
Algoritmos de Busca Local

Slides adaptados de material didático dos
professores Adriana Alvim (UniRio), Celso Ribeiro
(UFF) e Diego Luchi (egresso Doutorado UFES)

Busca Local

- Técnica de exploração do espaço de soluções
- Componentes da técnica
 - espaço de busca
 - conjunto finito de soluções candidatas
 - conjunto de soluções
 - soluções viáveis
 - relação de vizinhança
 - solução inicial
 - movimento (passo da busca)
 - critério de parada
- Busca local estocástica
 - alguns desses componentes podem ser obtidos de forma aleatória

Busca local

- Busca local
 - inicia em algum ponto do espaço de busca
 - move iterativamente de um posição para outra na vizinhança
 - cada posição possui um número relativamente pequeno de vizinhos
 - cada movimento é determinado por uma decisão baseada simplesmente em conhecimento local
 - tipicamente são algoritmos incompletos
 - não garante que eventualmente encontrará soluções ótimas
 - não consegue determinar com certeza que não existe solução ótima
 - pode visitar a mesma solução mais de uma vez

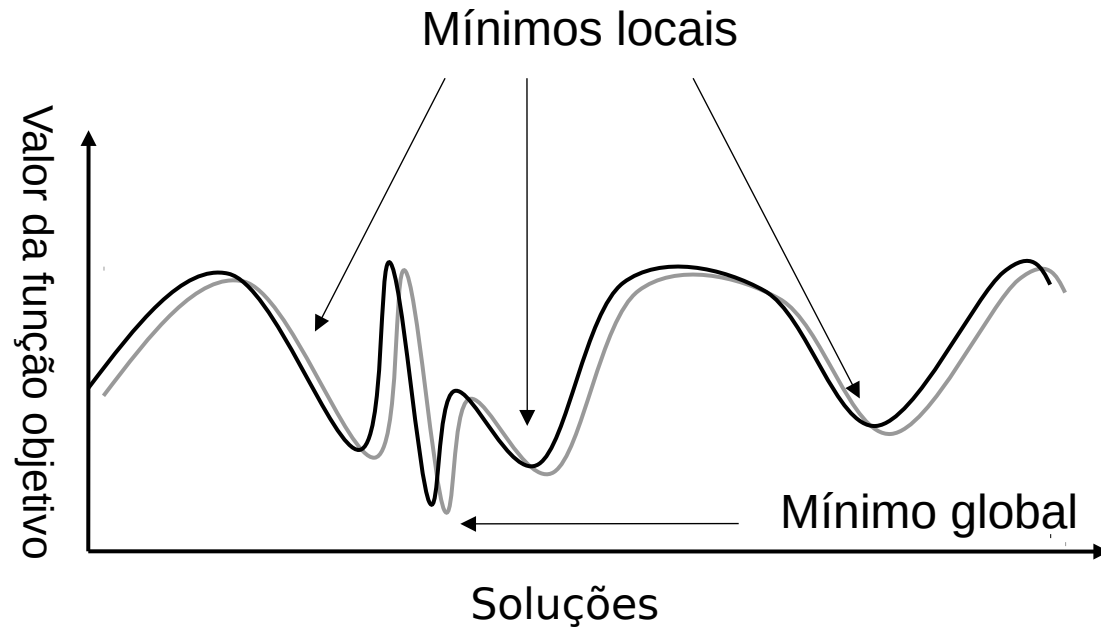
