

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 Ekspertyczne, 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

ALGORYTM PLANOWANIA REMONTÓW SIECI DROGOWEJ

Stanisław Łukasik
Instytut Badań Systemowych PAN Warszawa

1. Wstęp

Obiekt decyzyjny interpretujemy jako zbiór słabo powiązanych elementów $I = \{i\}$.

System ten jest organizacyjnie zdekomponowany na zbiór podsystemów $I^n, n \in N$.

$$\bigcup_{n \in N} I^n = I, \quad I^n \cap I^m = \emptyset, n, m \in N.$$

Stan techniczny każdego z elementów ulega degradacji w czasie, z udziałem czynnika losowego.

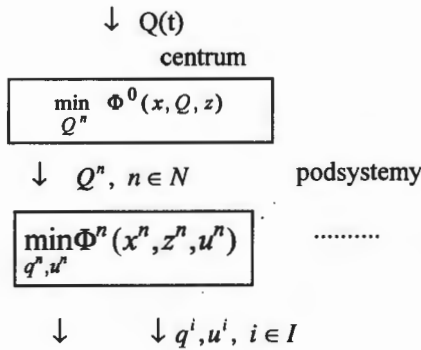
Rozważany problem decyzyjny sprowadza się do następujących zagadnień:

- rozdzielania środków finansowych na remonty, z puli centralnej $Q(t)$ pomiędzy podsystemy: $Q(t) \rightarrow \{Q^n(t)\}, t \in [t_0, t_k]$,
- dystrybucji środków finansowych na poziomie niższym pomiędzy elementy podsystemów: $Q^n(t) \rightarrow \{q^i(t)\}, i \in I^n, n \in N$,
- planowanie prac remontowych na wieloletnim horyzoncie czasowym:
 $u^i(t), t \in [t_0, t_k - 1]$.

W pracy zaproponowano dwupoziomowy, dwuetapowy (w sensie programowania stochastycznego) algorytm rozwiązania powyższych zadań. Ogólna struktura systemu przedstawiona jest poniżej. Struktura ta odpowiada istniejącej w kraju strukturze organizacyjnej drogownictwa, w jego górnej warstwie.

Na poniższym schemacie $\Phi^0, \Phi^n, n \in N$, oznaczają ekonomiczne funkcje celu, N -zbiór podsystemów (okręgów drogowych), x - stan zużycia technicznego, u - zmienne decyzyjne, określające harmonogram operacji remontowych, z - zakłócenia losowe, Q, Q^n - strumienie finansowe.

Mamy tutaj do czynienia ze zbiorem zadań wieloetapowej optymalizacji dyskretno-ciągłej. Zadanie centrum jest ponadto zadaniem optymalizacji nieróżniczkowalnej.



Rys. 1

2. Model matematyczny

Oznaczmy przez $x^i(t) \in [0, 1], i \in I$, zagregowany indeks zużycia i-tego elementu sieci, przy czym $x^i = 0$ oznacza stan najlepszy, natomiast $x^i = 1$ - stan pełnego zużycia. Proces degradacji opisujemy niestacjonarnym modelem dynamicznym

$$x^i(t+1) = a^i(t) x^i(t) + b(x^i(t), u^i(t), z^i(t)) + z^i(t) \quad (1)$$

$$z^i(t+1) = \alpha^i(t) z^i(t) + \beta(u^i(t), z^i(t)) + \eta^i(t, \omega), \quad i \in I^n, n \in N, \quad (2)$$

$\omega \in \Omega, (\sigma, \Omega, p)$, $[x^i(t_0), z(t_0)]$ -zadane,

gdzie: $a^i(\cdot), \alpha^i(\cdot)$ współczynniki tranzycyjne modelu, $u^i(t) \in \{u_m\}, m=0, 1, \dots, M$, przy czym u_0 oznacza zaniechanie remontu, u_1 - remont minimalny, \dots, u_M - pełna odnowa, $z(t)$ - składowa losowa stanu, $\eta(t, \omega)$ - zakłócenie losowe, x_m - stan osiągnięty w wyniku remontu u_m ,

