Optymalizacja wykorzystania materiału w procesie rozkroju rur

Jakub Pelczar

30 stycznia 2017 v0.1.1

Spis treści

1	Wst	tęp	2											
2	Kna	apsack Problem - Problem plecakowy	3											
	2.1	Zastosowanie	3											
	2.2	Różnorodność problemu plecakowego	3											
	2.3	Możliwe rozwiązania	6											
		2.3.1 Metoda podziału i ograniczeń	7											
		2.3.2 Programowanie dynamiczne	10											
3	Cut	ting Stock Problem - Problem optymalnego rozkroju	13											
4	Metoda "Brutal Force"													
	4.1	Algorytm wyjściowy	14											
	4.2	Rozszerzenie o szerokość cięcia	15											
	4.3	Rozszerzenie o wiele długości bazowych	15											
	4.4	Rozszerzenie o cenę materiału wsadowego	15											
	4.5	Przykład	16											
	4.6	Podsumowanie	18											
5	Metoda "Delayed Column Generation"													
	5.1	Algorytm	19											
	5.2	Metody użyte w implementacji	21											
		5.2.1 Dwufazowa metoda simplex	21											
		5.2.2 Metoda podziału i ograniczeń	21											
	5.3	Przykład	21											
6	Wyniki													
	6.1	Porównanie	22											
	6.2	Wnioski	22											
	6.3	Podsumowanie	22											

7	Opi	\mathbf{s} implem	enta	cji												23
	7.1	Architekt	ura													23
	7.2	Java											 			23
	7.3	Kotlin .														23
	7.4	JavaFX														23
8	Zak	ończenie														24

1 Wstęp

2 Knapsack Problem - Problem plecakowy

Problem plecakowy jest zagadnieniem z zakresu optymalizacji. Problem ten swoją nazwę wziął z analogii do rzeczywistego problemu pakowania plecaka. Rozwiązując go zarówno w praktyce jak i teorii trzeba zachować reguły określające ładowność plecaka dotyczące objętości i nośności plecaka. "Knapsack Problem" zaczął być intensywnie badany po pionierskiej pracy Dantziga[3] w późnych latach 50 XX wieku. Znalazł on natychmiast zastosowanie w przemyśle oraz w zarządzaniu finansami. Z teoretycznego punktu widzenia, problem plecakowy często występuję jako relaksacja różnorodnych problemów programowania całkowitego[8].

2.1 Zastosowanie

Problem plecakowy stosowany jest nie tylko w sytuacji wynikającej bezpośrednio z nazwy. Znajduje on zastosowanie w wielu dziedzinach życia oraz nauki. Diffi i Helman[4] w 1976 roku oraz Merkle i Helman[7] w 1978 roku zaproponowali problem plecakowy jako podstawę do enkrypcji kluczy prywatnych. Jednakże klucze oparte na tym algorytmie w latach późniejszych zostały złamane przez środowisko kryptograficzne i jego miejsce zajęły bardziej odporne podejścia.

"Knapsack Problem" jest stosowany również podczas załadunku kontenerów służacych do przewozu materiałów drogą morską. Ładowność oraz gabaryty ładowanych elementów są ograniczane przez budowę i wytrzymałość kontenera.

Problem ten stosowany jest również w dziedzinie finansów. Jest on podstawowym narzędziem do optymalizacji portfela inwestycyjnego. Poprzez uogólnienie i modyfikacje problemu plecakowego zjawiska ekonomiczne mogą być modelowane z większą dokładnością. Przykładowo możliwe jest zakupienie 0, 1, 2 lub więcej akcji inwestycyjnych, a zakup kolejnych akcji może przynieść obniżenie przychodu.

Wiele problemów związanych z planowaniem może być przyrównana do problemu plecakowego, dla przykładu czas wykonywania operacji na maszynie jest zasobem deficytowym. Jest on szczególnie uwydatniony gdy od aktywności maszyny zależy zysk przedsiębiorstwa. Poprzez rozwiązanie problemu plecakowego możliwe jest przewidzenie zapotrzebowania na materiały podaczas procesu tak aby warunki zamówienia zostały spełnione[1].

Kolejnym zagadnieniem wynikającym z problemu plecakowego jest problem optymalnego rozkroju, zostanie on przedstawiony w rozdziale section 3.

2.2 Różnorodność problemu plecakowego

Wszystkie elementy z rodziny tego problemu wymagają pewnego zestawu elementów które mogą zostać wybrane w taki sposób aby zysk został zmaksy-

malizowany, a pojemość placaka lub wielu plecaków nie została przekroczona. Wszystkie typy problemu należą do rodziny problemów NP-trudnych co oznacza, że mozliwe jest rozwiązanie problemu z użyciem algorytmów wielomianowych. Możliwe są różne warinaty problemu zależne od rozmieszczenia elementów oraz ilości plecaków[8]:

• Problem plecakowy 0-1 - każdy element może być wybrany tylko raz. Problem polega na wyborze n elementów dla których suma zysków p_j jest największa, bez konieczności osiągnięcia całkowitej pojemności c. Może być sformułowany jako problem maksymalizacji:

maksymalizacja
$$\sum_{j=1}^{n} p_{j}x_{j},$$
 w odniesieniu do
$$\sum_{j=1}^{n} w_{j}x_{j} \leq c,$$

$$x_{j} \in \{0,1\}, \qquad j=1,\ldots,n$$

$$(2.1)$$

gdzie x_j jest wartością binarną. Jeżeli $x_j=1$ wtedy j-ty element powinien znaleźć się w plecaku, w innym przypadku $x_j=0$.

