

KIWIEL



POLSKA AKADEMIA NAUK
Instytut Badań Systemowych

WSPOMAGANIE DECYZJI

SYSTEMY EKSPERCKIE

pod redakcją

Romana Kulikowskiego i Lucyny Bogdan

Warszawa 1995

WSPOMAGANIE DECYZJI

SYSTEMY EKSPERCKIE

pod redakcją

Romana Kulikowskiego i Lucyny Bogdan

Warszawa 1995

Wydano z wykorzystaniem dotacji
KOMITETU BADAŃ NAUKOWYCH

Materiały konferencji: "Analiza Decyzyjna, Systemy Ekspertskie, Zastosowania Systemów Komputerowych",
Warszawa, 25-27 maja 1994r.

Komitet Programowy Konferencji:

Andrzej Ameljańczyk, Zdzisław Bubnicki, Wiesław Grudzewski, Olgierd Hryniewicz, Janusz Kacprzyk, Lech Kruś, Roman Kulikowski (przewodniczący), Kazimierz Mańczak, Ireneusz Nykowski, Zdzisław Pawlak, Roman Słowiński, Andrzej Straszak, Andrzej Weryński, Andrzej Wierzbicki.

Wykonano z oryginałów tekstowych dostarczonych przez autorów

© Instytut Badań Systemowych PAN, Warszawa 1995

ISBN 83-85847-85-5

ANALIZA ŚREDNIEGO PRZYPADKU M- WYMIAROWYCH ZADAŃ ZAŁADUNKU

Krzysztof SZKATUŁA
Instytut Badań Systemowych PAN
ul. Newelska 6, 01-447 Warszawa
E-mail: szkatulk@ibspan.waw.pl

1. Wprowadzenie

Rozpatrzmy m -wymiarowe, binarne zadanie załadunku:

$$z_{OPT}(n) = \max \sum_{i=1}^n c_i \cdot x_i$$

przy ograniczeniach
$$\sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot x_i \leq b_j(n) \quad (1)$$

gdzie $j = 1, \dots, m$, $x_i = 0$ lub 1

Parametry zadania muszą spełniać następujące warunki: $m \leq n$, $c_i, a_{ij} > 0$.
Aby wyeliminować z rozważań zadania sprzeczne i trywialne zakładamy, że:

$$0 < b_j(n) \leq \sum_{i=1}^n a_{ij}, \quad j = 1, \dots, m$$

Wielowymiarowe, binarne zadanie załadunku jest NP -trudnym zadaniem optymalizacji dyskretnej, patrz [2].

Celem niniejszej pracy jest przeprowadzenie analizy probabilistycznej i porównanie asymptycznego wzrostu wartości rozwiązań optymalnych dla umiarkowanych oraz bardzo dużych prawych stron ograniczeń w przypadku klasy losowych m -wymiarowych zadań załadunku. Rozważona w pracy klasa losowych zadań załadunku uogólnia modele rozpatrzone w pracach [1, 3-7].

Rozdział 2 zawiera oszacowania wartości optymalnej zadania (1) oparte na relaksacji Lagrange'a i teorii dualności. Główne wyniki pracy zawarte są w rozdziale 3.

W pracy przyjęto następujące oznaczenia:

$$V_n \approx Y_n, \quad n \rightarrow \infty, \text{ oznacza:}$$

- $Y_n \cdot (1 - o(1)) \leq V_n \leq Y_n \cdot (1 + o(1))$ w przypadku jeśli V_n i Y_n są ciągami liczb.
- $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{Y_n \cdot (1 - o(1)) \leq V_n \leq Y_n \cdot (1 + o(1))\} = 1$ w przypadku V_n - ciąg zmiennych losowych oraz Y_n ciąg liczb lub zmiennych losowych, gdzie $\lim_{n \rightarrow \infty} o(1) = 0$.

$$-(x)_+ = \frac{|x| + x}{2} = \begin{cases} x & \text{jesli } x \geq 0 \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

2. Wybrane oszacowania oparte na relaksacji Lagrange'a i teorii dualności

Rozpatrzmy funkcję Lagrange'a dla zadania (1), $L_n(x, \Lambda)$:

$$L_n(x, \Lambda) = \sum_{i=1}^n c_i \cdot x_i + \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot \left(b_j(n) - \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot x_i \right) = \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot b_j + \sum_{i=1}^n \left(c_i - \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij} \right) \cdot x_i,$$

gdzie $x = \{x_1, \dots, x_n\}$, $L = \{l_1, \dots, l_m\}$.

