

Jerzy Szymura

Główny Instytut Górnictwa

PROBLEM STEROWANIA PRODUKCJĄ Z WYBOREM ZADAŃ ALTERNATYWNYCH / PSW /

Streszczenie. Podstawowym założeniem deterministycznej teorii szeregowania zadań jest założenie, że zbiór zadań J wprowadzanych do harmonogramu jest znany i z góry ustalony. W niektórych przypadkach założenie to nie jest spełnione; problemy planowania /określenie zbioru J / i szeregowania /określenie sekwencji/ powinny być rozpatrywane jako jeden integralny problem - problem sterowania produkcją z wyborem zadań alternatywnych /PSW/.

W pracy przedstawiono przykład problemu PSW: $(1|n \times k, m|seq \text{ depl} \sum c_{ij})$. Przedstawiono sformułowanie i niektóre własności optymalizacyjnego problemu $(1|n \times k, m|seq \text{ depl} \sum c_{ij})$ oraz optymalny/przybliżony/algorytm rozwiązujący PSW za pomocą metody podziału i ograniczeń.

1. Wprowadzenie

Jednym z podstawowych założeń deterministycznej teorii szeregowania zadań /harmonogramowania/ jest założenie, że zbiór zadań J jest znany i z góry ustalony [np. Baker 1974, Coffman 1976, Rinnooy Kan 1976]. Przy takim założeniu poszukuje się sekwencji zadań /harmonogramu/ spełniającej pewne, określone dla danego problemu wymagania, przy czym sekwencja ta powinna zawierać wszystkie zadania należące do J .

Z drugiej strony wydaje się oczywiste, iż w praktyce decyzja określająca wybór harmonogramu musi być poprzedzona decyzją określającą zbiór J zadań wprowadzanych do harmonogramu. Czynności związane z określeniem tej decyzji nazwiemy planowaniem produkcji.

Tak więc punktem wyjścia dla deterministycznej teorii szeregowania zadań jest założenie, że problemy planowania i szeregowania można rozpatrywać niezależnie od siebie, lub że problem planowania praktycznie nie istnieje /brak alternatywy dla określenia zbioru J / . W rzeczywistości założenie to jest zazwyczaj spełnione, czasami zaś przyjmuje się je "a priori" - np. w wielopoziomowych hierarchicznych systemach sterowania produkcją.

Istnieją jednak i takie rzeczywiste problemy, w których założenie powyższe nie może być spełnione, a problemy planowania i szeregowania muszą być rozwiązywane łącznie jako jeden problem. W przypadku zastosowań związanych ze sterowaniem produkcją /można podać również i inne zastosowania/ mówić będziemy wówczas o "Problemach Sterowania produkcją z Wyborem zadań alternatywnych" /PSW/. Należy przy tym zwrócić uwagę na to, że wybór zbioru

ru zadań wprowadzanych do harmonogramu może być dokonywany pośrednio, np. poprzez określenie pewnych cech wyrobu nie sprecyzowanych przez zamawiającego.

W pracy przedstawiono przykład problemu PSW - problem szeregowania zadań na 1 maszynie* z wyborem zadań alternatywnych i zależnymi kosztami przezbierania. Rozszerzając konwencję notacyjną zaproponowaną w [Rinnooy Kan 1976] problem ten oznaczymy PSW $(1|n \& k, m|seq dep|\Sigma c_{ij})$.

2. Sformułowanie optymalizacyjnego problemu PSW $(1|n \& k, m|seq dep|\Sigma c_{ij})$

Dany jest zbiór zadań stałych $J_0 = \{1, \dots, n\}$ i zbiór zadań alternatywnych $J_A = \{n+1, \dots, n+m\}$. Zadania wykonywane są na 1 maszynie. Sposób wykonywania zadań określa jednoznacznie harmonogram - sekwencja wykonywanych zadań poprzedzona stanem początkowym i zakończona stanem końcowym. Stany początkowy i końcowy oznaczać będziemy symbolem \emptyset . W momencie zmiany zadania wykonywanego przez maszynę zachodzi konieczność przebrojenia maszyny. Koszt przebrojenia maszyny przy zmianie wykonywanego zadania z "i" na "j" oznaczać będziemy - c_{ij} , a koszty przezbierania ze stanu początkowego i do stanu końcowego odpowiednio: $c_{\emptyset i}$ i $c_{i \emptyset}$. Możemy obecnie sformułować problem PSW $(1|n \& k, m|seq dep|\Sigma c_{ij})$:

PSW1: Znaleźć sekwencję /harmonogram/ $h = \langle \emptyset, i_1, \dots, i_{n+k}, \emptyset \rangle$ zawierającą wszystkie zadania ze zbioru zadań stałych J_0 oraz k. spośród m zadań ze zbioru zadań alternatywnych J_A , minimalizującą sumaryczne koszty przezbierania:

$$C = \sum_{\langle i, j \rangle \in h} c_{ij} \quad , \text{ gdzie } h' = \langle \langle 0, i_1 \rangle, \langle i_1, i_2 \rangle, \dots, \langle i_{n+k}, 0 \rangle \rangle$$

Koszty c_{ij} mogą zawierać składnik c_{w_j} określający koszt związany z wyborem zadania j. W tym przypadku:

$$c_{ij} = c_{p_{ij}} + c_{w_j} \quad ,$$

gdzie $c_{p_{ij}}$ określa wyłącznie koszt przebrojenia $\langle i, j \rangle$. W dalszym ciągu będziemy zakładać, że:

$$c_{ij} \geq \emptyset.$$

Powyższe sformułowanie PSW $(n \& k, m)$ wysuwa na pierwszy plan decyzję określającą kolejność realizacji zbioru zadań wprowadzanych do harmonogramu. Nietrudno jednak zmodyfikować definicję PSW, kładąc nacisk na decyzję wyboru zadań alternatywnych:

PSW2: Znaleźć podzbiór $J_A^k \subseteq J_A$, $|J_A^k| = k$, który minimalizuje sumaryczne

* termin "maszyna" ma tutaj znaczenie umowne.

koszty przeobrażania sekwencji $h = \langle \emptyset, i_1, \dots, i_{n+k}, \emptyset \rangle$:

$$C = \sum_{(i,j) \in h} c_{ij}, \text{ zawierającej wszystkie}$$

zadania ze zbioru $J_A^k \cup J_0$.

Oznaczmy przez J_A^k rodzinę k -elementowych podzbiorów zbioru J_A oraz przez $H(J_A^k)$ zbiór harmonogramów możliwych do utworzenia dla $J_A^k \cup J_0$. Harmonogram optymalny h_0 będący rozwiązaniem problemu PSW($n+k, m$) spełnia następującą zależność:

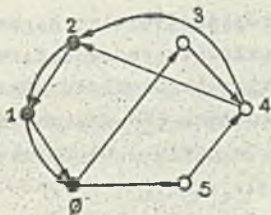
$$C(h_0) = \min_{J_A^k \in J_A^k} \{ \min_{h \in H(J_A^k)} C(h) \}$$

Liczba rozwiązań dopuszczalnych problemu PSW($n+k, m$) jest więc równa $(n+k)! \binom{m}{k}$.

W dalszym ciągu wygodnie będzie korzystać z graficznej interpretacji PSW. Sformułujemy ją za pomocą pojęć teorii grafów. Rozważmy digraf $G = \langle V, A \rangle$ ze zbiorem wierzchołków $V = V_0 \cup V_A$, gdzie $V_0 = \{\emptyset, 1, \dots, n\}$ oznacza zbiór wierzchołków stałych, $V_A = \{n+1, \dots, n+m\}$ - zbiór wierzchołków alternatywnych, a A - zbiór łuków $\langle i, j \rangle$ o wadze /koszcie/ c_{ij} . Zbiór wierzchołków V odpowiada zbiorowi zadań J plus stany początkowy i końcowy, a zbiór łuków A odpowiada zbiorowi możliwych przeobrażeń $\langle i, j \rangle$. W tym kontekście dopuszczalny harmonogram $h = \langle \emptyset, i_1, \dots, i_{n+k}, \emptyset \rangle$ odpowiada konturowi prostemu ω w G przechodzącemu dokładnie jeden raz przez wszystkie wierzchołki z V_0 oraz przez k wierzchołków alternatywnych z V_A . Ponieważ kontur ω jest konturem Hamiltona w podgrafie $G' = \langle V_0 \cup V_A^k, A' \rangle$, $V_A^k \subseteq V_A$, $|V_A^k| = k$, nazwiemy go "subkonturem Hamiltona w G ".

Problem PSW($n+k, m$) możemy obecnie sformułować następująco:

PSW3: Znaleźć subkontur Hamiltona w digrafie $G = \langle V_0 \cup V_A, A \rangle$, zawierający wszystkie wierzchołki stałe i k dowolnych wierzchołków alternatywnych, o minimalnym koszcie: $C(\omega) = \sum_{\langle i,j \rangle \in \omega} c_{ij}$



- $V_0 = \{ \emptyset, 1, 2 \}$
- $V_A = \{ 3, 4, 5 \}$
- $\omega_1 = \langle \emptyset, 5, 4, 2, 1, \emptyset \rangle$
- $\omega_2 = \langle \emptyset, 3, 4, 2, 1, \emptyset \rangle$

Rys. 1. Przykłady subkonturów Hamiltona dla PSW(2+2,3)

3. Własności problemu PSW

Przedstawione powyżej sformułowania PSW pozwalają na dokładne zlokalizowanie problemu w klasie problemów optymalizacji kombinatorycznej. I tak szczególny przypadek $PSW(n \setminus \emptyset, \emptyset)$ jest klasycznym problemem szeregowania zadań z zależnymi kosztami przeobrażenia na 1 maszynie: $(1 | n | seq | dep | \sum c_{ij})$. Problem ten jest z kolei równoważny standardowemu problemowi komiwojażera - STSP. Problem ogólny $PSW(n \setminus k, m)$, $k \setminus \emptyset, k < m$, jest więc nowym uogólnieniem obu tych problemów.