• Ograniczony problem plecakowy - każdy element może być wybrany ograniczoną ilość razy. Zmianą w obecnym problemie względem problemu 0-1 jest ograniczona m_i ilość elementów j:

maksymalizacja
$$\sum_{j=1}^{n} p_j x_j,$$
 w odniesieniu do
$$\sum_{j=1}^{n} w_j x_j \leq c,$$

$$x_j \in \{0,1\dots,m_j\}, \quad j=1,\dots,n$$

Nieograniczony problem plecakowy - jest rozszerzeniem problemu ograniczonego o nielimitowaną liczbę dostępnych elementów:

maksymalizacja
$$\sum_{j=1}^{n} p_{j}x_{j},$$
 w odniesieniu do
$$\sum_{j=1}^{n} w_{j}x_{j} \leq c,$$

$$x_{j} \in N_{0}, \qquad j = 1, \dots, n$$

$$(2.3)$$

Każda zmienna x_j w metodzie niograniczonej zostanie ograniczona poprzez pojemność c, gdy waga każdego z elementów jest równa przynajmniej jeden. W ogólnym przypadku transformacja problemu nieograniczonego w ograniczony nie przynosi korzyści

• Problem plecakowy wielokrotnego wyboru - elementy powinny być wybierane z klas rozłącznych. Problem ten jest generalizacją problemu 0-1. Możliwy jest wybór dokładnie jednego elementu j z każdej grupy N_i , $i = 1, \ldots, k$:

maksymalizacja
$$\sum_{i=1}^k \sum_{j \in N_i} p_{ij} x_{ij},$$
 w odniesieniu do
$$\sum_{i=1}^k \sum_{j \in N_i} w_{ij} x_{ij} \leq c,$$

$$\sum_{j \in N_i} x_{ij} = 1, \qquad i = 1, \dots, k,$$

$$x_j \in \{0, 1\}, \qquad i = 1, \dots, k, \quad j \in N_i.$$

Zmienna binarna $x_{ij}=1$ określa że j-ty element został wybrany z i-tej grupy. Ograniczenie $\sum_{j\in N_i} x_{ij}=1, \quad i=1,\ldots,k$ wymusza wybór dokładnie jednego elementu z każdej grupy.

• Wielokrotny problem plecakowy - możliwość wypełnienia wielu pleckaków. Jeśli jest możliwość załadowania n elmentów do m pleckaów o różnych pojemnościach c_i w taki sposób że zysk będzie jak największy:

maksymalizacja
$$\sum_{i=1}^k \sum_{j \in N_i} p_{ij} x_{ij},$$
 w odniesieniu do
$$\sum_{j=1}^n w_j x_{ij} \leq c_i, \qquad i=1,\dots,m$$

$$\sum_{j \in N_i} x_{ij} \leq 1, \qquad i=1,\dots,k,$$

$$x_j \in \{0,1\}, \qquad i=1,\dots,m, \quad j=1,\dots,n.$$
 (2.5)

Zmienna $x_{ij}=1$ określa że j-ty element powinien zostać umiesczony w i-tym plecaku, podczas gdy ogranicznie $\sum_{j=1}^n w_{ij} x_{ij} \leq c_i$ zapewnia że restrykcja dotycząca pojemności plecaka zostanie zachowana. Ogranicznie $\sum_{j\in N_i} x_{ij} \leq 1$ zapewnia że każdy element zostanie wybrany tylko raz.

ullet Bin-packing problem - bardzo często spotykana wersja problemu plecakowego. Problem ten polega na umieszczeniu n elementów w jak

najmniejszej liczbie opakowań:

maksymalizacja
$$\sum_{i=1}^n y_i$$
 w odniesieniu do
$$\sum_{j=1}^n w_j x_{ij} \leq c y_i, \qquad \qquad i=1,\dots,n,$$

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} = 1, \qquad \qquad j=1,\dots,n,$$

$$y_i \in \{0,1\}, \qquad \qquad i=1,\dots,n,$$

$$x_{ij} \in \{0,1\} \qquad \qquad i=1,\dots,m, \qquad j=1,\dots,n,$$

$$(2.6)$$

gdzie y_i określa czy i-te opakowanie zostało użyte, a x_{ij} stanowi czy j-ty element powinen zostać umieszcozny w i-tym opakowaniu

 Welokrotnie ograniczony problem plecakowy - najbardziej ogólny typ, który jest problemem programowania całkowitego z dodatnimi współczynnikami:

maksymalizacja
$$\sum_{j=1}^{n} p_{j}x_{j}$$
, w odniesieniu do $\sum_{j=1}^{n} w_{j}x_{j} \leq c_{i}$, $i=1,\ldots,m$, $x_{j} \in N_{0}$, $j=1,\ldots,n$.

