

Lista de exercícios 1

Nos vamos usar o problema da ordenação linear (ingl. linear ordering problem, LOP) como exemplo recorrente nas listas nesse semestre. Segue a definição do problema

ORDENAÇÃO LINEAR

Instância Um matriz $W = (w_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

Solução Uma permutação π de $[n]$.

Objetivo Maximizar o pesos no triângulo superior da matriz W permuntando linhas e colunas por π , i.e. maximizar

$$\Delta(\pi) = \sum_{i \in [n]} \sum_{j \in [i+1, n]} w_{\pi_i, \pi_j}.$$

Exercício 1 (Vizinhanças, 3 pt)

Considere as seguintes três vizinhanças para o LOP, para uma dada permutação π :

- A vizinhança “2-swap” que troca a posição de dois elementos de π .
- A vizinhança “ k -reverse” que inverte a ordem de $k > 2$ posições consecutivas (para um k fixo, então a resposta depende do k).
- A vizinhança “2-move-shift” que, para duas posições i e j remove π_i , coloca π_j na posição i (onde π_i estava antes) anterior de i , e depois re-insere π_i em outra posição.

Para as três vizinhanças: ela é simétrica? Conectada? Fracamente otimamente conectada? Exata? Responde as dúvidas por uma demonstração ou um contra-exemplo.

Exemplos: Para $\pi = (1\ 2\ 3\ 4\ 5)$ obtemos com

- um 2-swap das posições 2 e 4: $\rho = (1\ 4\ 3\ 2\ 5)$;
- um 3-reverse do segmento $[1, 3]$: $\rho = (3\ 2\ 1\ 4\ 5)$;
- um 2-move-shift das posições $i = 2$ e $j = 4$, onde i sofre um shift para direita por 3 posições $\rho = (1\ 4\ 3\ 5\ 2)$.

Exercício 2 (Busca local para um problema polinomial, 3pt)

Estude a busca local na vizinhança 1-flip no problema 1 $\| \sum U_i$. Neste problema temos n tarefas com tempos de processamento p_i , e prazos d_i , $i \in [n]$ que devem ser executadas numa única máquina. Uma solução do problema é uma permutação π das tarefas, e o objetivo é encontrar a permutação que minimiza o número de tarefas atrasadas (i.e. que terminam depois do prazo) $U_{\text{sum}} = \sum_{i \in [n]} U_i$, onde $U_i = 1$ caso a tarefa i está atrasada, e 0 caso contrário.

Para uma permutação π , o tempo de término é definido recursivamente por $C_{\pi_1} = p_{\pi_1}$ e $C_{\pi_{i+1}} = C_{\pi_i} + p_{\pi_{i+1}}$ para $i \in [n-1]$. Uma solução é representada pelo vetor $U \in \{0, 1\}^n$. Para saber as tarefas realmente não atrasadas, serve o seguinte algoritmo. Ordene as tarefas por (U_i, d_i) lexicograficamente (i.e. primeiro as tarefas não atrasadas, em ordem não-decrescente dos prazos, e depois as tarefas atrasadas, em ordem não-decrescente dos prazos). Depois calcula o tempo de término de toda tarefa e conta o número de tarefas realmente não atrasadas.

- Compare as estratégias “first improvement” e “best improvement” na vizinhança 1-flip. Repete o experimento para cada estratégia 100 vezes com instâncias iniciais aleatórias. Gera as instâncias aleatórias da seguinte forma: para cada $n \in \{100, 200, \dots, 500\}$, gera primeiramente os tempos

p_1, \dots, p_n tirados de $U\{1, 100\}$. Seja $P = \sum_{i \in [n]} p_i$. Com isso gera os prazos d_1, \dots, d_n tirados de $U\{0.1P, 0.7P\}$ (todos dados são números inteiros). Depois gera 20 permutações aleatórias para cada n . Compare a média aritmética (μ) e desvio padrão (σ) do tempo, número de iterações e função objetivo U_{sum} . Apresenta uma análise dos resultados.

- b) Um algoritmo exato para o problema é o seguinte. Começa com uma permutação vazia $\pi = ()$. Ordene as tarefas por prazos não-decrescentes e processa a tarefas nessa ordem, sempre alocando no final da permutação atual. Caso a última tarefa não está no prazo, remove a tarefa mais longa da permutação atual. Supõe que isso termina com π_1, \dots, π_k . A permutação completa é obtida por adicionar, em qualquer ordem, as tarefas removidas. Compara a implementação em termos de tempo e função objetivo com as buscas locais.

