



CAP 254

Otimização Combinatória

Professor: **Dr. L.A.N. Lorena**

Assunto: Metaheurísticas

Antonio Augusto Chaves



Conteúdo

C01 – Simulated Annealing (20/11/07).

C02 – Busca Tabu (22/11/07).

C03 – Colônia de Formigas (27/11/07).

C04 - GRASP e VNS (29/11/07).

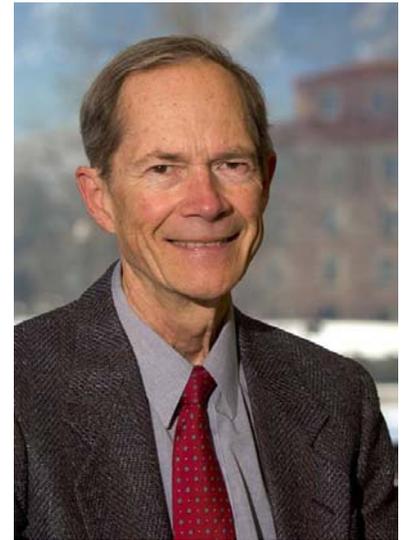
C05 – Metaheurísticas Híbridas – CS (04/12/07).

Busca Tabu (Tabu Search)



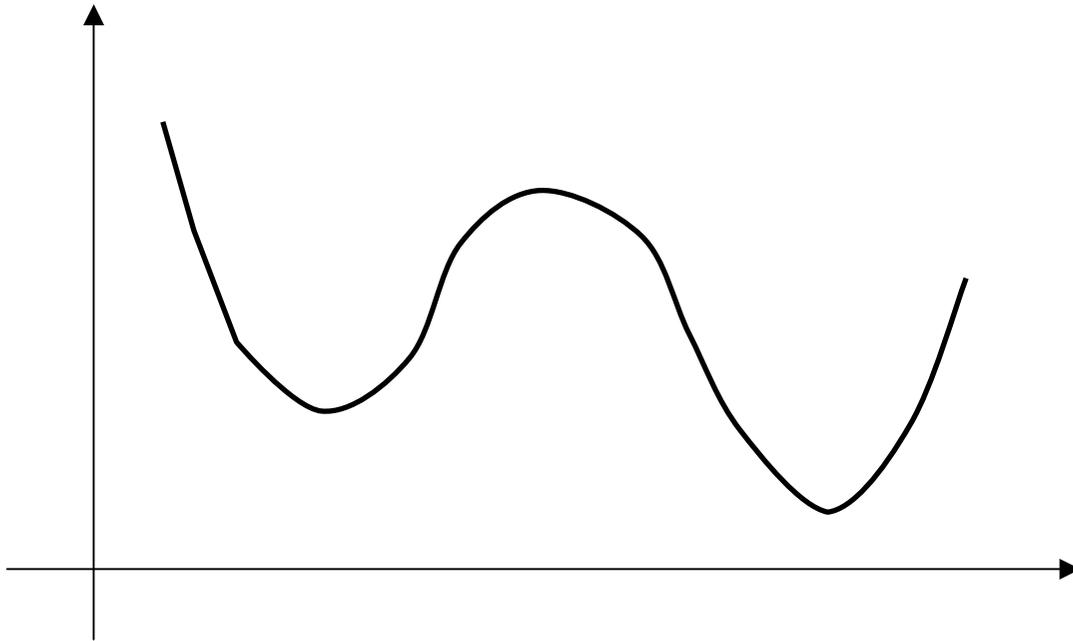
Busca Tabu

- Proposto por Fred Glover
 - "Future Paths for Integer Programming and Links to Artificial Intelligence," *Computers and Operations Research*, Vol. 13, No. 5, 533-549, 1986.
- Método de **busca local**
 - explorar o espaço de soluções **movendo-se** de uma solução para outra que seja seu **melhor** vizinho.
 - estrutura de **memória** para armazenar as soluções geradas (ou características dessas)
 - essas características possibilitam Busca Tabu **escapar de ótimos locais**





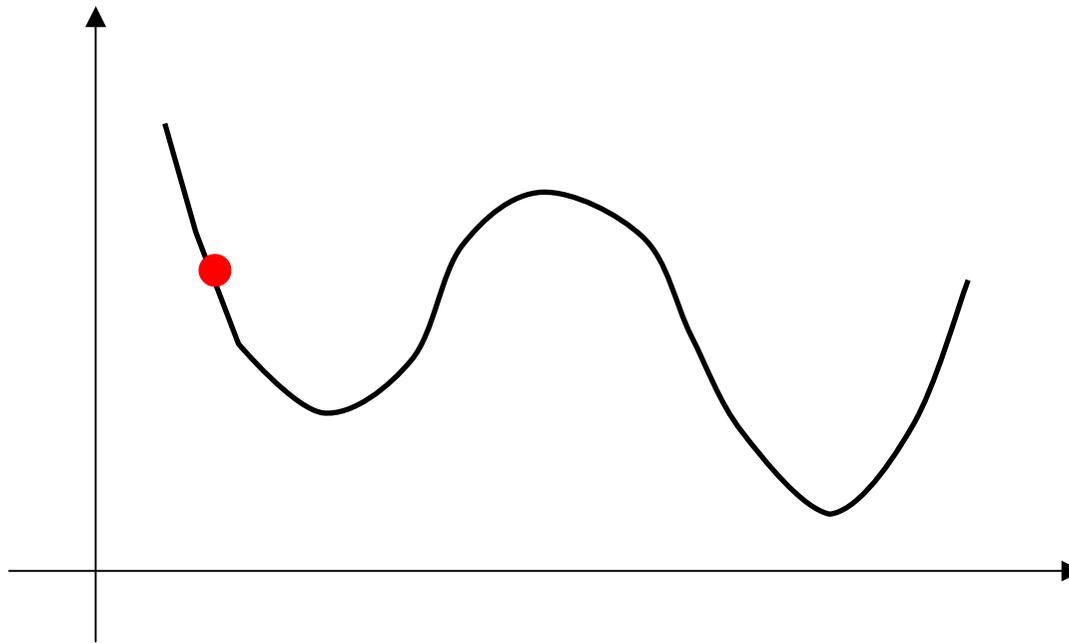
Busca Tabu





Busca Tabu

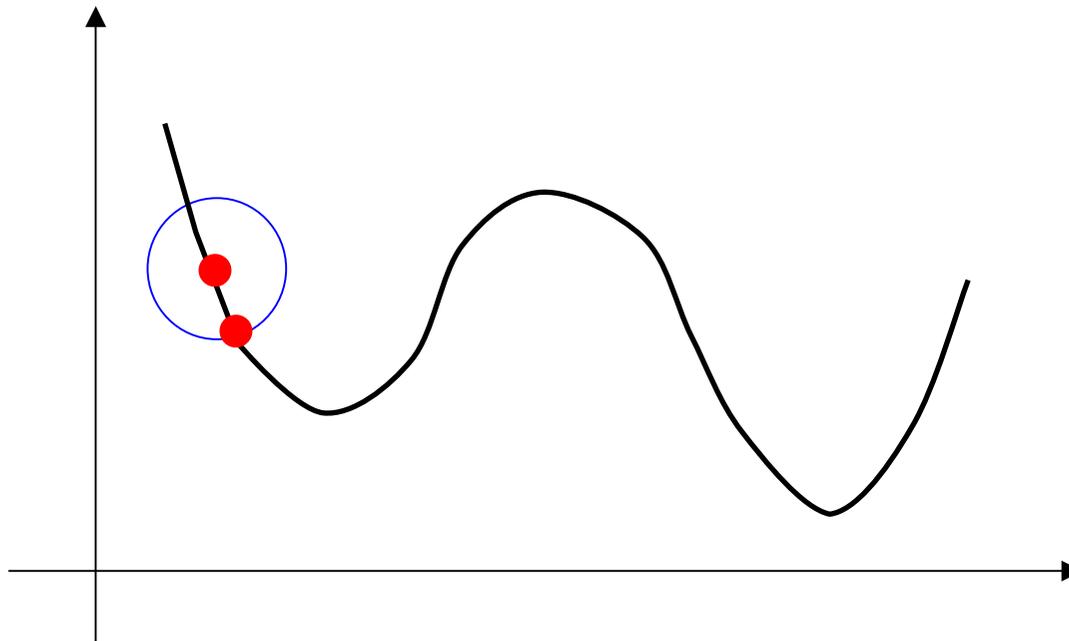
- 1ª Idéia: Utilizar Heurística de Descida