2.3 Możliwe rozwiązania

Problem plecakowy należy do grupy problemów \mathcal{NP} -Trudnych. Rozwiązanie problemów z tej grupy jest co najmniej tak trudne, jak rozwiązanie każdego problemu z całej klasy \mathcal{NP} . Problem \mathcal{NP} -Trudny to problem obliczeniowy dla którego znalezienie rozwiązania problemu możliwe jest z wielomianową złożonościa obliczeniową. Problemy \mathcal{NP} -Trudne obejmują zarówno problemy decyzyjne jak również problemy przeszukiwania czy też problemy optymalizacyjne.

Rozwiązanie problemu plecakowego jest możliwe przy użyciu różnych metod:

- Metoda podziału i ograniczeń Metoda ta często jest stosowana do problemu plecakowego od momentu gdy Kolesar [6] zaprezentował pierwszy algorytm w 1967 roku.
- Programownaie dynamiczne Gdy zostaną dodane warunki brzegowe wtedy algorytm ten staje się "zaawansowaną" formą metody podziału i ograniczeń.

 Relaksacja przestrzeni stanów - relaksacja programowania dynamicznego gdzie współczynniki są skalowane przez pewną stałą wartość.

2.3.1 Metoda podziału i ograniczeń

Algorytm ten polega na wypisaniu wszystkich możliwych rozwiązań używając struktury drzewa. Algorytm przechodzi kolejno po gałęziach które reprezentują podzbiory rozwiązania. Każda gałąź jest sprawdzana zadanymi warunkami brzegowymi i zostaje odrzucona jeśli nie poprawia rozwiąznaia. Przedstawione zostanie rozwiązanie nieograniczonego problemu plecakowego (eq. (2.3)) [2]. Współczynniki $w_1, \ldots, w_m, p_1, \ldots, p_m$ oraz c są nieujemne. Stosunek p_j/w_j jest wartością jednej jednostki długości j-tego elementu. Stosunek ten jest nazywany wydajnością zmiennej x_j . Pierwszym krokiem algorytmu jest posortowanie zmiennych w porządku malęjącym względem wydajności:

$$p_1/w_1 \ge p_2/w_2 \ge \dots \ge p_m/w_m \tag{2.8}$$

Dla posortowanych elementów każde rozwiązanie optymalne (eq. (2.3)) spełnia warunek:

$$c - \sum_{j=1}^{m} w_j x_j < w_m \tag{2.9}$$

Głównym elementem algorytmu jest stworzenie drzewa wyliczeń oraz przeprowadzenie jego redukcji. Przykładowo dla problemu który zawiera 13 rozwiązań:

maksymalizacja
$$4x_1+5x_2+5x_3+2x_4$$
w odniesieniu do
$$33x_1+49x_2+51x_3+22x_4\leq 120$$

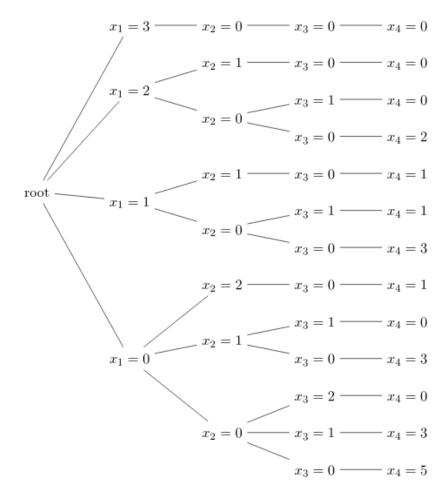
$$x_j\in N_0$$

drzewo będzie miało 13 liści (fig. 2.1). Jeśli dany węzeł posiada więcej niż jedno dziecko, wówczas potomek o większej przechowywanej wartości zostaje umieszczony wyżej. Każdy następny węzeł jest obliczany według wzoru:

$$x_j = \lfloor (c - \sum_{i=1}^{j-1} w_i x_i) / w_j \rfloor \qquad i = 1, 2, \dots, m$$
$$x_1 = \lfloor c / w_1 \rfloor$$

Podczas poszukiwania węzłów które nie mogą polepszyć rozwiązania i gałęzi które dają szansę na rozwiązanie optymalne x_1, x_2, \ldots, x_m ustawione zostaje k=m-1. Jeśli zachodzi taka potrzeba zmienna k jest dekrementowana dopóki nie zostanie znalezione takie x_k , że $x_k>0$. Wówczas $x_k=x_{k-1}$, a wartości $x_{k+1}, x_{k+2}, \ldots, x_m$ są otrzymywane ze wzoru (section 2.3.1).

Dla bieżącego rozwiązania x_1^*, \ldots, x_m^* zachodzi $\sum_{i=1}^m p_i x_i^* = M$. Maksymalne k takie, że $k \leq m-1$ oraz $x_k > 0$ zostaje określone przechodząc od



