



# 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).**

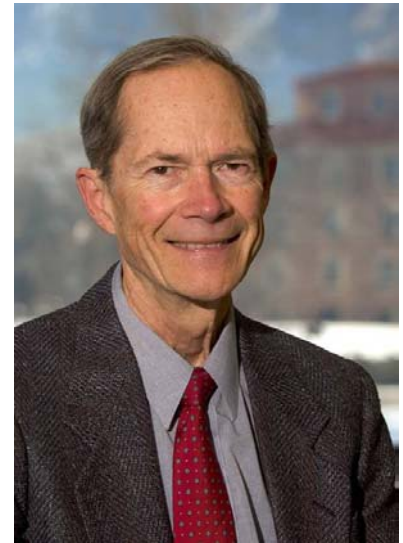
# ***Busca Tabu (Tabu Search)***

---



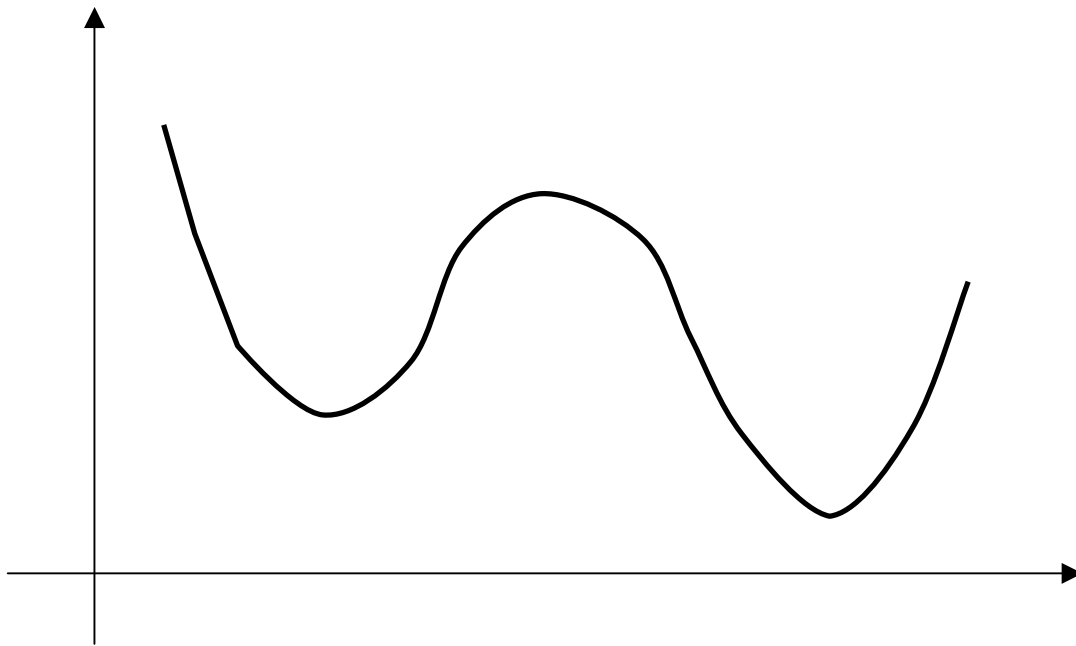
# Busca Tabu

- 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**





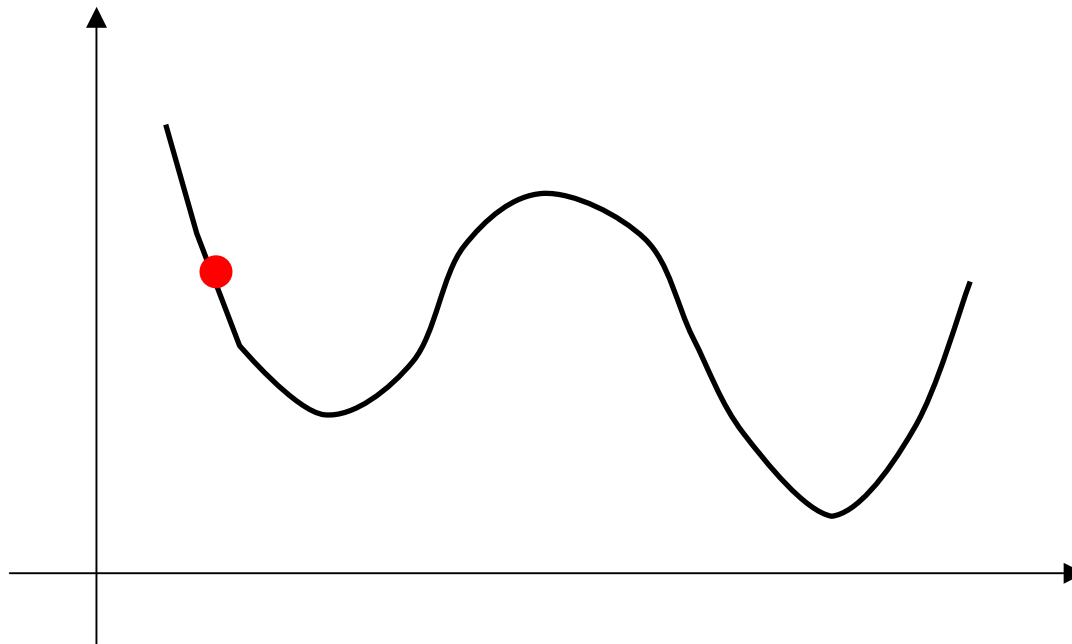
# *Busca Tabu*





# *Busca Tabu*

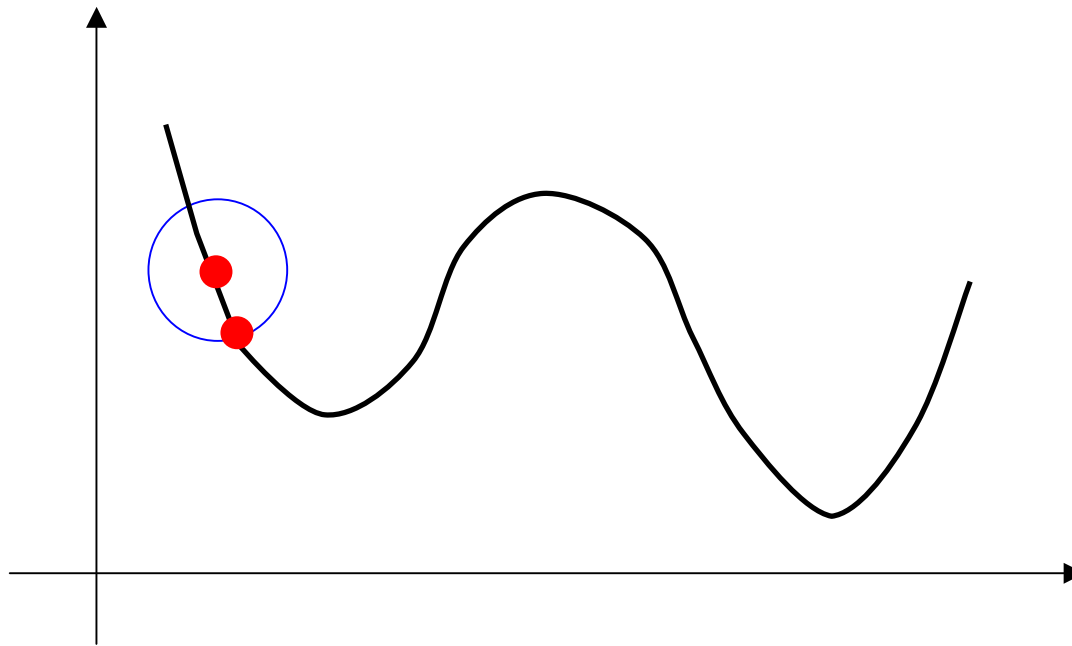
