Universidade Federal de Mato Grosso do Sul Faculdade de Computação

Tópicos em Computação I - Heurísticas baseadas em modelos matemáticos Profa. Edna Ayako Hoshino 1º Trabalho Prático

1 Um algoritmo exato *branch-and-bound* e heurísticas para o problema da mochila da união de conjuntos

Neste trabalho será implementado um algoritmo exato branch-and-bound para a resolução do problema da mochila da união de conjuntos e heurísticas para obter "boas" soluções em pouco tempo de processamento. Seja $I = \{1, 2, \ldots, n\}$ um conjunto de n itens e $U = \{1, \ldots, m\}$ um conjunto de m elementos. Considere que cada elemento j em U tem um peso inteiro não-negativo p_j e que cada item i em I tem um valor inteiro v_i . Cada item i está associado a um subconjunto R_i de elementos de U, ou seja, $R_i \subseteq U$. O **problema da mochila da união de conjuntos** (SUKP) consiste em determinar um subconjunto S dos itens em I para serem transportados em uma mochila de capacidade C tal que a soma dos valores dos itens transportados seja máxima e a soma dos pesos dos elementos por S não ultrapasse a capacidade C da mochila. Dizemos que um elemento é **coberto** por S se $i \in \bigcup_{i \in S} R_i$. Observe que um elemento pode estar associado a mais de um item sendo transportado na mochila, mas o seu peso é contabilizado apenas uma vez.

1.1 Objetivo

O objetivo deste trabalho consiste em avaliar a qualidade das soluções geradas por heurísticas ingênuas para o SUKP. Para atingir esse objetivo será exigida a implementação de um algoritmo exato do tipo branch-and-bound usando o resolvedor GLPK [1] ou o SCIP [2]. A ideia é usar o algoritmo exato para obter a solução ótima e, desta forma, medir a qualidade das soluções gerada pelas heurísticas. Como o SUKP é NP-difícil, pode ser muito improvável obter a solução ótima para todas as instâncias testes em um limite de tempo razoável. Nesses casos, a comparação da qualidade pode ser feita usando-se o limitante dual (superior) que é obtido pela relaxação linear do problema.

O modelo de programação linear inteira (PLI) que deve ser considerado no desenvolvimento do algoritmo exato utiliza as variáveis de decisão binárias x_i para cada item $i \in I$ e variáveis binárias y_j , para cada elemento $j \in U$ de modo que $x_i = 1$ se e, somente, se o item $i \in S$, ou seja, se o item i for selecionado para ser transportado na mochila e $y_j = 1$ se e, somente, se o elemento j é coberto por S.

O modelo de PLI para o SUKP é dado por:

$$(F1) z = \max \sum_{i \in I} v_i x_i (1)$$

sujeita a
$$\sum_{j \in U} p_j y_j \le C$$
 (2)

$$y_j \ge x_i$$
 , $\forall i \in I, \forall j \in R_i$ (3)

$$x_i \in \{0, 1\} \qquad , \forall i \in I \tag{4}$$

$$y_j \in \{0, 1\}$$
 , $\forall j \in U.$ (5)

Nesse modelo, as restrições (2) garantem que a soma dos pesos dos elementos associados aos itens transportados na mochila não ultrapasse a sua capacidade. Já as restrições (3) garantem que um elemento seja coberto pela solução se ele pertence ao conjunto R_i de algum item i transportado. Por fim, as restrições (4) e (5) são as restrições de integralidade.

Relaxação linear. A relaxação linear de um modelo de PLI consiste na remoção das restrições de integralidade do modelo. Ou seja, as variáveis de decisão inteiras (ou binárias) passam a aceitar qualquer valor contínuo. No SUKP, isso equivale a remover as restrições (4) e incluir as seguintes restrições:

$$0 \le x_i \le 1 \tag{6}$$

$$0 \le y_j \le 1 \tag{7}$$

O valor de z obtido pela relaxação linear é um limitante superior para a solução ótima de (F1). Heurísticas ingênuas, como heurísticas gulosas e aleatórias, para o SUKP devem ser propostas e implementadas. Testes computacionais devem ser realizados e os resultados analisados.

1.2 Breve revisão de literatura

O problema da mochila simplex (MKP) é um problema bastante estudado. Diferentes modelos de PLI e desigualdades válidas definindo facets foram propostas na literatura para o problema da mochila simples. Para mais informações sobre essas desigualdades veja, por exemplo, [10]. De forma generalizada, [7] provaram que todas as desigualdades não-triviais que definem facet para o politopo da mochila simples também definem facet para o MKP. [4] estudaram o politopo do MKP e apresentaram novas desigualdades válidas que definem facet para o MKP. Por exemplo, os autores propõem desigualdades de cobertura múltipla que considera a cobertura em várias mochilas simultaneamente. [3] apresentam um algoritmo de planos de corte para o MKP, usando as desigualdades propostas em [4] e avalia os resultados computacionais em várias instâncias. [5] propuseram um algoritmo branch-and-bound para o MKP. Um dos melhores algoritmos para o MKP foi proposto por [11], cujo código e instâncias podem ser obtidas em http://www.diku.dk/~pisinger/codes.html. Mais recentemente, [8] modelaram um problema de escalonamento de máquinas como um MKP. Heurísticas têm sido propostas para o MKP, veja, por exemplo, [9]. Existem várias variantes do MKP estudadas recentemente na literatura. Enfim, trata-se de um tema bem estudado e ainda com bastante potencial de pesquisa.

