

트리에서 가장 긴 비음수 경로를 찾는 직렬 및 병렬 알고리즘

(Sequential and Parallel Algorithms for Finding a Longest Non-negative Path in a Tree)

김성권[†]

(Sung Kwon Kim)

요약 각 에지에 무게(양수, 음수, 0 가능)가 주어진 트리에서, 경로의 에지들의 무게의 합이 비음수 이면서 길이가 가장 긴 경로를 구하는 문제를 해결하고자 한다. 트리에서 가장 긴 비음수 경로를 찾는 $O(n \log n)$ 시간 직렬 알고리즘과 $O(\log^2 n)$ 시간과 $O(n)$ 개의 프로세서를 사용하는 CREW PRAM 병렬 알고리즘을 제시한다. 여기서, n 은 트리가 가지는 노드의 수이다.

키워드 : 비음수 경로, 트리, 직렬 및 병렬 알고리즘

Abstract In an edge-weighted (positive, negative, or zero weights are possible) tree, we want to solve the problem of finding a longest path such that the sum of the weights of the edges in the path is non-negative. To find a longest non-negative path of a tree we present a sequential algorithm with $O(n \log n)$ time and a CREW PRAM parallel algorithm with $O(\log^2 n)$ time and $O(n)$ processors, where n is the number of nodes in the tree.

Key words : trees, non-negative paths, sequential and parallel algorithms

1. 서론

배열 $X[1..n]$ 은 실수를 원소로 가지는 배열이다. 부분 배열 $X[i..j]$ 에 대해서($1 \leq i \leq j \leq n$), 이것의 길이는 $j-i+1$ 이고 합은 $X[i] + \dots + X[j]$ 이다. X 의 부분 배열 중에서 합이 0 이상, 즉 비음수(non-negative)이면서 길이가 가장 긴 부분 배열을 찾는 일은 생물정보학 분야에서 중요한 응용을 가지고 있다[1,2]. DNA 시퀀스나 단백질 시퀀스를 문제 성격에 따라 적당한 실수 배열로 바꿔서 원하는 부분 배열을 찾는 것이다. 이 일은 [1,2]에 있는 알고리즘에 의해서 $O(n)$ 시간에 가능하다.

이를 일반화하여, 트리에 적용할 수 있다. 트리 $T=(V, E)$ 는 노드 집합 V 와 에지 집합 E 로 이뤄진다. 각 에지 $e \in E$ 에 무게(weight)라 부르는 실수(양수, 음수, 0 모두 가능) $w(e)$ 가 주어진다. 두 개의 다른 노드를 잇는 경로 P 를 고려하자. P 에 있는 에지의 개수를 이 경로의 길이라 부른다. P 의 에지들에 있는 무게를

모두 합한 것을 이 경로의 무게라 하고 $w(P)$ 로 표시한다. 즉, $w(P) = \sum_{e \in P} w(e)$ 가 된다. $w(P) \geq 0$ 이면 P 는 비음수 경로라 부른다. 트리에서 가장 긴 비음수 경로를 찾는 것은 $O(n \log^2 n)$ 시간에 가능하고[3], 트리의 차수가 상수인 경우는 $O(n \log n)$ 시간에 가능하다[4]. 여기서 n 은 T 가 가지는 노드의 수다.

본 논문에서는 트리에서 가장 긴 비음수 경로(longest non-negative path)를 찾는 것이 목적이며, 이를 위해 $O(n \log n)$ 시간 직렬 알고리즘을 2절에서 제시하고, 3절에서는 $O(\log^2 n)$ 시간과 $O(n)$ 개의 프로세서를 사용하는 CREW PRAM 병렬 알고리즘을 제시한다. PRAM 모델에 대한 설명은 [5]에 있다.

2. 직렬 알고리즘

본 논문에서 제시하는 직렬과 병렬 알고리즘 모두 분할정복(divide-and-conquer)에 의한 재귀적(recursive) 구조를 가진다.