- 1ª Idéia: Utilizar Heurística de Descida





# *Busca Tabu*

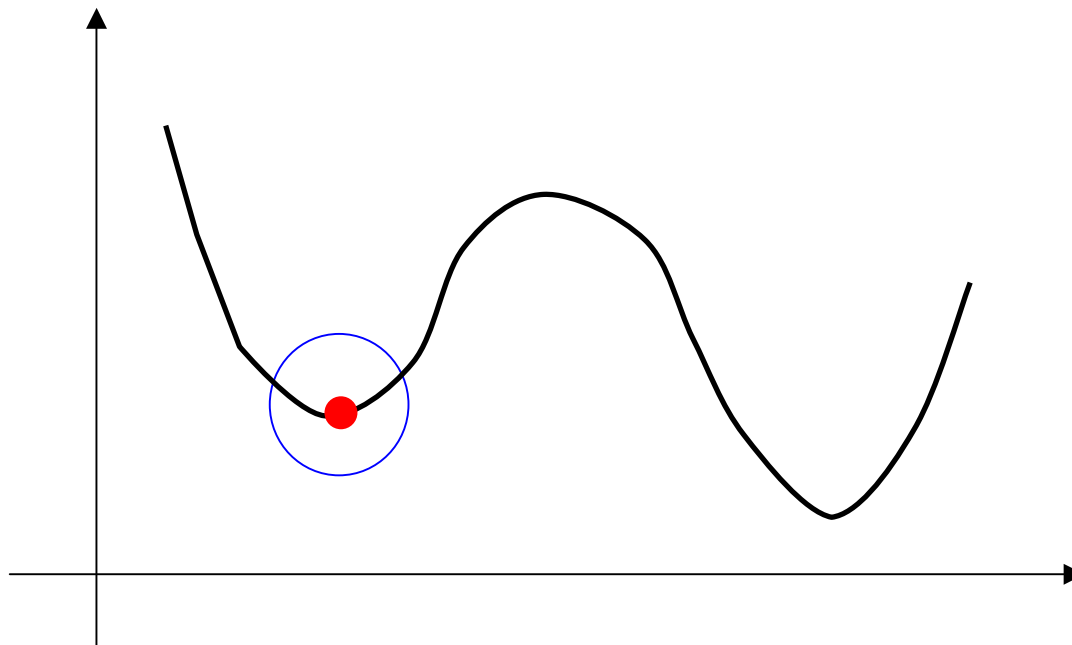
- 1ª Idéia: Utilizar Heurística de Descida





# Busca Tabu

- 1ª Idéia: Utilizar Heurística de Descida



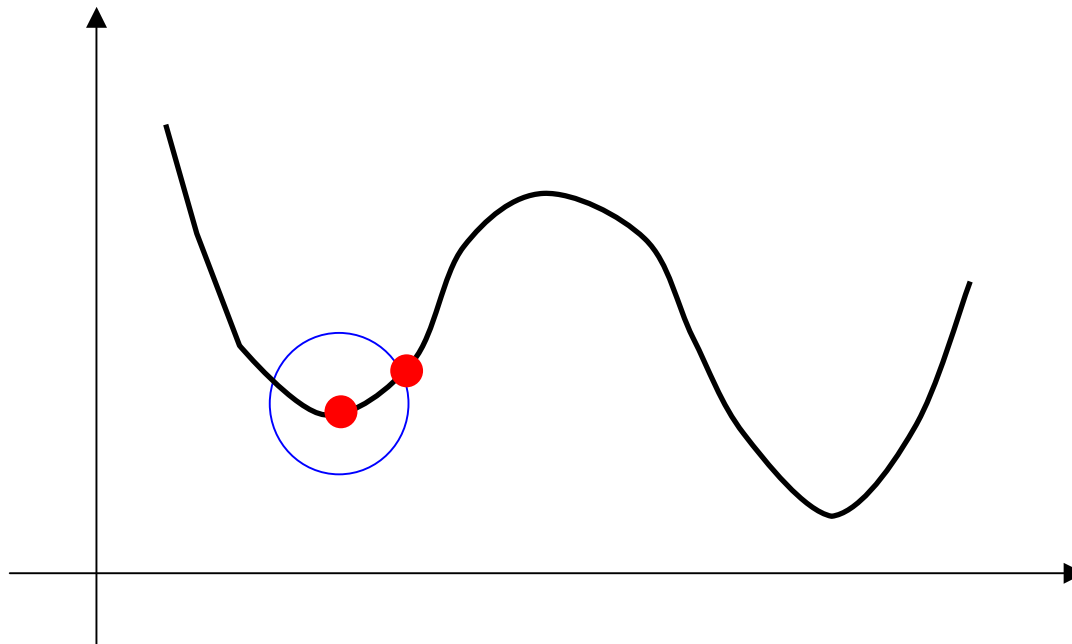
**Problema: Fica-se preso no primeiro ótimo local**