Já o SUKP é um problema estudado mais recentemente. Ele foi introduzido em 1994 por Goldschmidt et. al. [6] e provado ser um problema NP-difícil. Dentre os trabalhos recentes que propõem heurísticas para o SUKP, podemos citar os trabalhos de Wei e Hao [12, 13]. As instâncias de testes reportadas nestes trabalhos estão disponíveis em https://leria-info.univ-angers.fr/~jinkao.hao/SUKP_KBTS.html.

1.3 Implementação

As seguintes tarefas de programação devem ser realizadas, usando as rotinas da biblioteca GLPK:

- I1: implemente um algoritmo de branch-and-bound para o SUKP usando a formulação (F1);
- I2: Proponha e implemente pelo menos duas heurísticas ingênuas para gerar boas soluções para o SUKP. Dica: discutimos, na aula prática, duas heurísticas simples, uma gulosa e outra aleatória, para gerar soluções para o SUKP. A ideia é propor alguma melhoria em alguma dessas heurísticas, ou propor uma outra heurística simples (sem o uso de matheurísticas)..

1.4 Testes

Algumas instâncias de teste estão disponíveis na página da disciplina. Oportunamente, instâncias adicionais serão disponibilizadas.

Formato dos arquivos de entrada O formato dos arquivos de entrada para as instâncias testes consiste em:

```
m n C v1 v2 ... vm p1 p2 ... pn R11 R12 ... R1n R21 R22 ... R2n ... Rm1 Rm2 ... Rmn /* uma linha para cada item i e uma coluna para cada elemento. Rij=1 se o conjunto Ri contem o elemento j. */ Aqui, m=|I|,\,n=|U,\,{\rm e}\,C é a capacidade da mochila. v_1v_2\ldots v_m são os lucros dos itens 1 a m. p_1p_2\ldots p_n são os pesos dos elementos 1 a n.
```

Formato dos arquivos de saída

Arquivo de solução. O formato dos arquivos de saída contendo a solução obtida pelo algoritmo para uma instância teste é:

ATENÇÃO: Se o nome do arquivo, contendo a instância teste de entrada, for teste.mochila, o arquivo de saída a ser criado, contendo a solução para essa instância teste, deve ser teste.mochila.sol.

Arquivo resumido de desempenho. Além do arquivo de saída contendo a melhor solução obtida pelo algoritmo, o programa implementado deve gerar um arquivo resumido de desempenho contendo uma única linha de informações no formato csv, descrita a seguir:

instance; gerador; tempo; LB; UB; status

- instance = nome do arquivo contendo a instância teste;
- gerador = 1:relaxação linear; 2:branch-and-bound; 3=heuristica (e outros)
- tempo = tempo total, em segundos, gastos pelo programa;
- LB = valor da melhor solução encontrada (limitante inferior);
- UB = limitante superior para a instância. No caso da implementação I2, deixe UB vazio;
- status = status final do resolvedor (5=tempo limite atingido, 10=sucesso, entre outros). Caso seja gerado pela heurística indique status=10.

ATENÇÃO: Se o nome do arquivo, contendo a instância teste de entrada, for teste.mochila, o arquivo de resumo a ser criado deve ser teste.mochila-h.out, em que h=1 (relaxacao linear), h=2 (exato), h=3 em diante para cada heurística implementada.

Testes. Faça os experimentos listados a seguir usando todas as instâncias testes disponibilizadas no EAD, reporte e analise os seus resultados, sempre que possível, fazendo uso de gráficos e tabelas nas suas explicações.

- T1: $(30\%\ da\ nota)$ Verifique a qualidade das soluções geradas pela implementação I1, limitado a um tempo limite de 5 minutos. Para medir a qualidade da solução, calcule o gap de dualidade, que é dado por 100%(UB-LB)/UB e dá uma garantia para a qualidade da solução. Quando o gap é zero, temos que a solução encontrada é ótima. Reporte o gap médio, o total de instâncias de testes resolvidas na otimalidade e o tempo médio gasto nesses casos;
- T2: $(10\% \ da \ nota)$ Verifique a qualidade dos limitantes superiores dados pela relaxação linear, usando a implementação I1. Para medir a qualidade dos limitantes UB obtidos pela relaxação linear, calcule o gap de otimalidade, que é dado por 100%(UB-z*)/z* e dá uma medida para a qualidade do limitante considerando-se o valor da melhor solução conhecida como o valor de z*. O valor de z* a ser usado nesta análise deve ser o valor da melhor solução gerada pela implementação I1 no experimento T1. Quanto mais próximo de zero o gap está, melhor é a qualidade do limitante gerado pela relaxação linear. Reporte o gap médio, o total de instâncias de testes em que o gap foi zero e o tempo médio gasto pela relaxação linear em todas as instâncias testes;
- T3: (60% da nota) Verifique a qualidade das soluções geradas pelas heurísticas propostas e implementadas em I2. Calcule a qualidade das soluções, usando a fórmula do gap de dualidade e considerando o valor da relaxação linear como UB da instância. Reporte o gap médio de cada heurística, o total de instâncias testes em que cada heurística obteve melhor resultado dentre as heurísticas propostas e o tempo médio gasto pela heurística.