Dla każdego wektora L , $l_j \geq 0$, $j = 1, \dots, m$:

$$\begin{aligned} \phi_n(\Lambda) &= \max_{x \in (0,1)^n} L_n(x, \Lambda) = \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot b_j(n) + \sum_{i=1}^n \left(c_i - \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij} \right) x_i(\Lambda) = \\ &= \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot b_j(n) + \sum_{i=1}^n d_i(n) \cdot \left(c_i(\Lambda) - \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij}(\Lambda) \right) \end{aligned}$$

gdzie

$$x_i(\Lambda) = \begin{cases} 1 & \text{jesli } c_i - \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij} > 0 \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases} \quad (2)$$

$$c_i(\Lambda) = \begin{cases} c_i & \text{jesli } c_i - \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij} > 0 \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases} \quad a_{ij}(\Lambda) = \begin{cases} a_{ij} & \text{jesli } c_i - \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij} > 0 \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

Prawdziwe są następujące zależności: $c_i(L) = c_i \cdot x_i(L)$, $a_{ij}(L) = a_{ij} \cdot x_j(L)$.

Zadania dualne do (1) ma postać następującą:

$$\Phi_n^* = \min_{\Lambda \geq 0} \phi_n(\Lambda)$$

Dla każdego $\Lambda \geq 0$, $z_{OPT}(n) \leq \Phi_n^* \leq \phi_n(\Lambda)$. Przyjmijmy następujące oznaczenia:

$$z_n(\Lambda) = \sum_{i=1}^n c_i \cdot x_i(\Lambda) = \sum_{i=1}^n c_i(\Lambda), \quad s_j(\Lambda) = \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot x_i(\Lambda) = \sum_{i=1}^n a_{ij}(\Lambda), \quad S_{nm}(\Lambda) = \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot s_j(\Lambda),$$

$$B_m(\Lambda) = \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot b_j(n). \text{ Ze względu na konstrukcję: } c_i(\Lambda) \geq \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij}(\Lambda), \text{ a więc:}$$

$$z_n(\Lambda) \geq S_{nm}(\Lambda) \quad (3)$$

Jeśli dla pewnego wektora L , $x_i(L)$, określone przez (2), wyznacza dopuszczalne rozwiązanie (1) to znaczy:

$$s_j(L) \leq b_j(n) \text{ dla wszystkich } j = 1, \dots, m \quad (4)$$

to wtedy:

$$z_n(\Lambda) \leq z_{OPT}(n) \leq \Phi_n^*(\Lambda) \leq \phi_n(\Lambda) = z_n(\Lambda) + B_m(\Lambda) - S_{nm}(\Lambda)$$

Jeśli zachodzi (4) to wtedy $B_m(\Lambda) - S_{nm}(\Lambda)$ jest nieujemne i uwzględniając (3) otrzymamy:

$$\frac{\phi_n(\Lambda)}{z_n(\Lambda)} = \frac{z_n(\Lambda)}{z_n(\Lambda)} + \frac{B_m(\Lambda) - S_{nm}(\Lambda)}{z_n(\Lambda)} \leq 1 + \frac{B_m(\Lambda) - S_{nm}(\Lambda)}{S_{nm}(\Lambda)}$$

Tak więc jeśli (4) jest spełnione to prawdziwa jest następująca nierówność:

$$1 \leq \frac{z_{OPT}(n)}{z_n(\Lambda)} \leq \frac{\Phi_n^*}{z_n(\Lambda)} \leq \frac{\phi_n(\Lambda)}{z_n(\Lambda)} \leq \frac{B_m(\Lambda)}{S_{nm}(\Lambda)} \quad (5)$$

3. Analiza Probabilistyczna

Zostanie rozpatrzony następujący model losowy zadania (1):

- m dodatnia liczba całkowita, $n \rightarrow \infty$, $i = 1, \dots, n$, $j = 1, \dots, m$.
- c_p , a_{ij} są realizacjami wzajemnie niezależnych zmiennych losowych o rozkładzie równomiernym z przedziału $(0, 1]$.
- $0 < b_j(n) \leq n/2$, $b_j(n)$ jest funkcją deterministyczną.

