

일반 다중선택 선형배낭문제의 신속한 해법연구*

A Fast Algorithm for the Generalized Multiple Choice Linear Knapsack Problem

원 중 연**

Joong-Yeon Won**

Abstract

By finding some new properties, we develop an $O(r_{\max}n^2)$ algorithm for the generalized multiple choice linear knapsack problem where r_{\max} is the largest multiple choice number and n is the total number of variables. The proposed algorithm can easily be embedded in a branch-and-bound procedure due to its convenient structure for the post-optimization in changes of the right-hand-side and multiple choice numbers. A numerical example is presented.

1. 서론

일반 다중선택 선형배낭문제 (P)는 다음과 같이 표현된다.[13]

$$(P) \text{ Minimize } \sum_{i \in I} \sum_{j \in N_i} c_{ij} x_{ij} \quad (1.1a)$$

$$\text{subject to } \sum_{i \in I} \sum_{j \in N_i} a_{ij} x_{ij} \geq b, \quad (1.1b)$$

$$\sum_{j \in N_i} x_{ij} = r_i, \quad i \in I, \quad (1.1c)$$

$$0 \leq x_{ij} \leq 1, \quad j \in N_i, \quad i \in I. \quad (1.1d)$$

여기서 선택집합 N_i 들은 서로 중복되지 않고, $c_{ij} > 0$, $a_{ij} > 0$, $b > 0$ 이다. 제약식 (1.1c)의 선

택상수 r_i 들은 다중선택의 의미를 지니므로 1에 가까운 작은 양의 정수로서 $1 \leq r_i \leq \sqrt{n_i}$, $i \in I$ 를 만족한다고 가정한다. 여기서 $n_i = |N_i|$ 이다. 또한, 각 선택집합 N_i 별로 모든 변수들은 제약식 (1.1b)의 계수 a_{ij} 가 가장 작은 것부터 시작하여 비감소하는 순으로 재배열된 것으로 가정한다. 다음의 기호들을 정의한다.
 $n = \sum_{i \in I} n_i$, $n_{\max} = \max_{i \in I} \{n_i\}$, $r_{\max} = \max_{i \in I} \{r_i\}$.

문제 (P)에 정수제약이 부가된 일반 다중선택 정수배낭문제는 제약식 (1.1c)에 의해 각 선택집합 N_i 마다 r_i 개의 변수들이 1의 값

* 이 논문은 교비 해외파견(1992-1994) 연구지원에 의해 수행되었음.

** 경기대학교 산업공학과

을 갖도록 선택되어야 하는 다중선택 문제이다. 다중선택 제약구조를 갖는 정수문제들은 현실적으로 여러 분야에서 대부분 대형의 문제로 나타나고 있으며 [7], 특히 유연 생산 계획분야에서 기계부품에 대한 작업할당등의 모형화에 빈번히 나타나고 있다[10]. 문제 (P)는 일반 다중선택 정수배낭문제의 LP 완화문제로서 좀더 복잡한 정수문제의 대응완화문제로 활용될 수 있다. 다중선택 제약은 상호독립 제약, 특수배열 제약, 일반상한 제약으로도 불리우고 있다.

문제 (P) 및 이의 특수한 문제들에 대해서 많은 연구가 있었다. 문제 (P)에서 제약식 (1.1c)의 선택상수 r_i 들이 모두 1이 되는 특수경우의 문제는 다중선택 선형배낭문제라 불리우며 여러 연구에서 그 특성들과 해법들이 보고되었다.[1,2,3,4,5,6,8,9,11,12]

다중선택 선형배낭문제에 대한 해법들은 기본적으로 제약식 (1.1c) (단, 모든 $r_i=1$)의 구조적 특성으로 인하여 생기는 변수들간의 우월성을 활용하고 있다. 변수들간에 우월성이 성립하므로 열등한 변수들은 미리 제거될 수 있고, 각 선택집합별 계수들이 이루는 $(a_{ij}, c_{ij}) \in R^2$ 평면상에서 우월한 변수들중 이윽한 두 변수들이 연결되는 선분들은 아래로 볼록한 부분선형곡선을 형성한다. 각 선택집합마다 1의 값을 갖는 변수는 단지 한개이므로 쉽게 최적해의 도출이 가능하다.[9]

이 해법들은 각 선택집합마다 제약식의 계수 a_{ij} 가 비감소하는 순서로 변수들을 재배열해야 하므로 최악상황하의 계산상 복잡도는 기본적으로 $O(n \log n)$ 이 소요된다.[1,2,4,5,6,8,9,11] Dyer[3]와 Zemel[12]은 복잡도가 $O(n)$ 인 신속한 해법을 제시하였으나 이 해법들은 열등

한 변수들을 제거하지 않기 때문에 분지한계 해법에 적용되기 어려운 것으로 보고되고 있다.[2,8]

문제 (P)에서 선택상수 r_i 는 1보다 클 수 있으므로 최적해에서 각 선택집합마다 1의 값을 갖는 변수들이 여러 개 발생되고 따라서 변수들간의 우월성이 성립되지 않는다. 연구[13]에서는 변수들간의 우월성이 성립하지 않으나 우변상수 값의 증가에 따른 목적함수치가 아래로 볼록한 부분선형곡선을 형성한다는 점을 활용하여 우변상수에 대한 모수분석 특성을 연구하므로써 최악상황하의 복잡도가 $O((n_{\max} n)^2)$ 인 해법을 제시한 바 있다.