Busca Tabu

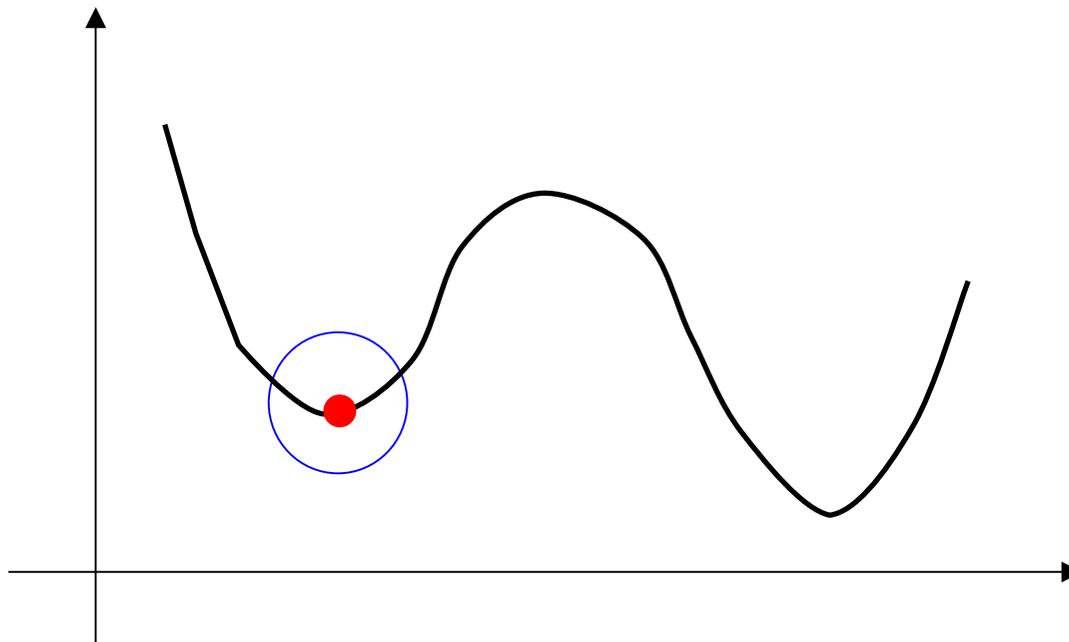
- 1ª Idéia: Utilizar Heurística de Descida





Busca Tabu

- 1ª Idéia: Utilizar Heurística de Descida

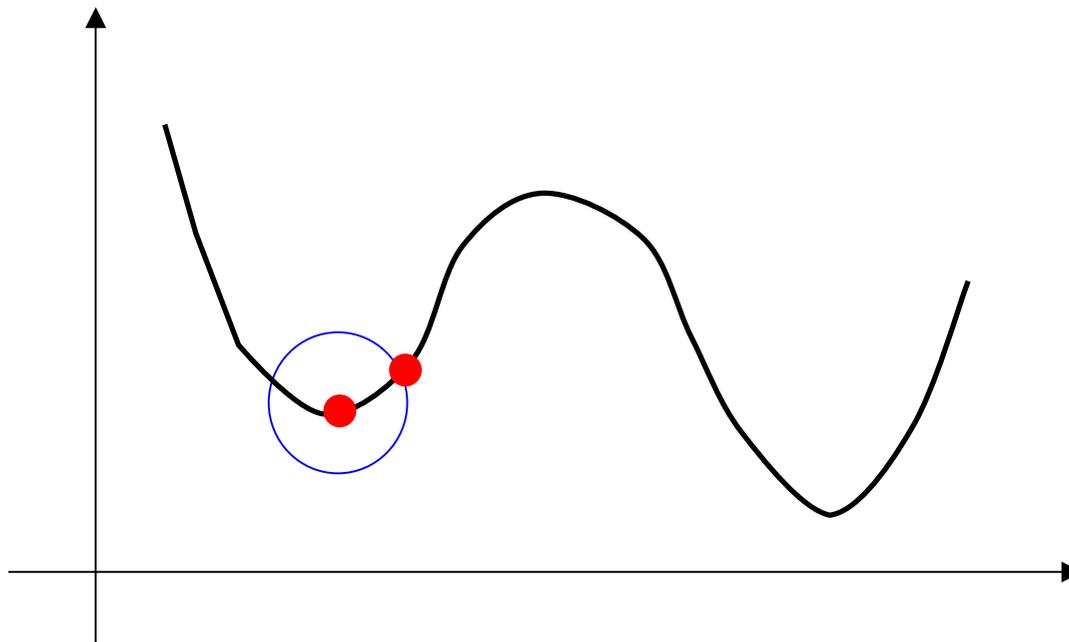


Problema: Fica-se preso no primeiro ótimo local



Busca Tabu

- 2ª Idéia: Mover para o Melhor Vizinho

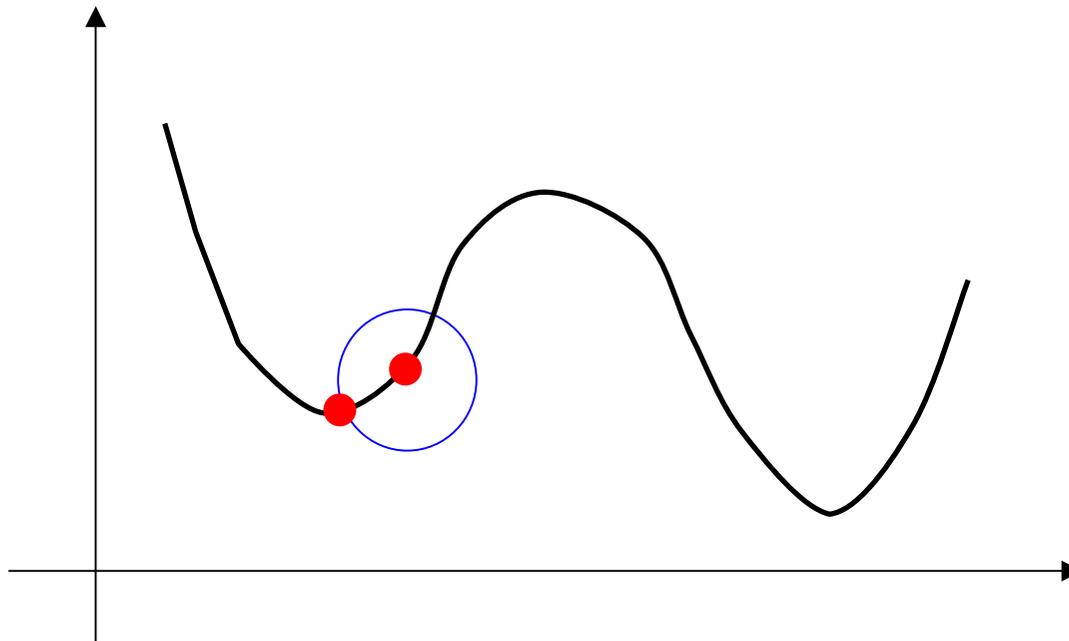


O melhor vizinho pode ser de piora!