Busca local

- ▶ Espaço de soluções



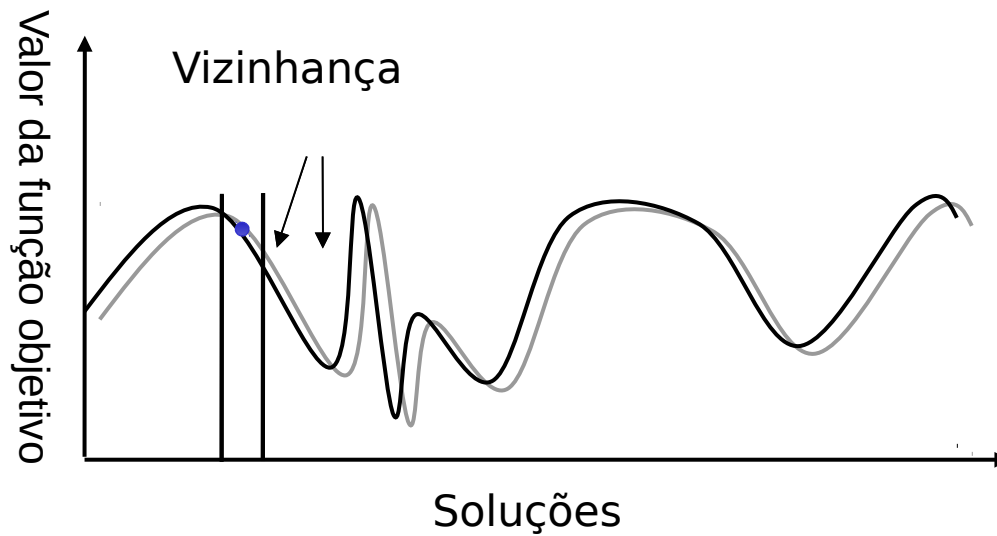
Busca local

- ▶ Espaço de soluções



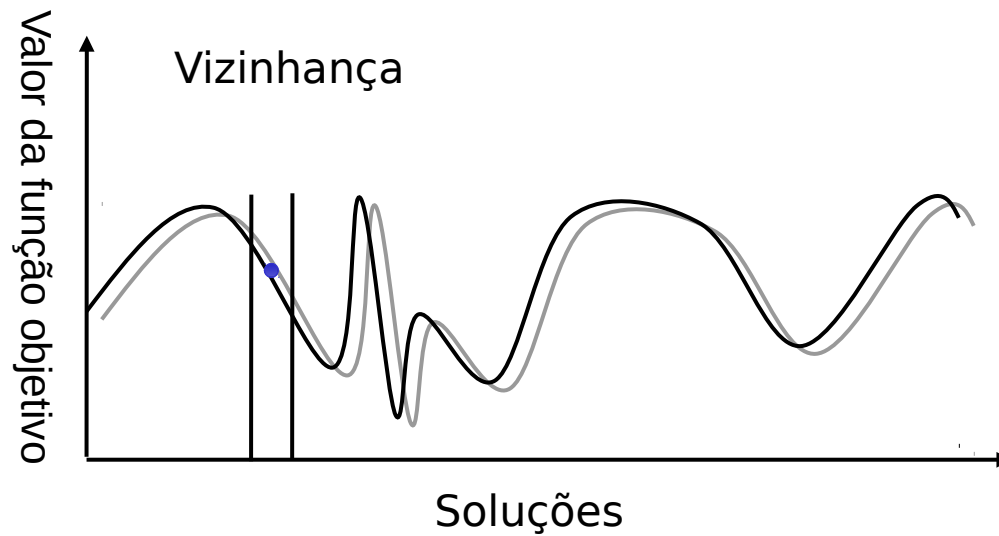
Busca local

- ▶ Espaço de soluções



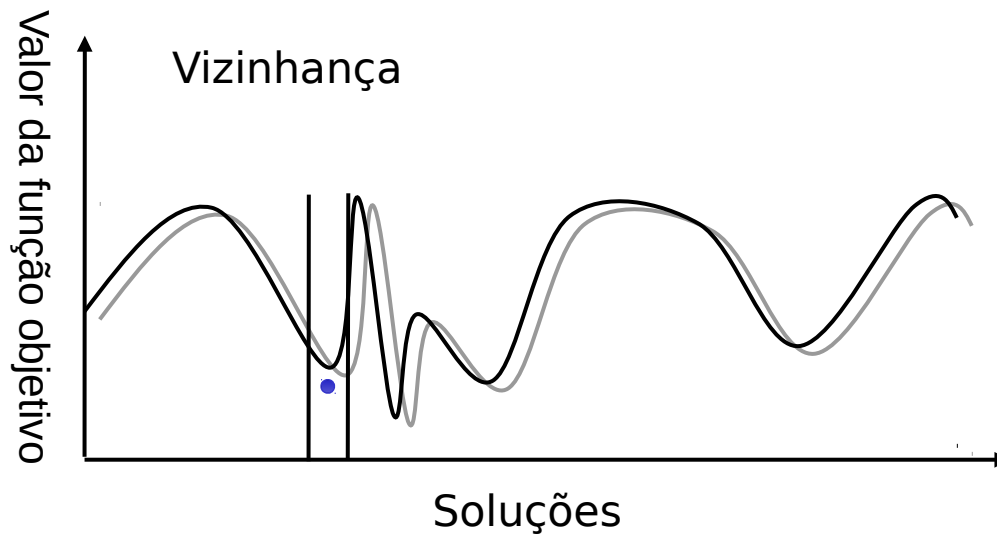
Busca local

- ▶ Espaço de soluções



Busca local

- ▶ Espaço de soluções



Busca local

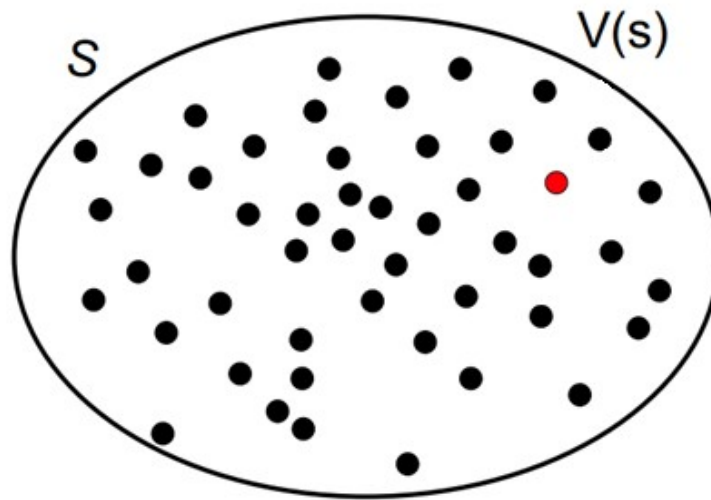
- Problema de otimização combinatória:
 $f(s^*) = \text{mínimo } \{f(s) : s \in S\}$
 S é um conjunto discreto de soluções
- Vizinhança: elemento que introduz a noção de proximidade entre as soluções de S .
- Uma vizinhança é um mapeamento que associa cada solução s a um subconjunto de soluções (**vizinhos**).
 $N(s) = \{s_1, s_2, \dots, s_k\}$: soluções vizinhas de s

Busca local

- Boas vizinhanças permitem representar de forma compacta o conjunto de soluções vizinhas de uma solução qualquer e percorrer (visitar, explorar) de maneira eficiente o conjunto de soluções.

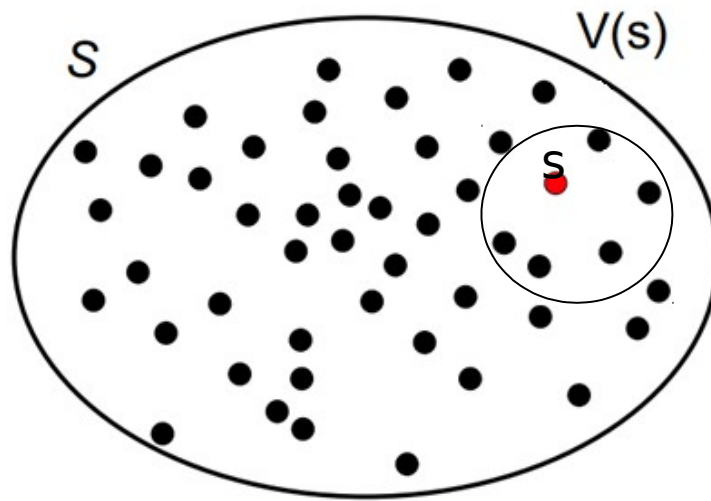
Busca local

- ▶ Vizinhaça:



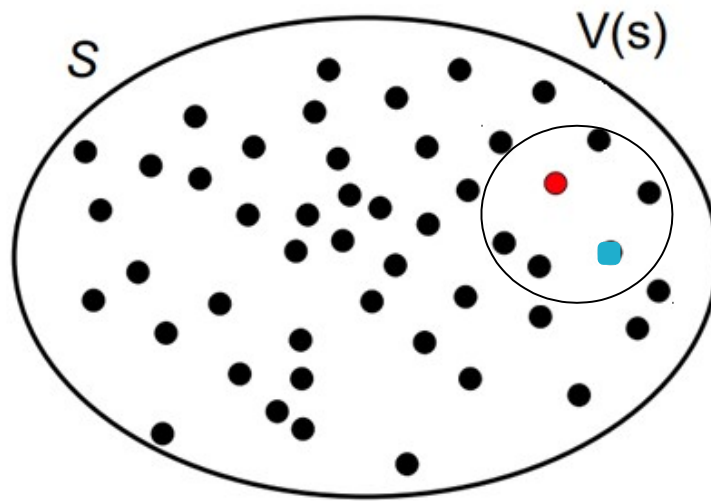
Busca local

- Vizinhança:

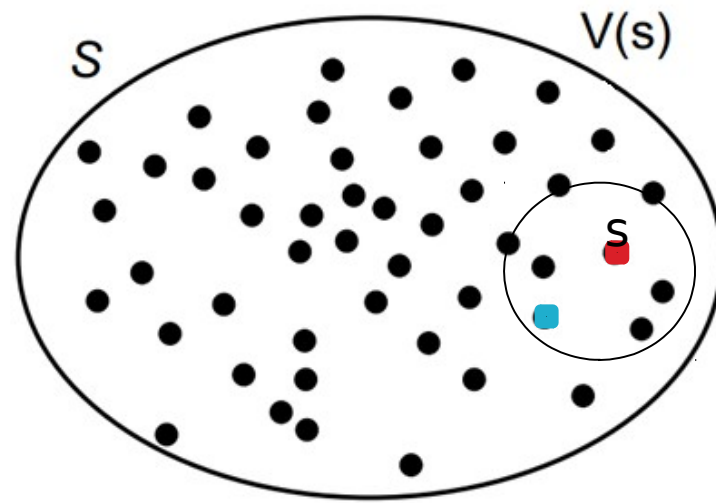


Busca local

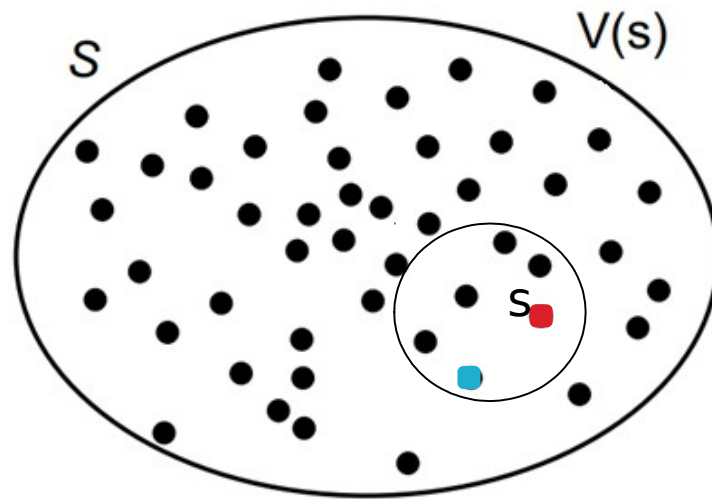
- Vizinhaça:



Busca local



Busca local



Vizinhança

- Problema combinatório

$$c(s^*) = \text{mínimo } \{c(s) : s \in S\}$$

S é um conjunto discreto de soluções

- Vizinhança

- elemento que introduz a noção de proximidade entre as soluções em S

- Uma vizinhança é um mapeamento

$$N: S \rightarrow 2^{|S|}$$

que define para cada solução $s \in S$ um conjunto $N(s) \subseteq S$ de soluções que estão, de certa forma, próximas de s

Vizinhança

- Boas vizinhanças permitem representar de forma compacta/eficiente o conjunto de soluções vizinhas a qualquer solução s
 - a escolha de uma boa vizinhança é fundamental para o sucesso de uma heurística
- O conjunto $N(s) = \{s_1, s_2, \dots, s_k\}$ é chamado de vizinhança de s , e cada s_i , $i = 1, \dots, k$ de vizinho de s
 - em outras palavras, a vizinhança $N(s)$ da solução s é um conjunto de soluções que podem ser atingidas a partir de s através de operações simples

Vizinhança

- Qualquer relação de vizinhança induz um grafo no espaço de busca
 - os vértices são as soluções e
 - existem arestas entre pares de vértices associados a soluções vizinhas

Vizinhança

- Espaço de busca: definido pelo conjunto de soluções S e por uma vizinhança N
- Representação por um grafo:
 - Nós \rightarrow soluções
 - Arestas \rightarrow soluções vizinhas

Vizinhança

- Muitas propriedades importantes da relação de vizinhança é refletida no grafo
 - muitas relações de vizinhança padrão são
 - simétricas
 - o grau de cada vértice corresponde ao número de vizinhos
 - em muitas vizinhanças todos os vértices possuem o mesmo grau
 - o grafo é regular

Vizinhança

- Existem padrões de relações de vizinhança que formam a base de muitas heurísticas de sucesso
 - incluir um elemento na solução
 - a vizinhança possui $O(n)$ vizinhos
 - retirar um elemento da solução
 - a vizinhança possui $O(n)$ vizinhos
 - incluir um elemento na solução e retirar um elemento da solução
 - a vizinhança possui $O(n^2)$ vizinhos
 - trocar a posição de dois elementos na solução (**swap**)
 - alterar a posição de um elemento (**shift**)

Vizinhança

Vizinhanças no espaço de permutações

Solução $\pi = (\pi_1, \dots, \pi_{i-1}, \pi_i, \pi_{i+1}, \dots, \pi_j, \dots, \pi_n)$

$$N_1(\pi) = \{(\pi_1, \dots, \pi_{i+1}, \pi_i, \dots, \pi_n) : i = 1, \dots, n-1\}$$

Vizinhos de $(1, 2, 3, 4) =$

$$i = 1 \Rightarrow \dots, \pi_1, \pi_2, \dots \Rightarrow (2, 1, 3, 4)$$

$$i = 2 \Rightarrow \dots, \pi_2, \pi_3, \dots \Rightarrow (1, 3, 2, 4)$$

$$i = 3 \Rightarrow \dots, \pi_3, \pi_4, \dots \Rightarrow (1, 2, 4, 3)$$

$$= \{(2, 1, 3, 4), (1, 3, 2, 4), (1, 2, 4, 3)\}$$

troca duas posições adjacentes

Vizinhança

$$N_2(\pi) = \{ (\pi_1, \dots, \pi_j, \dots, \pi_i, \dots, \pi_n) : \\ i = 1, \dots, n-1; j = i+1, \dots, n \}$$