문제 (P)에서 $r_i=1$ 인 선택집합 N_i 에서는 우변상수의 증가에 따라 기저에 있던 한 변수가 탈락이 되면 다시는 기저에 재진입할 수 없다. 그러나 $r_i > 1$ 인 경우에는 탈락되었던 변수가 후에 재진입하는 경우가 발생이 된다. 본 연구에서는 기저를 떠난 변수가 기저에 재진입할 수 있는 최대회수는 r_i 번 이라는 것을 보이고 이를 활용하여 복잡도가 $O(r_{\max} n^2)$ 인 신속한 해법을 제시한다.

2. 해법 및 분석

문제 (P)의 기저 가능해를 고려하자. 제약식 (1.1b), (1.1c)의 개수는 $|I|+1$ 개이며 각 제약식마다 기저변수가 하나씩 존재한다. 제약식 (1.1c)는 $|I|$ 개이고 해당되는 선택집합들은 서로 중복되지 않으므로 제약식 (1.1b)에 의해 임의의 한 선택집합에서 두개의 기저변수가 존재하게 된다.

이때 두 기저변수는 선택상수 r_i 가 정수이므로 제약식 (1.1c) 및 (1.1d)에 의해 λ 와 $1-$

λ 의 분수해를 취한다. ($0 \leq \lambda \leq 1$) 따라서 문제 (P)의 기저 가능해에는 최대 두개의 변수만이 분수값을 취할 수 있으며 이 경우 두 변수는 같은 선택집합에서 동시에 발생한다.

문제 (P)의 한 선택집합 N_i 에서 두 변수 x_{ij_1} 과 x_{ij_2} 가 이루는 비율 $\theta_i(j_1, j_2)$ 를 다음과 같이 정의한다. 단, $a_{ij_1} = a_{ij_2}$ 이면 $\theta = \infty$ 로 정의한다.

$$\theta_i(j_1, j_2) = (c_{ij_2} - c_{ij_1}) / (a_{ij_2} - a_{ij_1})$$

비율 $\theta_i(j_1, j_2)$ 는 평면 (a_{ij}, c_{ij}) 에서 두 변수 x_{ij_1}, x_{ij_2} 에 해당되는 두점 (a_{ij_1}, c_{ij_1}) 과 (a_{ij_2}, c_{ij_2}) 가 이루는 선분의 기울기 값을 나타내고 있다.

문제 (P)의 각 선택집합 N_i 마다 목적함수의 계수 c_{ij} 가 가장 작은 r_i 개 변수들을 찾고 해당하는 지수집합을 J_i 라 하자. 그러면 $|J_i| = r_i$ 이다. 다음과 같은 해 x' 을 고려하자.

$$x'_{ij} = 1, j \in J_i, x'_{ij} = 0, j \in N_i \setminus J_i, i \in I.$$

이 해는 제약식 (1.1c), (1.1d)를 만족시키며, 이 해의 목적함수치 z' 는 문제 (P)의 최적목적치에 대한 하한치가 되고 있다. 자원양 \bar{b} 를 $\bar{b} = \sum_{i \in I} \bar{b}_i = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J_i} a_{ij}$ 라 하자. $\bar{b} \geq b$ 이면 해 x' 은 최적해가 된다. 그러나, $\bar{b} < b$ 일 경우에는 제약식 (1.1b)가 만족되기 위해서 \bar{b} 가 증가되어야 한다.

다음 보조정리 1은 자원양 \bar{b} 가 α 만큼 증가될 때 목적함수치의 증가가 최소로 이루어지도록 발생하는 새로운 해 및 이때 분수값을 갖게 되는 변수들을 결정한다.

보조정리 1 자원양 \bar{b} 가 α 만큼 증가함에 따라 분수값을 취하는 기저변수의 지수 f_1, f_2 에 해당되는 선택집합의 지수 q 및 목적함수치

가 최소로 증가하게 되는 비율 θ 는 다음에 의해 결정된다.

$$\theta_q(j_1, j_2) = \min_{i \in I} [\min_{j_1 \in J_i} \min_{j_2 \in N_i \setminus J_i, j_2 \neq j_1} \{\theta_i(j_1, j_2)\}]$$