W pracach [1,3-5] przyjęto założenie, że $b_j(n) \equiv 1$. Przy przyjętych odnośnie a_{ij} założeniach prawdziwe są następujące zależności: $0 < \sum_{i=1}^n a_{ij} \leq n$, $\sum_{i=1}^n a_{ij} \approx \frac{n}{2}$, $j = 1, \dots, m$.

Fakt, że $0 < b_j(n) \leq \sum_{i=1}^n a_{ij}$ powoduje iż założenie $b_j(n) \equiv 1$ bardzo zawęża ogólność

rozpatrywanego modelu i w konsekwencji w istotny sposób ogranicza adekwatność takiego losowego modelu zadania do jakiegokolwiek sytuacji rzeczywistej. W pracy [6]

przyjęto następujące założenie: $\frac{b_j^{m+1}(n)}{b_1(n) \cdot b_2(n) \cdot \dots \cdot b_m(n)} \leq \frac{n}{(m+2)!}$, $j = 1, \dots, m$. Rozważony

model opisuje przypadek *małych* i *średnich* wartości $b_j(n)$. W pracy [7] rozważono następujący przypadek bardzo dużych $b_j(n)$:

$$\frac{(3 \cdot m - 1) \cdot n}{12} \leq \sum_{j=1}^m b_j(n) \leq \frac{m \cdot n}{2}, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} b_j(n) = \infty, \quad \text{dla wszystkich } j = 1, \dots, m.$$

Celem tej pracy jest przedstawienie obu przypadków w oparciu o jednolitą platformę. Dalsze rozważania będą oparte na analizowaniu zmiennych losowych $a_{ij}(\Lambda)$, $c_i(\Lambda)$, $z_n(\Lambda)$, $s_j(\Lambda)$ jako funkcji n , m , Λ w przypadku asymptotycznym. Dla rozważenia wymienionych zmiennych losowych niezbędna jest dystrybuenta

następującej zmiennej losowej: $\sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij}$. Istnieje $\binom{m}{k}$ różnych k -elementowych

permutacji wektora $L = \{l_1, \dots, l_m\}$. Niech $l(r, k, L)$ oznacza l -ty element w r -tej, k -elementowej, permutacji L .

$P\{\lambda_j \cdot a_{ij} < x\} = ((x)_+ - (x - \lambda_j)_+) / \lambda_j$ jest dystrybuentą zmiennej losowej $\lambda_j \cdot a_{ij}$.

Wtedy:

$$F_m(x, \Lambda) = P\left\{\sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot a_{ij} < x\right\} = \frac{1}{\lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdot \dots \cdot \lambda_m \cdot m!} \cdot \left((x)_+ + \sum_{k=1}^m (-1)^k \cdot \sum_{r=1}^{\binom{m}{k}} (x - \sum_{l=1}^k \lambda_l(r, k, \Lambda))_+^m \right)$$

Pełne wzory opisujące dystrybuanty i wartości oczekiwane dla $a_{ij}(\Lambda)$, $c_i(\Lambda)$, przyjmują następującą postać:

$$G_{ij}(x, \Lambda) = P\{a_{ij}(\Lambda) < x\} = P\left\{a_{ij} < x \cup a_{ij} \geq x \cap \sum_{k=1}^m \lambda_k \cdot a_{ik} \geq c_i\right\} = 1 - \int_0^x \int_0^1 F_{m-1}(r - \lambda_j \cdot t, \Lambda \setminus \lambda_j) dr dt$$

$$H_i(x, \Lambda) = P\{c_i(\Lambda) < x\} = P\left\{c_i < x \cup c_i \geq x \cap \sum_{k=1}^m \lambda_k \cdot a_{ik} \geq c_i\right\} = 1 - \int_x^1 F_m(t, \Lambda) dt,$$