Busca Tabu

- 2ª Idéia: Mover para o Melhor Vizinho

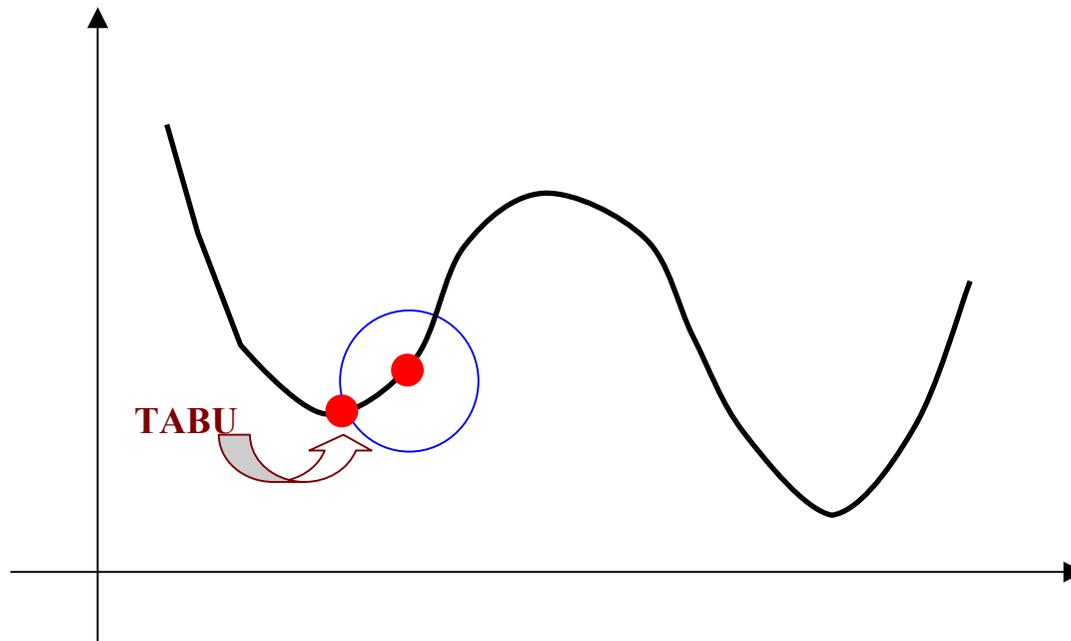


Problema: Ciclagem



Busca Tabu

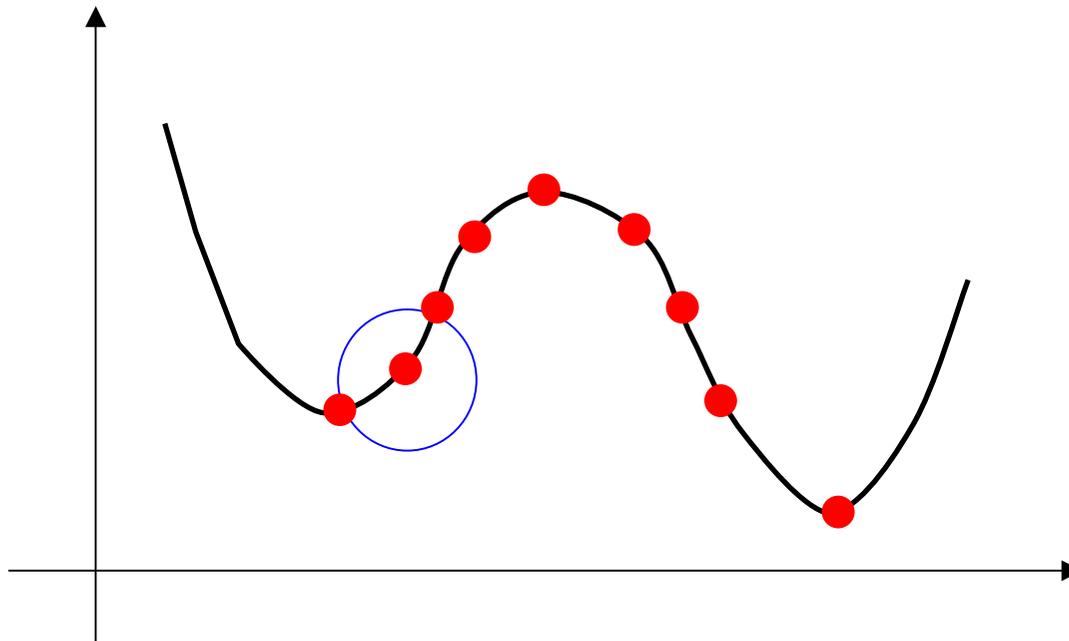
- 3ª Idéia: Criar uma Lista Tabu





Busca Tabu

- 3ª Idéia: Criar uma Lista Tabu





Problemas com uma Lista Tabu de soluções

- É computacionalmente inviável armazenar **todas** as soluções geradas!
 - Idéia: Armazenar apenas as últimas $|T|$ soluções geradas
 - Observação: Uma lista com as $|T|$ últimas soluções evita ciclos de até $|T|$ iterações
 - Problema: Pode ser inviável armazenar $|T|$ soluções e testar se uma solução está ou não na Lista Tabu
 - Idéia: Criar uma Lista Tabu de **movimentos reversos**
- Problema: Uma Lista Tabu de movimentos pode ser muito **restritiva** (impede o retorno a uma solução já gerada anteriormente e também a outras soluções ainda não geradas)



Busca Tabu

- 4ª Idéia: Critério de Aspiração
 - ✓ Retirar o *status* tabu de um movimento sob determinadas circunstâncias
 - ✓ Exemplo: aceitar um movimento, mesmo que tabu, se ele *melhorar* o valor da função objetivo global (**Critério de aspiração por objetivo**)
 - ✓ **Aspiração por default**: Realizar o movimento tabu mais *antigo* se todos os possíveis movimentos forem tabus.



Busca Tabu

- Busca Tabu começa a partir de uma **solução inicial** s_0 qualquer
- Um algoritmo Busca Tabu explora, a cada iteração, um **subconjunto** V da vizinhança $N(s)$ da solução corrente s .
- O membro s' de V com **melhor valor** nessa região segundo a função $f(.)$ torna-se a nova solução corrente mesmo que s' seja **pior** que s , isto é, que $f(s') > f(s)$ para um problema de minimização.
- O critério de escolha do melhor vizinho é utilizado para **escapar** de um **ótimo local**.
- Porém, esta estratégia pode fazer com que o algoritmo **cicle**, isto é, que retorne a uma solução já gerada anteriormente.



Busca Tabu

- Para evitar que isto ocorra, existe uma **lista tabu T** , a qual é uma lista de movimentos proibidos.
- A lista tabu clássica contém os **movimentos reversos** aos últimos $|T|$ movimentos realizados (onde $|T|$ é um parâmetro do método) e funciona como uma **fila de tamanho fixo**, isto é, quando um novo movimento é adicionado à lista, o mais antigo sai.
- Assim, na exploração do subconjunto V da vizinhança $N(s)$ da solução corrente s , ficam **excluídos da busca** os vizinhos s' que são obtidos de s por **movimentos m** que constam na lista tabu.



Busca Tabu

- A lista tabu **reduz** o risco de **ciclagem**
 - garantindo o não retorno, por $|T|$ iterações, a uma solução já visitada anteriormente;
 - Mas, também pode **proibir** movimentos para soluções que ainda não foram visitadas.
 - **função de aspiração**, que é um mecanismo que retira, sob certas circunstâncias, o *status* tabu de um movimento.
- Para cada possível valor v da função objetivo existe um nível de aspiração $A(v)$: uma solução s' em V pode ser gerada se $f(s') < A(f(s))$, mesmo que o movimento m esteja na lista tabu.
- A função de aspiração A é tal que, para cada valor v da função objetivo, retorna outro valor $A(v)$, que representa o valor que o algoritmo aspira ao chegar de v .



Busca Tabu

- Um exemplo simples de aplicação desta idéia de **aspiração** é considerar $A(f(s)) = f(s^*)$ onde s^* é a melhor solução encontrada até então. Neste caso, aceita-se um movimento tabu somente se ele conduzir a um vizinho melhor que s^* (**aspiração por objetivo**).
- Esse critério se fundamenta no fato de que soluções melhores que a solução s^* corrente, ainda que geradas por movimentos tabu, não foram visitadas anteriormente, evidenciando que a lista de movimentos tabu pode impedir não somente o retorno a uma solução já gerada anteriormente mas também a outras soluções ainda não geradas.



Busca Tabu

- Duas regras são normalmente utilizadas de forma a **interromper** o procedimento.
 - Pela primeira, pára-se quando é atingido um certo **número máximo de iterações sem melhora** no valor da melhor solução.
 - Pela segunda, quando o valor da melhor solução chega a um **limite inferior conhecido** (ou próximo dele). Esse segundo critério evita a execução desnecessária do algoritmo quando uma solução ótima é encontrada ou quando uma solução é julgada suficientemente boa.
- Os **parâmetros** principais de controle do método de Busca Tabu são
 - a cardinalidade $|T|$ da lista tabu
 - a função de aspiração A
 - a cardinalidade do conjunto V de soluções vizinhas testadas em cada iteração
 - $BTmax$, o número máximo de iterações sem melhora no valor da melhor solução.



Procedimento Busca Tabu

procedimento *BT*

1. Seja s_0 solução inicial;
 2. $s^* \leftarrow s_0$; {Melhor solução obtida até então}
 3. Iter $\leftarrow 0$; {Contador do número de iterações}
 4. MelhorIter $\leftarrow 0$; {Iteração mais recente que forneceu s^* }
 5. Seja BTmax o número máximo de iterações sem melhora em s^* ;
 6. T $\leftarrow \emptyset$; {Lista Tabu}
 7. Inicialize a função de aspiração A;
 8. **enquanto** (Iter – MelhorIter \leq BTmax) **faça**
 9. Iter \leftarrow Iter + 1;
 10. Seja $s' \leftarrow s \oplus m$ o melhor elemento de $V \subseteq N(s)$ tal que o movimento m não seja tabu ($m \notin T$)
 ou s' atenda a condição de aspiração ($f(s') < A(f(s))$);
 11. Atualize a Lista Tabu T;
 12. $s \leftarrow s'$;
 13. **se** $f(s) < f(s^*)$ **então**
 14. $s^* \leftarrow s$;
 15. MelhorIter \leftarrow Iter ;
 16. **fim-se**;
 17. Atualize a função de aspiração A;
 18. **fim-enquanto**;
 19. **Retorne** s^* ;
- fim** *BT*;



Busca Tabu aplicada ao Problema da Mochila

Seja uma mochila de capacidade $b = 23$

Objeto (j)	1	2	3	4	5
Peso (w_j)	4	5	7	9	6
Benefício (p_j)	2	2	3	4	4

Representação de uma solução: $s = (s_1, s_2, \dots, s_5)$, onde $s_j \in \{0, 1\}$

Movimento $m =$ troca no valor de um bit

Lista tabu = $\{ \langle \text{posição do bit alterado} \rangle \}$

$|T| = 1;$

$BT_{\max} = 1;$

Aspiração por objetivo.