Vizinhos de $(1,2,3,4) =$

$$i = 1, j = 2 \Rightarrow \dots, \pi_2, \dots, \pi_1, \dots \Rightarrow (2,1,3,4)$$

$$i = 1, j = 3 \Rightarrow \dots, \pi_3, \dots, \pi_1, \dots \Rightarrow (3,2,1,4)$$

$$i = 1, j = 4 \Rightarrow \dots, \pi_4, \dots, \pi_1, \dots \Rightarrow (4,2,3,1)$$

$$i = 2, j = 3 \Rightarrow \dots, \pi_3, \dots, \pi_2, \dots \Rightarrow (1,3,2,4)$$

$$i = 2, j = 4 \Rightarrow \dots, \pi_4, \dots, \pi_2, \dots \Rightarrow (1,4,3,2)$$

$$i = 3, j = 4 \Rightarrow \dots, \pi_4, \dots, \pi_3, \dots \Rightarrow (1,2,4,3)$$

$$= \{ (2,1,3,4), (1,3,2,4), (1,2,4,3), (3,2,1,4), (1,4,3,2), \\ (4,2,3,1) \}$$

troca dois elementos (swap)

Vizinhança

$$N_3(\pi) = \{ (\pi_1, \dots, \pi_{i-1}, \pi_{i+1}, \dots, \pi_j, \pi_i, \dots, \pi_n) : \\ i = 1, \dots, n-1; j = i+1, \dots, n \}$$

Vizinhos de $(1,2,3,4) =$

$$i = 1, j = 2 \Rightarrow \dots, \pi_0, \pi_2, \dots, \pi_2, \pi_1, \dots, \pi_n \Rightarrow (2,1,3,4)$$

$$i = 1, j = 3 \Rightarrow \dots, \pi_0, \pi_2, \dots, \pi_3, \pi_1, \dots, \pi_n \Rightarrow (2,3,1,4)$$

$$i = 1, j = 4 \Rightarrow \dots, \pi_0, \pi_2, \dots, \pi_4, \pi_1, \dots, \pi_n \Rightarrow (2,3,4,1)$$

$$i = 2, j = 3 \Rightarrow \dots, \pi_3, \pi_3, \dots, \pi_3, \pi_2, \dots, \pi_n \Rightarrow (1,3,2,4)$$

$$i = 2, j = 4 \Rightarrow \dots, \pi_1, \pi_3, \dots, \pi_4, \pi_2, \dots, \pi_n \Rightarrow (1,3,4,2)$$

$$i = 3, j = 4 \Rightarrow \dots, \pi_2, \pi_4, \dots, \pi_4, \pi_3, \dots, \pi_n \Rightarrow (1,2,4,3)$$

$$= \{ (2,1,3,4), (2,3,1,4), (2,3,4,1), (1,3,2,4), (1,3,4,2), \\ (1,2,4,3) \}$$

altera a posição de um elemento (shift)

Vizinhança: exemplo 1

- Espaço de busca
 - definido pelo conjunto de soluções S e por uma vizinhança N
- permutações com a vizinhança N_1

$$N_1(\pi) = \{ (\pi_1, \dots, \pi_{i+1}, \pi_i, \dots, \pi_n) : i = 1, \dots, n-1 \}$$