$$\begin{aligned} E(a_{ij}(\Lambda)) &= \int_0^1 x dG_{ij}(x, \Lambda) = \int_0^1 x \int_0^1 F_{m-1}(r - \lambda_j \cdot x, \Lambda \setminus \lambda_j) dr dx = \\ &= \frac{1}{\lambda_j \cdot \lambda_1 \cdot \dots \cdot \lambda_m \cdot (m+2)!} \cdot \left(1 + \sum_{k=1}^m (-1)^k \cdot \sum_{r=1}^{\binom{m}{k}} (1 - \sum_{l=1}^k \lambda_l(r, k, \Lambda))_+^{m+2} - \right. \\ &\quad \left. - \sum_{k=0}^{m-1} (-1)^k \cdot \sum_{r=1}^{\binom{m-1}{k}} (1 - \lambda_j - \sum_{l=1}^k \lambda_l(r, k, \Lambda \setminus \lambda_j))_+^{m+1} \cdot \lambda_j \cdot (m+2) \right), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E(c_i(\Lambda)) &= \int_0^1 x dH_i(x, \Lambda) = \int_0^1 x \cdot F_m(x, \Lambda) dx = \\ &= \frac{1}{\lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdot \dots \cdot \lambda_m \cdot (m+2)!} \cdot \left(m+1 + \sum_{k=1}^m (-1)^k \cdot \sum_{r=1}^{\binom{m}{k}} (1 - \sum_{l=1}^k \lambda_l(r, k, \Lambda))_+^{m+1} \cdot (m+1 + \sum_{l=1}^k \lambda_l(r, k, \Lambda)) \right) \end{aligned}$$

Należy zwrócić uwagę, że powyższe wzory są bardzo skomplikowane i trudne do użycia w ogólnym przypadku. Tym niemniej dwa ważne szczególne przypadki są znacznie łatwiejsze do rozważenia. Pierwszy z nich zachodzi wtedy, gdy $\lambda_j \geq 1$, $j = 1, \dots, m$, i był on rozpatrywany w pracy [6]. Wtedy:

$$E(a_{ij}(\Lambda)) = \frac{1}{\lambda_j \cdot \lambda_1 \cdot \dots \cdot \lambda_m \cdot (m+2)!}, \quad E(c_i(\Lambda)) = \frac{m+1}{\lambda_1 \cdot \dots \cdot \lambda_m \cdot (m+2)!}.$$

Drugi przypadek zachodzi gdy $\sum_{j=1}^m \lambda_j \leq 1$ i został rozważony w pracy [7]. Wtedy:

$$E(a_{ij}(\Lambda)) = \frac{1}{2} - \frac{\lambda_j}{12} - \frac{1}{4} \cdot \sum_{k=1}^m \lambda_k, \quad E(c_i(\Lambda)) = \frac{1}{2} - \frac{1}{6} \cdot \sum_{j=1}^m \lambda_j^2 - \frac{1}{4} \cdot \sum_{j=1}^m \sum_{k=j+1}^m \lambda_j \cdot \lambda_k$$

Przypadki te dotyczą umiarkowanych i bardzo dużych wartości $b_j(n)$, $j = 1, \dots, m$.

Poniżej przytoczono twierdzenia opisujące asymptotyczne zachowanie się rozwiązania optymalnego m -wymiarowego zadania załadunku w obu przypadkach dla rozważanego modelu losowego.

Twierdzenie 1. Niech m ($1 \leq m < \delta$, δ - stała) będzie liczbą całkowitą, $n \rightarrow \infty$, $b_j(n)$ ($0 < \sigma \leq b_j(n)$ σ - stała) funkcje deterministyczne, $i = 1, \dots, n$, $j = 1, \dots, m$; c_p , a_{ij} , realizacje wzajemnie niezależnych zmiennych losowych o rozkładzie równomiernym z przedziału $(0, 1]$. Jeśli istnieje stała $n_0 \geq 1$, takie, że dla wszystkich $j = 1, \dots, m$, $n \geq n_0$, zachodzi

$$\frac{b_j^{m+1}(n)}{b_1(n) \cdot b_2(n) \cdot \dots \cdot b_m(n)} \leq \frac{n}{(m+2)!} \text{ to wtedy:}$$

$$z_{OPT}(n) \sim (m+1) \cdot \sqrt[m+1]{\frac{b_1(n) \cdot b_2(n) \cdot \dots \cdot b_m(n)}{(m+2)!}} \quad (6)$$

Dowód można odnaleźć w pracy [6].