Ze związku ogólnego PSW z STSP mogą wynikać interesujące zastosowania tego problemu. Można przy tym osłabić niektóre ograniczenia - dopuszczając np. możliwość wielokrotnego przejścia przez ten sam wierzchołek.

Należy jednak podkreślić, że uogólnienie, jakim jest w stosunku do wspomnianych problemów PSW, uniemożliwia bezpośrednie zastosowanie w stosunku do PSW rezultatów uzyskanych dla wspomnianych problemów. W szczególności dotyczy to algorytmów rozwiązujących dane problemy.

W dalszym ciągu przedstawimy twierdzenia ilustrujące niektóre własności problemu PSW.

Twierdzenie 1.

Jeśli $\{c_{ij}\}$ spełnia warunek trójkąta, tzn. $\forall i, j, k \in [\emptyset, n+m] (c_{ij} \leq c_{ik} + c_{kj})$, to wówczas pominięcie, występującego w sformułowaniu PSW ograniczenia, dopuszczającego co najwyżej jednokrotne przejście subkonturu dopuszczalnego przez każdy z wierzchołków grafu G , nie spowoduje zmniejszenia kosztu rozwiązania optymalnego.

Dowód. Niech ω_0^* oznacza rozwiązanie optymalne osłabionego problemu PSW /dopuszczającego wielokrotne przejście rozwiązania dopuszczalnego przez każdy z wierzchołków grafu G /. Oznaczmy zbiór wierzchołków alternatywnych zawartych w ω_0^* przez V_{AO}^k . Z określenia PSW wynika, że ω_0^* jest równocześnie rozwiązaniem optymalnym problemu STSP w pełnym podgrafie $G' = (V_0 \cup V_{AO}^k, A')$ z kosztami $\{c_{ij}\}$, a więc na podstawie twierdzenia o drodze komiwojażera dla STSP z $\{c_{ij}\}$ spełniającym warunek trójkąta [Bellmore, Nemhauser 1968], ω_0^* przechodzi przez każdy z wierzchołków dokładnie jeden raz. Kontur ω_0^* jest równocześnie rozwiązaniem nie osłabionego problemu PSW: $\omega_0^* = \omega_0$. Każdy dopuszczalny kontur ω' osłabionego problemu PSW przechodzący więcej niż jeden raz przez dowolny z wierzchołków grafu G ma zatem koszt $C(\omega') \geq C(\omega_0^*)$.

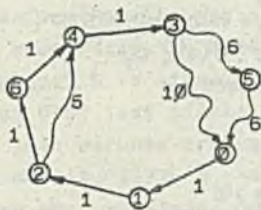
Z twierdzenia 1 wynika ważny wniosek, mówiący, że dopuszczenie przezywerności zadań w sformułowaniu PSW z $\{c_{ij}\}$ spełniającym warunek trójkąta /typowa sytuacja dla zastosowań, związanych z harmonogramowaniem produk-

c_{ji} nie prowadzi do zmniejszenia kosztu realizacji harmonogramu. W tym miejscu należy zwrócić uwagę, że przerywalność zadań jest technologicznie możliwa. Zadaniem może być np. zbiór operacji związanych z wykonaniem partii wyrobów określonego rodzaju. W tym przypadku realizacja zadania może odbywać się w kilku niespójnych okresach czasu.

W związku z możliwością wyboru zadań wprowadzanych do harmonogramu powstaje pytanie: "Czy wprowadzenie do harmonogramu jednego lub kilku dodatkowych zadań alternatywnych może zmniejszyć koszt harmonogramu?". Można pokazać, że dla PSW z dowolną $\{c_{ij}\}$ odpowiedź brzmi: "tak".

Przykład

Rozważmy problem PSW(4&k,2) dla $k=0,1,2$. Przyjmijmy: $c_{30}=10$
 $c_{01}=c_{12}=c_{26}=c_{43}=c_{64}=1$, $c_{24}=5$, $c_{35}=c_{50}=6$, pozostałe $c_{ij}=100$.



