알고리즘

본 논문에서 제안하는 알고리즘은 5개의 프로시저어로 구성되는데 초기화(Initialization), 부하 측정(Check_load), 스트링 평가(String_evaluation), 유전자 연산(Genetic_operation), 메시지 평가(Message_evaluation) 등이다. 또한 유전연산은 3개의 부프로시저어(sub-procedure) 즉, 지역개선 연산(local improvement operation), 선택, 교배 등으로 구성된다. 이같은 프로시저어들은 분산 시스템내 각 프로세서에서 시행되며 전체적인 알고리즘은 다음 그림 2와 같다.

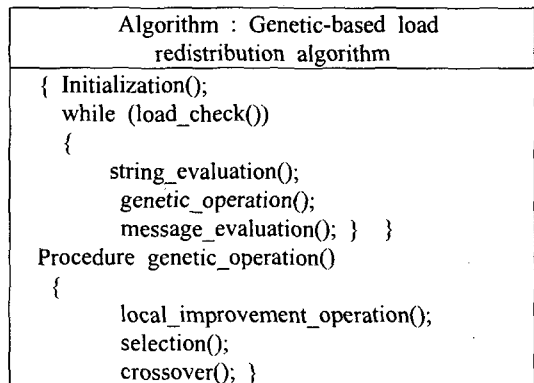


그림 2. 부하재분배 알고리즘

알고리즘을 구성하는 각 프로시저어들의 기능 및 알고리즘 단계는 다음과 같다.

■ 초기화(Initialization)

초기화 프로시저는 전체 시스템이 작업을 시작할 때만이 각 프로세서에서 시행된다. 전체 시스템의 부하는 전반적으로 과부하 상태로 설정되고 스트링들로 구성된 집단은 어떠한 스트링의 중복없이 임의로 만들어진다.

■ 부하 측정(load_check)

어떤 하나의 프로세서에서 새로운 타스크가 들어올 때마다 부하 측정 프로시저가 호출되어서 자신의 부하를 측정한다. 프로세서에서의 부하 측정은 자신의 VCQL을 측정함으로써 이루어진다. 만일 프로세서가 저부하 상태이면 스트링 평가 및 유전자 연산 프로시저를 적용한 후 집단내에서 가장 높은 적합도를 갖는 하나의 스트링을 선정한 후에 선정된 스트링의 내용에 따라서 송신자 대상 프로세서들에 타스크 이전 요청 메시지를 보낸다.

■ 스트링 평가(string_evaluation)

스트링 평가 프로시저는 집단내에 존재하는 스트링들의 적합도를 계산한다. 또한 타스크가 전에 적용되었던 프로세서에서 다시 들어올 때에는 바로 전에 생성된 집단내 스트링들을 대상으로 학습을 하기 위하여 바로 이전(previous) 집단에 포함된 스트링들의 적합도를 계산한다.

■ 유전 연산(genetic_operation)

지역 개선 연산 및 선택, 교배등을 포함하는 유전 연산 프로시저는 다음과 같은 방법으로 해당 집단에 적용된다. 먼저 분산 시스템내 프로세서들이 지역적으로 그룹화되어 있는 환경에서는 하나의 스트링이 p개의 부분(part)으로 구성되어 있다고 가정할 수 있다. 그러면 다음과 같은 유전연산들이 각 스트링에 적용되며 새로운 스트링들로 구성된 집단이 만들어진다.

(1) 지역 개선 연산(local_improvement_operation)

먼저 스트링 i이 선정된다. 그런 다음 해당 스트링 1에 대한 하나의 복사본을 만들고 복사본의 부분 1로부터 p까지 순차적으로 선정된 후에 돌연 변이 연산자가 적용된다.

돌연 변이 연산자가 적용된 부분 1을 포함하고 있는 새로운 스트링에 대한 적합도를 계산한 다음 만일 새로운 스트링에 대한 적합도가 기존의 스트링 적합도보다 높으면 기존 스트링을 새로운 스트링으로 교체한다. 부분 2에 대한 연산이 끝나면 임의로 선정된 부분 2에 대한 지역 개선 연산이 수행된다. 이러한 지역 개선 연산은 차례로 각 부분에 적용된다. 모든 부분에 대한 지역개선 연산이 끝났을 때 하나의 새로운 스트링이 만들어진다.

