Metody Optymalizacji w Zarządzaniu

Spis treści

1 Przydział miejsc w parlamencie

1.1 Tu kilka stron o początkowych tematach

1.2 Tijdeman

1.2.1 Sformułowanie problemu

k oddziałów towarzystwa

λ**i** znormalizowana liczba członków w oddziale i, i=1,..,k

$$\sum_{i}^{K} \lambda i = 1 \tag{1}$$

ω**i** numer oddziału, którego pochodził przewodniczący w okresie j; j=1,..;

Aω**(i,n)** liczba przewodniczących z oddziału i w okresie [1,n];

zminimalizować D(ω)=

1.2.2 Rozwiązanie

$$\min_{i,n} |\lambda in - A\omega(i,n)| \leqslant 1 - \frac{1}{2K-2} \tag{2}$$

1.2.3 Wyznaczanie oddziałów spełniających nierówność

$$\sigma i = \lambda in - A\omega(i,n-1) \geqslant \frac{1}{2K-2} \tag{3}$$

$$\frac{1 - \frac{1}{2K-2} - \sigma i}{\lambda i} \rightarrow min \tag{4}$$

1.3 PRV

1.4 Problem Liu-Laylanda

- jeden proces,
- n cyklicznych, niezależnych, podzielnych zadań o czasie wykonania Ci i okresie Ti,
- zadanie musi być wykonane w okresie Ti

1.4.1 Algorytm statyczny

- posortuj zadania rosnąco według okresów Ti
- zadanie o krótszym okresie ma większy priorytet
- wykonuj zadanie tak długo jak nie pojawi się zadanie o wyższym priorytecie

1.4.2 Algorytm dynamiczny

- wyznacz dla każdego zadania linię krytyczną
- zadanie posiadające najbliższą linię krytyczną ma największy priorytet
- współczynnik wykorzystania pracy procesora

$$U = \sum_{i=1}^{n} \frac{Ci}{Ti} \tag{5}$$

- dla algorytmu ze stałym priorytetem

$$U = m(\sqrt[m]{2} - 1) \tag{6}$$

1.5 MAD - Mean Absolute Deviation

1.5.1 Sformułowanie problemu

- szeregowanie zadań na jednej maszynie
- n niezależnych i niepodzielnych zadań
- jeden, wspólny, żądany termin zakończenia dla wszystkich zadań di=d dla wszystkich i
- ti czas wykonania zadania i
- fi(ei)=ei; gi(ti)=ti
- wyprowadzenie funkcji celu

$$\sum_{i=1}^{n} |Ci - d| \tag{7}$$

1.5.2 Własności problemu

- najdłuższe zadanie uszeregowane jako pierwsze
- no idle time - brak przerwy mieędzy zadaniami
- V-shape uszeregowane zadania przed terminem zakończenia są uporządkowane według nierosnących czasów wykonania zadania, natomiast zadania które są uszeregowane po terminie zakończenia są uporządkowane według niemalejących czasów wykonania
- jedno zadanie kończy się dokładnie w żadanym terminie zakończenia $\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$ zadań kończy się przed lub w żądanym terminie zakończenia
- problem restryktywny może przecinać zadanie

Algorym Kaneta

1. E=ϕ, T=ϕ
2. WHILE J$\neq \phi$ DO

   BEGIN Remove a job k from J such that pi = maxpi Insert job k into the last position in E. If J!=0 DO BEGIN remove a job k from J such taht pi=max(pi) insert a job k into the first position in T END END S=(E,T) (konkatenacja)

1.6 WSAD weighted sum of absolute deviations

1.6.1 Sformułowanie problemu

- n niezależnych, niepodzielnych zadań
- pi czas wykonania zadania i, i=1,..,n
- d wspólny, żądany termin zakończenia
- α jednostkowy koszt wykonania zadania przed terminem
- β jednostkowy koszt wykonania zadania po terminie
- cel: zminimalizować

$$\sum_{i=1}^{n}(\alpha ei + \beta ti) \tag{8}$$

1.6.2 Własności

- no idle time
- V-shape
- dla problemu unrestricted zadanie k, gdzie $\left\lceil k^* = \frac{\beta n}{\alpha+\beta} \right\rceil$ kończy się w chwili d

1.7 WSAD unrestriced

Algorytm unrestricted (Bagchi, Sullivan, Chang, 1987)

- Zadania uporządkowane są według LPT (od najdłuższego)
- —E— liczba zadań w zbiorze E (przed terminem)
- —T— liczba zadań w zbiorze T (po terminie)

  Krok 1. Zbiór E, T=0 Krok 2 For k=1 TO n DO BEGIN usuń zadanie k ze zbioru J IF $(\alpha * |E|) < (\beta * (|T| + 1))$ dodaj zadanie jako ostatnie do zbioru E ELSE dodaj na początek zbioru T END S=(E+T)