Koszty rozwiązań optymalnych dla $k=0,1,2$ wynoszą odpowiednio:

$C(\omega_0) = 18$, $\omega_0 = \langle 0, 1, 2, 4, 3, 0 \rangle$

$C(\omega_1) = 15$, $\omega_1 = \langle 0, 1, 2, 6, 4, 3, 0 \rangle$

$C(\omega_2) = 17$, $\omega_2 = \langle 0, 1, 2, 6, 4, 3, 5, 0 \rangle$

Rys. 2. Rozwiązania optymalne PSW(4&k,2), $k=0,1,2$

W przypadku gdy $\{c_{ij}\}$ spełnia warunek trójkąta, sytuacja taka nie jest jednak możliwa.

Twierdzenie 2.

Oznaczmy przez ω_0^k i ω_0^{k+1} rozwiązania optymalne problemów PSW'(n&k,m) i PSW''(n&(k+1),m), $m > k$.

Jeśli $\{c_{ij}\}$, identyczny dla obu problemów, spełnia warunek trójkąta, to $C(\omega_0^k) \leq C(\omega_0^{k+1})$.

Dowód. Korzystając z twierdzenia 1 możemy ograniczyć nasze rozważania do subkonturów Hamiltona /konturów prostych/. Pokażemy najpierw, że usunięcie dowolnego wierzchołka z dopuszczalnego subkonturu ω^k dla PSW' nie prowadzi do zwiększenia jego kosztu. Istotnie, niech ω' oznacza subkontur otrzymany w wyniku usunięcia dowolnego wierzchołka i_s z ω_0^k . Ponieważ $\{c_{ij}\}$ spełnia warunek trójkąta, więc $C(\omega_0^k) - C(\omega') = c_{i_{s-1}i_s} + c_{i_s i_{s+1}}$

$-c_{i_{s-1}i_{s+1}} \geq 0$. Tak więc $C(\omega_0^k) > C(\omega') > C(\omega_0^{k+1})$.

Z przedstawionych powyżej twierdzeń wynika następujący wniosek:

Rozwiązanie optymalne problemu $PSW(n \& k, m)$ z $\{c_{ij}\}$ spełniającym warunek trójkąta jest również rozwiązaniem optymalnym ogólniejszych problemów:

- dopuszczającego wielokrotne przejście rozwiązania przez ten sam wierzchołek /w konwencji TSP - możliwość wielokrotnego odwiedzenia tego samego miasta/,
- dopuszczającego zmienność parametru k w zadanym przedziale $[k_{\min}, k_{\max}]$ / k jest zmienną decyzyjną/.

W dalszym ciągu zajmniemy się określeniem złożoności obliczeniowej PSW. Przedstawione powyżej współzależności pomiędzy PSW a STSP pozwalają wysunąć wniosek o silnej NP - trudności problemu PSW, który zawiera jako przypadek szczególny STSP. Pokażemy obecnie, że wtedy, gdy ograniczymy się do przypadku $k \in [1, m-1]$, $m \geq 2$, PSW pozostaje silnie NP - trudny. W tym celu skorzystamy z sformułowania problemów PSW i STSP w postaci problemów decyzyjnych. Wartość progową oznaczymy C_T .

DPSW/DTSP: Czy dla danego problemu PSW($n \& k, m \mid \{c_{ij}\}$) / STSP($n \mid \{c_{ij}\}$) istnieje rozwiązanie ω o koszcie $C(\omega) \leq C_T$
/ ω - subkontur lub kontur Hamiltona/?

Twierdzenie 3.

$$DTSP \propto DPSW(n \& k, m), \text{ dla } k \in [1, m-1], m > 1$$

Dowód. Niech $G = \langle V, A \rangle$, $|V| = n+1$ oznacza pełny digraf dla DTSP($n+1$) o kosztach $\{c_{ij}\}$ i wartości progowej C_T . Dla tak określonego DTSP skonstruujemy DPSW w sposób następujący:

$$n' = n - k,$$

$k \in [1, n]$ - dowolna wartość z tego przedziału

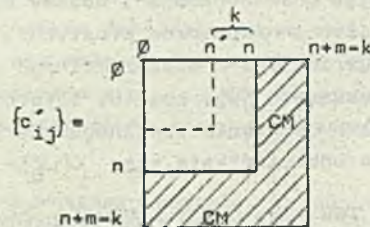
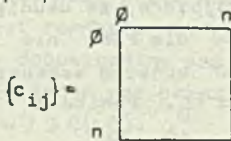
$m > k$ - dowolna wartość spełniająca ten warunek

$$G' = \langle V_0 \cup V_A, A' \rangle, \text{ gdzie } V_0 \subset V, |V_0| = n' + 1 = n - k + 1,$$

$$V_A = (V \setminus V_0) \cup V'_A, |V'_A| = m - k$$

$$c'_{ij} = \begin{cases} c_{ij} & \text{- dla } i, j \in V \\ CM \geq C_T & \text{- w pozostałych przypadkach} \end{cases}$$

$$C'_T = C_T$$



Rys. 3. Macierze kosztów dla DTSP($n+1$) i DPSW($n \& k, m$)

Zauważmy, że DPSW ma rozwiązanie o koszcie $C^*(\omega') \leq C_T^*$ wtedy i tylko wtedy, gdy DTSP posiada rozwiązanie $C(\omega) \leq C_T$.