Rysunek 2.1: Drzewo wyliczeń możliwych rozwiązań

węzłów x_1, x_2, \ldots, x_m w kierunku korzenia. Podobnie jak wcześniej, niech $\bar{x}_i = x_i$ dla $i = 1, 2, \ldots, k-1$ oraz $\bar{x}_k = x_k - 1$ będą zmiennymi kandydującymi do rozwiązania. Aby okreslić czy \bar{x}_i polepszy rozwiązanie x_i^* . Zgodnie z (eq. (2.8)) dla każdej zmiennej $x_{k+1}, x_{k+2}, \ldots, x_m$ wydajność wynosi maksymalnie p_{k+1}/w_{k+1} , tak więc

$$\sum_{i=k+1}^{m} p_i \bar{x}_i \le \frac{p_{k+1}}{w_{k+1}} \sum_{i=k+1}^{m} w_i \bar{x}_i$$

połączone razem z (eq. (2.3)) zwraca:

$$\sum_{i=1}^{m} p_i \bar{x}_i \le \sum_{i=1}^{m} w_i \bar{x}_i + \frac{p_i}{w_i} (c - \sum_{i=1}^{k} w_i \bar{x}_i). \tag{2.10}$$

Zgodnie z zasadami drzewa wyliczeń, nierówność

$$\sum_{i=1}^{k} p_x \bar{x}_i + \frac{p_{k+1}}{w_{k+1}} (c - \sum_{i=1}^{k} w_i \bar{x}_i) \le M$$
 (2.11)

określa że ścieżka $\bar{x}_1, \ldots, \bar{x}_k$ jest niegorsza niż pozostałe. Jeśli wszystkie współczynniki p_1, \ldots, p_m są dodatnimi liczbami całkowitymi, wówczas również M jest liczbą całkowitą, a słaba nierówność (2.11) może zostać zastąpiona mocną

$$\sum_{i=1}^{k} p_x \bar{x}_i + \frac{p_{k+1}}{w_{k+1}} (c - \sum_{i=1}^{k} w_i \bar{x}_i) < M + 1$$
 (2.12)

Dla wcześniejszego przykładu powyższy krok mający na celu redukcję drzewa przyjmuje postać:

$$x_1 = \lfloor 120/33 \rfloor = 3$$

 $x_2 = \lfloor (120 - 99)/49 \rfloor = 0$
 $x_3 = \lfloor (120 - 99)/51 \rfloor = 0$
 $x_4 = \lfloor (120 - 99)/99 \rfloor = 0$

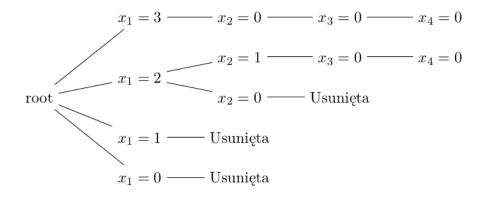
Z powyższego wynika że początkowe rozwiązanie to $x_1^*=3, x_2^*=x_3^*=x_4^*=0$ oraz M=12. Początkowo k=3, następnie występuje redukcja k dopóki nie zostanie znalezione takie k=1 dla którego istnieje $x_k>0$. Wówczas $x_1=3$ zostaje zaminione na $x_1=2$. Przed sprawdzeniem gałęzi $x_1=2$ przeprowadzony zostaje test (2.12) z k=1 oraz $\bar{x}_1=2$. Wówczas lewa strona nierówności wynosi

$$8 + \frac{5}{49}(120 - 66) = 13.5$$

i jest nie mniejsza niż M+1=13 z czego wynika że gałąź może być warta sprawdzenia. Następnie zostaje obliczona kolejna ścieżka

$$x_2 = \lfloor (120 - 66)/49 \rfloor = 1$$

 $x_3 = \lfloor (120 - 115)/51 \rfloor = 0$
 $x_4 = \lfloor (120 - 115)/99 \rfloor = 0$



Rysunek 2.2: Drzewo wyliczeń możliwych rozwiązań

i zastąpuje ona poprzednie rozwiązanie $x_1^*=2, x_2^*=1, x_3^*=x_4^*=0$ oraz M=13. Powtórzony zostaje krok z redukcją k=3 dopóki nie zostanie znalezione takie k=2 dla którego istanieje $x_k>0$. Wówczas $x_2=1$ zostaje zamienione na $x_2=0$. Aby określić czy ścieżka $x_1=2, x_2=0$ jest warta sprawdzenia, zostaje przeprowadzony test (2.12) z k=2 oraz $\bar{x}_1=2, \bar{x}_2=0$. Lewa strona nierówności wynosi

$$8 + \frac{5}{51}(120 - 66) = 13.3$$

Jest ona mniejsza niż M+1=14, więc gałąź ta jest odcinana. Następnie k dalej jest zmniejszane, a kroki sa powtarzane. Dla $x_1=1$ wynik testu to 12.9<14, a dla $x_1=0$ wynik to 12.2<14 więc gałęzie te są odcinane. Tak więc optymalnym rozwiązaniem jest $x_1^*=2, x_2^*=1, x_3^*=x_4^*=0$. Drzewo wyliczeń zostało zredukowane do postaci 2.2.

Jeśli odcięta jest gałąź $\bar{x}_1, \dots, \bar{x}_k$ wówczas odcięt również zostaje pozostała część gałęzi bez przeprowadzania dodatkowych testów.

Algorytm dla metody podziału i ograniczeń do rozwiązania problemu plecakowego, został przedstawiony poniżej

2.3.2 Programowanie dynamiczne

Metoda ta używana jest w przypadku gdy problem można podzielić na małe podproblemy które mogą zostać rozwiązane rekursywnie. Rozwiązanie optymalne podproblemu jest również optymalnym rozwiązaniem problemu głównego. Przedstawione zostanie rozwiązanie problemu plecakowego rodzaju 0-1 [5].