1.8 WSAD restriced

1.9 Wsad z elastycznym czasem wykonania zadania

1.9.1 Sformułowanie problemu

- n zadań niezależnych i niepodzielnych
- p_i nominalny czas wykonania zadania i
- m_i maksymalne skrócenie zadania i
- p'_i rzeczywisty czas po skróceniu
- x_i rzeczywiste skrócenie
- γ_i koszt skrocenia zadania i o jednostkę
- α, β, d jak poprzednio, d nierestryktywne

1.9.2 Funkcja celu

Zminimalizować $\sum_{i}^{n}(\alpha e_i + \beta t_i + \gamma_i x_i)$

1.9.3 Właściwości

- no idle time
- V-shape względem czasów p'_i
- k kończy się w d, $k = \left\lceil \frac{n\beta}{\alpha+\beta} \right\rceil$
- Wzór na długość zadań przed i po terminie wykonania:
  $\sum = \alpha(L_1+2L_2+...+(k-1)L_k)+\beta((n-k)R_1+(n-k-1)R_2+...+R_{n-k})$
- koszt uszeregowania zadania i na pozycji k: $C_{ik} = p_i\omega_k$
- $\gamma_i < \omega_k, \gamma_i = \omega_k$ opłaca się skracać maksymalnie
- $\gamma_i > \omega_k$ nie opłaca się skracać
- $C_{ik} = \begin{cases} p'_i\omega_k + m_i\gamma_i, \text{ gdy } \gamma_i < \omega_k \\ p_i\omega_k, \text{ gdy } \gamma_i > \omega_k \end{cases}$
- Problem przydziału
  - Zminimalizować $\sum_{i=1}^{n}\sum_{k=1}^{n} C_{ik}y_{ik}$ przy ograniczeniach:
  - $\sum_{i=1}^{n} y_{ik} = 1$, k=1,...,n
  - $\sum_{i=1}^{k} y_{ik} = 1$, i=1,...,n
  - $y_{ik} = \{0, 1\}$
  - $y_{ik} = \begin{cases} 1, \text{ gdy zadanie i jest uszeregowane na pozycji k} \\ 0, \text{ w przeciwnym razie} \end{cases}$

1.10 Problem z symetrycznymi wagami

1.10.1 Sformułowanie problemu

- n niepodzielnych, niezależnych zadań
- p_i czas wykonania zadania i
- $\alpha_i = \beta_i$ jednostkowy koszt wykonania zadania przed lub po terminie
- d wspólny żądany termin zakończenia

1.10.2 Funkcja celu

Wyprowadzenie: $\sum_{i=1}^{n}(e_i\alpha_i + \beta_i t_i) = \sum_{i=1}^{n}\alpha_i(e_i + t_i) = \sum_{i=1}^{n}\alpha_i\,|C_i - d|$

Funkcja celu: $\sum_{i=1}^{n}\alpha_i\,|C_i - d|$

1.10.3 Własności

- no idle time
- V-shape względem $\frac{p_i}{\alpha_i}$
- NP-trudny, nawet w wersji nieretryktywnej
- zadania posortowane według niemalejącej wartości $\frac{p_i}{\alpha_i}$

1.10.4 Algorytm programowania dynamicznego

- $h_k^L(s) = h_{k-1}^*(s + p_k) + \alpha_k\,|d - (s + p_k|$
- $h_k^p(s) = h_{k-1}^*(s) + \alpha_k\left|\sum_{i=1}^{k} p_k + s - d\right|$
- $h_k^*(s) = \min(h_k^L(s), h_k^p(s))$
- $h_0 = 0$
- $h_n^* = h_k^*(s), s = 0, 1, ...$

1.11 TWET - total weighted...

1.11.1 Sformułowanie problemu

- n niezależnych, niepodzielnych zadań
- pi czas wykonania zadania i
- αi jednostkowy koszt wykonania zadania i przed terminem
- βi jednostkowy koszt wykonania zadania i po terminie
- d wspólny żądany termin zakończenia

1.11.2 Funkcja celu

zminimalizować $\sum_{i=1}^{n}(\alpha iei + \beta iti)$

1.11.3 Własności

- no idle time
- non-restriced - jedno zadanie kończy się w due-date
- NP-trudny nawet dla przypadku nierestryktywnego
- $E \in \{Ci < d\}, T \in \{Ci \geqslant d\}$, zadania w zbiorze T są uszeregowane według niemalejącej wartości $\frac{pi}{\beta i}$, a zadania w zbiorze E są uszeregowane według nierosnącej wartości $\frac{pi}{\alpha i}$
- uszeregowanie optymalne

$$\sum_{i \in T} \beta i \leqslant \sum_{j \in Ei} \alpha j \tag{9}$$

- jeżeli znamy optymalny podział zadań na zbiory E i T, to znalezienie uszeregowania optymalnego jest łatwe
- istnieje algorytm pseudo-wielomianowy dla szczególnego przypadku, gdy dla każdego i i j

$$(\frac{pi}{\alpha i} < \frac{pj}{\alpha j}) \Rightarrow (\frac{pi}{\beta i} < \frac{pj}{\beta j}) \tag{10}$$