(증명) 자원양 \bar{b} 일 때 현재의 해에서 1의 값을 취하고 있는 변수들의 지수집합은 $J_i, i \in I$ 이다. $|J_i| = r_i, i \in I$, 이므로 자원양의 증가 α 를 흡수하기 위해서는 한 J_i 에 속한 지수 j_1 에 해당하는 변수 x_{ij_1} 의 값이 1에서 감소하여 분수값을 취하고, J_i 에 속하지 않은 다른 지수 $j_2 (j_2 \neq j_1, j_2 \in N_i)$ 에 해당하는 변수 x_{ij_2} 의 값이 0에서 양의 분수값으로 증가하여야 한다. 선택집합 N_i 에서 제약식 (1.1b), (1.1c)의 열벡터로 이루어지는 2×2 축소 기저행렬 B 를 정의하자. 분수값을 갖는 기저변수는 $x_{ij_1}, x_{ij_2}, j_1 \in J_i, j_2 \in N_i \setminus J_i, j_2 \neq j_1$ 의 형태로 발생이 되므로 축소 기저행렬 B 는 기저벡터 (x_{ij_1}, x_{ij_2}) 에 대응된다. 선택집합 N_i 에서 자원양이 α 만큼 증가할 때 해당되는 목적함수치 z_i 의 변화는 다음과 같다.

$$\begin{aligned} z_i(\bar{b}_i + \alpha) &= z_i(\bar{b}_i) + \alpha c_B B^{-1} e_1 \\ &= z_i(\bar{b}_i) + \alpha (c_{ij_2} - c_{ij_1}) / (a_{ij_2} - a_{ij_1}) \\ &= z_i(\bar{b}_i) + \alpha \theta_i(j_1, j_2) \end{aligned}$$

여기서 $c_B = (c_{ij_1}, c_{ij_2})$, $e_1 = (1, 0)'$ 이다. 따라서 선택집합 N_i 에서 목적함수치가 최소로 증가되는 비율은 다음과 같이 결정된다.

$$\min_{j_1 \in J_i} \min_{j_2 \in N_i \setminus J_i, j_2 \neq j_1} \{\theta_i(j_1, j_2)\}$$

이상으로부터 자원양 \bar{b} 가 α 만큼 증가할 때 모든 선택집합 $N_i, i \in I$ 에 대해서 목적함수치가 최소로 증가하는 비율 및 이때의 분수값을 취하는 변수들은 본 정리의 식에 의해 결정된다. □

보조정리 1에서 α 가 0으로부터 $(a_{f_2} - a_{f_1})$ 만큼 증가하게 되면 양의 분수값을 취하던 변수 x_{f_1} 은 0이 되고 변수 x_{f_2} 는 1의 값을 갖게 된다. 따라서 1의 값을 취하는 변수들의 새로운 지수집합 J_q 에는 f_2 가 포함되고 f_1 은 탈락이 된다.

한 선택집합에서 두 변수 상호간에 계산될 수 있는 총 비율들의 수는 $n_i C_2$ 개이나 이중에서 부분선형곡선 형성에 대상이 되는 후보 비율들의 수는 최대 $r_i n_i$ 개 만이 된다. 이것은 다음 정리 2에서 보는 바와 같이 한번 기저를 떠난 변수가 기저에 재진입할 수 있는 최대회수는 r_i 번이기 때문이다. 부분선형곡선 형성은 각 비율들이 한번만 사용되므로 검색할 가치가 있는 비율들은 한 변수당 계산되는 비율들중에서 가장 작은 r_i 개의 비율들이며 따라서 모든 변수들에 대해 최대 $r_i n_i$ 개가 된다.

정리 2 선택집합 N_i 에서 자원양 b 가 증가함에 따라 기저에서 탈락된 변수가 기저에 재진입할 수 있는 최대회수는 r_i 회 이하이다.

(증명) 한 선택집합 N_i 에서 $|J_i| = r_i$ 이고 임의의 $f_1 \in J_i$ 가 현재 기저변수의 지수라고 하자. 자원양이 증가함에 따라 보조정리 1에 의하여 분수값을 취하던 변수 x_{f_1} 이 기저를 떠나면서 0이 되면 J_i 에서 탈락이 되고, 대신 다른 변수 x_{f_2} ($f_2 \in N_i \setminus J_i$)가 기저로 진입되어 자원양이 증가됨에 따라 1의 값을 갖게 되면 f_2 는 J_i 에 속하게 된다. 따라서 탈락된 f_1 이 다시 기저에 진입되고 J_i 에 속하려면, f_1 보다 작고 J_i 에 속해 있는 다른 지수 f_1' ($f_1' < f_1, f_1' \in J_i$)이 대신 J_i 에서 탈락이 되어야 한다. 이러한 f_1' 은 $r_i - 1$ 개를 넘지 않는다.