Jeśli elementy są oznaczone jako $1, \ldots, n$ wtedy podproblem będzie odpowiedzialny za znalezienie optymalnego rozwiązania dla $S_k = \{1, 2, \ldots, k\}$.

Algorytm 1 Metoda podziału i ograniczeń - problem plecakowy

```
1: M := 0
 2: k := 0
 3: for j := k+1 TO m do
4: x_j = \lfloor (c - \sum_{i=1}^{j-1} w_i x_i)/w_j \rfloor
 5{:}\ k := m
 6: if \sum_{i=1}^{m} p_i x_i > M then
7: M := \sum_{i=1}^{m} p_i x_i
8: for j := 1 TO m do
                  x_j^* = x_j
10: if k = 1 then
11:
            stop
12: else
            k = k - 1
13:
14: if x_k = 0 then
            idź do linii 10
15:
16: else
17: x_k = x_k - 1
18: if !\sum_{i=1}^k p_x \bar{x}_i + \frac{p_{k+1}}{w_{k+1}} (c - \sum_{i=1}^k w_i \bar{x}_i) < M + 1 then
19: idź do linii 3
20: else
            idź do linii 10
21:
```

Niemożliwe jest opisanie rozwiązania końcowego S_n na podstawie podproblemów S_k . Rekursywne sformułowanie podproblemu:

$$B[k, w] = \begin{cases} B[k-1, w] & \text{jeśli} \quad w_k > w, \\ max\{B[k-1, w], B[k-1, w-w_k] + b_k\} & \text{jeśli} \quad w_k \le w. \end{cases}$$
(2.13)

Z powyższego równania wynika że najlepszy podzbiór podproblemu S_k z całkowitą wagą w jest najlepszym podzbiorem dla S_{k-1} którego całkowita waga wymosi w lub jest najlepszym podzbiorem dla S_{k-1} którego całkowita waga wynosi $w-w_k$ plus k-ty element. Złożoność programowania dynamicznego to O(n*W). Algorytm jako dane wejściowe przyjmuje maksymalną wartość ciężaru W, oraz dwie listy: listę wag w_1, \ldots, w_n oraz odpowiadającą jej listę zysku b_1, \ldots, b_n .

Algorytm 2 Programowanie dynamiczne - problem plecakowy 0-1

```
1: for w := 0 \text{ TO W do}
          B[0,w] := 0
 3: for i := 1 \text{ TO n do}
          B[i,0] := 0
 4:
 5: \mathbf{for} \ \mathbf{i} := 1 \ \mathbf{TO} \ \mathbf{n} \ \mathbf{do}
          \mathbf{for} \ w := 0 \ \mathrm{TO} \ \mathrm{W} \ \mathbf{do}
 6:
               if w_i \leq w then
 7:
                    if b_i + B[i-1, w-w_i] > B[i-1, w] then
 8:
                         B[i, w] := b_i + B[i - 1, w - w_i]
 9:
10:
                         B[i, w] := B[i - 1, w]
11:
               else
12:
                    B[i, w] := B[i - 1, w]
13:
```

3 Cutting Stock Problem - Problem optymalnego rozkroju

4 Metoda "Brutal Force"

4.1 Algorytm wyjściowy

Metoda ta opiera się zarówno na intuicji jak i na rozwiązaniu zaproponowanym przez Dantziga dla problemu plecakowego [3]. Jest to metoda która w prosty sposób - nie używając złożonych modeli matematycznych, pozwala osiągnąć optymalny rozkrój materiału.

Pierwszym krokiem jest posortowanie elementów wyściowych malejąco wzgęldem ich długości $l_1 \geq l_2 \geq ... \geq l_m$ i umieszczenie w ten sposób w kolejce.

Drugim krokiem jest pobranie pierwszego elementu z kolejki i sprawdzenie, jak wiele razy jego długość zawiera się w długości elementu bazowego. Obliczone zostaje ile materiału pozostało w elemencie bazowym po docięciu najdłuższych elementów. Następnie pobierany jest kolejny odcinek z kolejki. Następuje sprawdzenie ile razy zawiera się on w pozostałej długości.

$$a_{1} = [L/l_{1}],$$

$$a_{2} = [(L - l_{1}a_{1})/l_{2}],$$

$$a_{3} = [(L - (l_{1}a_{1} + l_{2}a_{2}))/l_{3}], ...$$

$$(4.1)$$

Kroki te powtarzane są dopóki kolejka się nie skończy.

Każdy element wyjściowy posiada określoną liczebność jaką powinien osiągnąć pod koniec procesu cięcia. Jeśli na danym etapie procesu cięcia wymagana liczba elementów danego typu spada do zera, wówczas jest on pomijany w dalszej pracy algorytmu. Koniecznie jest sprawdzenie czy liczba uzyskanych elementów danego typu jest mniejsza lub równa od wymaganej:

- Jeśli stwierdzenie jest prawdziwe długość z której elementy są wycinane zostanie zmniejszona o liczbę wystąpień elementu pomnożoną przez
 jego długość, a licznik wymaganych odcinków danej długości zostanie
 zmniejszony o odpowiednią liczbę wystąpień
- Jeśli stwierdzenie jest fałszywe długość z której elementy są wycinane zostanie zmniejszona o liczbę pozostałych wykrojów pomnożoną przez długość elementu, a licznik wymaganych odcinków danej długości zostanie ustawiony na zero.