트리 $T=(V, E)$ 가 인접 리스트 방법으로 저장된다고 가정한다. $|V|=n$ 이고 $|E|=n-1$ 이다. 노드 u 에 연결된 이웃 노드들의 집합을 $N(u)$ 로 표시한다. 즉,

· 본 논문은 2004년도 중앙대학교 학술연구비 지원을 받아 이뤄짐

† 중신회원 : 중앙대학교 컴퓨터공학과 교수

skkim@cau.ac.kr

논문접수 : 2006년 1월 19일

심사완료 : 2006년 9월 14일

$N(u) = \{v \mid (u,v) \in E\}$ 이다. T 에서 에지 (u,v) 를 제거하면 두 개의 서브트리가 생기는데, 하나는 u 를 포함하고 다른 하나는 v 를 포함한다. 이때, u 를 포함하는 서브트리의 크기(노드의 개수)를 $s(u,v)$ 로 표시한다. 따라서 u 가 리프노드이면 $s(u,v) = 1$ 이 되고, 에지 (u,v) 에 대해서 $s(u,v) + s(v,u) = n$ 이 성립한다.

만약 모든 $u \in N(x)$ 에 대해서 $s(u,x) \leq n/2$ 가 성립하면 x 를 T 의 센트로이드(centroid)라 부른다. (n 이 짝수가 아니면 $\lceil n/2 \rceil$ 가 된다. 편의상 n 이 짝수라 가정하자.) 모든 트리는 한 개 또는 두 개의 센트로이드를 가진다. 두 개를 가지는 경우는 이 둘은 반드시 이웃한다[6]. T 의 센트로이드는 $O(n)$ 시간에 구할 수 있다. 가장 널리 알려진 방법은 T 를 임의의 노드를 루트로 하여 루트가 있는 트리로부터 다음, 모든 노드 u 에 대해서 $d(u)$ 를 계산한다. $d(u)$ 는 u 와 u 의 후손노드들로 이뤄진 서브트리의 크기이다. u 가 리프노드이면 $d(u) = 1$ 이고, u 가 $k \geq 1$ 개의 자식노드 v_1, \dots, v_k 를 가지면 $d(u) = 1 + \sum_{i=1}^k d(v_i)$ 이다. 트리를 포스트오더로 방문하면서 모든 노드에 대해서 $d(u)$ 를 계산한다. 이 과정 중에 처음으로 $d(u) \geq n/2$ 가 되는 노드 u 가 T 의 센트로이드가 된다.

트리에 분할정복 알고리즘을 적용하려면 트리를 재귀적으로 분할하는 방법이 필요하다. 센트로이드를 이용하여 T 를 분할하는 방법을 설명하기 위하여 논문[7]에 나와 있는 소정리를 소개한다.

소정리 1: $n \geq 3$ 일 때, x 가 T 의 센트로이드이면 모든 $i = 1, 2, 3$ 에 대해서 $\sum_{u \in N_i} s(u,x) \leq n/2$ 가 되도록 $N(x)$ 를 세 개의 부분집합 N_1, N_2, N_3 로 나눌 수 있다. N_3 는 공집합이 될 수도 있다.

증명: 논문 [7]에 나와 있는 것을 옮긴다. $N(x) = \{v_1, \dots, v_k\}$ 라 가정하고, $i = 1, \dots, k$ 에 대해서 $s_i = s(v_i, x)$ 라 한다. x 가 센트로이드이므로 모든 i 대해 $s_i \leq n/2$ 이다. $s_1 + \dots + s_p > n/2$ 가 되는 최소 p 를 구한다. 또, $s_p + s_{p+1} + \dots + s_q > n/2$ 가 되는 최소 $q > p$ 를 구한다. 그리고 $N_1 = \{v_1, \dots, v_{p-1}\}$, $N_2 = \{v_p, \dots, v_{q-1}\}$, $N_3 = \{v_q, \dots, v_k\}$ 로 놓으면 조건을 모두 만족한다. 만약 $s_1 + \dots + s_{q-1} = n-1$ 이면 $N_3 = \emptyset$ 이다. \square