Busca Tabu aplicada ao Problema da Mochila

- Função de Avaliação:

$$f(s) = \sum_{j=1}^n p_j s_j - \alpha \times \max\{0, \sum_{j=1}^n w_j s_j - b\}$$

- **Passo 0:** Seja uma solução inicial qualquer, por exemplo:

$$s = (01010)$$

$$f(s) = 6$$

Peso corrente da mochila = 14

Lista tabu = $T = \emptyset$;

Melhor solução até então: $s^* = (01010)$ e $f(s^*) = 6$

$Iter = 0$; $MelhorIter = 0$;



Passo 1: Devemos, agora, analisar todos os vizinhos de s e calcular a função de avaliação deles

Vizinhos de s	Peso dos vizinhos de s	Benefício dos vizinhos de s	$f(s')$
$(11010)^t$	18	8	8
$(00010)^t$	9	4	4
$(01110)^t$	21	9	9
$(01000)^t$	5	2	2
$(01011)^t$	20	10	10

Melhor vizinho: $s' = (01011)$, com $f(s') = 10$

Como s' é o melhor vizinho de s , então $s \leftarrow s'$, isto é, a nova solução corrente passa a ser: $s = (01011)$

Lista tabu = $T = \{5\}$ (indicando que o bit da quinta posição não pode ser modificado, a não ser que o critério de aspiração seja satisfeito)

Melhor solução até então: $s^* = (01011)$ e $f(s^*) = 10$ (pois $f(s') > f(s^*)$)

$Iter = 1$; $MelhorIter = 1$;

Como $(Iter - MelhorIter) = (1 - 1) = 0 \leq BTmax = 1$, então o procedimento de exploração do espaço de soluções deve continuar.



Passo 2: Determinemos, agora, o melhor vizinho de $s = (01011)$:

Vizinhos de s	Peso dos vizinhos de s	Benefício dos vizinhos de s	$f(s')$
$(11011)^t$	24	12	-3
$(00011)^t$	15	8	8
$(01111)^t$	27	13	-47
$(01001)^t$	11	6	6
$(01010)^t$	14	6	6

Melhor vizinho: $s' = (00011)$, com $f(s') = 8$

Como s' é o melhor vizinho de s , então $s \leftarrow s'$ (mesmo sendo $f(s')$ pior que $f(s)$), isto é, a nova solução corrente passa a ser: $s = (00011)$

Lista tabu = $T = \{2\}$ (observa-se que, como a cardinalidade da lista tabu foi fixada em um, então o movimento proibido anterior sai e entra o novo movimento proibido, isto é, o bit da segunda posição não pode ser modificado, a não ser que o critério de aspiração seja satisfeito)

Melhor solução até então: $s^* = (01011)$ e $f(s^*) = 10$

$Iter = 2$; $MelhorIter = 1$;

Como $(Iter - MelhorIter) = (2 - 1) = 1 \leq BTmax = 1$, então o BT continua.



Passo 3: Determinemos, agora, o melhor vizinho de $s = (00011)$

Vizinhos de s	Peso dos vizinhos de s	Benefício dos vizinhos de s	$f(s')$
$(\mathbf{1}0011)^t$	19	10	10
$(0\mathbf{1}011)^t$	20	10	10
$(00\mathbf{1}11)^t$	22	11	11
$(000\mathbf{0}1)^t$	6	4	4
$(0001\mathbf{0})^t$	9	4	4

Melhor vizinho: $s' = (00111)$, com $f(s') = 11$

Como s' é o melhor vizinho de s , então $s \leftarrow s'$, isto é, a nova solução corrente passa a ser: $s = (00111)$

Lista tabu = $T = \{3\}$ (indicando que o bit da terceira posição não pode ser modificado, a não ser que o critério de aspiração seja satisfeito)

Melhor solução até então: $s^* = (00111)$ e $f(s^*) = 11$ (pois $f(s') > f(s^*)$)

$Iter = 3$; $MelhorIter = 3$;

Como $(Iter - MelhorIter) = (3 - 3) = 0 \leq BTmax = 1$, então o procedimento de exploração do espaço de soluções continua.



Passo 4: Determinemos, agora, o melhor vizinho de $s = (00111)$

Vizinhos de s	Peso dos vizinhos de s	Benefício dos vizinhos de s	$f(s')$
$(\mathbf{1}0111)^t$	24	13	-2
$(0\mathbf{1}111)^t$	25	13	-17
$(00\mathbf{0}11)^t$	15	8	8
$(001\mathbf{0}1)^t$	13	7	7
$(0011\mathbf{0})^t$	16	7	7

Observe que o vizinho com o **melhor** valor para a função de avaliação é $s' = (00011)$, com $f(s') = 8$, mas esta **solução é tabu**, uma vez que o bit da terceira posição está na lista tabu. Como o critério de aspiração desta solução **não é** satisfeito, pois $f(s') = 8 \leq f(s^{\square}) = 11$, esta solução **não é aceita**. Desta forma, considera-se o **melhor vizinho não tabu**, a saber:

Melhor vizinho: $s' = (00101)$, com $f(s') = 7$ (Critério de Desempate)

Como s' é o melhor vizinho de s (mesmo sendo de piora), então $s \leftarrow s'$, isto é, a nova solução corrente passa a ser: $s = (00101)$

Lista tabu = $T = \{4\}$ (indicando que o bit da quarta posição não pode ser modificado, a não ser que o critério de aspiração seja satisfeito)

Melhor solução até então: $s^* = (00111)$ e $f(s^*) = 11$

$Iter = 4$; $MelhorIter = 3$;

Como $(Iter - MelhorIter) = (4 - 3) = 1 \leq BTmax = 1$, então prossegue a busca.



Passo 5: Determinemos, agora, o melhor vizinho de $s = (00101)$

Vizinhos de s	Peso dos vizinhos de s	Benefício dos vizinhos de s	$f(s')$
$(\mathbf{1}0101)^t$	17	9	9
$(0\mathbf{1}101)^t$	18	9	9
$(00\mathbf{0}01)^t$	6	4	4
$(001\mathbf{1}1)^t$	23	11	11
$(0010\mathbf{0})^t$	7	3	3

Observe que o vizinho com o melhor valor para a função de avaliação é $s' = (00111)$, com $f(s') = 11$. Entretanto, esta **solução é tabu**, uma vez que o bit da quarta posição está na lista tabu. Como o critério de aspiração desta solução **não é** satisfeito, pois $f(s') = 11 \leq f(s^*) = 11$, esta solução não é aceita. Desta forma, considera-se o **melhor vizinho não tabu**, a saber (já aplicado um critério de desempate):

Melhor vizinho: $s' = (10101)$, com $f(s') = 9$

Desta forma, a nova solução corrente passa a ser: $s = (10101)$, com $f(s) = 9$

Lista tabu = $T = \{1\}$ (indicando que o bit da primeira posição não pode ser modificado, a não ser que o critério de aspiração seja satisfeito)

Melhor solução até então: $s^* = (00111)$ e $f(s^*) = 11$

$Iter = 5$; $MelhorIter = 3$;

Como $(Iter - MelhorIter) = (5 - 3) = 2 > BTmax = 1$, então **PARE**. O método de Busca Tabu retorna, então, $s^* = (00111)$ como solução final, com valor $f(s^*) = 11$.