스트링 1에 대한 지역 개선 연산이 끝난 후에 스트링

2가 선정되어 위에서 기술한 지역개선 연산이 적용되며 이러한 유전연산이 집단에 포함된 모든 스트링에 적용된다.

(2) 선택(selection)

선택 연산은 스트링들에 적용되며 다음 세대의 집단을 만들기 위하여 부모가 될 스트링쌍들(pairs)을 결정하는 단계로 일반적으로 많이 이용되는 "roulette wheel selection" 기법을 사용한다.

(3) 교배(crossover)

교배 연산은 새로이 만들어진 스트링들에 적용되며 교배 연산 결과 스트링들에 대한 평가가 이루어진다. 이 단계에서는 다음 세대 스트링들에 대한 부모들의 유전 형질 전이(genetic materials transfer)가 일어난다. 이러한 전이는 교배 연산자에 의해 이루어지는데 본 본문에서는 부하재분배를 위해 변형된 "one-point" 교배 연산자를 선정하여 적용한다. 제안된 교배 활동에서는 먼저 교배의 기본이 되는 교배점을 선정하기 위해 전체 유전인자를 대상으로 하지 않고 부분(p)들의 경계점들(boundaries)을 대상으로 하여 이 경계점들중에서 하나의 경계점을 임의로 선정하여 교배활동을 수행하게 된다. 따라서 이와 같은 교배 연산을 그림으로 표현하면 그림 3과 같다.

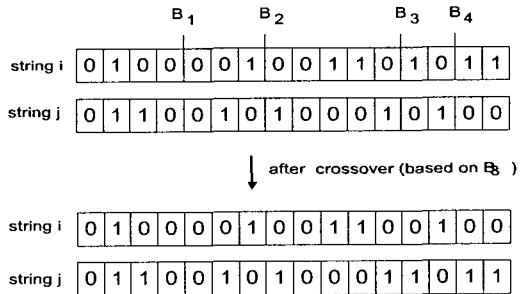


그림 3. 교배 연산

유전 연산은 해당 스트링의 적합도에 비례하는 확률로서 집단내에 존재하는 스트링들중 하나의 스트링을 선정한다. 그런 다음 선정된 스트링의 내용, 즉 선정된 스트링내 '1'로 설정된 비트에 대응되는 송신자 대상 프로세서들에 이전 요청 메시지를 보낸다.

4. 성능 평가

제안된 유전 알고리즘을 기반으로 하는 동적 부하재분배 모델의 성능을 기존의 수신자 개시 알고리즘[1, 2] 및 단순 유전 알고리즘(simple genetic algorithm)과 비교하기 위하여 실험하였다. 실험에서 적용된 단순 유전 알고

리즘기반의 부하재분배 방법은 다음과 같은 내용에서 제안하는 방법과 차이가 있다. 즉, 3.6에서 제안한 알고리즘에서의 유전 연산에서 단순 유전 알고리즘기반의 방법에서는 먼저 지역 개선 연산을 수행하지 않고 선택 연산이 적용된다. 그런 다음에 교배 연산을 수행하게 되는데 이때 적용되는 교배 정책은 순수한 "one-point" 교배 정책을 이용한다. 마지막으로 돌연변이(mutation) 연산을 수행하게 된다.

4.1 실험 환경

본 논문에서의 시스템은 이질형 시스템(heterogeneous system)으로서 30 개의 이질형 프로세서로 구성되었다고 가정한다. 또한 처리될 각각의 TASK 크기 는 동일한 것으로 가정한다. 각각의 프로세서로부터 다른 프로세서로의 메시지 전송 및 TASK 전송 시간은 2차원 배열로 표현되며 이때 각 원소의 값은 난수 발생기(random number generator)로부터 결정되는 3 이하의 값을 갖는다. 이를 그림으로 나타내면 그림 4와 같다. 또한 각 프로세서에서의 TASK 처리 시간은 1차원 배열로서 나타내며 이들 원소의 값은 난수 발생기로부터 결정되는 3 이하의 값을 갖는다고 가정한다. 단위는 초(second)로 한다.