Istotnie wszystkie subkontury ω problemu DPSW zawierające dowolny z wierzchołków należących do V_A mają koszt $C(\omega) \geq 2CM \geq 2C_T$. Tak więc dowolny subkontur o koszcie $C(\omega) \leq C_T$ musi przechodzić przez k wierzchołków alternatywnych ze zbioru $V \setminus V_0$ i $n+1-k$ wierzchołków stałych z V_0 ; jest więc równocześnie rozwiązaniem DTSP. Konkretnie problemy określają ciągi parametrów: $I_{DPSW} = (n, k, m, \{c_{ij}\}, C_T)$; $I_{DTSP} = (n, \{c_{ij}\}, C_T)$. Przyjmując funkcję rozmiaru problemu, np. $\text{Length}[I] = (n+m)^2$.

$\lceil \log(\max\{c_{ij}\}) \rceil$ dla problemów z $\max\{c_{ij}\} > 1$ oraz $\text{Length}[I] = (n+m)^2$ dla $\max\{c_{ij}\} = 1$, spełniającą niezbędne warunki "rozsądnego i zwięzłego" kodowania, możemy już bez trudu wykazać, że powyższa transformacja ma złożoność czasową $O(\text{Length}[I])$, jest więc transformacją wielomianową.

Ponieważ DTSP jest problemem należącym do klasy problemów silnie NP - zupełnych [Karp 1972; Garey, Johnson 1979], a przedstawienie wielomianowego niedeterministycznego algorytmu dla DPSW nie stanowi żadnego problemu, możemy stwierdzić, że DPSW należy również do klasy problemów silnie NP-zupełnych i to niezależnie od wartości k .

Ponieważ DTSP jest silnie NP - zupełny również dla specjalnych przypadków, takich jak: warunek trójkąta [Garey i inni 1976], odległości Euklidesowe [Papadimitriou 1977], $c_{ij} = 0, 1$ [Karp 1972], to z powyższych rozważań wynika silna NP - zupełność DPSW również dla przypadków, gdy $\{c_{ij}\}$ spełnia wymienione powyżej warunki.

Związek problemu PSW z problemem STSP ułatwia również ocenę złożoności obliczeniowej problemu ϵ - przybliżonego PSW. Określa ją następujące twierdzenie:

Twierdzenie 4.

Problem istnienia rozwiązania przybliżonego problemu PSW, o dokładności względnej równej:

$$\frac{C(\omega) - C(\omega_0)}{C(\omega_0)} \leq \epsilon$$

gdzie: ϵ - zadane dokładność względna, a $C(\omega_0) > 0$ - koszt rozwiązania optymalnego, jest silnie NP - trudny.

Dowód. Aby udowodnić powyższe twierdzenie, skorzystamy z wielomianowej transformacji silnie NP - trudnego problemu: ϵ - przybliżony STSP [Sehni, Horowitz 1978], do przybliżonego problemu PSW. W tym celu zastosujemy wielomianową transformację przedstawioną w dowodzie twierdzenia 3, z tym, że dla rozszerzenia macierzy kosztów przyjmniemy

$$c'_{ij} = CM = (1 + \epsilon) \sum_{i,j \in [0,n]} c_{ij}. \text{ Każdy subkontur } \omega \text{ przechodzący przez co naj-}$$

mniej jeden wierzchołek alternatywny należący do V_A' ma koszt $C(\omega) \geq 2(1+\epsilon) \sum_{i,j \in [0,n]} c_{ij} \geq 2(1+\epsilon) C(\omega_0)$. Z powyższej zależności otrzymujemy $(C(\omega) - C(\omega_0)) / C(\omega_0) \geq 1+2\epsilon \geq \epsilon$. Tak więc rozwiązanie o dokładności względnej ϵ istnieje dla PSW wtedy i tylko wtedy, gdy istnieje rozwiązanie przybliżone o dokładności ϵ dla STSP.

Z przeprowadzonej powyżej analizy złożoności obliczeniowej PSW można wnioskować, iż uzyskanie rozwiązania optymalnego lub przybliżonego o gwarantowanej dokładności względnej wymaga dużych nakładów obliczeniowych. Twierdzenia te stanowią również podstawę do wyboru metody rozwiązania PSW.