Prescrições especiais para a Busca Tabu

- Lista tabu dinâmica:
 - Tamanho variável no intervalo $[t_{\min}, t_{\max}]$
 - Tamanho deve ser mudado periodicamente (p.ex., a cada $2t_{\max}$ iterações)
 - **Objetivo:** Se há ciclagem com um determinado tamanho, mudando-se o tamanho, muda-se a quantidade de movimentos tabu e possivelmente a seqüência de soluções geradas e conseqüentemente, diminui-se a probabilidade de ciclagem
- Passagem por regiões planas
 - Aumentar o tamanho da lista enquanto estiver na região plana
 - Retornar ao tamanho original quando houver mudança no valor da função de avaliação



Intensificação em Busca Tabu

- É comum em métodos de **Busca Tabu** incluir **estratégias de intensificação**, as quais têm por objetivo concentrar a pesquisa em determinadas regiões consideradas promissoras.
- Uma estratégia típica é retornar à uma solução já visitada para explorar sua vizinhança de forma mais efetiva.
- Outra estratégia consiste em **incorporar** atributos das **melhores soluções** já encontradas durante o progresso da pesquisa e estimular componentes dessas soluções a **tornar parte** da solução corrente.
 - são consideradas **livres** no procedimento de busca local apenas as componentes **não associadas** às boas soluções, permanecendo as demais componentes **fixas**.
 - um procedimento de intensificação com estas características é o **Path-Relinking (Reconexão por Caminhos)**.



Diversificação em Busca Tabu

- Métodos baseados em Busca Tabu incluem, também, **estratégias de diversificação**. O objetivo dessas estratégias, que tipicamente utilizam uma **memória de longo prazo**, é redirecionar a pesquisa para regiões ainda não suficientemente exploradas do espaço de soluções.
- Estas estratégias procuram, ao contrário das estratégias de intensificação, gerar soluções que têm **atributos significativamente diferentes** daqueles encontrados nas melhores soluções obtidas.
- A diversificação, em geral, é utilizada somente em determinadas situações, como, por exemplo, quando dada uma solução s , não existem movimentos m de melhora para ela, indicando que o algoritmo já exauriu a análise naquela região.



Path-Relinking

- Estratégia de intensificação para explorar trajetórias que conectavam soluções elite (Glover, 1996)
- Originalmente proposta no contexto de Busca Tabu ou *Scatter Search*.
- Essa busca por soluções de melhor qualidade consiste em gerar e explorar caminhos no espaço de soluções partindo de uma ou mais soluções elite e levando a outras soluções elite.
 - são selecionados movimentos que introduzem atributos das soluções guia na solução corrente.
 - estratégia que objetiva incorporar atributos de soluções de boa qualidade, favorecendo a seleção de movimentos que as contenham.



Path-Relinking

- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:

**solução
inicial**



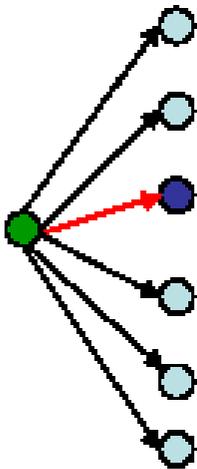
**solução
guia**



Path-Relinking

- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:

solução inicial



solução guia



Path-Relinking

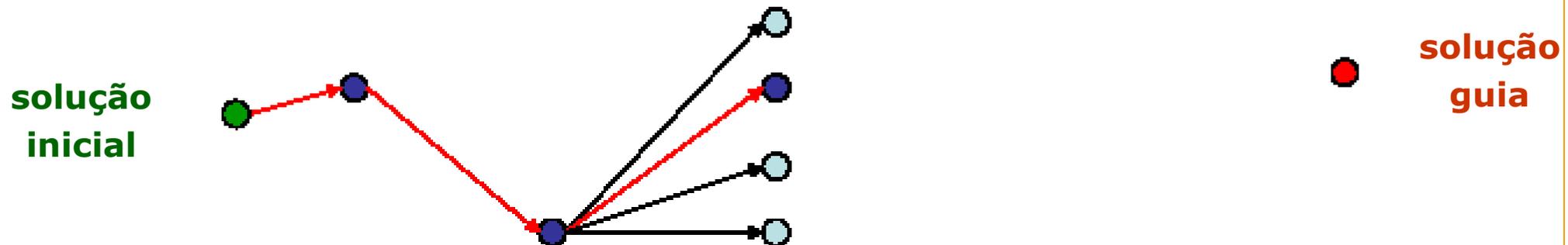
- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:





Path-Relinking

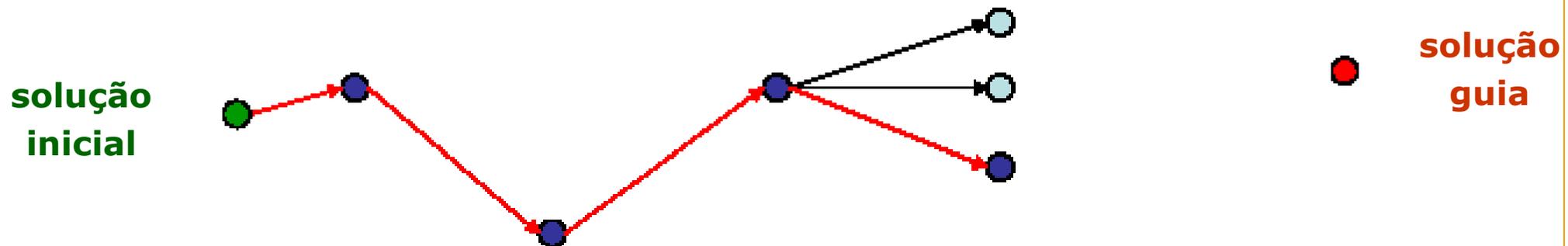
- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:





Path-Relinking

- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:

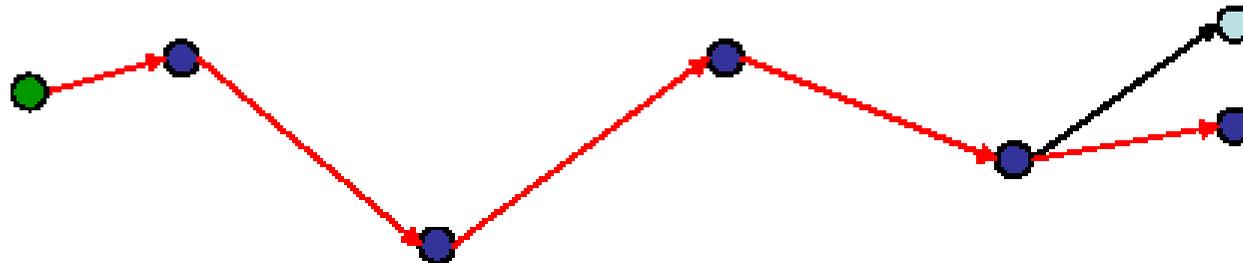




Path-Relinking

- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:

solução inicial

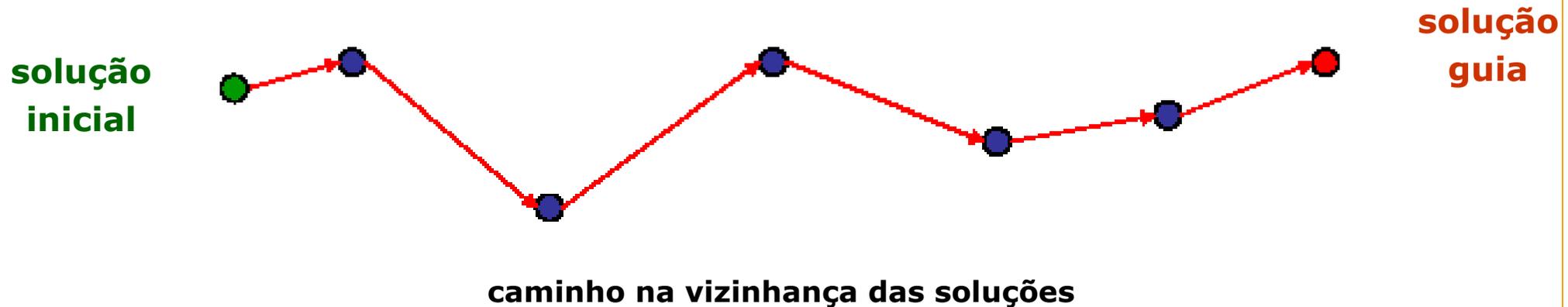


**solução
guia**



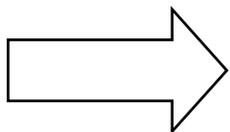
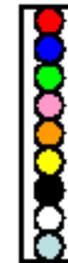
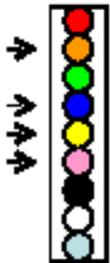
Path-Relinking

- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:





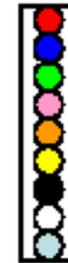
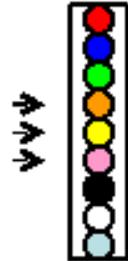
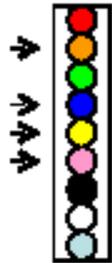
Path-Relinking