소정리 1의 N_1, N_2, N_3 를 이용하여 T 를 세 개의 트리 T_1, T_2, T_3 로 나눈다. T 를 x 를 루트로 하는 트리라고 생각할 때, T_i 는 x 를 포함하고, x 와 N_i 의 노드를 연결하는 에지들을 포함하고, 또 N_i 에 있는 노드를 루트로 하는 서브트리들을 (총 $|N_i|$ 개) 포함한다. 모든 T_i 가 x

를 포함하고, x 를 제외하면 T_i 들은 서로 중복되는 곳이 없다. 따라서 $n_i = |T_i|$ 라 하면, $n_i \leq n/2 + 1$ 이고 $n_1 + n_2 + n_3 = n + 2$ 이다.

제시하려는 직렬 알고리즘은 앞에서 언급했듯이 분할정복 방법으로 수행한다.

입력: 트리 T .

출력: T 의 가장 긴 비음수 경로의 길이 (아래 알고리즘을 조금 고치면 경로 자체를 구할 수 있으므로, 편의상 길이만 구하는 것으로 한다.)

[분할] T 가 하나의 노드로만 이뤄진 경우는, 0을 반환한다. T 가 두 노드와 이들을 잇는 에지 e 로만 이뤄진 경우는, $w(e) \geq 0$ 이면 1을 아니면 0을 반환한다. 그 외 경우는, T 의 센트로이드 x 를 구하고, 소정리 1의 방법을 이용하여 세 개의 트리 T_1, T_2, T_3 를 만든다.

[정복] $i = 1, 2, 3$ 에 대해서 T_i 내에서 가장 긴 비음수 경로의 길이 L_i 를 재귀적으로 구한다.

[통합] 이제, T 에서 x 를 지나면서 T_i 와 T_j ($i \neq j$)에 걸쳐 있는 경로들 중에서 가장 긴 비음수 경로의 길이 L_x 를 구한다. $\max\{L_1, L_2, L_3, L_x\}$ 를 구하면 T 의 가장 긴 비음수 경로의 길이로서 우리가 원하는 답이 된다.

$W(n)$ 을 위 알고리즘이 n 개의 노드를 가진 트리에서 가장 긴 비음수 경로의 길이를 구하는데 필요한 최악의 경우의 수행시간이라 하자. $n = 1, 2$ 에서 $W(n) = O(1)$ 이고, $n \geq 3$ 에 대해서

$$W(n) = \sum_{i=1,2,3} W(n_i) + \text{Divide}(n) + \text{Combine}(n)$$

이 성립한다. 여기서, $i = 1, 2, 3$ 에 대해 $n_i \leq n/2 + 1$ 이고, $n_1 + n_2 + n_3 = n + 2$ 이며, $\text{Divide}(n)$ 은 [분할] 단계에 필요한 시간이고, $\text{Combine}(n)$ 은 [통합] 단계에 필요한 시간이다. [분할] 단계에서 x 를 구하는 것과 T_i 들을 구하는 것은 모두 선형 시간에 가능하므로 $\text{Divide}(n) = O(n)$ 이다. 앞으로 $\text{Combine}(n) = O(n)$ 임을 보이면 $W(n) = O(n \log n)$ 이 되어서 우리가 원하는 결과를 얻는다.

[통합] 단계에서 하는 일을 설명하기 위하여 $L_x^{i,j}$ 를 양 끝점이 모두 x 가 아니면서 하나의 끝점은 T_i 에 있고 다른 하나는 T_j ($i \neq j$)에 있는 경로들 중에서 가장 긴 비음수 경로의 길이라 정의한다. 모든 $(i,j) \in \{(1,2), (1,3), (2,3)\}$ 에 대해서 $L_x^{i,j}$ 를 구하면 그 중 최대가 L_x 가 된다. 즉, $L_x = \max\{L_x^{1,2}, L_x^{1,3}, L_x^{2,3}\}$ 이다. 여기서는 $L_x^{1,2}$ 를 선형 시간에 구하는 방법만 설명한다. 다른 두 개도 비슷한 방법으로 구할 수 있다.

