

# 내부점방법에서 동적콜레스키분해의 실험적 연구

## Experimental Study on Dynamic Cholesky Factorization in Interior Point Methods for Linear Programming

성명기\* · 설동렬\* · 박순달\*

\* 서울대학교 산업공학과

### Abstract

내부점방법(interior point methods for linear programming)에서는 다음과 같은 선형시스템을 반복적으로 풀어야 한다.

$$\Delta \mathbf{y} = (\mathbf{A} \Theta \mathbf{A}^T)^{-1} \mathbf{w}$$

여기서  $\Delta \mathbf{y}, \mathbf{w} \in R^n$ ,  $\mathbf{A} \in R^{n \times m}$ 이고  $\Theta$ 는 대각행렬이다.

대부분의 내부점방법 프로그램들에서는  $\mathbf{A} \Theta \mathbf{A}^T$ 가 대칭양정치행렬(symmetric positive definite matrix)이라는 특성을 이용하여,  $\mathbf{A} \Theta \mathbf{A}^T = \mathbf{L} \mathbf{L}^T$ 로 분해하는 콜레스키분해(Cholesky factorization)를 이용하여 위 식을 풀고 있다. 이는 콜레스키분해가 최소차수순서화(minimum degree ordering)방법 등을 통해 추가되는 비영요소의 수를 적게 할 수 있어서 위 식을 빠르게 계산할 수 있고, 또 이론적으로 수치적 안정성이 보장되기 때문이다.

그런데 행렬  $\mathbf{A}$ 에 중복행이 있게 되면  $\mathbf{A} \Theta \mathbf{A}^T$ 가 대칭양정치행렬이 아니기 때문에 콜레스키분해가 수치적으로 불안정해질 수 있다. 또 중복행이 없더라도 해가 최적에 가까워질수록  $\Theta$ 값의 불균일성으로 인해 그렇게 될 수도 있다.

콜레스키분해의 불안정성은 콜레스키 분해요소  $L$ 의 대각요소( $l_{jj}$ )의 값을 통해 알 수 있다. 이는  $l_{jj}$ 의 값이 선행 행들과의 선형종속성의 정도를 나타내기 때문이다. ( $l_{jj}=0$ 이면  $j$ 행이 앞의 행들에 대해 중복이라는 것을 나타낸다)

$A$ 에 있는 중복행들은 사전처리(presolving)를 통해 대부분 제거할 수 있다. 그리고 남아 있는 중복행들은,  $\Theta = I$ 로 둔 후 촐레스키분해를 하였을 때 대각요소의 값이 0이라고 판단할 수 있는 행이 중복행이라는 성질을 이용하여 제거할 수 있다.

그러나 모든 중복행을 제거하더라도 문제 풀이 중에 발생하는 수치적 불안정성까지는 제거할 수 없다. 기존 문헌들 중에서는, 풀이 중에 수치적으로 불안정한 행이 발견되면 그 행을 촐레스키분해에서 가장 뒤에 분해하도록 하는 방법이 언급되어 있다. 그렇지만 이에 대한 구현 방법에 대한 언급은 없다.

본 논문에서는 이러한 분해방법의 구현에 대해 다루었다.

일반적으로 촐레스키분해를 할 때는 분해순서에 따라 추가되는 비영요소의 수가 달라진다. 그래서 미리 경험적인 방법으로 비영요소가 적게 추가되는 분해순서를 구하게 된다. 또 그렇게 해서 정해진 분해순서로 촐레스키분해를 하게 되면  $\Theta$ 는 대각행렬이기 때문에  $L$ 의 구조가 변경되지 않게 된다. 따라서 미리  $L$ 의 자료구조를 정해 주게 된다.

그런데 분해순서를 변경하게 되면  $L$ 의 구조가 변경되기 때문에 기존의 정해진 자료구조를 사용할 수 없게 된다. 정적 자료구조 대신 동적 자료구조를 사용하게 되면 촐레스키 분해요소를 이용하여  $\Delta y$ 를 구하는 데 소요되는 시간이 매우 많이 늘어나기 때문에 이는 대안이 되지 않는다. 따라서 촐레스키 분해가 가지고 있는 효율성을 그대로 유지하면서 분해순서를 변경하는 방법을 찾아야 한다.

본 논문에서는 이러한 특성을 가지는 두 가지 방법을 제안하고 이들의 효율성을 비교하였다.

첫 번째는  $L$ 의 자료구조를 정할 때 뒤로 돌리게 될 행의 최대 개수를 정해서 그 만큼의 여유공간을 할당한 다음, 매회 분해 때 수치적으로 불안정한 행이 발견되면 즉시 뒤로 돌리는 방법이다. 이 방법은 기존의 자료구조를 그대로 이용할 수 있어서 분해순서가 변경되더라도  $L$ 의 자료구조를 새로 구할 필요가 없다는 장점이 있지만, 미리 할당하는 여유공간은 비영요소의 위치를 알 수 없어서 full array를 사용하기 때문에 메모리의 낭비가 많고 따라서 뒤로 돌리는 행의 수를 많게 하면  $\Delta y$ 를 구하는 계산시간이 많아지게 되는 단점이 있다.

두 번째는 수치적으로 불안정한 행들의 개수가 일정한 수 이상이 되면 분해순서를 변경하여  $L$ 에 대한 새로운 자료구조를 생성하는 방법이다. 이 방법은 뒤로 돌리는 행의 수에 제한이 없다는 장점이 있지만,  $L$ 의 비영요소의 수에 변화가 많고 또 새로운 자료구조를 만드는데 어느 정도의 시간이 소요 된다는 단점이 있다.

본 논문에서는 두 가지 방법을 각각 구현하여 대형선형계획문제에 대한 실험을 통해 그 효율성을 비교하였다.