다. 이 과정이 반복되면서 f_1 이 J_i 에 있는 지수들중 가장 작은 지수일 때 탈락이 되면서는 기저에 들어올 수 없다. 따라서 기저를 떠난 변수가 다시 기저에 재진입할 수 있는 최대회수는 r_i 회 이하가 된다. \square

다음에는 각 선택집합별로 검색할 가치가 있는 $r_i n_i$ 개의 비율들중 부분선형곡선에 실제 쓰이는 우월비율들을 찾는 우월비율 탐색해법을 제시한다. 이 해법의 적용결과는 각 선택집합 N_i 로부터 부분선형곡선의 일부분이 되는 선분들의 비율집합인 목록 L_i 가 구해진다.

우월비율 탐색해법

0. $J \leftarrow \emptyset, J_i \leftarrow \emptyset, R_j \leftarrow \emptyset, j=1, \dots, n, M \leftarrow \emptyset, L_i \leftarrow \emptyset$.
1. (초기해) 각 선택집합 N_i 에서 목적함수의 계수 c_{ij} 가 가장 작은 r_i 개 변수들을 찾아서 해당되는 지수집합을 J_i 라 하고 $J \leftarrow J_i$ 라 놓는다.
2. (후보비율 계산) 각 지수 $j_1 (j_1 = 1, \dots, n_i - 1)$ 에 대해 j_1 보다 큰 모든 지수 j_2 와의 비율 $\theta_i(j_1, j_2)$ 를 계산한다.

$$\theta_i(j_1, j_2) = (c_{ij_2} - c_{ij_1}) / (a_{ij_2} - a_{ij_1}), j_2 > j_1, j_2 \in N_i$$
 각 j_1 에 대해 계산된 비율 $\theta_i(j_1, j_2), j_2 > j_1, j_2 \in N_i$ 들 중에서 비율이 가장 작은 r_i 개를 선택해서 비감소하는 순으로 비율목록 R_{j_1} 에 넣는다.
3. (우월비율 탐색) 각 $j_1 \in J$ 에 대해서 최소비율 $\theta_i(j_1, j_2)$ ($\theta_i(j_1, j_2) \in R_{j_1}, j_2 \in N_i \setminus J$)를 찾아 최소비율 집합 M 에 넣는다. $M = \emptyset$ 이면 과정을 끝낸다.
4. (우월비율 선정) M 의 비율들중 가장 작은 값을 찾고 해당되는 지수들을 f_1, f_2 라

한다.

$$\theta_i(f_1, f_2) = \min\{\theta_i(j_1, j_2) \mid \theta_i(j_1, j_2) \in M\}$$

5. (우월비율 목록작성) 선정된 비율 $\theta_i(f_1, f_2)$ 를 목록 L_i 에 넣고 J, M 을 수정한다.

$$L_i \leftarrow L_i \cup \{\theta_i(f_1, f_2)\}, J \leftarrow J \cup \{f_2\} \setminus \{f_1\}, \\ M \leftarrow \emptyset$$

단계 3으로 간다.

우월비율 탐색해법의 단계 1에서 목적함수의 계수값이 같은 변수가 여러개 존재하면 해당되는 제약식의 계수 a_{ij} 가 가장 큰 변수를 선택한다. 또한, 단계 2에서 목록 R_{j_1} 에 넣을 비율이 서로 같은 j_2 가 여러개 존재하면 해당되는 a_{ij_2} 가 가장 큰 지수의 비율을 선택하여 넣는다. 각 선택집합 N_i 에 우월비율 탐색해법을 적용해서 얻어진 우월비율들의 집합인 목록 L_i 와 초기해에서 1의 값을 갖는 지수집합 J_i 는 다음 제시할 해법에서 문제 (P)의 최적해를 찾기 위한 목록 L 의 작성에 사용된다.

해법

1. 각 선택집합에 우월비율 탐색해법을 적용하여 L_i, J_i 를 구한다. 그리고, $L \leftarrow \cup_{i \in I} L_i, \bar{b} \leftarrow \sum_{i \in I} \sum_{j \in J_i} a_{ij}$ 로 놓는다. 목록 L 의 모든 비율들을 가장 작은 것부터 비감소하는 순서로 재배열한다.

2. $\bar{b} \geq b$ 이면 최적해는 다음과 같다. 해법과정을 끝낸다.

$$x_{ij} = 1, j \in J_i, x_{ij} = 0, j \in N_i \setminus J_i, i \in I. \\ \bar{b} < b \text{ 이면 단계 3으로 간다.}$$

3. 목록 L 로부터 첫번째에 위치한 제일 작은 비율 $\theta_i(j_1, j_2)$ 를 선택하고 다음과 같이 \bar{b} 를 수정한다. $L = \emptyset$ 이면 문제 (P)는 비가해이

다. 해법과정을 끝낸다.

$$\bar{b} \leftarrow \bar{b} + (a_{ij_2} - a_{ij_1})$$

4. $\bar{b} \geq b$ 이면 $q \leftarrow i, f_1 \leftarrow j_1, f_2 \leftarrow j_2, c \leftarrow \bar{b} - b$ 이라 하고 단계 5로 간다.