# *Busca Tabu*

- 2ª Idéia: Mover para o Melhor Vizinho

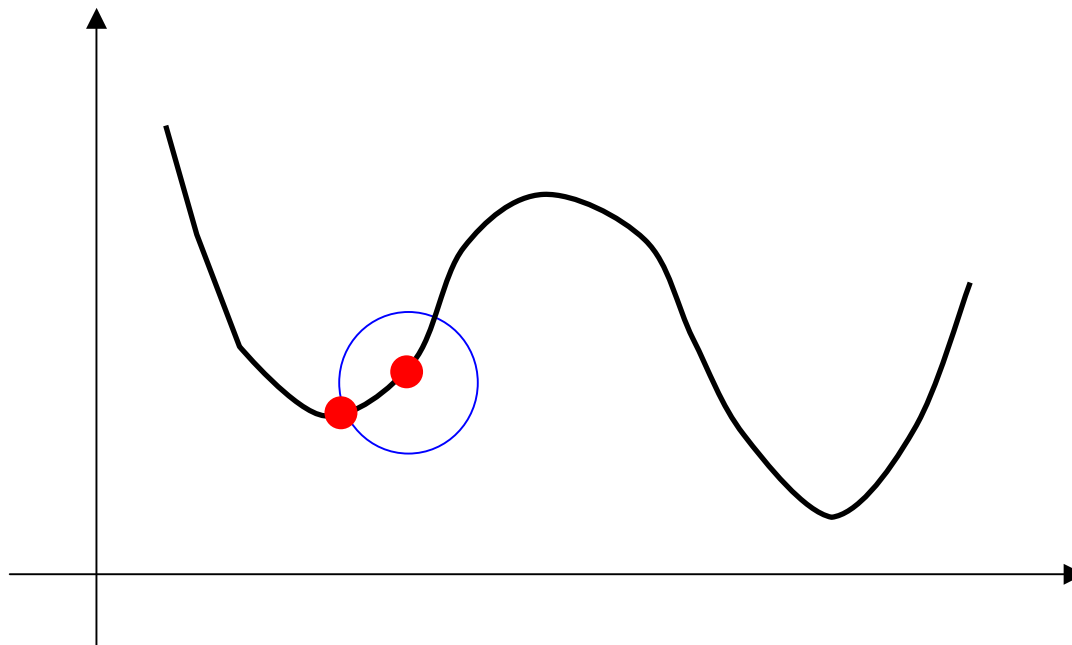


**O melhor vizinho pode ser de piora!**



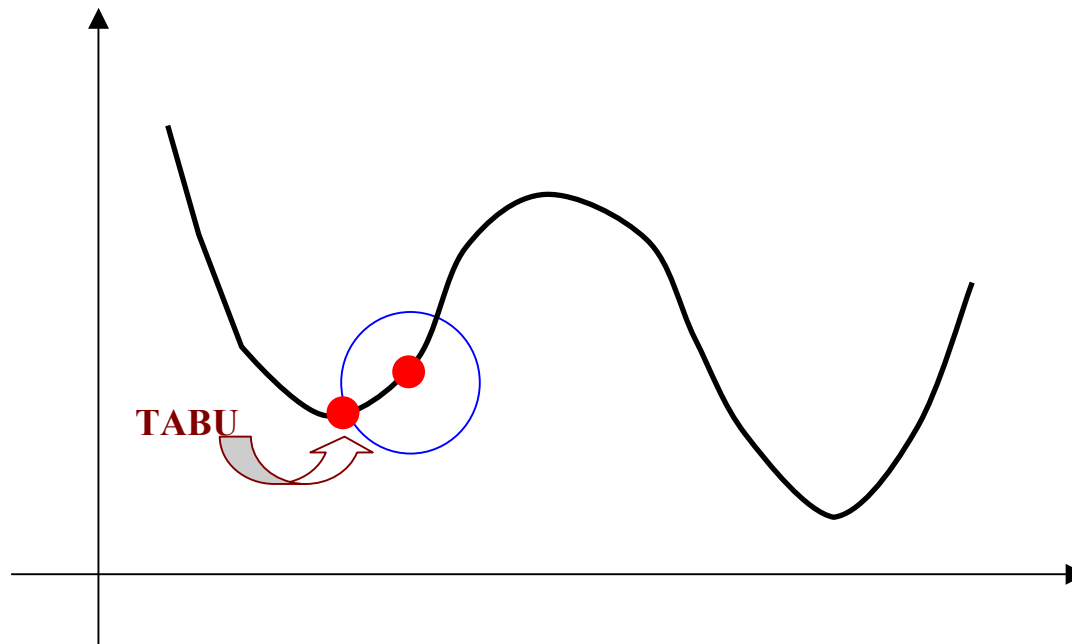
# Busca Tabu

- 2ª Idéia: Mover para o Melhor Vizinho



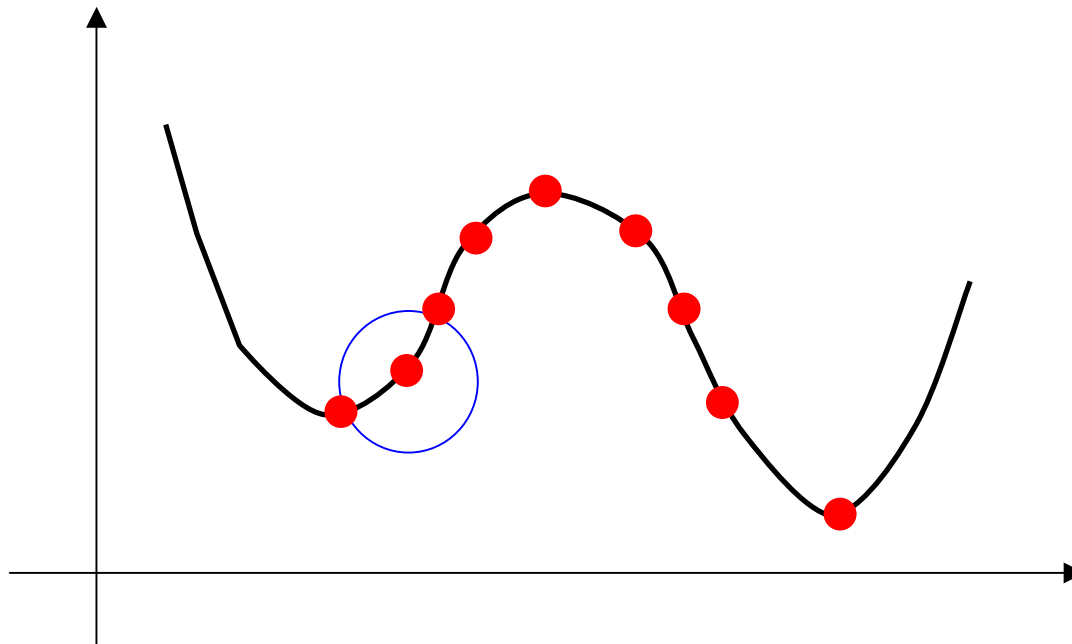
**Problema: Ciclagem**

- 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  $b = 23$

<b>Objeto (<math>j</math>)</b>	<b>1</b>	<b>2</b>	<b>3</b>	<b>4</b>	<b>5</b>
<b>Peso (<math>w_j</math>)</b>	<b>4</b>	<b>5</b>	<b>7</b>	<b>9</b>	<b>6</b>
<b>Benefício (<math>p_j</math>)</b>	<b>2</b>	<b>2</b>	<b>3</b>	<b>4</b>	<b>4</b>

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 $s$	$f(s')$
$(10111)^t$	24	13	-2
$(01111)^t$	25	13	-17