$L_x^{1,2}$ 를 구하는 방법은 논문 [4]에 나와 있는 방법을 사용한다. [4]의 방법이 다음 절의 병렬 알고리즘에도

사용되므로 여기에 설명한다. 먼저, T_1 에서 $A[i]$ ($i=1, \dots, n_1$)를 구한다. $A[i]$ 는 x 가 시작점인 길이 i 인 (즉, i 개의 에지를 이용하여 갈 수 있는) 모든 경로 중에서 무게가 가장 큰 경로의 무게이다. 만약 길이 i 인 경로가 T_1 에 없으면 $A[i] = -\infty$ 로 한다. T_1 을 프리오더 순으로 방문하면서 $O(n_1)$ 시간에 모든 $A[i]$ 들을 계산할 수 있다. 비슷하게 T_2 에서 $B[j]$ 를 x 를 시작점으로 가지는 길이 j 인 모든 경로 중에서 무게의 합이 가장 큰 경로의 무게로 정의 한다 ($j=1, \dots, n_2$). 모든 $B[j]$ 들도 $O(n_2)$ 시간에 구할 수 있다. 두 배열 A 와 B 로부터 [4]에 있는 다음 소정리는 쉽게 유추할 수 있다.

소정리 2: $L_x^{1,2} = \max\{(i+j | A[i]+B[j] \geq 0) \cup \{0\}\}$

소정리 2를 이용하여 [4]에서는 $L_x^{1,2}$ 를 $O(n_1+n_2)$ 시간에 구하는 방법을 보여 주고 있다. $L_x^{1,3}$ 과 $L_x^{2,3}$ 도 비슷한 방법을 이용하여 선형시간에 구할 수 있으므로, L_x 를 역시 선형시간에 구할 수 있다. 그러므로 $\text{Combine}(n) = O(n)$ 이다.

정리 1: n 개의 노드를 가지는 트리에서 가장 긴 비음 수 경로는 $O(n \log n)$ 시간에 구할 수 있다.

참고: [4]의 방법과 본 논문의 방법 모두 센트로이드를 이용한 분할 방법을 사용하지만, 차이점은 [4]에서는 분할 후 생기는 서브트리의 수가 x 의 차수와 같은 반면, 본 논문의 방법 (소정리 1)은 x 의 차수와 무관하게 서브트리가 최대 세 개 생긴다는 것이다. 따라서 계산해야 할 $L_x^{i,j}$ 의 수가 세 개로 제한되어 [통합] 단계의 시간이 $O(n)$ 이 되므로, 우리가 원하는 수행시간을 얻을 수 있다.

3. 병렬 알고리즘

본 절에서는 앞 절에서 제시한 직렬 알고리즘을 CREW PRAM 상에서 $O(n)$ 개의 프로세서를 이용하여 $O(\log^2 n)$ 시간에 구현할 수 있음을 보인다. 2절의 직렬 알고리즘은 분할정복 방법을 사용하는 재귀적 알고리즘으로 최대 $O(\log n)$ 번의 리커전을 반복한다. 따라서 [분할]과 [통합] 단계의 일을 $O(\log n)$ 시간에 $O(n)$ 개의 프로세서를 사용하여 할 수 있음을 보이면, 전체적으로 $O(\log^2 n)$ 시간과 $O(n)$ 개의 프로세서를 사용하게 된다.

알고리즘 설명에 앞서 병렬 알고리즘에 사용되는 기본 기법을 소개한다. 이 기법들 모두 CREW PRAM에서 $O(n)$ 개의 프로세서로 $O(\log n)$ 시간에 수행할 수 있다. 자세한 사항은 [5]를 참조하면 된다.