$$0 \text{ - gdy } u^i(t) = u_0$$

$$b(\dots) = \begin{cases} -z^i(t) & \text{-gdy } u^i(t) = u_1 \end{cases}$$

$$x_m - a^i(t) x^i(t) - z^i(t) \text{ -gdy } u^i(t) = u_m,$$

$$0 \text{ -gdy } u^i(t) = u_0$$

$$\beta(\dots) = \begin{cases} \end{cases}$$

$$-\alpha^i z^i(t) - \text{gdy } u^i(t) = u_r, r = 1, 2, \dots, M.$$

Wymagać będziemy, aby stopień zużycia nie przekraczał dopuszczalnego poziomu

$$x^i(t) \leq x_{\max}^i, i \in I, t \in [t_0, t_k]. \quad (3)$$

Ograniczenia zbiorów decyzyjnych

$$\sum_{i \in I^n} d^i q^i(u_m^i(t)) \leq Q^n(t), t \in [t_0, t_k - 1], n \in N. \quad (4)$$

$$\sum_{n \in N} Q^n(t) \leq Q(t), t \in [t_0, t_k - 1], \quad (5)$$

gdzie $q^i(u_m^i)$ oznacza koszt m -tej operacji remontowej, na jednostkę długości i-tego łuku sieci, przy czym koszt operacji u_1 jest proporcjonalny do stanu $z(t)$,

$$q^i(u_1(t)) = \psi^i z^i(t), \text{ natomiast koszty pozostałych operacji są parametrami}$$

Model ewolucji stanu technicznego (1),(2) jest modelem bazowym. Ze względów praktycznych przyjęto, że w momencie początkowym dopuszczalne są częściowe remonty elementów sieci. Do opisu tej operacji wprowadzimy dodatkowe zmienne decyzyjne $\delta(t_0) \in [0, 1]$,

$$\sum_{m \in M} \delta_m^i(t_0) = 1, M = \{0, 1, 2, \dots, M\}, i \in I \quad (6)$$

oraz zmienne stanu $d^j(t_0) = \delta_m^i(t_0) d^i, j \in J, J = I \otimes M.$

Analogicznie zwielokrotni się rozmiar wektorów stanu $x^j(t)$ i zakłóceń $z^j(t).$

Funkcje celu formułujemy następująco

$$\Phi^n(x^n, u^n, z^n, \delta^n) = E \sum_{t \in [t_0, t_k - 1]} \varphi^n(t) = E \sum_{t \in [t_0, t_k - 1]} \sum_{j \in J^n} d^j(\kappa^j x^j(t+1) + q^j(u^j(t))), n \in N$$

- dla podsystemów, oraz:

$$\Phi^0(x, Q, z) = E \sum_{n \in N} \sum_{j \in J^n} \sum_{t \in [t_0, t_k - 1]} \gamma^j d^j (x^j(t+1) - x^{j*})^2 \quad (8)$$

- dla centrum.

Powyżej κ^j oznacza współczynnik kosztów użytkowania drogi wynikających z obniżenia stanu technicznego, γ - wskaźnik priorytetu drogi, x^* - stan idealny drogi, $\varphi^n(t)$ - cząstkowa funkcja celu, E - operator wartości oczekiwanej, natomiast $Q = [Q^1, \dots, Q^n, \dots]$ - zmienne decyzyjne centrum.

Strukturę zmiennych decyzyjnych podano na rys. 1.

Przyjmujemy, że zbiory rozwiązań dopuszczalnych dla każdego z powyższych zadań są niepuste.

Zakładamy że proces decyzyjny nosi charakter repetycyjny, z przesuwaniem horyzontem czasowym, przy znajomości stanów początkowych $[x(t_0), z(t_0)]$.

3. Algorytm wyznaczania rozwiązań

Rozpatrzmy zadanie pojedynczego podsystemu podstawowego

$$\min_{u^n, \delta^n} \Phi^n(x^n, u^n, \delta^n, z^n) \Big| \text{przy warunkach (1), (2), (3), (5), (6), (7)} \quad (9)$$

Powyższe zadanie zinterpretujemy jako dwuetapowy problem optymalizacyjny:

$$\min_{u(t_0), \delta(t_0)} \varphi(x(t_1), u(t_0), \delta(t_0)) + E_{z \in Z(t_1)} \Phi^*(x(t_1), z(t_1), z) \Big| \text{przy warunkach (1), (2), (3), (5), (6),}$$

gdzie: $Z(t_1) = \{\eta(t) : t_1 \leq t \leq t_k - 1\}$, oraz

$$\Phi^*(x(t_1), z(t_1), z) = \min_u \sum_{t \in [t_1, t_k - 1]} \varphi(t) \Big| \text{przy ustalonym } z \in Z(t_1), \text{ oraz przy warunkach (1), (2), (3), (5).}$$

Zauważmy, że zadanie dwuetapowe składa się z dwóch zadań:

- statycznego, odnoszącego się do pierwszego etapu t_0 ,

- dynamicznego, dla przedziału $[t_1, t_k]$.