$\bar{b} < b$ 이면 다음을 수행하고 단계 3으로 간다.

$$J_i \leftarrow J_i \cup \{j_2\} \setminus \{j_1\}, L \leftarrow L \setminus \{\theta_i(j_1, j_2)\}$$

5. 최적해는 다음과 같다. 해법과정을 끝낸다.

$$x_{qf_1} = c / (a_{qf_2} - a_{qf_1}), x_{qf_2} = (a_{qf_2} - a_{qf_1} - c) / (a_{qf_2} - a_{qf_1}), \\ x_{qj} = 1, j \in J_q \setminus \{f_1\}, x_{qj} = 0, j \in N_q \setminus J_q \setminus \{f_2\}, \\ x_{ij} = 1, j \in J_i, x_{ij} = 0, j \in N_i \setminus J_i, i \in I \setminus \{q\}.$$

해법은 L 에 있는 우월비율들을 가장 작은 것부터 비감소하는 순으로 탐색해 간다. 최적목적치의 하한치에 해당하는 초기해의 자원양 \bar{b} 가 우변상수 b 보다 크면 가능해가 되므로 곧 최적해이다. 아니면 매회마다 선정되는 최소 우월비율 $\theta_i(j_1, j_2)$ 의 자원양 $(a_{ij_2} - a_{ij_1})$ 만큼씩 증가해서 비가성 정도를 줄이고 있다. 목록 L 의 총 비율 수는 최대로 $r_{\max}n$ 개 이하이므로 해법은 $r_{\max}n$ 회 이내에 최적해를 찾고 끝나게 되거나 비가해임을 알아낸다.

정리 3 최적상황하에서 해법의 계산상 복잡도는 $O(r_{\max}n^2)$ 이다.

(증명) 단계 1에서 목록 L 을 구하기 위하여 각 선택집합 N_i 마다 우월비율 탐색해법을 적용한다. N_i 에 대한 우월비율 탐색해법의 단계 1에서는 $O(r_i n_i)$ 의 계산이 필요하다. 단계 2에서 비율계산에 $O(n_i^2)$ 이 소요되고 각 변수 j 에 대해 R_j 에 넣을 가장 작은 r_j 개 비율선택에는 $O(r_i n_i)$ 로서 모든 변수에 대해 총 $O(r_i n_i^2)$ 의 계산이 필요하다. 단계 3에서 각 R_j 의 비율 수는 r_j 개이고 $|J| = r_j$ 이므로 집합 M

을 얻는데 $O(r_i^2)$ 의 계산이 필요하다. 단계 4의 계산에는 $O(r_i)$, 단계 5에서는 상수회의 계산이 소요된다. 우월비를 탐색해법의 주요 회전단계인 단계 3, 4, 5의 최대 회전수는 모든 R_j 의 비율들 수의 총합보다 적으므로 $O(r_i n_i)$ 이다. 따라서 $O(r_i^2 n_i)$ 가 소요된다. 이상으로부터 우월비를 탐색해법은 단계 2에서 $O(r_i n_i^2)$, 주요 회전단계인 3, 4, 5에서 총 $O(r_i^2 n_i)$ 의 계산이 소요된다. 선택상수 r_i 들은 $1 \leq r_i \leq \sqrt{n_i}$ 를 만족하므로 목록 L_i 를 얻는데 소요되는 계산은 $\max\{O(r_i n_i^2), O(r_i^2 n_i)\} = O(r_i n_i^2)$ 이 된다. 그러므로 해법의 단계 1에서 모든 선택집합에 대한 L 을 얻는데 $O(r_{\max} n^2)$ 이 필요하다. 목록 L 의 원소들 수는 최대 $r_{\max} n$ 개이므로 크기 순으로 배열하는데 $O(r_{\max} n \log n)$ 이 소요된다. 단계 2는 상수회에 계산된다. 해법의 주요 회전단계인 3, 4는 상수회에 계산되고 최대 회전수는 L 의 최대 비율개수 $r_{\max} n$ 이다. 이상으로부터 해법은 단계 1에서 $\max\{O(r_{\max} n^2), O(r_{\max} n \log n)\} = O(r_{\max} n^2)$ 이, 주요 회전단계인 3, 4에서 $O(r_{\max} n)$ 이 소요되므로 해법의 최악상황하의 계산상 복잡도는 $O(r_{\max} n^2)$ 이다. □

3. 수치예제

다음 문제 (P)의 최적해를 구한다.

$$\begin{aligned}
 (P) \text{ Minimize } & \sum_{i \in I} \sum_{j \in N_i} c_{ij} x_{ij} \\
 \text{s.t. } & \sum_{i \in I} \sum_{j \in N_i} a_{ij} x_{ij} \geq 68, \\
 & \sum_{j \in N_i} x_{ij} = 2, i \in I = \{1, 2\}, \\
 & 0 \leq x_{ij} \leq 1, j \in N_i = \{1, \dots, 15\}, \\
 & i \in I.
 \end{aligned}$$

여기서, 계수 c_{ij} 및 a_{ij} 의 값은 다음 표와

$i \backslash j$ c_{ij}, a_{ij}		1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	
		c_{ij}	5	3	4	6	5	5	7	8	13	15	17	15	21	23	30
1	a_{ij}	2	3	7	10	12	15	17	19	23	25	28	30	31	32	35	
2		c_{ij}	4	2	3	4	5	7	9	6	8	11	13	13	14	19	20
		a_{ij}	1	2	4	5	7	9	11	12	13	14	15	16	17	18	19

같다.