$(00011)^t$	15	8	8
$(00101)^t$	13	7	7
$(00110)^t$	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  $f(s') = 8 \leq f(s^*) = 11$ , 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**

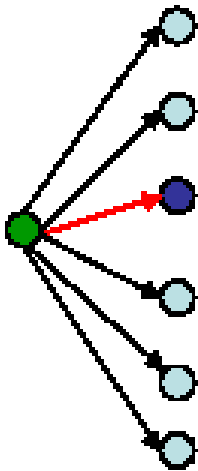




# Path-Relinking

- 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

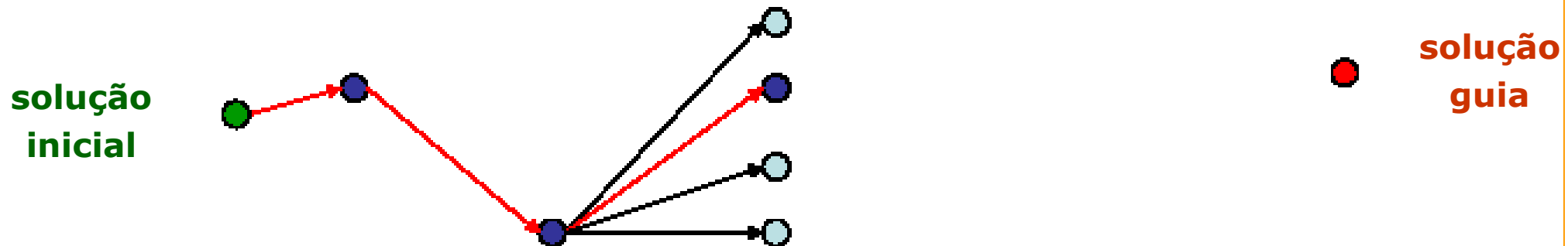
- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:





# Path-Relinking

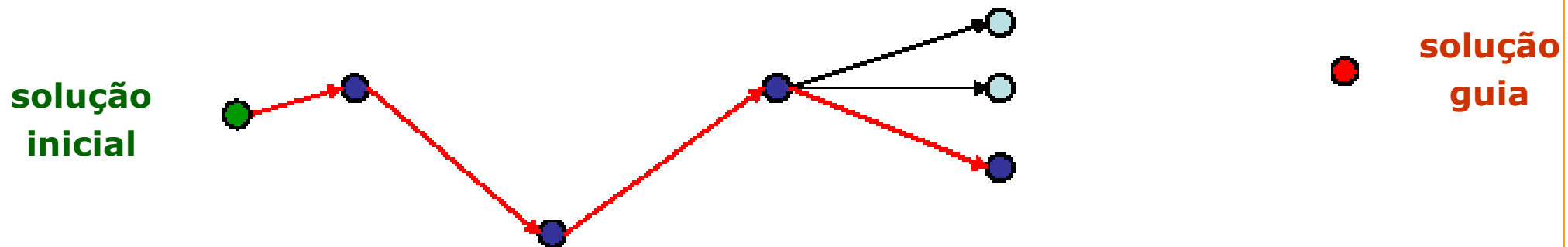
- Caminho é gerado selecionando movimentos que introduzam na **solução inicial** atributos da **solução guia**.
- A cada passo, **todos os movimentos** que incorporam atributos da solução guia são **avaliados** e o **melhor** movimento é selecionado:





# 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:

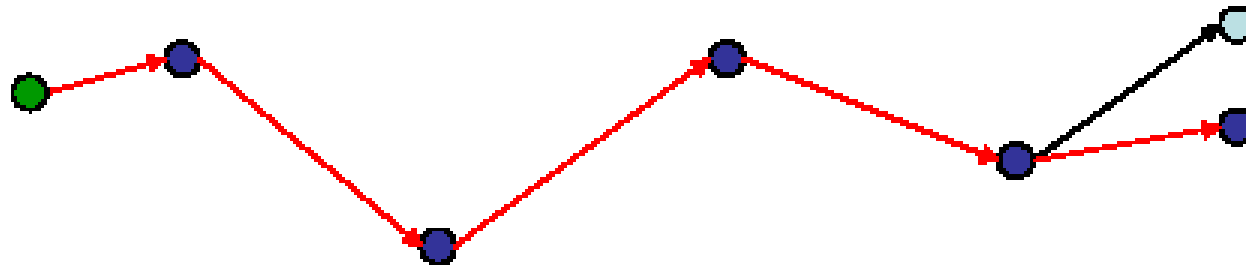




# Path-Relinking

- 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**

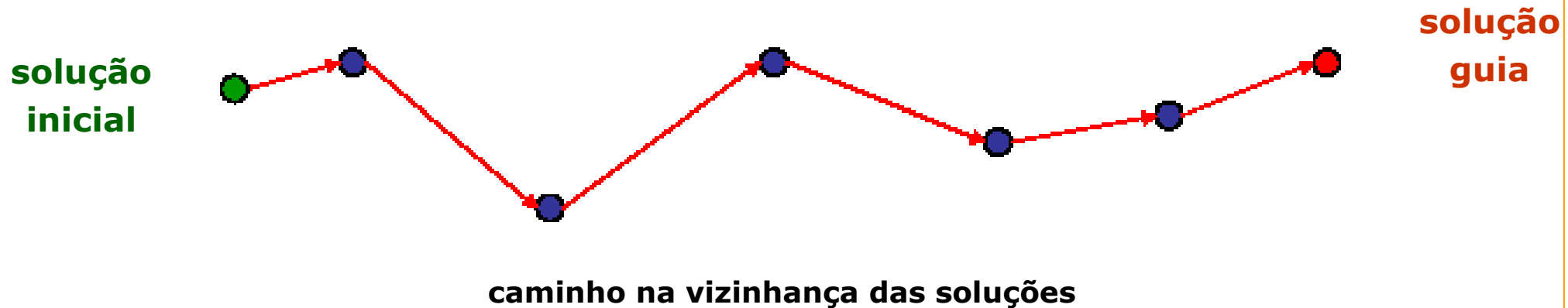


**solução  
guia**



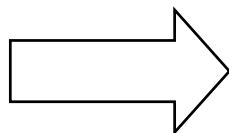
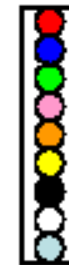
# Path-Relinking

- 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:





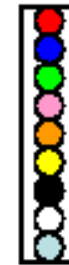
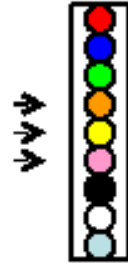
# Path-Relinking



**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**



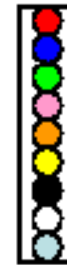
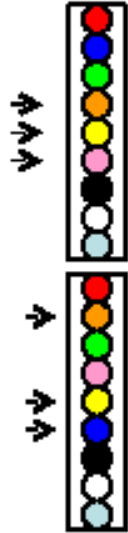
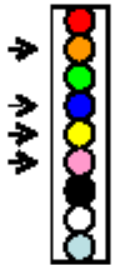
# Path-Relinking





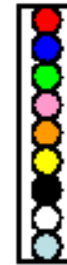
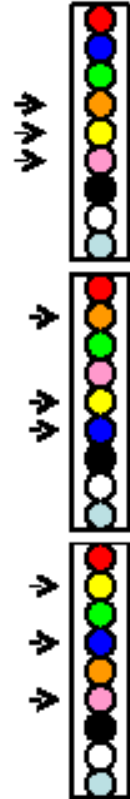
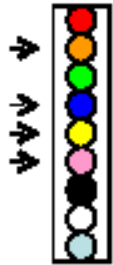