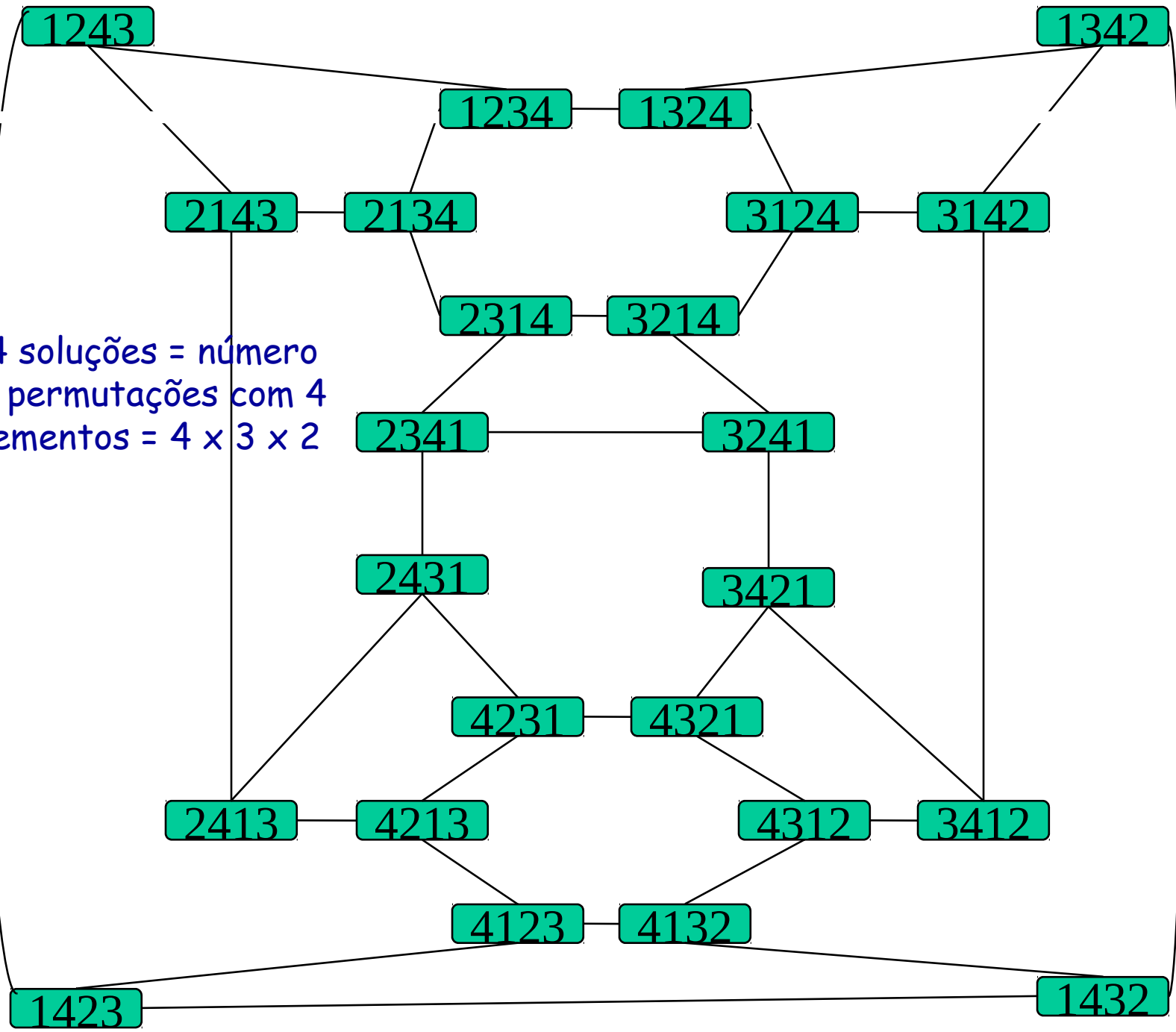
Vizinhos de

$$(1, 2, 3, 4) = \{ (2, 1, 3, 4), (1, 3, 2, 4), (1, 2, 4, 3) \}$$

$$(1, 3, 2, 4) = \{ (3, 1, 2, 4), (1, 2, 3, 4), (1, 3, 4, 2) \}$$

$$(1, 2, 4, 3) = \dots$$

24 soluções = número
de permutações com 4
elementos = $4 \times 3 \times 2$



Vizinhança: exemplo 2

- Vetores de pertinência 0-1 com a vizinhança N_4

$$v = (v_1, \dots, v_i, \dots, v_n)$$

$$N_4(v) = \{ (v_1, \dots, 1-v_i, \dots, v_n) : i = 1, \dots, n \}$$

Vizinhos de $(1,0,1,1) =$

$$i = 1 \Rightarrow (0,0,1,1)$$

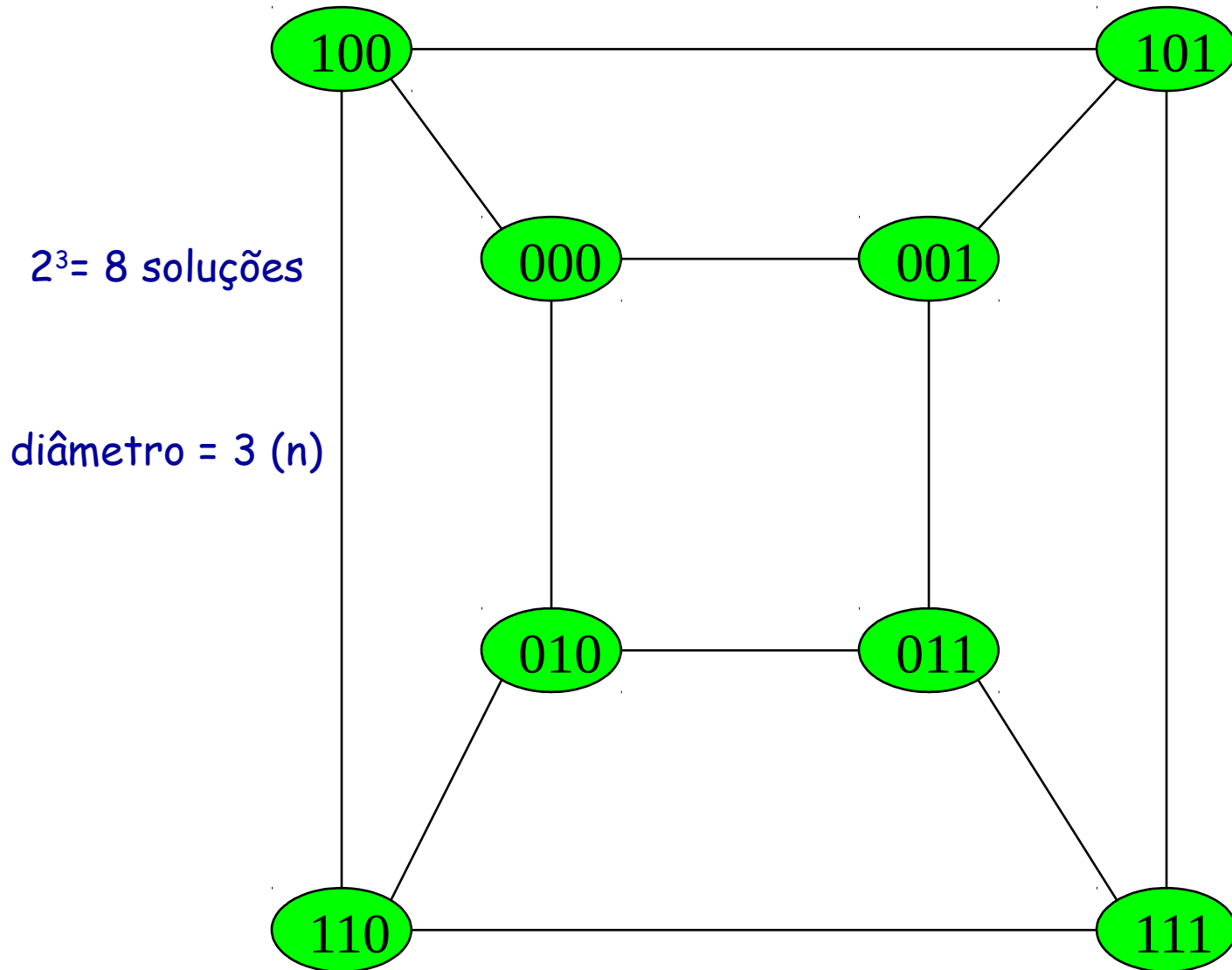
$$i = 2 \Rightarrow (1,1,1,1)$$

$$i = 3 \Rightarrow (1,0,0,1)$$

$$i = 4 \Rightarrow (1,0,1,0)$$

$$= \{ (0,0,1,1), (1,1,1,1), (1,0,0,1), (1,0,1,0) \}$$

Vizinhança

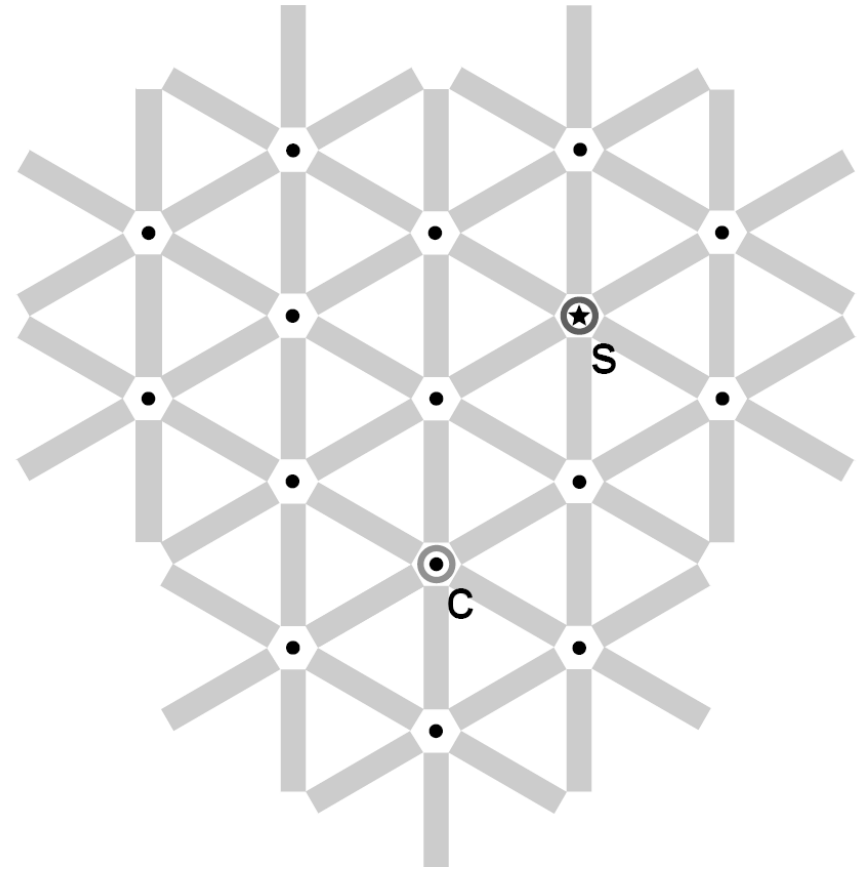


Vizinhança

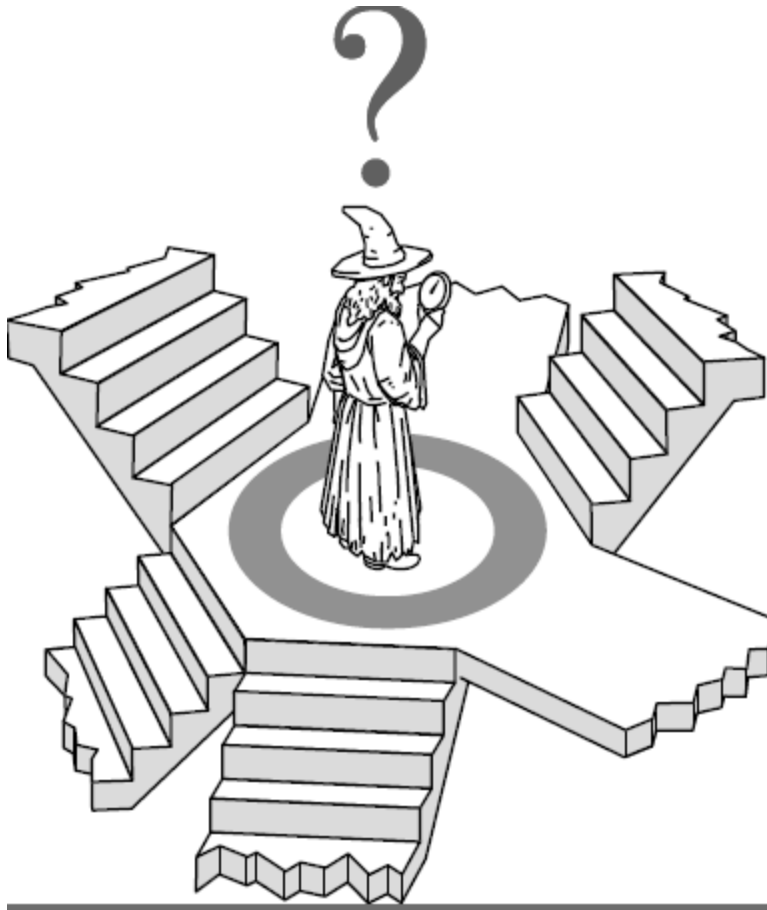
- distância entre duas soluções
 - número de soluções visitadas ao longo de um caminho mais curto entre elas
- diâmetro
 - distância entre duas das soluções mais afastadas
 - informação sobre o pior caso no número de movimentos para se chegar a solução (ótima) partindo-se de pontos (vértices) arbitrários no espaço de busca

Busca Local

- Visão Global
 - espaço de busca
 - vértices: soluções candidatas
 - *s*: solução ótima
 - *c*: posição corrente na busca
 - vizinhos estão conectados por linhas



Busca local



- Visão Local
 - em cada passo da busca o processo de busca move para uma posição vizinha escolhida com base somente em informações locais

Busca local

- Tipicamente os componentes
 - espaço de busca, conjunto de soluções e relação de vizinhança
 - fornecem a base de muitos métodos heurísticos de busca local
- Entretanto, baseados em uma dada definição de