**Exemplo retirado de uma palestra do prof. Dr. Maurício G. C. Resende
XXXVI SBPO, São João Del Rey – MG, 23 a 26 de novembro de 2004**

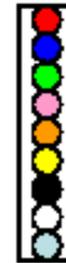
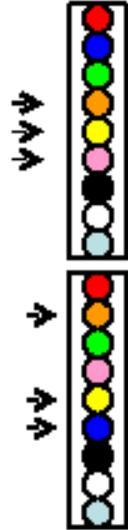
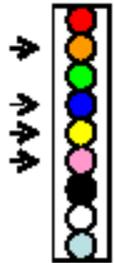


Path-Relinking



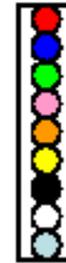
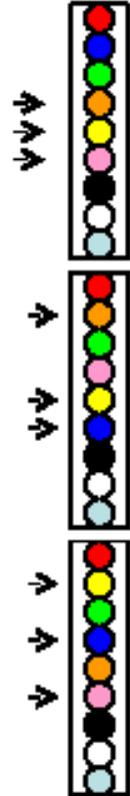
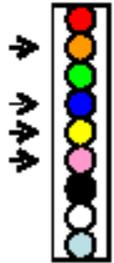


Path-Relinking



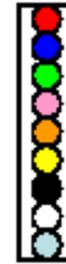
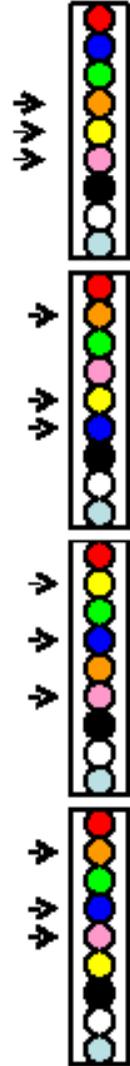
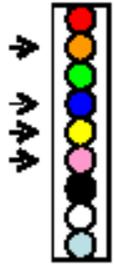