Receiver \ Sender	P ₀	P ₁	P ₂	P ₃	P ₄
P ₀	0	3	1	2	3
P ₁	3	0	2	3	1
P ₂	1	2	0	1	3
P ₃	2	3	1	0	2
P ₄	3	1	3	2	0

그림 4. 프로세서간 전송 시간(프로세서 갯수 n=5인 경우)

실험을 위해 기본적으로 사용될 매개 변수들은 표 2에서 기술된 내용과 같으며 매개 변수들 중에서 교배 발생 확률, 스트링 갯수 등에 대한 값은 일반적으로 다양한 응용에 유용하게 적용되는 것으로 알려져 있다[3, 5].

표 2. 매개변수들의 내용

프로세서의 갯수	30
교배 발생 확률(P_c)	0.7
돌연변이 발생 확률(P_m)	0.1
스트링(염색체)의 갯수	50
처리될 TASK 갯수	5000
스트링의 부분 갯수(p)	5
TMPT에 대한 가중치(α)	0.1
TMIT에 대한 가중치(β)	0.01
TIPT에 대한 가중치(γ)	0.07

4.2 비교 평가

본 논문에서 제안한 알고리즘과 기존의 송신자 개시 알고리즘 및 단순 유전 알고리즘을 이용한 접근법과의 성능 비교는 처리될 대상 TASK에 대한 반응 시간(response time)을 척도로 하여 다양한 실험을 통하여 비교하였다.

[실험 1] 본 실험은 분산 시스템의 전체 시스템 부하가 40%일 때 반응 시간을 알아보기 위한 실험으로서 결과는 그림 5와 같다.

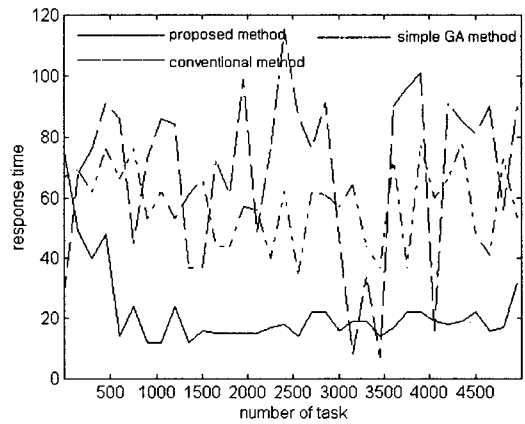


그림 5. 실험 1에 대한 결과

[실험 2] 본 실험에서는 교배 발생 확률(P_c)이 제안된 알고리즘에 미치는 영향을 알아보기 위한 내용으로 결과는 그림 6과 같다.

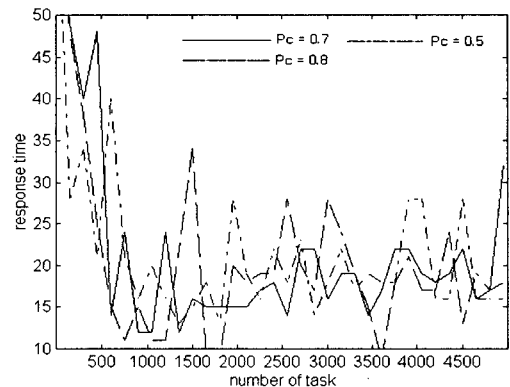


그림 6. P_c 변화에 따른 실험 결과

[실험 3] 본 실험에서는 돌연 변이 발생 확률이 미치는 영향을 알아보기 위한 실험이다.

