

## O Problema de Corte e Sequenciamento de Padrões: uma Abordagem Integrada

Maria José Pinto<sup>\*,1</sup>, Horacio Hideki Yanasse<sup>\*\*,1</sup>

(1) Área de Pesquisa Operacional

Laboratório Associado de Computação e Matemática Aplicada

Instituto Nacional de Pesquisas Espaciais (INPE)

(\*) Doutorado, Bolsa CAPES, e-mail: maju@lac.inpe.br; (\*\*) Orientador

### Resumo

Os problemas de corte de estoque e sequenciamento de padrões são oriundos de importantes aplicações práticas. Na literatura existente geralmente estes problemas são abordados de forma independente. Neste trabalho, pretendemos estudá-los de forma integrada. Formulamos matematicamente o problema integrado e pretendemos explorar a estrutura desta formulação para o desenvolvimento de um método para sua resolução. Com este estudo pretende-se contribuir para o avanço no estado da arte com respeito à resolução de problemas de corte e sequenciamento de forma integrada.

*Palavras-Chave: Corte de Estoque Inteiro, Sequenciamento de Padrões, MOSP, MTSP.*

### Introdução

De um ponto de vista geral, o problema de corte de estoque consiste em cortar peças maiores (*objetos*), que estão disponíveis em estoque ou adquiridas de terceiros, para obtenção de peças menores (*itens*) em dimensões e quantidades pedidas (demanda). O objetivo do problema consiste em otimizar uma determinada função objetivo, por exemplo, custos da produção, desperdícios, etc. Na solução deste problema são obtidos, geralmente, os *padrões de corte* (como os objetos serão cortados) e a quantidade de vezes que cada padrão será cortado para atender toda a demanda.

Em algumas situações, associado ao problema de corte, podemos encontrar o chamado problema de sequenciamento de padrões, que consiste em determinar uma seqüência em que os padrões deverão ser cortados a fim de alcançar um objetivo específico como, por exemplo, minimizar o tempo máximo em que uma pilha se mantém aberta (MORP, do inglês *Minimization of Order Spread Problem*), minimizar o número de vezes em que o processamento de um determinado item é reiniciado, ou seja, o número de descontinuidades (MDP do inglês *Minimization of Discontinuities Problem*), determinar uma seqüência de padrões que minimize o número máximo de pilhas abertas durante o processo de corte (MOSP do inglês *Minimization of Open Stack Problem*), etc. No caso do MOSP, cada tamanho diferente de item a ser cortado, abre uma pilha nova que permanece aberta até que o último item daquele tamanho seja cortado. Algumas razões que justificam o interesse neste problema de sequenciamento são, por exemplo: problemas em manejar os itens produzidos, custos de estoque, restrições de espaço de armazenagem, etc.

Neste trabalho, estamos interessados em integrar dois problemas, o problema de corte e o problema de sequenciamento com limitação de pilhas abertas, que têm sido tratados, geralmente, de forma independente na literatura. Apresentamos uma formulação matemática global para o problema e nos propomos a realizar um estudo de métodos visando desenvolver um método adequado para sua resolução. De nosso conhecimento, não existem trabalhos na literatura propondo uma formulação matemática para o problema de corte integrado ao problema de sequenciamento e são poucos os trabalhos que consideram os dois problemas conjuntamente, o que motivou nossa pesquisa.

### A Abordagem Integrada

No modelo matemático global de programação inteira sendo considerado no momento, o objetivo consiste em minimizar a quantidade de objetos a serem cortados, de forma a atender a demanda e satisfazer a restrição de limitação do número máximo de pilhas abertas durante a sua produção.