• **전위합(prefix sum) 계산:** 배열 $X[1..n]$ 가 주어질 때, 모든 $1 \leq i \leq n$ 에 대해서 전위합 $S[i] = X[1] + \dots + X[i]$

를 계산한다.

• **리스트 랭킹(list ranking):** 길이가 n 인 연결리스트(linked list)가 주어질 때, 각 노드의 랭크(rank)를 계산한다. 연결리스트는 n 개의 노드로 구성되며 각 노드는 다음 노드를 가리키는 포인터를 가지고 있고 마지막 노드의 포인터는 null이다. 또 첫 노드를 가리키는 포인터를 별도로 가진다. 노드의 랭크는 그 노드가 연결리스트에서 몇 번째 노드인가를 나타낸다. 예를 들어, 첫 노드의 랭크는 1이고 마지막 노드의 랭크는 n 이다.

• **ANSV(all nearest smaller values) 계산:** 배열 $X[1..n]$ 가 주어질 때, 모든 $1 \leq i \leq n$ 에 대해서 $\text{NEXT}(i)$ 를 계산한다. $\text{NEXT}(i) = \min\{i' | i < i' \text{ and } X[i] > X[i']\}$ 이다. 즉, $X[i]$ 에서 i 가 커지는 방향으로 갈 때 처음으로 $X[i]$ 보다 작은 것의 인덱스가 $\text{NEXT}(i)$ 이다. $X[n+1] = -\infty$ 라 가정한다.

[분할] 단계에서 하는 일은 센트로이드 x 를 구하는 것과 소정리 1을 이용하여 T_1 , T_2 , T_3 를 구하는 것이다. x 를 구하는 것은 $O(\log n)$ 시간에 $O(n)$ 개의 프로세서를 이용하여 구할 수 있다[5]. 또 소정리 1의 수열 s_1, \dots, s_k 를 배열로 바꾼 후 전위합 계산을 이용하면 p 와 q 를 구할 수 있다. 이를 이용하여 N_i 를 구하고 T_i 를 만든다 ($i=1, 2, 3$). [분할] 단계의 모든 일은 $O(n)$ 개의 프로세서를 이용하여 $O(\log n)$ 시간에 가능하다.

[통합] 단계에서 하는 중요한 일은 $L_x^{i,j}$ 를 구하는 것이다 ($(i,j) \in \{(1,2), (1,3), (2,3)\}$). 여기서는 $L_x^{1,2}$ 에 대해서만 설명한다. 그러기 위해서는 먼저 $A[i]$ ($i=1, \dots, n_1$)와 $B[j]$ ($j=1, \dots, n_2$)를 구해야 한다. T_1 에서 $A[i]$ 들은 다음처럼 구할 수 있다. T_1 의 모든 노드 u 에 대해서 $\text{pre}(u)$, $\text{level}(u)$, $\text{weight}(u)$ 를 계산한다. $\text{pre}(u)$ 는 u 의 프리오더 번호이다. 즉, T_1 을 프리오더로 방문할 때 u 가 몇 번째로 방문되는가를 나타낸다. $\text{level}(u)$ 과 $\text{weight}(u)$ 는 x 와 u 를 잇는 경로의 길이 (u 의 레벨)와 무게를 각각 나타낸다. T_1 의 모든 노드들에 대해서 이 세 값을 계산하는데 $O(\log n_1)$ 시간과 $O(n_1)$ 개의 프로세서로 충분하다[5].