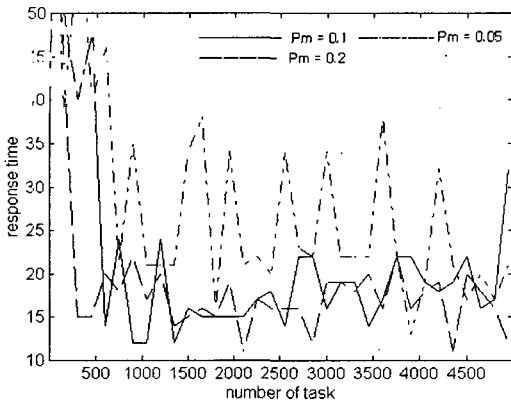


그림 7. P_m 변화에 따른 실험 결과

실험 결과는 전체적으로 P_m 의 확률에 따라 성능에 별 다른 영향을 미치지 못한다는 것을 알 수 있다.

5. 결론

본 논문에서는 이질형 분산 시스템에서의 효율적인 부하재분배를 위해 이러한 문제점을 해결하기 위하여 유전 알고리즘을 기반으로 하는 새로운 동적 부하재분배 기법을 제안하였다. 이러한 유전 알고리즘을 통하여 이전 요청 메시지들이 전송될 송신자 대상 프로세서들을 결정한다. 본 논문에서는 이질형 분산 시스템의 특성 중에서 각 프로세서의 처리 시간이 다르다는 점만을 고려하였다. 따라서 향후 연구에서는 이질형 특성중 보다 많은 요소들을 반영하는 연구가 필요하다.

참고문헌

[1] D.L. Eager, E.D. Lazowska, J. Zahorjan, "Adaptive load sharing in Homogeneous Distributed Systems," *IEEE Transactions on Software Engineering*, Vol.12, No.5, pp.662-675, May 1986.

[2] N.G. Shivaratri, P. Krueger and M. Singhal, "Load Distributing for Locally Distributed Systems," *IEEE Computer*, Vol.25, No.12, pp.33-44, December 1992.

[3] J. Grefenstette, "Optimization of Control Parameters for Genetic Algorithms," *IEEE Transactions on System, Man and Cybernetics*, Vol.SMC-16, No.1, January 1986.

[4] L.M. Ni, C.W. Xu and T.B. Gendreau, "A Distributed Drafting Algorithm for Load redistribution," *IEEE Transactions on Software Engineering*, Vol.SE-11, No.10, pp. 1153-1161, October 1985.

[5] Philip D. Wasserman, *Advanced Methods in Neural Computing*, Van Nostrand Reinhold, New York, 1993.

[6] Branco Soucek, *Dynamic, Genetic and Chaotic Programming*, John Wiley & Sons, 1992.

[7] M. Livny and M. Melman, "Load redistribution in Homogeneous Broadcast Distributed Systems," *Proc. ACM Computer Network Performance Symp.*, pp.44-55, 1982.

[8] Terence C. Fogarty, Frank Vavak and Phillip Cheng, "Use of the Genetic Algorithm for Load redistribution of Sugar Beet Presses," *Proc. Sixth International Conference on Genetic Algorithms*, pp.617-624, 1995.

[9] Garrison W. Greenwood, Christian Lang and Steve Hurley, "Scheduling Tasks in Real-Time systems Using Evolutionary Strategies," *Proc. Third Workshop on Parallel and Distributed Real-Time Systems*, pp.195-196, 1995.

[10] Chin Lu and Sau-Ming Lau, "An Adaptive Load redistribution Algorithm for Heterogeneous Distributed Systems with Multiple Task Classes," *Proc. International Conference on Distributed Computing Systems*, pp.629-636, 1996.

[11] David B. Fogel and Lawrence J. Fogel, "Using Evolutionary Programming to Schedule Tasks on a Suite of Heterogeneous Computers," *Computers & Operations Research*, Vol. 23, No.6, pp.527-534, 1996.

이 성 훈(Seong-Hoon Lee)

[정회원]



- 1998. 2 고려대학교 컴퓨터학과 졸업(박사)
- 1998. 3 ~ 현재 천안대학교, 정보통신학부 부교수

<관심분야>

인공지능, Bioinformatics, 분산시스템