Twierdzenie 2. Niech $m = o(\sqrt[3]{n})$, $n \rightarrow \infty$, $b_j(n)$ - funkcje deterministyczne, $i = 1, \dots, n$, $j = 1, \dots, m$; c_p , a_{ij} są realizacjami wzajemnie niezależnych zmiennych losowych o rozkładzie równomiernym z przedziału $(0, 1]$. Jeśli istnieje stała $n_0 \geq 1$, taka, że dla wszystkich $j = 1, \dots, m$, $n \geq n_0$, $\lim_{n \rightarrow \infty} b_j(n) = \infty$ oraz $\frac{(3 \cdot m - 1) \cdot n}{12} \leq \sum_{j=1}^m b_j(n) \leq \frac{m \cdot n}{2}$ to wtedy:

$$z_{OPT}(n) \sim \frac{1}{3m+1} \cdot \left(\frac{n}{2} + 6 \cdot \left(\sum_{j=1}^m b_j + \frac{6}{n} \cdot \sum_{j=1}^m \sum_{k=j+1}^m b_j \cdot b_k - \frac{3m-2}{n} \cdot \sum_{j=1}^m b_j^2 \right) \right) \quad (7)$$

Dowód może być odnaleziony w pracy [7].

Wzory (6) i (7) opisują sytuację kiedy $\lambda_j > 0$, $j = 1, \dots, m$ co oznacza, że wszystkie ograniczenia są "aktywne" (w tym przypadku oznacza to, że różnice między prawymi i lewymi stronami wszystkich ograniczeń są asymptotycznie zerowe). Aby uzyskać bardziej realistyczne wyniki należy rozpatrzeć przypadki zadań z "luźnymi" ograniczeniami, to znaczy, że pewne $\lambda_j = 0$ (co w przypadku modelu losowego może oznaczać asymptotycznie niezerowe różnice między prawymi i lewymi stronami odpowiednich ograniczeń). Przeprowadzenie takiej analizy wydaje się być bardzo istotnym krokiem w kierunku uzyskania wyników asymptotycznej analizy probabilistycznej dla losowego modelu wielowymiarowego zadania załadunku z pełnym spektrum wartości prawych stron ograniczeń ($0 < b_j(n) \leq n/2$, $j = 1, \dots, m$).

LITERATURA

- [1] A.M.Frieze and M.R.B.Clark, Approximation algorithms for the m-dimensional 0-1 Knapsack problem: Worst case and probabilistic analysis, *European Journal of Operational Research* 15 (1984) 100-109.
- [2] M.R.Garey, D.S.Johnson, Computers and Intractability: a Guide to the theory of NP-Completeness, (*Freeman*, San Francisco 1979).
- [3] J.W.Mamer and K.E.Schilling, On the growth of random knapsacks, *Discrete Applied Mathematics* 28 (1990) 223-230.
- [4] K.E.Schilling, The growth of m-constraint random knapsacks, *European Journal of Operational Research* 46 (1990) 109-112.
- [5] K.E.Schilling, Random Knapsacks with many constraints, *Discrete Applied Mathematics* 48 (1994) 163-174.
- [6] K.Szkatuła, On the growth of multi-constraint random knapsacks with various right-hand sides of the constraints, *European Journal of Operational Research* 73 (1994) 199-204.
- [7] K.Szkatuła, Growth of multi-constraint random knapsacks with large right-hand sides of the constraints, praca w przygotowaniu.

ISBN 83-85847-85-5

**W celu uzyskania bliższych informacji i zakupu dodatkowych egzemplarzy
prosimy o kontakt
z Instytutem Badań Systemowych PAN
ul. Newelska 6, 01-447 Warszawa
tel. 36-19-01 w. 241 e-mail: kotuszew@ibspan.waw.pl**