<1회>

0.1 선택집합 N_1 에 대한 L_1

(1회)

1. $J_1 = \{2, 3\}, J = \{2, 3\}$
2. $R_1 = \{\theta_1(1, 4) = 0.125, \theta_1(1, 7) = 0.133\}$
 $R_2 = \{\theta_1(2, 6) = 0.17, \theta_1(2, 5) = 0.22\}$
 $R_3 = \{\theta_1(3, 6) = 0.13, \theta_1(3, 5) = 0.2\}$
 $R_4 = \{\theta_1(4, 7) = 0.14, \theta_1(4, 8) = 0.22\}$
 $R_5 = \{\theta_1(5, 7) = 0.4, \theta_1(5, 8) = 0.43\}$
 $R_6 = \{\theta_1(6, 12) = 0.67, \theta_1(6, 8) = 0.75\}$
 $R_7 = \{\theta_1(7, 8) = 0.5, \theta_1(7, 12) = 0.62\}$
 $R_8 = \{\theta_1(8, 12) = 0.64, \theta_1(8, 11) = 1\}$
 $R_9 = \{\theta_1(9, 12) = 0.29, \theta_1(9, 11) = 0.8\}$
 $R_{10} = \{\theta_1(10, 11) = 0.67, \theta_1(10, 13) = 1\}$
 $R_{11} = \{\theta_1(11, 13) = 1.33, \theta_1(11, 14) = 1.5\}$
 $R_{12} = \{\theta_1(12, 15) = 3, \theta_1(12, 14) = 4\}$
 $R_{13} = \{\theta_1(13, 14) = 2, \theta_1(13, 15) = 2.25\}$
 $R_{14} = \{\theta_1(14, 15) = 2.33\}$
 $R_{15} = \emptyset$

3. $M = \{\theta_1(2, 6), \theta_1(3, 6)\}$

4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(3, 6)$

5. $L_1 = \{\theta_1(3, 6)\}, J = \{2, 6\}$
(2회)

3. $M = \{\theta_1(2, 5), \theta_1(6, 12)\}$

4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(2, 5)$

5. $L_1 = \{\theta_1(3, 6), \theta_1(2, 5)\}, J = \{5, 6\}$

- (3회)
3. $M = \{\theta_1(5,7), \theta_1(6,12)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(5,7)$
 5. $L_1 = \{\theta_1(3,6), \theta_1(2,5), \theta_1(5,7)\}, J = \{6,7\}$
- (4회)
3. $M = \{\theta_1(6,12), \theta_1(7,8)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(7,8)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(7,8)\}, J = \{6,8\}$
- (5회)
3. $M = \{\theta_1(6,12), \theta_1(8,12)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(8,12)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(8,12)\}, J = \{6,12\}$
- (6회)
3. $M = \{\theta_1(6,8), \theta_1(12,15)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(6,8)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(6,8)\}, J = \{8,12\}$
- (7회)
3. $M = \{\theta_1(8,11), \theta_1(12,15)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(8,11)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(8,11)\}, J = \{11,12\}$
- (8회)
3. $M = \{\theta_1(11,13), \theta_1(12,15)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(11,13)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(11,13)\}, J = \{12,13\}$
- (9회)
3. $M = \{\theta_1(12,15), \theta_1(13,14)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(13,14)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(13,14)\}, J = \{12,14\}$
- (10회)
3. $M = \{\theta_1(12,15), \theta_1(14,15)\}$
 4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(14,15)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(14,15)\}, J = \{12,15\}$
- (11회)
3. $M = \{\theta_1(12,14)\}$