# Path-Relinking



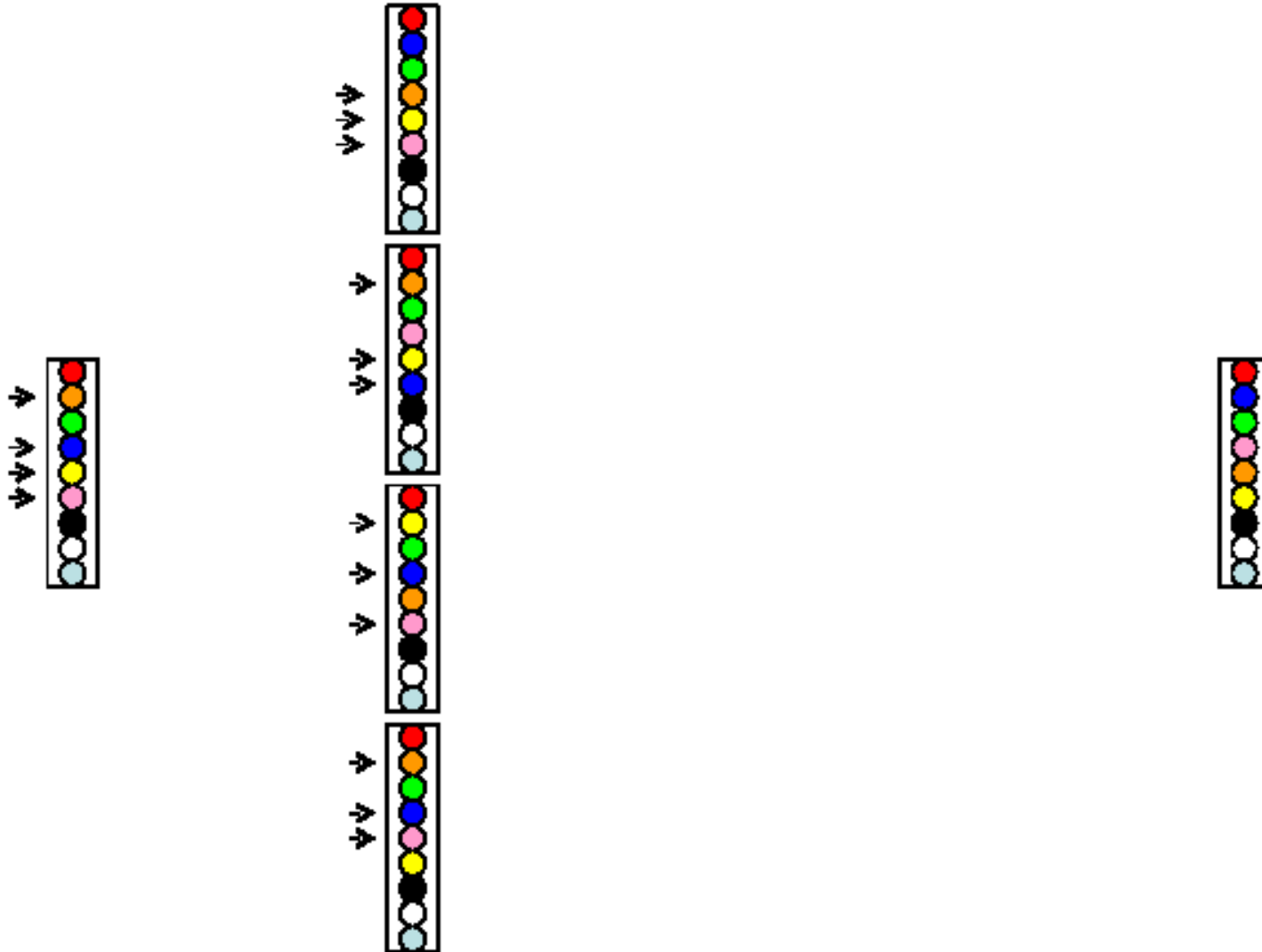


# Path-Relinking

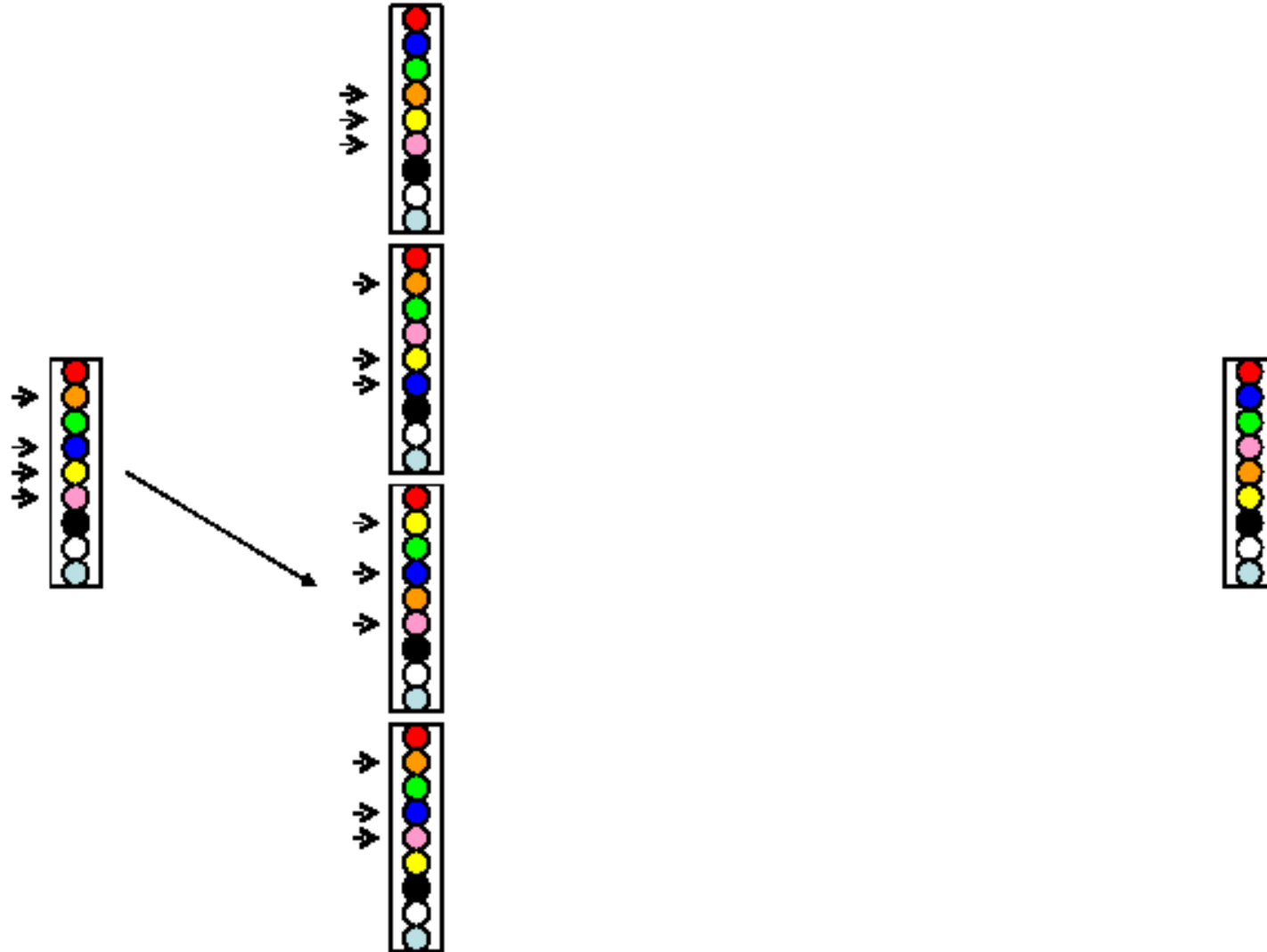