길이 n_1 인 배열 $P[1..n_1]$ 을 마련한다. $P[i]$ 는 $P[i].\text{level}$ 과 $P[i].\text{weight}$ 로 구성된다. 각 노드 $u \in T_1$ 에 대해서, $P[\text{pre}(u)].\text{level} = \text{level}(u)$ 과 $P[\text{pre}(u)].\text{weight} = \text{weight}(u)$ 로 놓는다. P 를 $P[i].\text{level}$ 가 증가하는 순으로 정렬한다. 그러면 레벨이 같은 노드들이 연속적으로 위치한다. P_j 를 레벨 j 인 노드들로 구성된 P 의 부분 배열이라 하자 ($j=1, \dots, h$, h 는 T_1 의 높이). 각 P_j 에서

weight가 최대인 항을 골라서 $A[j]$ 에 기록한다 ($j=1, \dots, h$). $j=h+1, \dots, n_1$ 에 대해서는 $A[j] = -\infty$ 로 한다. 정렬은 $O(\log n_1)$ 시간과 $O(n_1)$ 개의 프로세서로 할 수 있으며 [5], P_j 에서 최대를 구하는 것은 $O(\log |P_j|)$ 시간에 $O(|P_j|)$ 개의 프로세서로 할 수 있다[5]. 따라서 모든 $A[i]$ 들을 $O(\log n_1)$ 시간에 $O(n_1)$ 개의 프로세서를 사용하여 계산할 수 있다.

T_2 에서 $B[j]$ ($j=1, \dots, n_2$)를 구하는 것도 비슷한 방법으로 $O(\log n_2)$ 시간에 $O(n_2)$ 개의 프로세서를 사용하여 할 수 있다.

이제 소정리 2의 $L_x^{1,2} = \max\{\{i+j \mid A[i] + B[j] \geq 0\} \cup \{0\}\}$ 를 이용하여 $L_x^{1,2}$ 를 구한다. 이를 위해 [4]에 있는 것처럼 $j=1, \dots, n_2$ 에 대해서 $r(j)$ 를 아래처럼 정의한다.

$A[r(j)] + B[j] \geq 0$ 이고 모든 $r(j) < i \leq n_1$ 에 대해서 $A[i] + B[j] < 0$ 이다

만약 모든 $1 \leq i \leq n_1$ 에 대해서 $A[i] + B[j] < 0$ 이면, $r(j) = 0$ 이다.

$r(j)$ 는 j 가 고정된 상태에서 $A[i] + B[j] \geq 0$ 이 되는 가장 큰 i 를 나타낸다. 그러므로 소정리 1을 다시 쓰면 $L_x^{1,2} = \max\{\{r(j) + j \mid 1 \leq j \leq n_2\} \cup \{0\}\}$ 가 된다. 따라서 모든 j 에 대해서 $r(j)$ 를 구하면 $L_x^{1,2}$ 를 구할 수 있다.

$r(j)$ 들을 구하기 위하여, a_1, \dots, a_m 을 다음처럼 정의한다. $A[0] = \infty$ 라 가정한다

- $a_0 = 0$.
 - $k \geq 1$ 에 대해서, a_k 는 $A[a_k] = \max\{A[i] \mid a_{k-1} < i \leq n_1\}$ 가 되는 인덱스이다. 즉, $A[a_{k-1}+1], \dots, A[n_1]$ 중에서 최대가 되는 것의 인덱스가 a_k 이다. 만약 최대가 여러 개 있으면 인덱스가 가장 큰 것을 택한다.
 - 이렇게 진행하여 $a_k = n_1$ 이 되면 멈추고, 그 때 $m = k$ 가 된다.
- 당연히 $A[a_0] > \dots > A[a_m]$ 이다.

소정리 3: $r(j)$ 는 $A[a_k] \geq -B[j] > A[a_{k+1}]$ 를 만족하는 a_k 이다.

증명: 위의 부등식을 다시 쓰면 $A[a_k] + B[j] \geq 0$ 이고 $A[a_{k+1}] + B[j] < 0$ 이다. $A[a_{k+1}]$ 가 $A[a_k+1], \dots, A[n_1]$ 중에서 최대이므로, 모든 $a_k < i \leq n_1$ 에 대해서 $A[i] + B[j] < 0$ 이 된다. $r(j)$ 의 정의에 따라서 $r(j) = a_k$ 이다. □

소정리 3을 이용하여 $-B[j]$ 를 가지고 $A[a_0], \dots, A[a_m]$ 에서 이진탐색을 하면 $r(j)$ 를 구할 수 있다. a_0, \dots, a_m 의 정의를 직접적으로 사용하여 그들을 구하는 빠른 병렬

방법을 찾는 것은 어려워 보이므로, 이를 해결하기 위하여 b_0, \dots, b_k 를 다음처럼 정의한다.