4. $\theta_1(f_1, f_2) = \theta_1(12,14)$
 5. $L_1 = L_1 \cup \{\theta_1(12,14)\}, J = \{14,15\}$
- (12회)
3. $M = \emptyset$, 우월비를 탐색해법 과정을 끝낸다.
 $L_1 = \{\theta_1(3,6), \theta_1(2,5), \theta_1(5,7), \theta_1(7,8),$
 $\theta_1(8,12), \theta_1(6,8), \theta_1(8,11), \theta_1(11,13),$
 $\theta_1(13,14), \theta_1(14,15), \theta_1(12,14)\}$
- 0.2 선택집합 N_2 에 대한 L_2
- (1회)
1. $J_2 = \{2,3\}, J = \{2,3\}$
 2. $R_1 = \{\theta_2(1,5) = 0.17, \theta_2(1,8) = 0.18\}$
 $R_2 = \{\theta_2(2,8) = 0.4, \theta_2(2,3) = 0.5\}$
 $R_3 = \{\theta_2(3,8) = 0.38, \theta_2(3,9) = 0.56\}$
 $R_4 = \{\theta_2(4,8) = 0.29, \theta_2(4,5) = 0.5\}$
 $R_5 = \{\theta_2(5,8) = 0.2, \theta_2(5,9) = 0.5\}$
 $R_6 = \{\theta_2(6,9) = 0.25, \theta_2(6,10) = 0.8\}$
 $R_7 = \{\theta_2(7,10) = 0.67, \theta_2(7,12) = 0.8\}$
 $R_8 = \{\theta_2(8,13) = 1.6, \theta_2(8,12) = 1.75\}$
 $R_9 = \{\theta_2(9,13) = 1.5, \theta_2(9,12) = 1.67\}$
 $R_{10} = \{\theta_2(10,13) = 1, \theta_2(10,15) = 1.8\}$
 $R_{11} = \{\theta_2(11,13) = 0.5, \theta_2(11,15) = 1.75\}$
 $R_{12} = \{\theta_2(12,13) = 1, \theta_2(12,15) = 2.33\}$
 $R_{13} = \{\theta_2(13,15) = 3, \theta_2(13,14) = 5\}$
 $R_{14} = \{\theta_2(14,15) = 1\}$
 $R_{15} = \emptyset$
 3. $M = \{\theta_2(2,8), \theta_2(3,8)\}$
 4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(3,8)$
 5. $L_2 = \{\theta_2(3,8)\}, J = \{2,8\}$
- (2회)
3. $M = \{\theta_2(2,3), \theta_2(8,13)\}$
 4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(2,3)$
 5. $L_2 = \{\theta_2(3,8), \theta_2(2,3)\}, J = \{3,8\}$
- (3회)
3. $M = \{\theta_2(3,9), \theta_2(8,13)\}$

4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(3, 9)$
5. $L_2 = \{\theta_2(3, 8), \theta_2(2, 3), \theta_2(3, 9)\}$, $J = \{8, 9\}$
(4회)
3. $M = \{\theta_2(8, 13), \theta_2(9, 13)\}$
4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(9, 13)$
5. $L_2 = L_2 \cup \{\theta_2(9, 13)\}$, $J = \{8, 13\}$
(5회)
3. $M = \{\theta_2(8, 12), \theta_2(13, 15)\}$
4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(8, 12)$
5. $L_2 = L_2 \cup \{\theta_2(8, 12)\}$, $J = \{12, 13\}$
(6회)
3. $M = \{\theta_2(12, 15), \theta_2(13, 15)\}$
4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(12, 15)$
5. $L_2 = L_2 \cup \{\theta_2(12, 15)\}$, $J = \{13, 15\}$
(7회)
3. $M = \{\theta_2(13, 14)\}$
4. $\theta_2(f_1, f_2) = \theta_2(13, 14)$
5. $L_2 = L_2 \cup \{\theta_2(13, 14)\}$, $J = \{14, 15\}$
(8회)
3. $M = \emptyset$, 우월비율 탐색해법 과정을 끝낸다.
 $L_2 = \{\theta_2(3, 8), \theta_2(2, 3), \theta_2(3, 9), \theta_2(9, 13),$
 $\theta_2(8, 12), \theta_2(12, 15), \theta_2(13, 14)\}$

이상으로부터

$$L = \{\theta_1(3, 6), \theta_1(2, 5), \theta_2(3, 8), \theta_1(5, 7),$$

$$\theta_1(7, 8), \theta_2(2, 3), \theta_2(3, 9), \theta_1(8, 12),$$

$$\theta_1(6, 8), \theta_1(8, 11), \theta_1(11, 13), \theta_2(9, 13),$$

$$\theta_2(8, 12), \theta_1(13, 14), \theta_1(14, 15),$$

$$\theta_2(12, 15), \theta_1(12, 14), \theta_2(13, 14)\}$$

$$J_1 = \{2, 3\}, J_2 = \{2, 3\}, \bar{b} = 3 + 7 + 2 + 4 = 16$$

1. $\bar{b} < b (= 68)$ 이므로 단계 2로 간다.
2. $\theta_1(3, 6)$ 선택, $\bar{b} = 16 + 8 = 24$
3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_1 = \{2, 6\}$, $L = L \setminus \{\theta_1(3, 6)\}$
(2회)
2. $\theta_1(2, 5)$ 선택, $\bar{b} = 24 + 9 = 33$