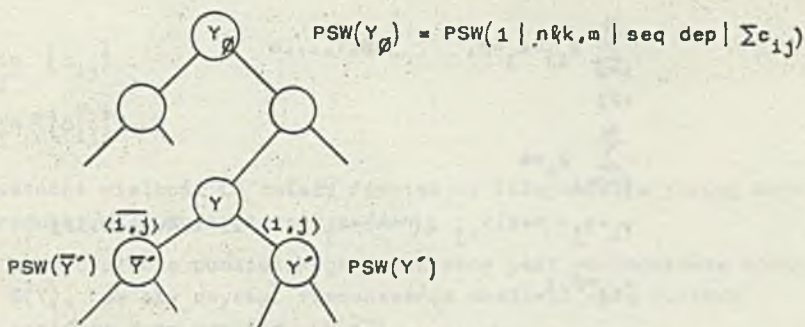
4. Algorytm

O wyborze metody rozwiązania PSW decydują wnioski płynące z twierdzeń 3 i 4. W tym przypadku w miarę dobrych rezultatów można spodziewać się przy zastosowaniu metody podziału i ograniczeń lub metody hybrydowej programowania dynamicznego z eliminacją stanów nie rokujących nadziei na uzyskanie rozwiązania optymalnego.

W dalszym ciągu przedstawiony zostanie algorytm PSOP-BB1 korzystający z metody podziału i ograniczeń, rozwiązujący, w zależności od sposobu użycia, problem optymalizacyjny PSW lub problem przybliżony o zadanej dokładności względnej. W algorytmie zastosowano strategię przeglądu /regułę wyboru wierzchołka podziałowego/ określoną mianem strategii zgłębiania lub LIFO.

Z każdym wierzchołkiem podziałowym Y związany jest pewien podproblem PSW(Y) otrzymany z problemu wejściowego $PSW(Y_0) = PSW(n, k, m)$ poprzez ustalenie lub zabronienie określonych przebrojeń. Zastosowana w algorytmie reguła podziału polega na utworzeniu dla danego wierzchołka podziałowego Y dwóch następników: Y' i \bar{Y}' . Y' reprezentuje podproblem, w którym ustalone zostało pewne przebrojenie $\langle i, j \rangle$, a \bar{Y}' reprezentuje problem, w którym przebrojenie $\langle i, j \rangle$ zostało zabronione. W rezultacie zbiór rozwiązań dopuszczalnych $S(Y)$ jest dzielony na dwa rozłączne podzbiory: $S(Y')$ - zawierający harmonogramy z przebrojeniem $\langle i, j \rangle$ i $S(\bar{Y}')$ - zawierający harmonogramy bez przebrojenia $\langle i, j \rangle$.

Ustalenie przebrojenia $\langle i, j \rangle$ można interpretować jako zastąpienie dwóch zadań: i, j oraz łączącego je przebrojenia $\langle i, j \rangle$ jednym zadaniem r , przy czym związane z nim koszty przebrojenia są odpowiednio równe: $c_{1r} = c_{1i} \cdot c_{r1} = c_{j1}$, dla odpowiednich $1 \in [0, \dots, n+m]$. Tak więc $PSW(Y')$ jest problemem o zmniejszonym w stosunku do $PSW(Y)$ rozmiarze. Macierz kosztów $C(Y')$ otrzymujemy usuwając z $C(Y)$ i -ty wiersz oraz j -tą kolumnę. Należy również zmodyfikować parametry n, m, k .



Rys. 4. Drzewo przeszukiwań algorytmu podziału i ograniczeń PSOP

$PSW(\bar{Y}')$ otrzymujemy z $PSW(Y)$ podstawiając w $C(Y)$: $c_{ij} = \infty$. Parametry n, k, m pozostają w tym przypadku bez zmiany.

Zastosowana w algorytmie reguła wyboru LIFO powoduje wybranie w pierwszej kolejności następnika Y' .

Przedstawiona powyżej idea podziału została zaczerpnięta z algorytmu Little'a [Little i inni, 1963], jednak jej zastosowanie wymagało opracowania nowej funkcji dolnego ograniczenia - $LB(Y)$ oraz procedury wyboru przezbrojenia podziałowego. W dalszym ciągu omówiona zostanie zmodyfikowana metoda redukcji macierzy kosztów zastosowana w algorytmie do wyznaczania dolnego ograniczenia $LB(Y)$.