- $b_0 = n_1$.
- $k=1, 2, \dots$ 에 대해서, $b_k = \max\{i \mid i < b_{k-1} \text{ and } A[i] > A[b_{k-1}]\}$ 이다. 즉, b_{k-1} 에서 왼쪽으로 (i 가 작아지는 쪽으로) 갈 때 처음으로 $A[i] > A[b_{k-1}]$ 가 되는 i 가 b_k 이다.
- 이렇게 진행하여 $b_k = 0$ 이 되면 멈추고, 그 때의 k 를 t 라 한다. 앞에서 $A[0] = \infty$ 라 가정하였다.

$A[b_0] < \dots < A[b_t]$ 는 당연히 성립하며, 아래 소정리는 a_0, a_1, \dots, a_m 과 b_0, b_1, \dots, b_t 가 동일함을 보여준다. 즉, $m=t$ 이고 모든 $k=0, \dots, m$ 에 대해서 $a_k = b_{m-k}$ 이다.

소정리 4: 모든 $0 \leq k < t$ 에 대해서 $A[b_k] = \max\{A[i] \mid b_{k+1} < i \leq n_1\}$ 이다.

증명: $k=0$ 일 때는 b_1 의 정의에 따라 $A[b_1] > A[b_0]$ 이고 $A[b_1+1], \dots, A[b_0-1]$ 들은 모두 $A[b_0]$ 보다 작기 때문에 $A[b_0] = \max\{A[b_1+1], \dots, A[b_0]\}$ 인 것은 확실하다. 모든 $0 < k < t$ 에 대해서 $A[b_k] = \max\{A[i] \mid b_{k+1} < i \leq n_1\}$ 가 성립하면 소정리는 이미 증명된 것이다. 따라서 이것이 성립하지 않는 k 가 있다고 가정하고, 그런 k 들 중에서 최소를 k' 이라 하자 또, c 를 $A[c] = \max\{A[i] \mid b_{k'+1} < i \leq n_1\}$ 가 되는 가장 큰 인덱스라 하자. 그러면 $c < b_{k'}$ 이 된다. $A[c] > A[b_{k'}]$ 이므로 $b_{k'+1} \geq c$ 가 되어야 한다. 이는 $b_{k'+1} < c$ 에 모순된다. 따라서 그런 k' 은 존재하지 않는다. □

소정리 4를 이용하여 b_0, \dots, b_m 들을 병렬로 구한다. 먼저, 모든 $1 \leq i \leq n_1$ 에 대해서 $l(i) = \max\{i' \mid i' < i \text{ and } A[i'] > A[i]\}$ 를 구한다. i 에서 왼쪽으로 갈 때 처음으로 $A[i'] > A[i]$ 가 되는 i' 이 $l(i)$ 가 된다. 그러면, $n_1, l(n_1), l(l(n_1)), \dots$ 으로 $l(\cdot)$ 를 따라가면, b_0, \dots, b_m 을 얻는다. 즉, $b_0 = n_1$ 이고, $0 < k \leq m$ 에서는 $b_k = l(b_{k-1})$ 가 된다. 모든 i ($i=1, \dots, n_1$)에 대해서 $l(i)$ 를 구하는 것은 ANSV 계산을 변형하여 이용하면 되고, $l(i)$ 들로부터 b_0, \dots, b_m 를 구하는 것은 리스트 랭킹을 이용하면 된다[5]. 모두 $O(n_1)$ 개의 프로세서를 사용하여 $O(\log n_1)$ 시간에 가능하다.