3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_1 = \{5, 6\}$, $L = L \setminus \{\theta_1(2, 5)\}$
(3회)
2. $\theta_2(3, 8)$ 선택, $\bar{b} = 33 + 8 = 41$
3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_2 = \{2, 8\}$, $L = L \setminus \{\theta_2(3, 8)\}$
(4회)
2. $\theta_1(5, 7)$ 선택, $\bar{b} = 41 + 5 = 46$
3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_1 = \{6, 7\}$, $L = L \setminus \{\theta_1(5, 7)\}$
(5회)
2. $\theta_1(7, 8)$ 선택, $\bar{b} = 46 + 2 = 48$
3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_1 = \{6, 8\}$, $L = L \setminus \{\theta_1(7, 8)\}$
(6회)
2. $\theta_2(2, 3)$ 선택, $\bar{b} = 48 + 2 = 50$
3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_2 = \{3, 8\}$, $L = L \setminus \{\theta_2(2, 3)\}$
(7회)
2. $\theta_2(3, 9)$ 선택, $\bar{b} = 50 + 9 = 59$
3. $\bar{b} < 68$ 이므로 $J_2 = \{8, 9\}$, $L = L \setminus \{\theta_2(3, 9)\}$
(8회)
2. $\theta_1(8, 12)$ 선택, $\bar{b} = 59 + 11 = 70$
3. $\bar{b} > 68$ 이므로 $q = 1$, $f_1 = 8$, $f_2 = 12$, $e = 2$, 단계 4로 간다. ($J_1 = \{6, 8\}$, $J_2 = \{8, 9\}$)
4. 최적해는 다음과 같다.
 $x_{18} = 2/11$, $x_{1,12} = 9/11$, $x_{16} = 1$, $x_{1j} = 0$, $j \neq 6, 8, 12$,
 $x_{28} = x_{29} = 1$, $x_{2j} = 0$, $j \neq 8, 9$.

4. 결론 및 토의

본 연구에서는 일반 다중선택 선형배낭문제를 고려하고 새로운 특성을 찾아내므로써 최악상황하의 계산상 복잡도가 기존의 해법보다 [13] 보다 신속한 $O(r_{\max} n^2)$ 의 해법을 제시하였다.

이 해법은 분지한계과정에 수반되는 우변 상수 b 및 선택상수 r_i 의 변화에 효율적으로 사용되도록 개발되었다. 분지과정중에 발생

되는 여러 후보문제들의 LP 최적해는 원 문제에 대해 이미 만들어진 우월비용 집합으로부터 효율적으로 작성된다.

참 고 문 헌

- [1] Armstrong, R. D., D. S. Kung, P. Sinha, and A. A. Zoltners, "A Computational Study of a Multiple-Choice Knapsack Problem," *J. ACM*, 9, pp. 184-198, 1983.
- [2] Dudzinski, K. and S. Walukiewicz, "A Fast Algorithm for the Linear Multiple-Choice Knapsack Problem," *Opns. Res. Letters* 3, pp. 205-209, 1984.
- [3] Dyer, M. E., "An $O(n)$ Algorithm for the Multiple-Choice Knapsack Linear Problem," *Math. Progr.* 29, pp. 57-63, 1984.
- [4] Glover, F. and D. Klingman, "A $O(n \log n)$ Algorithm for LP Knapsacks with GUB Constraints," *Math. Progr.* 17, pp. 345-361, 1979.
- [5] Ibaraki, T., K. Teranaka, J. Iwase, T. Hasegawa, "The Multiple-Choice Knapsack Problem," *J. of Opns. Res. Soc. of Japan* 21, pp. 59-93, 1978.
- [6] Johnson, E. L. and M. W. Padberg, "A Note on the Knapsack Problem with Special Ordered Sets," *Opns. Res. Letters* 1, pp. 18-22, 1981.
- [7] Johnson, E. L., M. M. Kostreva, and U. H. Suhl, "Solving 0-1 Integer Programming Problems Arising from Large Scale Planning Models," *Opns. Res.* 33, pp. 803-819, 1985.
- [8] Sarin, S. and M. K. Karwan, "The Linear Multiple Choice Knapsack Problem," *Opns. Res. Letters* 8, pp. 95-100, 1989.
- [9] Sinha, P. and A. A. Zoltners, "The Multiple Choice Knapsack Problem," *Opns. Res.* 27, pp. 503-515, 1979.
- [10] Stecke, K. E., "Formulation and Solution of Nonlinear Integer Production Planning Problems for Flexible Manufacturing Systems," *Mangt. Sci.* 29, pp. 273-288, 1983.
- [11] Zemel, E., "The Linear Multiple Choice Knapsack Problem," *Opns. Res.* 28, pp. 1412-1423, 1980.
- [12] Zemel, E., "An $O(n)$ Algorithm for the Linear Multiple Choice Knapsack Problem and Related Problems," *Inform. Proc. Letters* 18, pp. 123-128, 1984.
- [13] 원 중연, 정 성진, "일반 다중선택 선형 배낭문제에 대한 효율적인 해법," *한국 경영과학회지*, 제15권, 제2호, pp. 33-44, 1990.
- [14] 원 중연, 정 성진, "다분할 선형배낭문제," *대한산업공학회지*, 제17권, 제1호, pp. 127-130, 1991.