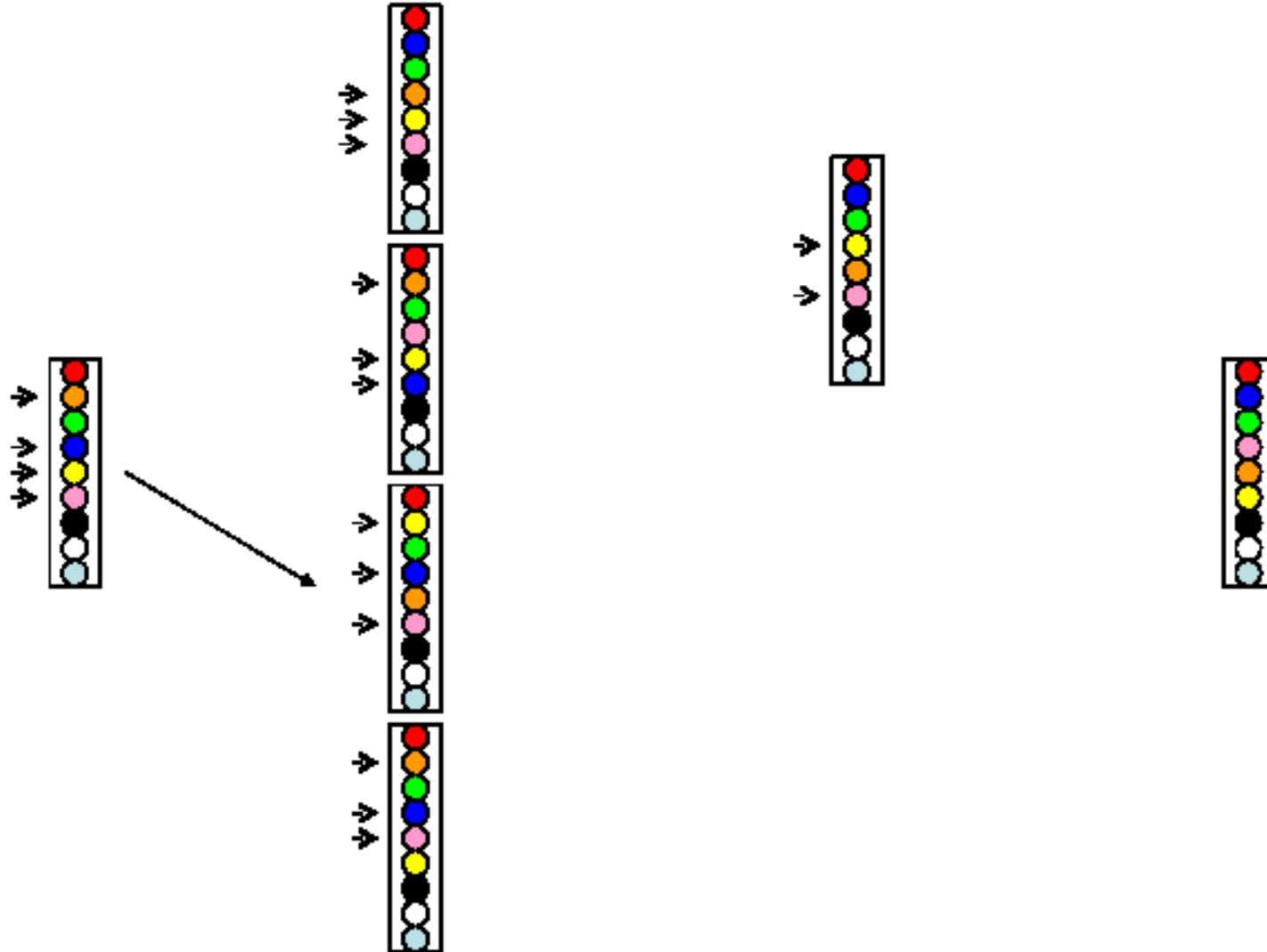
# Path-Relinking