배열 $A'[0..m]$ 을 마련한 후, 모든 $0 \leq k \leq m$ 에 대해서 $A'[k] = A[b_{m-k}]$ 를 한다. 각 j ($1 \leq j \leq n_2$)마다 하나의 프로세서를 배당하고 그 프로세서가 $-B[j]$ 를 가지고 A' 에서 이진탐색을 하여 $r(j)$ 를 구한다. 그런 후 $L_x^{1,2} = \max\{\{r(j) + j \mid 1 \leq j \leq n_2\} \cup \{0\}\}$ 를 계산한다. 이

를 위해 필요한 시간은 $O(\log n)$ 이고 필요한 프로세서의 수는 $O(n_2)$ 이다.

지금까지의 설명을 종합하면 $L_x^{1,2}$ 를 $O(\log n)$ 시간에 $O(n_1 + n_2)$ 개의 프로세서를 사용하여 구할 수 있다. $L_x^{1,3}$ 과 $L_x^{2,3}$ 도 각각 $O(n_1 + n_3)$ 개와 $O(n_2 + n_3)$ 개의 프로세서를 사용하여 $O(\log n)$ 시간에 구할 수 있다. 따라서 [통합] 단계의 일은 $O(\log n)$ 시간에 $O(n)$ 개의 프로세서로 가능하다.

정리 2: n 개의 노드를 가지는 트리에서 가장 긴 비음수 경로는 $O(n)$ 개의 CREW PRAM 프로세서를 사용하여 $O(\log^2 n)$ 시간에 구할 수 있다.

증명: [분할]과 [통합] 단계는 모두 $O(\log n)$ 시간에 가능하므로 전체 알고리즘의 수행시간은 $O(\log^2 n)$ 이 된다. 사용하는 프로세서는 모두 $O(n)$ 개가 되는 것은 자명하다. 그리고 사용하는 모든 병렬 기법은 [5]에 나와있듯이 모두 CREW PRAM에서 가능하다. □

4. 결론

본 논문에서는 n 개의 노드를 가지는 트리에서 가장 긴 비음수 경로를 찾는 직렬과 병렬 알고리즘을 제시하였다. 앞으로의 과제는 직렬 알고리즘과 병렬 알고리즘 모두 수행 시간을 줄이는 것이고, 병렬 알고리즘의 경우는 사용하는 프로세서의 수를 줄이는 것도 관심을 둘 만한 문제이다.

참고 문헌

- [1] L. Allison, Longest biased intervals and longest non-negative sum intervals, *Bioinformatics*, vol. 19(10), pp. 1294-1295, 2003.
- [2] L. Wang and Y. Xu, SEGID: Identifying interesting segments in (multiple) sequence alignments, *Bioinformatics*, vol. 19(2), pp. 297-298, 2003.
- [3] B.Y. Wu, K.-M. Chao, and C.Y. Tang, An efficient algorithm for the length-constrained heaviest path problem on a tree, *Information Processing Letters*, vol. 69, pp. 63-67, 1999.
- [4] S.K. Kim, Finding a longest nonnegative path in a constant degree tree, *Information Processing Letters*, vol. 93, no. 6, pp. 275-279, March 2005.
- [5] J. Jaja, *An Introduction to Parallel Algorithms*, Addison-Wesley, 1992.
- [6] D.E. Knuth, *The Art of Programming*, Vol. 1. *Fundamental Algorithms*, 2nd Edition, Addison-Wesley, 1973.
- [7] H. Shen, Fast parallel algorithm for finding k th longest path in a tree, *Proceedings of the 1997 Advances in Parallel and Distributed Computing Conference (APDC '97)*, IEEE, pp. 164-169, 1997.



김 성 권

1981년 서울대학교 계산통계학과 졸업
1983년 한국과학기술원 전산학과 석사
1990년 미국 University of Washington
전산학과 박사. 1983년 3월~1985년 9월
목포대학교 교수. 1991년 3월~1996년 2
월 경성대학교 교수. 1996년 3월부터 중
앙대학교 컴퓨터공학부 교수. 관심분야는 알고리즘 및 정보
보호