Path-Relinking

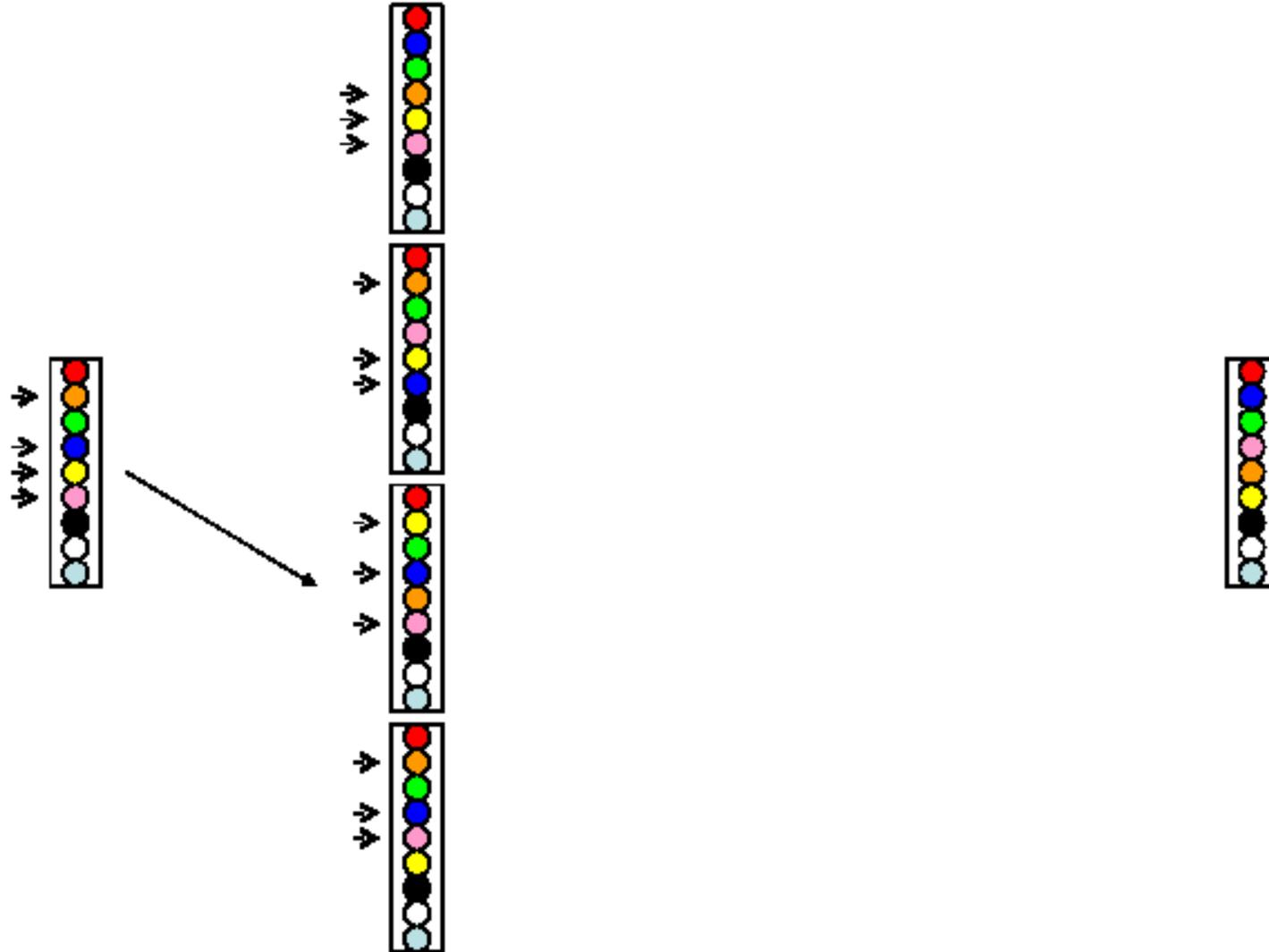




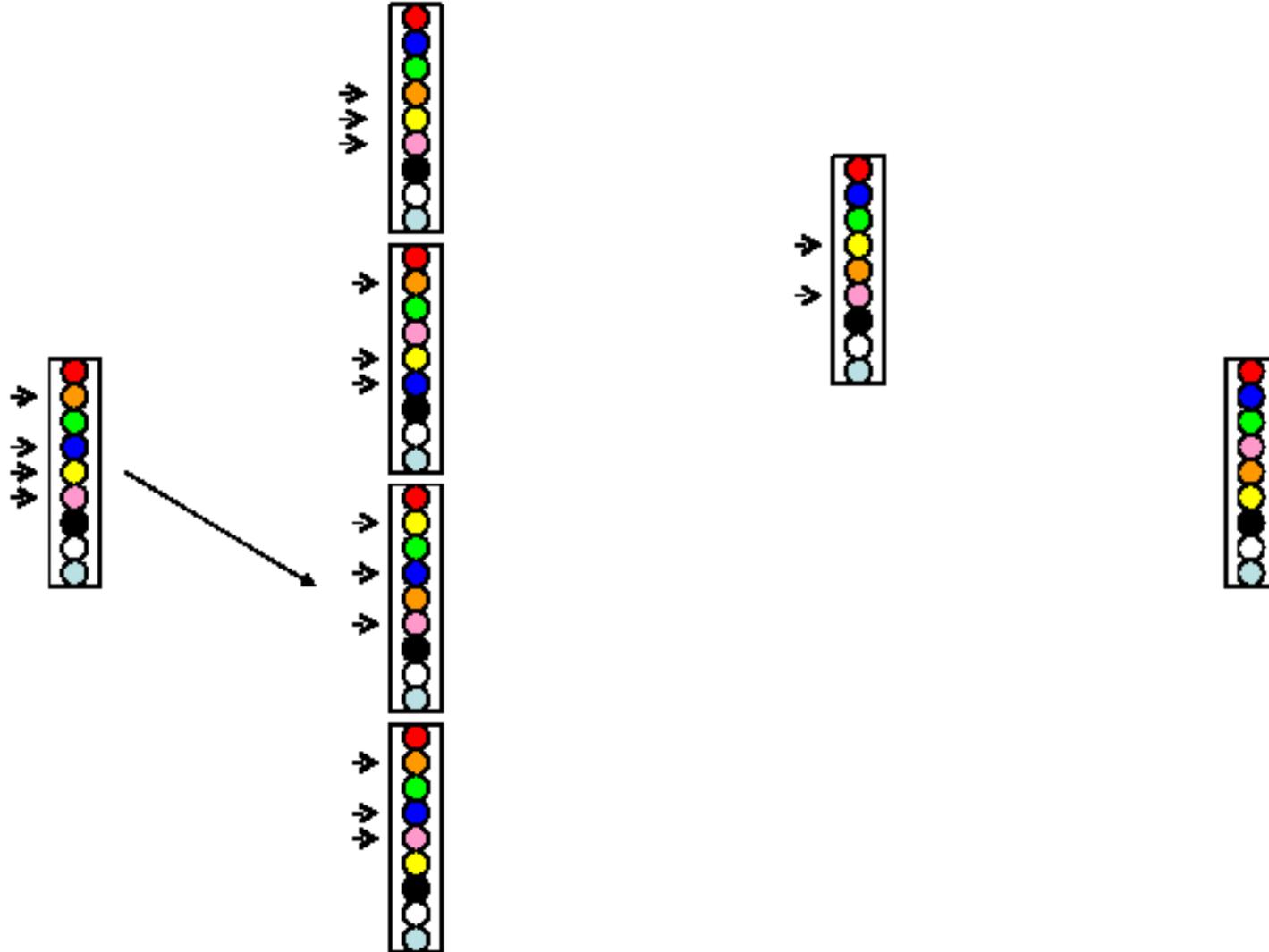
Path-Relinking



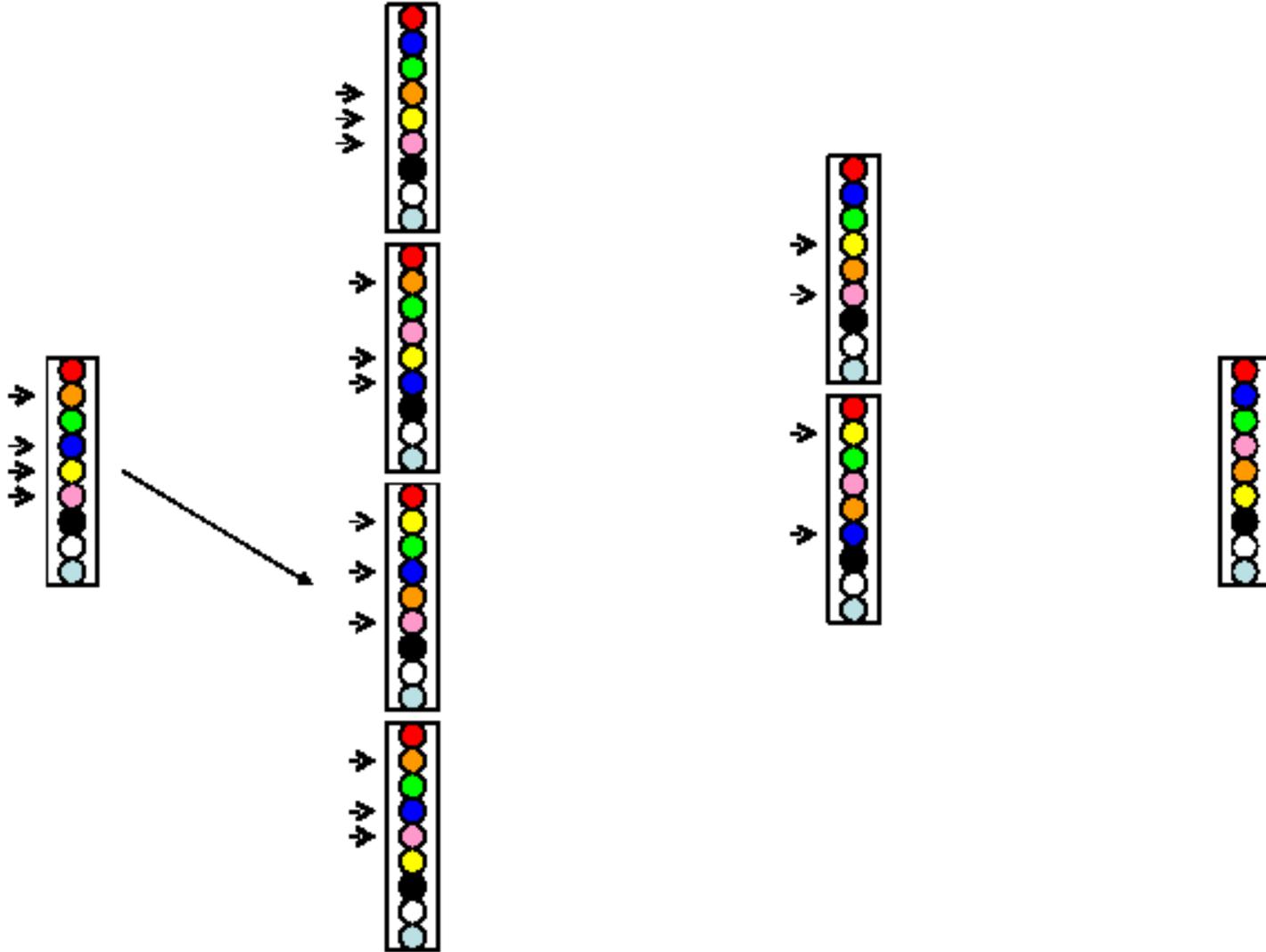
Path-Relinking



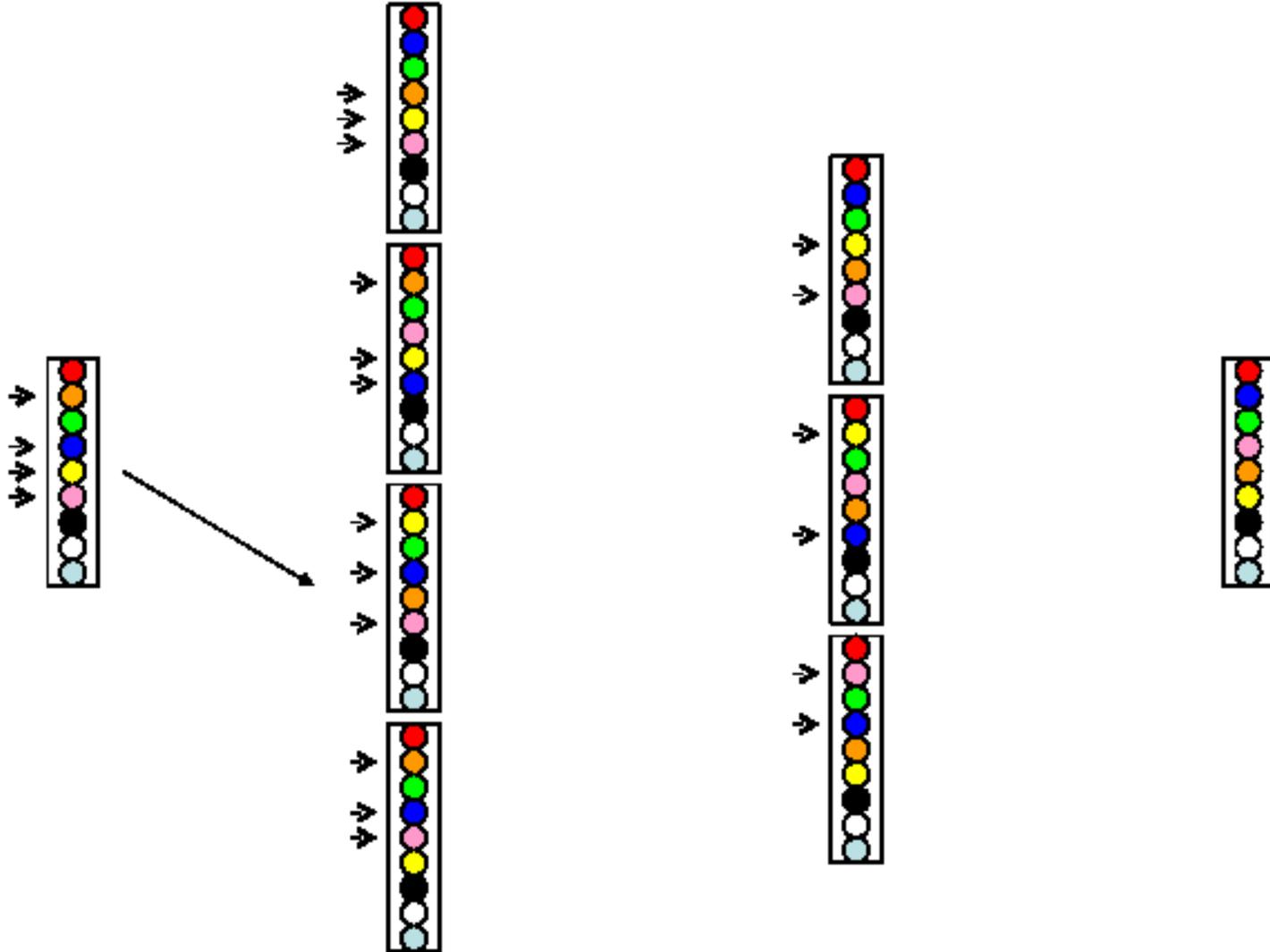
Path-Relinking



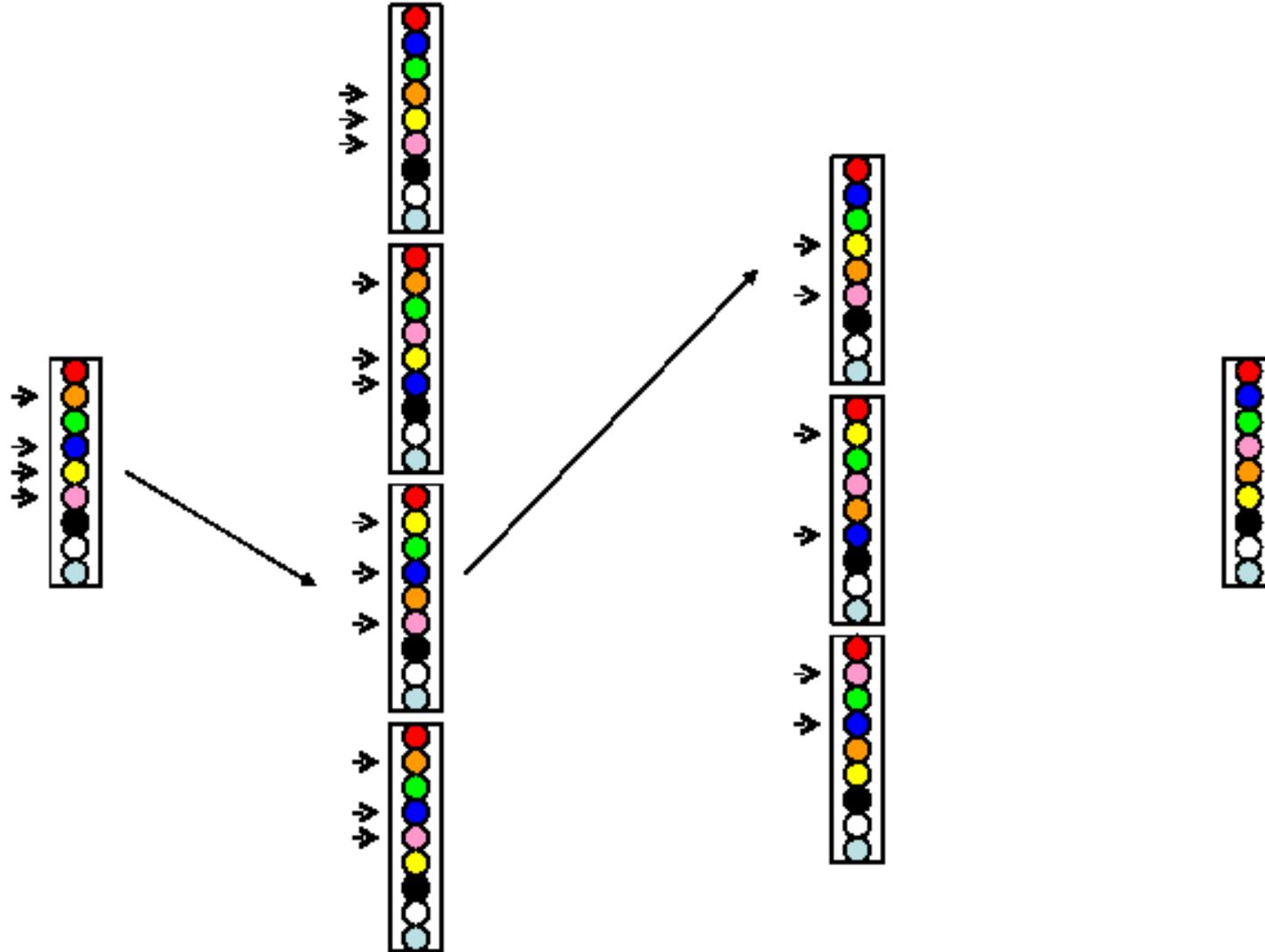
Path-Relinking