 - um espaço de busca, um conjunto de soluções e uma relação de vizinhança, um vasto conjunto de estratégias de busca especificadas pela definição de **solução inicial** e passo da busca (**movimento**) pode ser derivada

Busca local

- Definições

- passo da busca (movimento)
 - um par de soluções vizinhas s e s'
 - s pode ser alcançado de s' , e vice-versa
- trajetória de busca (caminho no espaço de busca)
 - sequência finita de posições no espaço de busca (soluções)
 - onde duas soluções consecutivas quaisquer são vizinhas

Busca local

- Definições
 - estratégia de busca
 - especificada pela definição de solução inicial e movimento
 - de alguma forma, independente da instância do problema
 - em geral, qualquer estratégia de busca corresponde a um caminho no grafo de vizinhança

Busca local

- Estratégia de Melhoria Iterativa
 - estratégia que guia a busca na direção de melhorar a qualidade da solução corrente
 - dois critérios básicos de seleção são
 - primeira-melhoria (first-improvement)
 - seleciona qualquer (eventualmente a primeira) solução que aprimora a solução corrente, na vizinhança
 - descida mais rápida (best-improvement)
 - seleciona a melhor solução entre todas as soluções da vizinhança

Busca local

- Função de avaliação
 - mecanismo usado para guiar a busca
 - função que mapeia soluções candidatas de uma instância de um dado problema a um valor (número real) de tal forma que o ótimo global corresponda a solução ótima
 - é usada para **rankear** soluções candidatas na vizinhança da solução corrente
 - tipicamente é dependente do problema
 - escolha da função de avaliação, de alguma forma, depende do espaço de soluções, conjunto de soluções e vizinhança