Drugie z tych zadań traktować można jako pomocnicze, dopuszczalne jest zatem jego racjonalne uproszczenie. Głównym uproszczeniem, które tutaj wprowadzamy, jest przyjęcie rozwiązań typu "greedy" dla zadania drugiego etapu. Ponadto, rozpatrujemy uproszczoną postać tego zadania, redukując zbiór $Z(t_1)$ do jednego elementu tzn. prognozy zakłóceń $\hat{\eta}(t|t_0)$.

Otrzymujemy w ten sposób deterministyczne zadanie optymalizacji dynamicznej, z czasem dyskretnym oraz dyskretnymi zmiennymi decyzyjnymi. Wynika stąd również dyskretny charakter zmiennych stanu. Zauważmy, że w równaniach dynamiki (1),(2) występują elementy nieróżniczkowalne $b(\cdot)$ i $\beta(\cdot)$.

Powyższe własności zadania powodują, że należy wykluczyć zastosowanie metod optymalizacji opartych na zmiennych sprzężonych. W prezentowanym ujęciu wykorzystano walory klasycznej metody programowania dynamicznego. Ponadto w pracy zastosowano algorytm punktu wewnętrznego oraz zmodyfikowany algorytm załadunku. W procedurze optymalizacyjnej istotną rolę odgrywa rozwiązanie utopijne. Pojęciem tym określamy rozwiązanie zredukowanej postaci zadania (9), w którym pominięto ograniczenie (5). Mówiąc popularnie, rozwiązanie utopijne odpowiada sytuacji w której dysponujemy nieograniczoną sumą środków na remonty.

Niech

$$w(x(t_1)) = \sum_{j \in J^n}^* w(x^j(t_1)) \quad (10)$$

oznacza funkcję Bellmana zadania utopijnego.

Cenną własnością tej funkcji jest jej addytywna struktura. Pozwala to zdekomponować procedurę programowania dynamicznego. Własność ta rozciąga się na zadanie (9). Zadanie pierwszego etapu zapiszemy teraz w postaci:

$$\min_{u(t_0), \delta(t_0)} \sum_{j \in J^n} d^j(\kappa^j x^j(t_1) + q^j(u^j(t_0)) + w^j(x^j(t_1))) \quad \text{przy warunkach (1), (2), (3), (5), (6)} \quad (11)$$

Ogólny schemat algorytmu dla zadania (9) jest następujący:

- krok 1:* wyznaczenie rozwiązania utopijnego $[x^*, u^*, w^*]$,
- krok 2:* podstawienie funkcji Bellmana do zadania (11) oraz rozwiązanie tego zadania,
- krok 3:* przesunięcie trajektorii rozwiązań do obszaru dopuszczalnego poprzez włączenie ograniczeń (5),
- krok 4:* jeśli ostatnie przesunięcie trajektorii przekracza dopuszczalne - modyfikacja funkcji Bellmana oraz powrót do p.2,
- krok 5:* w przeciwnym przypadku

STOP

Zadanie kroku 1 rozwiązywane jest metodą programowania dynamicznego, kroku 2 - metodą punktu wewnętrznego [1], natomiast w kroku 3 stosujemy uogólniony algorytm załadunku [5].

Zauważmy, że powyższy algorytm traktować można jako ciąg odwzorowań

$$x(t_1) \rightarrow w(x(t_1)) \rightarrow \delta(t_1) \rightarrow x(t_1). \quad (12)$$

Dowodzi się [7], że jeśli istnieją rozwiązania zadań w krokach 1,2,3, oraz istnieje punkt stały odwzorowań (12), wówczas punkt ten określa rozwiązanie zadania (9), określonego jako zadanie pierwszego etapu.