Po zakończeniu przebiegu algorytmu dla jednego układu rozkroju, można określić ile razy będzie on użyty. Zostaje to wyznaczone poprzez obliczenie

$$g = floor\{min\{z_i/a_i\}\}, i \in [0..m], g \in Z$$
(4.2)

gdzie g to liczba ile razy dany schemat może zostać użyty, z to liczbność wyjściowego elementu i która pozostała do wycięcia, a to ilość wykrojów elementu i w bierzącym układzie, m to liczba długości umieszczonych w

rozkroju. Następnie licznik wymaganych odcinków elemntu i zostaje zmniejszony o qa_i .

Cały proces powtarzany jest do momentu aż wszytskie wymagane elementy zostaną wycięte.

4.2 Rozszerzenie o szerokość cięcia

W warunkach rzeczywistych elementy wycinane są za pomocą ostrza które ma niezerową grubość. Wówczas metodę obliczania należy rozszerzyć jeśli ma odpowiadać warunkom rzeczywistym. Szerokość cięcia wlicza się w odpad. Jest kilka przypadków wliczania szerokości ostrza.

Jeżeli element jest równy długości bazowej wówczas nie wlicza się szerokości cięcia. Natomiast jeżeli materiał bazowy ma zostać pocięty na kilka elmentów wówczas do każdego dolicza się szerokość cięcia. Szczególnym przypadkiem jest, gdy ostatni element wraz z szerokością ostrza jest dłuższy niż długość odcinka, który został po wycięciu wcześniejszych elementów.

Gdyby szerokość cięcia nie zostałą uwzględniona w obliczeniach wówczas dla elementu wejściowego o długości 6000mm i wymaganych odcinkach 4500mm oraz 1500mm, obie długości zostały wycięte z jednego segmentu materiału bazowego. Skutkiem takiego postępowania byłby element krótszy o szerokość ostrza. Zazwyczaj długość ta może być akceptowana jako toleracneja dokładności maszyny. Jednak dla poprawności obliczeń wielkość ta powinna zostać uwzględniona.

4.3 Rozszerzenie o wiele długości bazowych

Dla zmniejszenia odpadu można użyć kilku długości bazowych. Rozszerzenie to wprowadza następująca zmianę algorytmu: obliczenia układu muszą zostać powtórzone dla każdego elementu wejściowego. Następnie wybierany jest ten rozkrój, który daje mniejszy odpad. Modyfikacja ta znacząco wpływa na wydajność metody. Jeżeli n oznacza złożoność obliczeniową podstawowego algorytmu, a m oznacza liczbę odcinków wejściowych, wówczas nowa złożonośc obliczeniowa wynosi m*n.

4.4 Rozszerzenie o cenę materiału wsadowego

Rozszerzenie to wprowadza zmianę koncepcyjną. Każdy element bazowy posiada cenę za metr bieżący materiału, umożliwia to obliczenie kosztu odpadu i wybranie tańszej opcji wykroju.

4.5 Przykład

- 1. Dane wejściowe
 - 6000mm 3\$/mb
 - 7000mm 2\$/mb
 - szerokość cięcia: 10mm
- 2. Dane wyjściowe
 - 1x3500mm
 - 1x3000mm
 - 3x2000mm
 - 5x500mm
- 3. Przebieg algorytmu
 - Pierwszy rozkrój
 - -3500mm mieści się raz w 6000mm. Zostaje 2500-10=2490mm.
 - $-\ 3000\mathrm{mm}$ nie mieści się w 2490mm.
 - -2000mm mieści się raz w 2490mm. Zostaje 490-10=480mm.
 - 500mm nie mieści się w 480mm.
 - Rozkrój 6000mm: 3500mm, 2000mm. Odpad 6000 5500 = 500 * 0.003 = 1.5\$
 - -3500mm mieści się dwa razy w 7000mm. Dostępny jest jeden odcinek 3500mm. Zostaje 3500-10=3490mm.
 - -3000mm mieści sie raz w 3490mm. Zostaje 490-10=480mm.
 - 2000mm nie mieści się w 480mm.
 - 500mm nie mieści się w 480mm.
 - Rozkrój 7000mm: 3500mm, 3000mm. Odpad 7000 6500 = 500 * 0.002 = 1.0\$
 - Wybrano rozkrój 3500mm, 2000mm na długości 7000mm ze względu na mniejszy koszt odpadu.
 - Do realizacji posostało: 0x3500mm; 0x3000mm; 3x2000mm; 5x500mm
 - Drugi rozkrój
 - 2000mm mieści się trzy razy w 6000mm. Uwzględniając szerokość cięcia zostaną użyte tylko dwa elementy od długości 2000mm. Zostaje 2000-2*10=1980mm.