Busca local

- Função de avaliação x função de otimização
 - função de avaliação
 - parte do algoritmo de busca local
 - função de otimização
 - parte do problema de otimização
 - frequentemente, em algoritmos para problemas de otimização combinatória
 - a função de avaliação corresponde ao que se deseja otimizar
 - entretanto, as vezes, funções diferentes podem guiar melhor a busca
- na literatura, raramente é feita a distinção entre função de avaliação e função objetivo

Busca local - melhoria iterativa

procedure melhoria-iterativa-first-improvement(s_0)

$s \leftarrow s_0$;

melhoria \leftarrow .verdadeiro.

while melhoria do

 melhoria \leftarrow .falso.

 for-all $s' \in N(s)$ e melhoria = .falso. do

 if $f(s') < f(s)$ then

$s \leftarrow s'$;

 melhoria \leftarrow .verdadeiro.

 end-if

 end-for-all

end-while

return s

end melhoria-iterativa-first-improvement

a cada iteração, seleciona qualquer (eventualmente a primeira) solução da vizinhança que aprimora a solução corrente

termina quando não existe vizinho que melhore a solução

Hill Climbing (melhoria-iterativa-first-improvement)

- Uma solução do PCV (permutação)

S: 1-2-3-4-5-1

Custo: 17

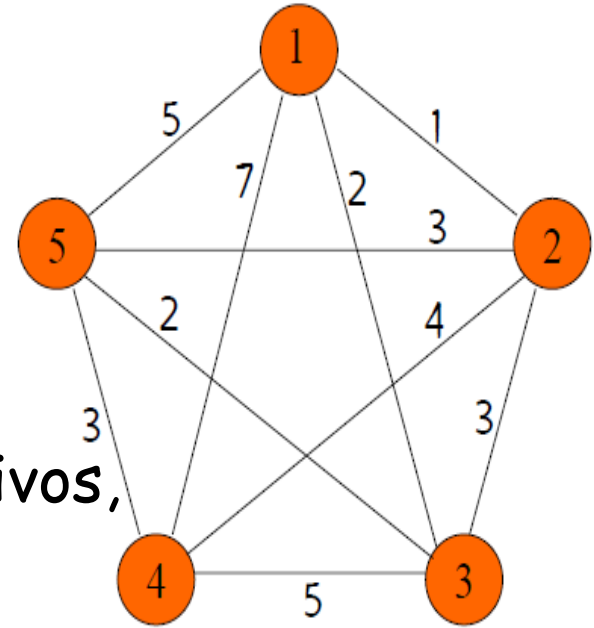
- A vizinhança de s é formada pela troca de qualquer par de nós sucessivos, conservando a origem.

s : 1-2-3-4-5-1 (17)

$s=s'$: 1-2-3-~~5~~-~~4~~-1 (16) $\rightarrow c(s') < c(s)$ então $s=s'$

s' : 1-~~3~~-~~2~~-5-4-1 (18) $\rightarrow c(s') > c(s)$ fim

- Ótimo local s : 1-2-3-5-4-1 (16)



Busca local - melhoria iterativa

procedure descida-mais-rápida(s_0)

$s \leftarrow s_0$; melhoria \leftarrow .verdadeiro.

while melhoria **do**

 melhoria \leftarrow .falso.; $f_{\min} \leftarrow +\infty$

for-all $s' \in N(s)$ **do**

if $f(s') < f_{\min}$ **then**

$s_{\min} \leftarrow s'$; $f_{\min} \leftarrow f(s')$

end-if

end-for-all

if $f_{\min} < f(s)$ **then**

$s \leftarrow s_{\min}$; melhoria \leftarrow .verdadeiro.

end-if

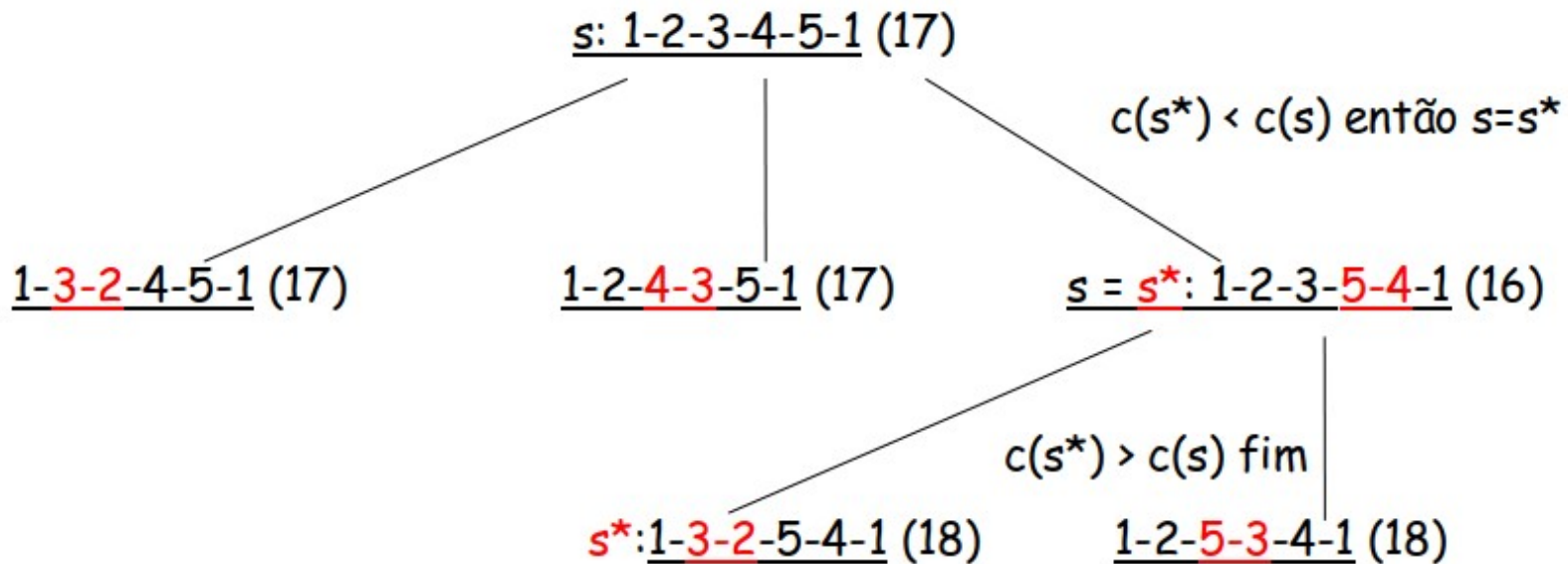
end-while

return s

end descida-mais-rápida

seleciona a melhor solução
(que aprimora a solução
corrente) da vizinhança

Steepest Descent (melhoria-iterativa-best-improvement)