Zadanie pierwszego etapu (krok 2), po dokonaniu prostych przekształceń uzyskuje postać

$$\begin{aligned} \min_{\delta(t_0)} \sum_{i \in I^n} \sum_{m \in M} \delta_m^i(t_0) d^i (\kappa^i x_m^i(t_1) + q^i(u^m) + w^i(x_m^i(t_1))) \quad (13) \\ \sum_{m \in M} \delta_m^i(t_0) = 1, i \in I^n, \delta_m^i(t_0) \geq 0, i \in I, \\ \sum_{i \in I} \sum_{m \in M} d^i \delta_m^i(t_0) q^i(u_m) \leq Q^n(t_0). \end{aligned}$$

Podobnie zadanie przesuwania trajektorii (krok 3) sformułujemy w postaci

$$\begin{aligned} \min_{y(t)} \sum_{i \in I^n} y_m^i(t) d^i (\kappa^i x_m^i(t+1) + q^i(u_m) + w^i(x_m^i(t+1))) \quad (14) \\ \sum_{m \in M} y_m^i(t) = 1, i \in I^n, t \in [t_1, t_k - 1], y_m^i(t) \in \{0, 1\}, \\ \sum_{i \in I^n} \sum_{m \in M} y_m^i(t) q^i(u_m) \leq Q^n(t), t \in [t_1, t_k - 1]. \end{aligned}$$

Przejdźmy do zadania centrum. W zapisie zwartym, zadanie to wygląda następująco:

$$\min_{\{Q^n\}} \sum_{n \in N} \|x^n - x^{*n}\|_{D(\delta)}^2 \quad (15)$$

przy warunkach:

$$x^n = f^n(Q^n), \delta^n = g^n(Q^n), \sum_{n \in N} Q^n(t) \leq Q(t), t \in [t_0, t_k - 1]$$

Podkreślimy najważniejsze własności zadania centrum.

a) funkcje $f^n(\cdot), g^n(\cdot), n \in N$, posiadają formę niejawną,

b) funkcje $f^n(\cdot)$ są nieciągłe, natomiast $g^n(\cdot)$ są nieróżniczkowalne,

c) macierz $D(\delta)$ jest macierzą diagonalną, dodatnią, liniowo zależną od δ .

W procedurze iteracyjnej role pochodnych pełnić będą zatem odpowiednie charakterystyki wrażliwości. Optymalizacja dokonywana jest na funkcjonale

$$\Lambda(Q, \delta, \rho) = \sum_{n \in N} \left\| f^n(Q^n) - x^{*n} \right\|_{D^n(\delta^n)}^2 + \langle \lambda^n, \delta^n - g^n(Q^n) \rangle + \frac{1}{\rho^n} \left\| \left(\sum_{n \in N} Q^n - Q \right)_{K^+} \right\|^2$$

gdzie:

λ^n – mnożnik Lagrange'a, ρ^n – współczynnik kary, $\|(\cdot)_{K^+}\|$ – norma rzutu na stożek dodatni K .

Do wyznaczania punktu siodłowego powyższego funkcjonału

$\max_P \min_{\{Q^n\}} \Lambda(Q, \delta, \rho)$, wykorzystuje się metody optymalizacji globalnej [8], z

rozpoznawaniem obszarów niewrażliwości rozwiązań lokalnych.

4. Literatura

1. A. Altman, J. Gondzio: An efficient implementation of a higher order primal-dual interior point method for large sparse linear programs. Archives of Control Sciences Vol.2, Nr 1 - 1993,
2. J. Jermoliew, R. Wets: Numerical techniques for stochastic optimization. Springer Verlag, 1988,
3. K. Kiwiel: Niektóre metody obliczeniowe optymalizacji nieróżniczkowalnej. Ossolineum, 1988,
4. A. Lewandowski, A. Wierzbicki: Theory, software and testing examples in decision support systems. IIASA Laxenburg, WP-071, 1988,
5. M. Libura: Analiza wrażliwości rozwiązań zadań optymalizacji dyskretnej. Synpress PAN, 1993,
6. S. Łukasik: Model decyzyjny planowania remontów sieci transportowej. Mat. III Konf. BOS'93, Warszawa 1993,
7. S. Łukasik: Two-level algorithm for maintenance optimization – praca zgł. na 17 IFIP Konf. Systems Modelling and Optimization, 1995, Praga,
8. M. Volle: Calculus roles for global minima and applications to subdifferential calculus. Journal of Global Optimization, Vol.5, Nr 5, 1994.

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**