1.11.4 Algorytm pełnego przeglądu

1. Porządkowanie zadań według nierosnących wartości $\frac{pi}{\alpha i}$
2. Wszystkie zadania umieszczamy w zbiorze E
3. Na każdym poziomie przenosimy jedno zadanie ze zbioru E na początek zbioru T
4. Jeżeli naruszone są warunki (I) lub (II) to kończymy gałąź. Jeżeli uszeregowanie jest dopuszczalne, to obliczamy jego koszt.
5. Rozwijamy drzewo do sprawdzenia wszystkich dopuszczalnych uszeregowań

1.12 CTV - Completion Time Variance

1.12.1 Sformułowanie problemu

- n niezależnych, niepodzielnych zadań
- d wspólny, żądany termin zakończenia
- pi czas wykonania zadania i=1,..,n
- $\alpha i = \beta i = 1$ i=1,..,n

1.12.2 Cel

Zminimalizować $\sum_{i=1}^{n}(Ci - d)^2$

1.12.3 Własności

- $d = \frac{1}{n}\sum_{i=1} nCi$
- $\sum_{i=1}^{n}(C_i - \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n} C_i)^2 = \sum_{i=1}^{n}(C_i - \bar{C_i})^2$ wariancja Ci
- no idle time
- najdłuższe zadanie uszeregowane jako pierwsze
- V-shape
- Algorytm Kaneta nie daje poprawnego rozwiazania problemu
- problem NP-trudny
- Zminimalizować $\sum_{i=1}^{n}(C_i - d)^k k > 0$
  - 0<k$\leqslant$ 1 problem wielomianowy, algorytm Kaneta
  - k$\geqslant$ 2 problem NP-trudny
  - 1<k<2 problem otwarty

1.12.4 Algorytm

- algorytm programowania dynamicznego
- algorytm podziału i ograniczeń
- metaheurystyki
- algorytmy spektralne

1.12.5 Algorytm programowania dynamicznego

- zamiast wartości bezwzględnej, kwadrat
- $h_k^L(s) = h_{k-1}^*(s + p_k) + (s + p_k - d)^2$
- $h_k^p(s) = h_{k-1}^*(s) + (s + \sum_{i=1}^{k} p_k - d)^2$
- $h_k^* = \min\{h_k^L(s), h_k^p(s)\}$
- $h_0^*(s) = 0$
- $h_n^* = \min_n h_n^*(s)$

1.13 Ten algorytm z tym takim wykresem fajnym

1.13.1 Sformułowanie problemu

- n niezależnych, niepodzielnych zadań
- jedna maszyna
- d_i żądany termin zakończenia zadania i
- α_i jednostkowy koszt wykonania zadania i przed terminem
- β_i jednostkowy koszt wykonania zadania i po terminie

1.13.2 Funkcja celu

$\sum_{i=1}^{n} (\lambda_i e_i + \beta_i t_i)$

1.13.3 Dodatkowe ograniczenie

brak przerw w pracy procesora

1.13.4 Właściwości

- nawet dla przypadku $\alpha_i = \beta_i = 1$ problem jest silnie NP-trudny
- w literaturze rozważa się również przypadek z dodatkowym ograniczeniem na brak przerw w pracy procesora
- dla znanej sekwencji zadań ich optymalne położenie na osi czasu można znaleźć w czasie O(n) (wielomianowym zależnym od liczby zadań)
  - model programowania liniowego
  - algorytm zachłanny O(nlog_n)

1.13.5 Programowanie liniowe

- Zmienna decyzyjna C_i (termin zakończenia zadania i)
- Funkcja celu $\sum_{i=1}^{n}(\alpha_i e_i + \beta_i t_i)$
- Ograniczenia
  - $e_i \geqslant d_i - C_i$
  - $e_i \geqslant 0$
  - $t_i \geqslant C_i - d_i$
  - $t_i \geqslant 0$
  - $C_{i+1} \geqslant C_i + p_{i+1}$
  - $C_1 \geqslant p_1$
- Liczba zmiennych: 3n
- Liczba ograniczeń: 5n

1.13.6 Przykład algorytm zachłanny

I tutaj ten wykresik. Wymiekam