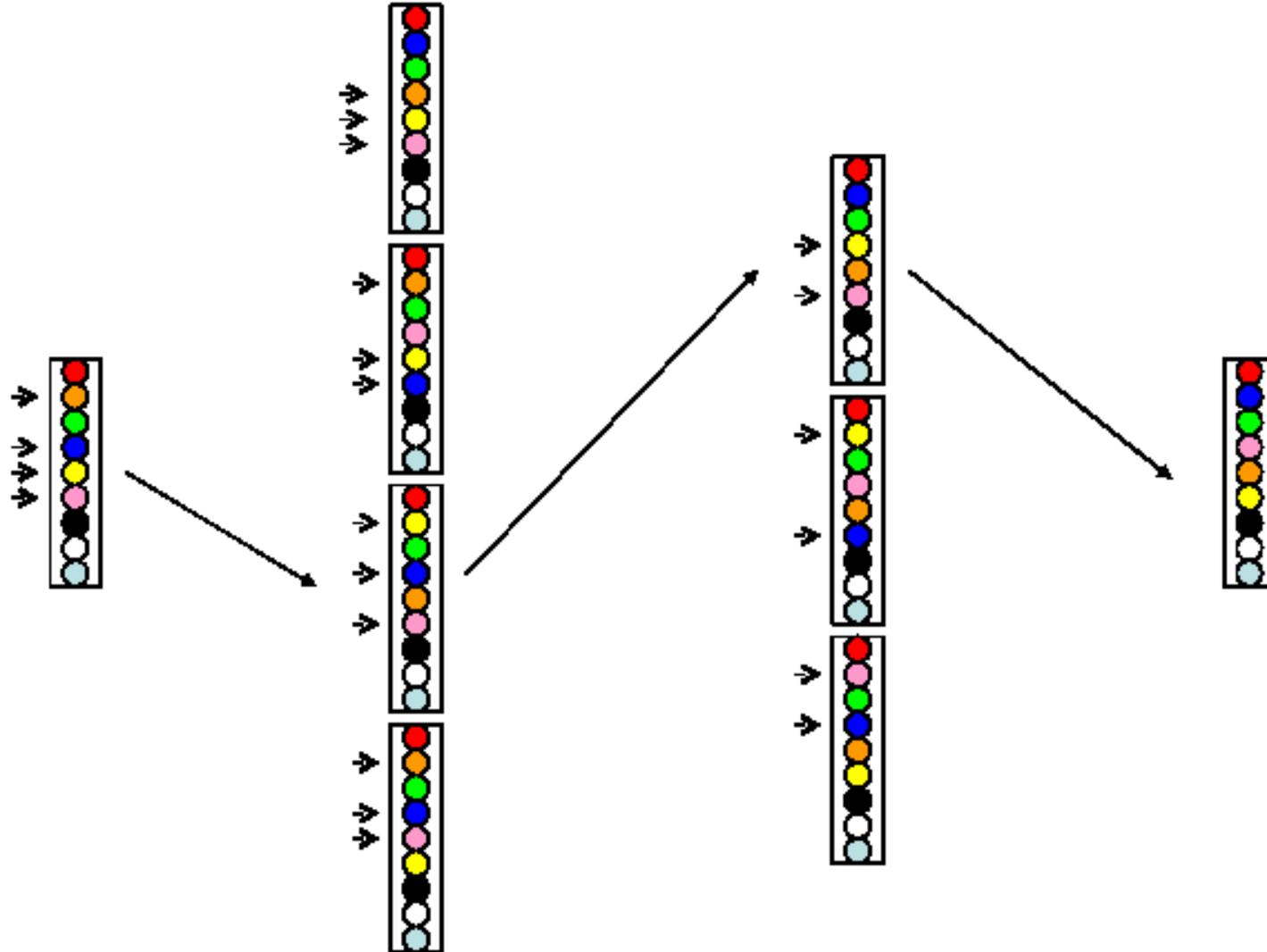
Path-Relinking



Path-Relinking



Path-Relinking





Conteúdo

C01 – Simulated Annealing (20/11/07).

C02 – Busca Tabu (22/11/07).



C03 – Colônia de Formigas (27/11/07).

C04 - GRASP e VNS (29/11/07).

C05 – Metaheurísticas Híbridas – CS (04/12/07).