Ótimo local $s: 1-2-3-5-4-1$ (16)

Busca local

- Ótimo local
 - solução tão boa ou melhor do que qualquer das soluções vizinhas
- Problema de minimização
 - s^+ é um ótimo local
 - $\Uparrow \Downarrow$
 - $c(s^+) \leq c(s), \forall s \in N(s^+)$
- Ótimo global ou solução ótima S^*
 - $c(s^*) \leq c(s), \quad \forall s \in F$

Busca local

- Atualizações incrementais (valor delta)
 - ideia chave
 - após cada passo da busca, calcular o efeito das diferenças entre a solução corrente s e a solução vizinha s' no valor da função de avaliação
 - valores da função de avaliação, muitas vezes, consistem de contribuições independentes dos componentes da solução
 - consequentemente o valor de s' pode ser calculado de forma eficiente usando-se o valor de s , através das diferenças entre s e s' em termos de componentes da solução
 - questão fundamental para a implementação eficiente de algoritmos de busca local

Busca local

- Dificuldades
 - término prematuro no primeiro ótimo local encontrado
 - é comum acontecer
 - a solução corrente não é suficientemente boa
 - sensível à solução de partida
 - sensível à vizinhança escolhida
 - sensível à estratégia de busca
 - pode exigir um número exponencial de iterações!

Busca local

- Escolhas importantes (questões fundamentais)
 - solução inicial viável
 - as vezes é conveniente executar a busca partindo de diferentes soluções iniciais
 - neste caso, precisa-se decidir quantas pontos de partida e como distribuí-los

Busca local

- Escolhas importantes (questões fundamentais)
 - definição da vizinhança para o problema específico
 - geralmente esta escolha é guiada pela intuição pois não existe teoria disponível para funcionar como "guia"
 - existe um trade off entre vizinhanças pequenas e vizinhanças grandes
 - uma vizinhança grande "promete" fornecer melhores ótimos locais
 - » porém gastará mais tempo
 - espera-se então que poucas delas possam ser exploradas em um determinado tempo
 - geralmente, o diâmetro do grafo de uma vizinhança grande é menor do que o de uma vizinhança menor
 - » potencialmente o caminho da busca pode explorar mais regiões do espaço de busca

Busca local

- Escolhas importantes (questões fundamentais)
 - definição da vizinhança para o problema específico
 - idealmente o tamanho seria aquele para o qual qualquer solução candidata que seja um ótimo local, seja também um ótimo global
 - vizinhanças exatas
 - geralmente de tamanho exponencial em relação ao tamanho do problema
 - o que é melhor, poucas vizinhanças grandes ou mais vizinhanças menores?
 - esta questão e outras similares, geralmente são respondidas de forma experimental

Busca local

- Escolhas importantes (questões fundamentais)
 - complexidade de cada iteração
 - proporcional ao tamanho da vizinhança
 - a complexidade de tempo de uma iteração de uma busca local deve ser polinomial em relação ao tamanho do problema
 - mesmo assim, dependendo do tamanho do problema, tempo quadrático ou cúbico pode ser proibitivo
 - eficiência depende da forma como é calculada a variação da função objetivo para cada solução vizinha
 - algoritmos eficientes são capazes de recalcular as variações de modo a atualizá-las quando a solução corrente se modifica
 - evitando cálculos repetitivos e desnecessários da função objetivo

Busca local

- Extensões para contornar algumas dificuldades da busca local
 - redução da vizinhança
 - investigar um subconjunto da vizinhança da solução corrente
 - por exemplo, para o TSP, usar lista de candidatos
 - para cada vértice incluir na lista um número limitado dos vizinhos mais próximos, ordenados de forma crescente pelo peso da aresta
 - o passo da busca fica limitado a considerar somente arestas que conectam o vértice i com um dos vértices na lista de candidatos de i
 - intuição: soluções de qualidade incluem arestas de tamanho pequeno

Busca local

- Extensões para contornar algumas dificuldades da busca local (continuação)
 - multi-partida
 - repetir a busca local a partir de diferentes soluções sempre quando encontrar um ótimo local
 - permite movimento que não melhora a solução
 - quando encontrar um ótimo local, permite a seleção de soluções candidatas com valor igual ou pior

Busca local

- Extensões para contornar algumas dificuldades da busca local (continuação)
 - multi-vizinhança
 - considera mais de uma vizinhança
 - ao atingir um ótimo local com relação a uma vizinhança, inicia uma outra busca local empregando outra vizinhança
 - o algoritmo termina quando a solução corrente é um ótimo local em relação a todas as vizinhanças empregadas

Intensificação versus Diversificação

- A utilização de escolhas aleatórias como parte do processo de busca local
 - pode levar a uma melhoria significativa na performance e robustez do algoritmo
- Por outro lado, é necessário balancear componentes
 - aleatórios e
 - direcionados ao objetivo da estratégia de busca

intensificação versus diversificação

Intensificação versus Diversificação

- Intensificação
 - estratégia de busca que objetiva melhorar
 - a qualidade da solução de forma gulosa ou
 - as chances de encontrar uma solução no futuro próximo explorando, por exemplo, o caminho dado pela função de avaliação

Intensificação versus Diversificação

- Diversificação
 - estratégia de busca que
 - tenta prevenir a estagnação da busca certificando-se que o processo de busca consiga uma cobertura razoável quando explorando o espaço de busca e não fique estagnado em regiões relativamente confinadas que não possuam soluções de qualidade suficientemente boas

Intensificação versus Diversificação

- Existe uma grande variedade de técnicas que combinam **intensificação** e **diversificação**
 - ao mesmo tempo que o resultado de algoritmos que utilizam essas técnicas funcionam bem na prática
 - tipicamente, o seu comportamento não é bem entendido
 - aplicação com sucesso é, na maioria das vezes, baseada em intuição e experiência
 - ao invés de princípios ou **insights** teóricos ou empíricos
 - conhecimento sobre o problema é fundamental para conseguir performance de qualidade e robustez