- -500mm mieści się trzy razy w 1980mm. Zostaje $480-3*10=450\mathrm{mm}.$
- Rozkrój 6000mm: 2x2000mm, 3x500mm. Odpad 6000—5500 = 500 * 0.003 = 1.5\$

_ ____

- 2000mm mieści się trzy razy w 7000mm. Zostaje 1000 3 * $10 = 970 \, \mathrm{mm}$.
- 500mm mieści się raz w 970mm. Zostaje 470 10 = 460mm.
- Rozkój 7000mm: 3x2000mm, 500mm. Odpad 7000 6500 = 500 * 0.002 = 1.0\$

_ ____

- Wybrano rozkrój 3x2000mm, 500mm na długości 7000mm ze względu na mniejszy koszt odpadu
- Do realizacji posostało: 0x3500mm, 0x3000mm, 0x2000mm, 4x500mm

• Trzeci rozkrój

- 500mm mieści się dwanaście razy w 6000mm. Dostępne są cztery element 500mm. Zostaje 6000 4 * 500 4 * 10 = 3960mm.
- Rozkrój 6000mm: 4x500mm. Odpad 6000 4*500 = 4000*0.003 = 12\$

_ ____

- -500mm mieści się czternaście razy w 7000mm. Dostępne są cztery elementy 500mm. zostaje 7000-4 * 500-4 * 10=4960mm
- Rozkrój 7000mm: 4x500mm. Odpad 7000 4 * 500 = 5000 * 0.002 = 10\$

_

- Wybrano rozkrój 4x500 na długości 7000mm ze względu na mniejszy koszt odpadu
- Do realizacji posostało: 0x3500mm, 0x3000mm, 0x2000mm, 0x500mm

• Podsumowanie

- Rozkroje: 3500mm, 2000mm na długości 7000mm; 3x2000mm, 500mm na długości 7000mm; 4x500 na długości 7000mm.
- Suma odpadów: 6000 * 0.002 = 12\$

4.6 Podsumowanie

Przedstawiony algorytm jest intuicyjny oraz zwraca poprawne wyniki. Główną wadą jest brak świadomości o następnym kroku oraz kolejnych wykrojach. Dla przykładu: Zosatło 1000mm materiału, do dyspozycji (z długości mniejszych niż 1000mm) jest odcinek 900mm oraz dwa elementy 480mm. Algorytm przydzieli odcinek 900mm, jednak lepszym wyborem byłoby użycie dwóch odcinków 480mm.

5 Metoda "Delayed Column Generation"

5.1 Algorytm

$$L \ge l_1 a_1 + \dots + l_m a_m \tag{5.1}$$

$$b_1 a_1 + \dots + b_m a_m > c \tag{5.2}$$

- 1. Określnie m poczatkowych rokrojów i ich kosztu w następujący sposób: dla każdego i wybranie długości bazowej L_j dla której $L_j > l_i$ i określenie i-tego rokroju jako wycięcie $a_{ii} = [L_j/l_i]$ elementów o długości l_i z długości L_j . Koszt i-tego rozkroju będzie równy kosztowi c_j długości L_j z której i-ta operacja wycina odcinki o długości l_i .
- 2. Uformowanie macierzy \boldsymbol{B}

gdzie a_{ii} jest ilością odcinków o długości l_i wyciętych w i-tym rozkroju z długości bazowej o koszcie c_j . Ostatnie m kolumn jets powiązane z rozkrojami. Dane te będą aktualizowane gdy zostanie znaleziony wynik który poprawi rozwiązanie.

Utworzenie m m+1 wymiarowych wektorów kolumnowych $S_1,...,S_m$ odnoszących się do zmiennych dodatkowych, gdzie S_i posiada same zera z wyjątkiem wiersza (i+1) w którym jest -1. Dodatkowo utworzenie m+1 wymiarowego wektora kolumnowego N' który jako pierwszy element przyjmuje 0, a w następnych i-tych wierszach posiada wartośic N_i .

Obliczenie B^{-1} która wynosi:

Niech $N = B^{-1} \cdot N'$. Sprawdzając czy pierwszy element z $B^{-1} \cdot P$ jest dodatni można określić czy istnieje możliwość polepszenia rozwiązania. Wektor kolumnowy P jets wektorem złożonym ze zmiennych nieuzytych w bieżącym rozwiązaniu, np. pierwszy element to negatywny koszt, a pozostałe m wierszy jest równe zmiennym a_{ij} .

- 3. Z powyższego puntku wynika że jeśli i-ta zmienna dodatkowa która nie wchodzi w skład rozwiązania może ulepszyć rozwiązanie wtedy i tylko wtedy gdy (i+1) element pierwszego wiersza B^{-1} jest ujemny.
- 4. Jeśli nie jest możliwe polepszenie rozwiązania nalezy określić czy wprowadznie nowego rozkroju ulepszy bieżące rozwiązanie. Jets to możliwe poprzez sprawdznie czy dla L z kosztem c istnieje rozwiązanie nierówności 5.1 oraz 5.2, gdzie b_1, \ldots, b_m to ostatnie m elementów w piwerwszym wierszu B^{-1} . Jeśli te nierównoście nie posiadają rozwiązania dla dowolnej długości L_1, \ldots, L_k z kosztem odpowiednio c_1, \ldots, c_m wtedy bieżące rozwiązanie jest minimum. Rozwiązanie i jego koszt jest określone poprzez N, gdzie pierwszy wiersz to koszt, a pozostałe m wierszy jest, w kolejności, odpowiednimi wartościami m-tej kolumny z B^{-1} .
 - Jeśli nowy rozkrój poprawi rozwiązanie wtedy formowany jest nowy wektor P ze współczynnikami, w kolejności $-c, a_1, a_2, \ldots, a_m$.
- 5. Wprowadznie zarówno dodatkowej zmiennej jak i nowego rozkroju może poprawić rozwiązanie. W obu przypadkach P będzie kolumnowym wektorem ze zmiennymi. Dla określenia nowych B^{-1} oraz N które opisują ulepszone rozwiązanie i jego koszt, co pozawala na przejście przez kkroki 3, 4 oraz kontynujacje kroku 5 w nastepujący sposób: Obliczenie $B^{-1} \cdot P$ niech elementy wynikime będą elementy $y_1, \ldots, y_m, y_{m+1}$ oraz niech elementami bierzącego wektora N będą $x_1, \ldots, x_m, x_{m+1}$. Ustalenie $i, i \geq 2$ dla każdego $y_i > 0, x_i \geq 0$ oraz x_i/y_i jest najminiejsze i przypisanie tej wartości do zmiennej k. Minimalny stosunek powinien być zerem aby można było wykorzystać metodę degeneracji.