### Formulação para o Problema Integrado

Considere:

$N$  Número de padrões a serem processados;

$M$  Número total de itens;

$c_j$  Corresponde ao vetor de custos dos objetos;

$d_i$  Corresponde ao vetor de demanda dos itens a serem produzidos;

- $\alpha_{ij}$  Quantidade de itens do tipo  $i$  pertencentes ao padrão de corte  $j$ ;  
 $v_j$  Utilizado para relacionar as soluções do problema de corte e do problema de sequenciamento;  
 $K$  Constante grande;  
 $A_j$  Vetor  $M \times I$  de 1's e 0's que informa quais itens estão presentes no padrão de corte ou não, ou seja:  $A_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{se } \alpha_{ij} > 0 \text{ no padrão } \alpha_j; \\ 0, & \text{se } \alpha_{ij} = 0 \text{ no padrão } \alpha_j. \end{cases}$   
 $n$  Instante imediatamente após o processamento do  $n$ -ésimo padrão;  
 $C$  Representa a limitação no número máximo de pilhas abertas permitidas;  
 $e$  Vetor auxiliar  $I \times M$  de 1's;  
 $x_{jn}$   $\begin{cases} 1, & \text{se o padrão } j \text{ é o } n\text{-ésimo padrão na seqüência;} \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$   
 $y_j$  Representa o número de vezes que o objeto é cortado usando o padrão  $j$  (problema de corte);  
 $W_n$  Vetor  $M \times I$  de 1's e 0's que fornece os itens sendo cortados na máquina em  $n$ ,  $n = 1, \dots, N$ ;  
 $P_n$  Vetor  $M \times I$  que contabiliza as trocas dos itens que estão sendo cortados na máquina de corte, ocorridas do instante  $n$  para o  $n+1$ ;

**Função objetivo**

$$\min f(\mathbf{y}) = \sum_{j=1}^N c_j y_j \quad (1)$$

**Restrições**

$$\sum_{j=1}^N \alpha_{ij} y_j \geq d_i \quad i = 1, \dots, M \quad (2)$$

$$P_n \geq W_{n+1} - W_n \quad n = 1, \dots, N-1 \quad (3)$$

$$P_n \geq 0 \quad n = 1, \dots, N-1 \quad (4)$$

$$\sum_{n=1}^{N-1} eP_n \leq M - C \quad (5)$$

$$x_{jn} A_j + (v_j - 1) A_j \leq W_n \quad j = 1, \dots, N; n = 1, \dots, N \quad (6)$$

$$v_j \leq y_j \quad j = 1, \dots, N \quad (7)$$

$$K v_j \geq y_j \quad j = 1, \dots, N \quad (8)$$

$$\sum_{n=1}^N x_{jn} = 1 \quad j = 1, \dots, N \quad (9)$$

$$\sum_{j=1}^N x_{jn} = 1 \quad n = 1, \dots, N \quad (10)$$

$$v_j \in \{0, 1\} \quad j = 1, \dots, N \quad (11)$$

$$x_{jn} \in \{0, 1\} \quad j = 1, \dots, N; n = 1, \dots, N \quad (12)$$

$$y_j \geq 0 \text{ e inteiro} \quad j = 1, \dots, N \quad (13)$$

A função objetivo (1) minimiza a quantidade de objetos cortados, enquanto que as restrições (2) procuram atender a demanda de todos os itens. As restrições (3), juntamente com as restrições (4), indicam os itens novos introduzidos no processamento do  $n$ -ésimo padrão sequenciado. Observe que se  $M > C$ , um limitante inferior para o número de trocas de itens é  $M - C$ , pois cada um dos itens tem que ser cortado pelo menos uma vez. Desta forma, para que o sequenciamento dos padrões não abra mais do que  $C$  pilhas, acrescentamos as restrições (5). As restrições (6), (7), (8) e (11) relacionam a solução do problema de corte com a solução do problema de sequenciamento. Elas impõem a existência de uma pilha para cada item cortado no  $n$ -ésimo instante, caso o padrão  $j$  seja cortado.

As restrições (9), (10) e (12) impõem que todos os padrões sejam processados uma única vez em alguma ordem. As restrições (9) impõem que o padrão  $j$  deve ser processado em alguma ordem na

seqüência, enquanto que as restrições (10) impõem que apenas um deles seja processado na  $n$ -ésima ordem na seqüência.