Aby ją wyjaśnić, skorzystamy z sformułowania PSW jako problemu PLC. W tym celu wprowadzimy zmienne binarne x_{ij} i z_i o następującym znaczeniu:

$$x_{ij} = \begin{cases} 0 & (i, j) \notin h \\ 1 & (i, j) \in h \end{cases} \quad i, j = 0, \dots, n+m, \quad i \neq j,$$

$$z_i = \begin{cases} 0 & i \notin h \\ 1 & i \in h \end{cases} \quad i = 0, \dots, n+m,$$

Problem PSW można sformułować następująco:

PLC:
$$\min \sum_{i=0}^N \sum_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^N c_{ij} x_{ij}$$

$$\sum_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^N x_{ij} - z_i = 0, \quad i = 0, 1, \dots, N$$

$$\sum_{\substack{i=\emptyset \\ i \neq j}}^N x_{ij} - z_j = \emptyset, \quad j = \emptyset, 1, \dots, N$$

$$\sum_{i=n+1}^N z_i = k$$

$$y_i - y_j + (n+k)x_{ij} \leq (n+k) - z_j, \quad i, j = 1, 2, \dots, N, i \neq j$$

$$x_{ij} = \emptyset, 1$$

$$z_i = 1, \quad i = \emptyset, 1, \dots, n$$

$$z_i = \emptyset, 1, \quad i = n+1, \dots, N$$

$$y_i \geq \emptyset$$

$$N = n+m$$

Przyjmijmy, że rozważania nasze ograniczymy do pewnego wierzchołka podziałowego Y i związanego z nim podproblemu $PSW(Y)$ opisanego powyższymi zależnościami. Aby oszacować wartość funkcji kosztu dla Y , dokonamy redukcji macierzy $\{c_{ij}\}$ polegającej na odjęciu od każdego wiersza macierzy C pewnej stałej u_i .

W tym celu dokonamy podstawienia $c_{ij} = c'_{ij} + u_i$ pamiętając, by $c'_{ij} > \emptyset$. Następnie postępujemy podobnie z kolumnami odejmując od każdej z nich wartość v_j , co sprowadza się do wykonania podstawienia $c'_{ij} = c''_{ij} + v_j$. W rezultacie otrzymujemy po prostych przekształceniach:

$$C = \sum_{\emptyset}^N \sum_{\emptyset}^N c_{ij} x_{ij} = \sum_{\emptyset}^N \sum_{\emptyset}^N c''_{ij} x_{ij} + \sum_{n+1}^N (u_i + v_i) z_i + \sum_{\emptyset}^N (u_i + v_i)$$

Ponieważ $\sum_{n+1}^{n+m} z_i = k$, więc:

$$\sum_{n+1}^{n+m} (u_i + v_i) z_i \geq \sum_{i \in K} (u_i + v_i),$$

gdzie: K jest zbiorem indeksów k najmniejszych sum $(u_i + v_i)$.

W rezultacie dolne ograniczenie sumarycznych kosztów przezbrajania dla $PSW(Y)$:

$$LB(Y) = \sum_{\emptyset}^n (u_i + v_i) + \sum_{i \in K} (u_i + v_i)$$

Pierwszy składnik określa tzw. redukcję dla zadań stałych, drugi natomiast jest oszacowaniem związanym z zadaniami alternatywnymi. Z punktu widzenia efektywności algorytmu korzystna jest możliwie duża wartość LB , w związku z czym przyjmuje się:

$$u_i = \min_j \{c_{ij}\}$$

$$v_j = \min_i \{c_{ij}\}$$

W rzeczywistości wielkość LB zależy również od kolejności, w jakiej dokonuje się redukcji kolumn i wierszy.

Wybór przebrożenia podziałowego wykonywany jest na podstawie analizy macierzy $C(Y)$, tak aby uzyskać równocześnie możliwie małą wartość $LB(Y')$ i możliwie dużą wartość $LB(\bar{Y}')$.

LITERATURA

- [1] BAKER, K.R.: Introduction to Sequencing and Scheduling, New York, 1974.
- [2] CONWAY, R.W., MAXWELL, W.L., MILLER, L.W.: Theory of Scheduling, Reading, Massachusetts, Addison-Wesley.
- [3] GAREY, M.R., GRAHAM, R.L., JOHNSON, D.S.: "Some NP-Complete Geometric Problems", Proc. 8th SIGACT Symp. on the Theory of Computing, 1976.
- [4] GAREY, M.R., JOHNSON, D.S.: Computers and Intractability, A Guide to the Theory of NP-Completeness, San Francisco, Freeman, 1979.
- [5] KARP, R.M.: "Reducibility among combinatorial problems", w: Miller, R.E., Thatcher, J.W./ed./, Complexity of Computer Computations, New York, Plenum Press, 1972.
- [6] LITTLE, J.D., MURTY, K.G., SWEENEY, D.W., KAUL, C.: "An Algorithm for the Traveling Salesman Problem", Operations Research, Tom 23, Nr 11, 1963.
- [7] PAPADIMITRIOU, C.: "The Euclidean Traveling Salesman Problem is NP-Complete", Theoret. Comput. Sci., Nr 4, 1977.
- [8] RINNOOY KAN, A.H.G.: Machine Scheduling Problems: Classification, complexity and computations, The Hague, Martin Nijhoff, 1976.
- [9] SAHNI, S.K., HOROWITZ, E.: "Combinatorial Problems: Reducibility and Approximations", Operations Research, Tom 26, Nr 5, 1978.
- [10] COFFMAN E.G. Jr, red.: Computer and Job-shop scheduling theory, Wiley, New York 1976.