Jeśli stosunek nie jest równy zero wtedy k-ty element wektora P, y_k będzie elementem wokół którego zajdzie eliminacja Gaussa odbywająca się równocześnie na B^{-1} , $B^{-1} \cdot P$ oraz N. Eliminacja ta przebiega na macierzy $(m+1) \times (m+3)$ wymiarowej G uformowanej z B^{-1} poprzez dołączenie kolumn $B^{-1} \cdot P$ oraz N. Pierwsze m+1 kolumn G' formuje nową macierz B^{-1} , a kolumna m+2 to nowy wektor N. Zależność między kolumnami B^{-1} a rozkrojami lub zmiennymi dodatkowymi jets aktualizowana poprzez usunięcie k-tej kolumny i podmienieniu jej na nowy rozkruj lub zmienną dodatkową.

Degeneracja w razie wystąpienia może być obsłużona w tradycyjny sposób. Pewne środki ostrożności powinny zostać podjęte w celu uniknięcia cykliczności. Nowa kolumna N^1 z dodatnimi elementami x'_1, \ldots, x'_{m+1} która jest niezależna pd N jest dołączana do G i wybór takiego $y_i > 0$ dla którego $x_i = 0$ który jest elementem osiowym jets dokonywany na podstawie takiego i dla którego i0 oraz i1 o oraz i2 o oraz i3 jest najmniejsze. Gdy element osiowy zostanie wybrany, wówczas eliminacja Gaussa zachodzi tak jak w poprzednim przypadku na powiększonej macierzy

- G. Dodatkowa kolumna jest przechowywane w G dopóki istnieje takie i dla którego x_i/y_i jest dodatnie i skończone, jeśli warunek ten jest spełniony wówczas kolumna zostaje usunięta. Powinno to nastąpić w przypadku gdy nie istnieje takie i dla którego x_i/y_i oraz x_i'/y_i są dodatnie i skończone. Wówczas powinna zostać dodana kolumna N^2 nizależna od N oraz N^1 . Podobnie dowolna liczba kolumn może zostać dodana i usunięta gdy przestanie byc potrzebna. Dopóki kolumny są niezależne w czasie dodawania i pozostają takie po eliminacji Gaussa, nie potrzeba więcej jak m nowych kolumn. Każda dodana kolumna definiuje nowy problem liniowy który eliminuje problem cykliczności tak długo aż degeneracja nie wystąpi.
- 5.2 Metody użyte w implementacji
- 5.2.1 Dwufazowa metoda simplex
- 5.2.2 Metoda podziału i ograniczeń
- 5.3 Przykład

- 6 Wyniki
- 6.1 Porównanie
- 6.2 Wnioski
- 6.3 Podsumowanie

- 7 Opis implementacji
- 7.1 Architektura
- **7.2** Java
- 7.3 Kotlin
- 7.4 JavaFX

8 Zakończenie

Spis rysunków

2.1	Drzewo wyliczeń możliwych rozwiązań							8
2.2	Drzewo wyliczeń możliwych rozwiązań							10

Literatura

- [1] J. J. Bartholdi. The knapsack problem. In D. Chhajed and T. J. Lowe, editors, *Building Intuition*, chapter 2, pages 19 31. Springer US, 2008.
- [2] V. Chvatal. *Linear Programming*. W.H. Freeman and Company, New York, 1984.
- [3] G. B. Dantzig. Discrete variable extremum problems. *Operations Research*, 2:266 288, 1957.
- [4] W. Diffie and M. Hellman. New directions in cryptography. *IEEE Transactions on Information Theory*, 22:644 654, 1976.
- [5] S. Goddard. Lecture about dynamic programming 0-1 knapsack problem. http://cse.unl.edu/~goddard/Courses/CSCE310J/.
- [6] P. J. Kolesar. A branch and bound algorithm for the knapsack problem. Managment science, 13:723 – 735, 1967.
- [7] R. Merkle and M. Hellman. Hiding information and signatures in trapdoor knapsacks. *IEEE Transactions on Information Theory*, 24:525 530, 1978.
- [8] D. Pisinger. Algorithms for Knapsack Problems. PhD thesis, Dept. of Computer Science, University of Copenhagen, 1995.