Entrega dos resultados: para os dois itens um arquivo texto com os resultados individuais da forma

alg	n	no	time	iterations	value
FI	100	1	17.3	23764	88123
FI	100	2	17.3	23764	88123
BI	100	1	32.2	41234	88123
EX	100	1	32.2	NA	88123
...					

com os seguintes campos:

- “alg”: categorias “FI” para “first improvement” e “BI” para “best improvement” e “EX” para “algoritmo exato”;
- “n”: tamanho da instância $n \in \{100, 200, \dots, 500\}$;
- “no”: número da permutação entre $1, \dots, 20$
- “time”: tempo de execução, em segundos;
- “iterations”: número de iterações (nota que o algoritmo exato não tem iterações: neste caso informar “NA” na tabela);
- “value”: número de tarefas atrasadas $\sum_i U_i$

Exercício 3 (Busca local para um problema NP-completo, 4pt)

Estude a busca local na vizinhança 1-shift no LOP (1-shift remove uma tarefa da permutação e insere em qualquer outra posição). Use as 50 instâncias `nnnnn_1000`. As instâncias podem ser encontrados em <https://github.com/mrpritt/lop-instances>, os melhores valores em <https://www.inf.ufrgs.br/~mrpritt/msc/bkv-1000-export.csv>.

- a) Compare as estratégias “first improvement” e “best improvement”. Repete o experimento para cada estratégia 100 vezes para cada instância. Compare a média aritmética (μ) e desvio padrão (σ) do tempo, número de iterações e valor $\Delta(\pi)$ das duas estratégias. Apresenta um histograma dos valores de $\Delta(\pi)$ para as duas estratégias.
- b) Compare com uma busca local monótona randomizada. Testa com valores de

$$p \in \{0.0, 0.05, 0.25, 0.5, 0.75, 1.0\}.$$

Repete o experimento 15 vezes para cada instância e valor de p . Relate o tempo até encontrar a solução ótima, ou o melhor valor encontrada com de um tempo limite de 15 segundos e o número de iterações numa tabela da forma $\mu \pm \sigma$.

- c) Determine a complexidade empírica do algoritmo: a) o tempo para encontrar a melhor solução conhecida, e b) o número de iterações para encontrar a solução ótima em função do tamanho da instância. Neste caso é necessário que selecionar algumas instâncias de tamanhos diferentes¹.

Observações:

- Para um desempenho razoável considere implementar um cálculo eficiente da função objetivo.
- Para escolher um vizinho melhor ou arbitrário uniformemente sem armazenar todos vizinhos pode-se usar *reservoir sampling*: ao encontrar o i -ésimo vizinho candidato, aceitá-lo com probabilidade $1/i$.

Entrega dos resultados:

- Para o primeiro item um arquivo texto com os resultados individuais da forma

```
alg instance    rep time iterations    value
FI ta001        1  17.3 23764          88123
FI ta001        2  17.3 23764          88123
BI ta001        1  32.2 41234          88123
...
```

com os seguintes campos:

- “alg”: categorias “FI” para “first improvement” e “BI” para “best improvement”;
 - “instance”: nome da instância;
 - “rep”: o número da replicação entre $1, \dots, 100$
 - “time”: tempo de execução, em segundos;
 - “iterations”: número de iterações;
 - “value”: valor total do triângulo superior $\Delta(\pi)$
- Para o segundo item um arquivo texto com os resultados individuais, da forma

```
p instance    rep time iterations value
0.0 ta001      1  30.1 2943          88123
0.0 ta001      2  33.8 1234          88124
...
```

com os seguintes campos:

- “p”: probabilidade na BLMR;
- “instance”: nome da instância;
- “rep”: o número da replicação entre $1, \dots, 15$
- “time”: tempo de execução, em segundos;
- “iterations”: número de iterações;
- “value”: valor total do triângulo superior $\Delta(\pi)$

Data de entrega: 25 de junho de 2023.

¹Sugestão: usar a instâncias de xLOLIB2 (melhores valores em <https://www.inf.ufrgs.br/~mrpritt/msc/xllib2-bkv.csv>). Caso o algoritmo não chega nas soluções em tempo hábil, da par medir o tempo para chegar no valor αv para melhor valor v e algum $\alpha \in (0, 1)$ adequado)

Regras para listas de exercícios

1. Os exercícios podem ser resolvidos em colaboração com outros, mas a entrega é individual informando os eventuais colaboradores.
2. A entrega é eletrônica, num único arquivo com todos artefatos (relatório, não escrito a mão, em formato PDF, código fonte, e tabelas).
3. Para receber pontos as respostas devem ser justificadas (i.e. provadas quando não são óbvias).
4. Somente entregem respostas que vocês sabem explicar pessoalmente.