1.5 Observações importantes

Para entregar o seu trabalho corretamente, observe os itens listados abaixo:

- o trabalho deve ser feito em grupos e cada grupo deve ter de <u>dois a três</u> integrantes.
- a programação deve ser feita em linguagem C compilável em uma instalação Linux padrão (com gcc) usando a opção -STD=C99. Adcionalmente será permito o uso da linguagem C++ compilável em Linux com g++ com opção -STD=C++17.
- o relatório não pode ultrapassar 5 páginas (limite rígido).
- o trabalho deve ser entregue em um arquivo formato tgz enviado via *EAD* até as 23:55 horas da data fixada para a entrega na página da disciplina. Ao ser descompactado, este arquivo deve criar um diretório chamado grupo contendo os subdiretórios src, testes e texto, onde grupo deve ser o nome dado ao grupo no EAD. Inclua os nomes dos componentes do grupo no relatório.

O diretório grupo deve conter o makefile para compilar todo o código ou outras instruções caso use outra linguagem ou o pacote Pyomo.

No subdiretório **src** deverão estar todos os programas fonte. Se os programas não compilarem a nota do trabalho será *ZERO*.

No subdiretório testes deverão estar todos as instâncias testadas e as respectivas saídas geradas pelo seu programa.

No subdiretório texto deverá estar o arquivo com o seu relatório em formato pdf. Se o arquivo não estiver nesse formato, a nota do trabalho será ZERO.

- Para cada instância, o algoritmo exato não deve ultrapassar o limite de tempo **máximo** de 5 minutos.
 - Nota: estes parâmetros poderão vir a ser modificados. Caso isto ocorra, você será notificado via EAD!.
- O relatório deve incluir uma descrição das heurísticas propostas e reportar os resultados dos testes T1, T2 e T3, sendo fundamental que seja acompanhado de uma análise dos resultados. Testes adicionais ou gráficos ilustrativos podem ser incluídos. Além dos resultados dos testes descritos na Seção 1.4, reporte conclusões gerais dos experimentos e do trabalho desenvolvido.

Referências

- [1] GNU Linear Programming Kit. Reference manual for GLPK Version 4.45, dezembro 2010.
- [2] Tobias Achterberg. Scip: Solving constraint integer programs. *Mathematical Programming Computation*, 1(1):1–41, 2009. http://mpc.zib.de/index.php/MPC/article/view/4.
- [3] C. E. Ferreira, A. Martin, and R. Weismantel. Solving multiple knapsack problems by cutting planes. SIAM Journal on Optimization, 6(3):858–877, 1996.
- [4] Carlos E Ferreira, Alexander Martin, and Robert Weismantel. Facets for the multiple knapsack problem. ZIB, 1993.
- [5] Alex S. Fukunaga. A branch-and-bound algorithm for hard multiple knapsack problems. *Annals of Operations Research*, 184(1):97–119, 2011.
- [6] Olivier Goldschmidt, David Nehme, and Gang Yu. Note: On the set-union knapsack problem. *Naval Research Logistics (NRL)*, 41(6):833–842, 1994.
- [7] Elsie Sterbin Gottlieb and M. R. Rao. The generalized assignment problem: Valid inequalities and facets. *Mathematical Programming*, 46(1):31–52, 1990.
- [8] Y. Laalaoui and R. M'Hallah. A binary multiple knapsack model for single machine scheduling with machine unavailability. Computers & Operations Research, 72:71 82, 2016.
- [9] Yacine Laalaoui. Improved Swap Heuristic for the Multiple Knapsack Problem, pages 547–555. Springer Berlin Heidelberg, Berlin, Heidelberg, 2013.
- [10] George L Nemhauser and Laurence A Wolsey. Integer programming and combinatorial optimization. Wiley, Chichester. GL Nemhauser, MWP Savelsbergh, GS Sigismondi (1992). Constraint Classification for Mixed Integer Programming Formulations. COAL Bulletin, 20:8–12, 1988.
- [11] David Pisinger. An exact algorithm for large multiple knapsack problems. *European Journal of Operational Research*, 114(3):528 541, 1999.
- [12] Zequn Wei and Jin-Kao Hao. Kernel based tabu search for the set-union knapsack problem. *Expert Systems with Applications*, 165:113802, 2021.
- [13] Zequn Wei and Jin-Kao Hao. Multistart solution-based tabu search for the set-union knapsack problem. Applied Soft Computing, 105:107260, 2021.