Recenzent: Doc.dr hab.inż.Jacek Białewicz

Wpłynęło do Redakcji do 30.03.1984r.

```

-----
( FUNKCJA: PSOP_bb1 znajduje rozwiązanie SCHEDL optymalizacyjnego }
( lub PREC-przybliżonego problemu PSW. }
( WEJSCIE: Y0 - struktura opisująca korzeń drzewa przeszładu }
( (parametry problemu wejściowego) }
( CO - macierz kosztów }
( MAXTIME - ograniczenie czasu obliczeń }
( WYJSCIE: SCHEDL - znalezione rozwiązanie (harmonogram). }
( TIME_UP - wskaźnik przekroczenia czasu MAXTIME }
( COST - koszt znalezionego rozwiązania (SCHEDL) }
( EL - liczba wyeliminowanych wierzchołków drzewa }
( przeszukiwan }
( BR - liczba rozszalezonych wierzchołków drzewa }
( przeszukiwan }
( ZWIĄZKI PRZYCZYNOWO-SKUTKOWE }
( }
( if not TIME_UP then }
( if PREC=0 then SCHEDL = optymalny }
( else SCHEDL = PREC-przybliżony }
( else SCHEDL = najlepszy znaleziony }
-----

```

```

Procedure PSOP_bb1( Y0: NODE_DSCR; CO: COST_MTX;
PREC, MAXTIME: INTEGER;
var SCHEDL: SCHEDL_DSCR;
var COST, EL, BR: INTEGER;
var TIME_UP: BOOLEAN );

```

```

begin
C := CO;
EL := 0;
BR := 0;
ANALYSE_NODE( Y0 );
end; { PSOP_bb1 }

```

```

Procedure ANALYSE_NODE( Y: NODE_DSCR );

```

```

global: BR, C, CO, COST, EL, MAXTIME, PREC, SCHEDL, TIME_UP;
local: Y_PRIM: NODE_DSCR;
EXIST: BOOLEAN;

```

```

begin
LB := LOWER_BOUND( Y );
if FOUND_SCHEDL( Y ) and ( COST > LB ) then
begin
SCHEDL := SCHEDULE( Y );
COST := LB;
end;
TIME_UP := PROCESSING_TIME > MAXTIME;
if not TIME_UP then
begin
if (1+PREC)*LB >= COST then EL := EL + 1;
else
begin
BR := BR + 1;
CREATE_RIGHT_SUCC( Y, Y_PRIM );
ANALYSE_NODE( Y_PRIM );
CREATE_LEFT_SUCC( Y, EXIST, Y_PRIM );
if EXIST then
if (1+PREC)*LB >= COST then EL := EL + 1;
else ANALYSE_NODE( Y_PRIM );
end;
end;
end; { ANALYSE_NODE }

```

Rys. 5. Opis algorytmu PSOP w notacji zbliżonej do języka Pascal

ПРОБЛЕМА УПРАВЛЕНИЯ ПРОИЗВОДСТВОМ С ВЫБОРОМ АЛЬТЕРНАТИВНЫХ ЗАДАНИЙ

Р е з ю м е

Одним из основных предположений детерминистической теории составления графиков производства является предположение, что множество задач известно и фиксировано. Однако в некоторых случаях это предположение не выполняется проблемы планирования (определение множества заданий) и составления графиков производства для задач принадлежащих к определённому множеству надо рассматривать как отдельную интегральную проблему управления производством с выбором альтернативных задач (ПУВ). В работе показан пример проблемы ПУВ. Дана формулировка и анализ оптимизирующей проблемы вместе с оптимальным (приближённым) алгоритмом ветвей и границ, решающим эту проблему.

PRODUCTION CONTROL PROBLEM WITH A CHOICE OF ALTERNATIVE JOBS

S u m m a r y

One of the basic assumptions in deterministic scheduling theory states that the set of jobs J is fixed and known in advance. However in some cases this assumption is not met and thus production planning /determination of job set J / and sequencing /determination of job sequence/ problems ought to be considered as one integrated problem - production control problem with a choice of alternative jobs - PVP. The paper presents an example of PVP problem: $1 \ n \ k, m \ \text{seq dep} \ c_{ij}$; problem formulation and analysis and optimal/approximate algorithm using branch and bound method to solve the problem.