### Proposta de resolução para o problema integrado

Observando-se o modelo proposto pode-se já identificar um primeiro problema que consiste de número grande de variáveis inteiras. Observa-se também que o uso desta abordagem é inviável para problemas práticos de dimensão mediana, uma vez que é necessário o conhecimento e a enumeração dos padrões de corte para o problema. Devido à complexidade do problema integrado (1)-(13), uma primeira idéia para sua resolução consiste em decompô-lo de modo que as restrições que ligam os dois problemas, (restrições (6), (7), (8) e (11)) sejam relaxadas. No caso, a restrição (8) passa a ser descrita como:

$$x_{jn} A_j \leq W_n \quad j = 1, \dots, N; \quad n = 1, \dots, N$$

Feito o relaxamento, o problema de corte ficará constituído das restrições (2) e (13) juntamente com a função objetivo (1) e o problema de sequenciamento considerando o objetivo do MOSP e o restante das restrições, consiste exatamente da formulação proposta por Tang e Denardo [5] para o problema de minimização de troca de ferramentas (MTSP, do inglês *Minimization of the Number of Tool Switches Problem*) na qual nos baseamos.

O próximo passo consiste em resolver o problema de corte, onde os padrões e suas respectivas freqüências para atendimento da demanda dos itens, serão obtidos. Estes dados são então mandados para o problema de sequenciamento, cuja solução é sempre maior ou igual à  $M-C$ . Caso ocorra a igualdade, podemos garantir que a solução é ótima, pois será possível sequenciar os padrões onde no máximo  $C$  pilhas serão abertas, sendo atendidos tanto o objetivo do problema de corte quanto o de sequenciamento. Caso a solução do problema de sequenciamento seja maior que  $M-C$ , o objetivo do sequenciamento não poderá ser atendido e teremos que gerar outros padrões de corte. Assim, voltamos ao problema de corte e novos padrões são gerados sendo o processo reiniciado até se obter a solução ótima. O que dificulta esta proposta de resolução é o fato dos problemas isoladamente já serem complexos e de difícil resolução.

Para resolução do problema de corte, uma opção seria novamente relaxar a condição de integralidade das variáveis e utilizar o método de geração de colunas ([1], [2]) para obtenção dos padrões de corte, na medida do necessário, onde o objetivo de cortar o mínimo de objetos estará sendo atendido. Assim, não será necessário que os padrões de corte sejam conhecidos explicitamente desde o início do procedimento.

No caso do sequenciamento, não foram encontrados na literatura, trabalhos propondo a resolução deste problema de acordo com a formulação proposta, o que motiva também esta pesquisa. Tang e Denardo [5] utilizaram um código comercial para a resolução deste problema, não obtendo bons resultados. Com isto, eles propuseram a utilização de métodos heurísticos. Um primeiro passo em nossa pesquisa consistiu em utilizar o pacote Cplex 6.5 para avaliar as afirmações destes autores ao resolver o problema de sequenciamento de forma exata. Em nossos testes computacionais, o pacote Cplex conseguiu obter bons resultados para alguns exemplos, entretanto, à medida que consideramos problemas maiores (com relação à quantidade de itens e de padrões) ou mesmo outros exemplos, o tempo de resolução aumentou consideravelmente. Devido a este fato, procuramos uma outra forma de resolver o problema e dois métodos de resolução foram implementados. Um dos métodos que utiliza relaxação lagrangiana [3] não apresentou resultados satisfatórios e o método de Benders [4] apresentou-se inviável devido ao alto tempo computacional para obtenção da solução. Com o objetivo de acelerar o processo de resolução, introduziu-se uma modificação no método de Benders que, até o momento, tem mostrado ser uma boa opção de resolução para o problema de sequenciamento. Entretanto, os resultados analisados até agora não podem ser considerados conclusivos, sendo necessário ainda testes computacionais mais extensivos.

### Referências

- [1] Gilmore, P. C.; Gomory, R. *Operations Research*, 9: 848-859 (1961).
- [2] Gilmore, P. C.; Gomory, R. *Operations Research*, 11: 863-888 (1963).
- [3] Nemhauser, G. L.; Wolsey, L. A. *Integer and Combinatorial Optimization*, John Wiley & Sons, 1988.
- [4] Shapiro, J.F. *Mathematical Programming Structures and Algorithms*, John Wiley & Sons, 1979.
- [5] Tang, C. S.; Denardo, E. V. *Operations Research*, 36: 767-777 (1988).