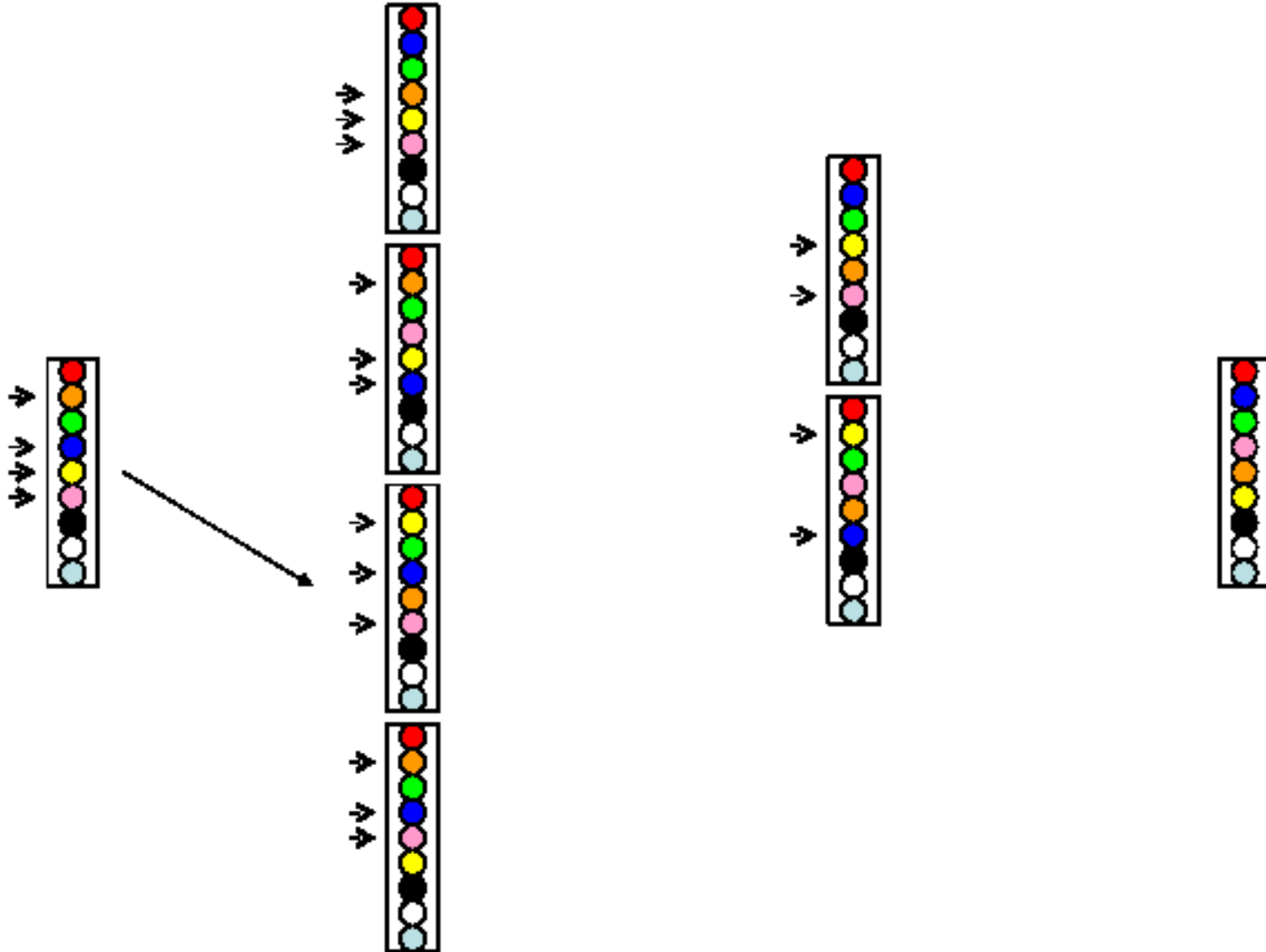
# Path-Relinking



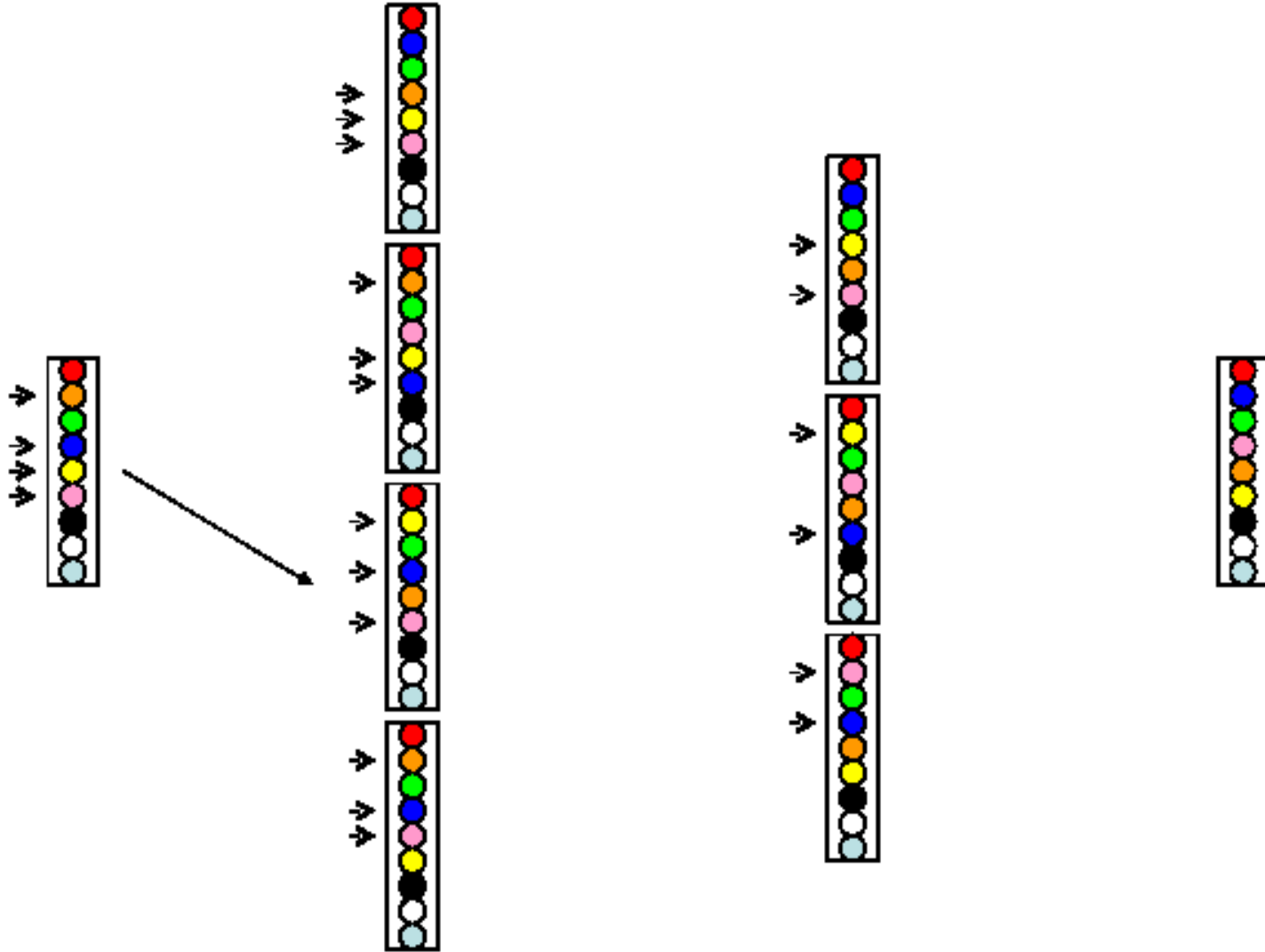
# Path-Relinking



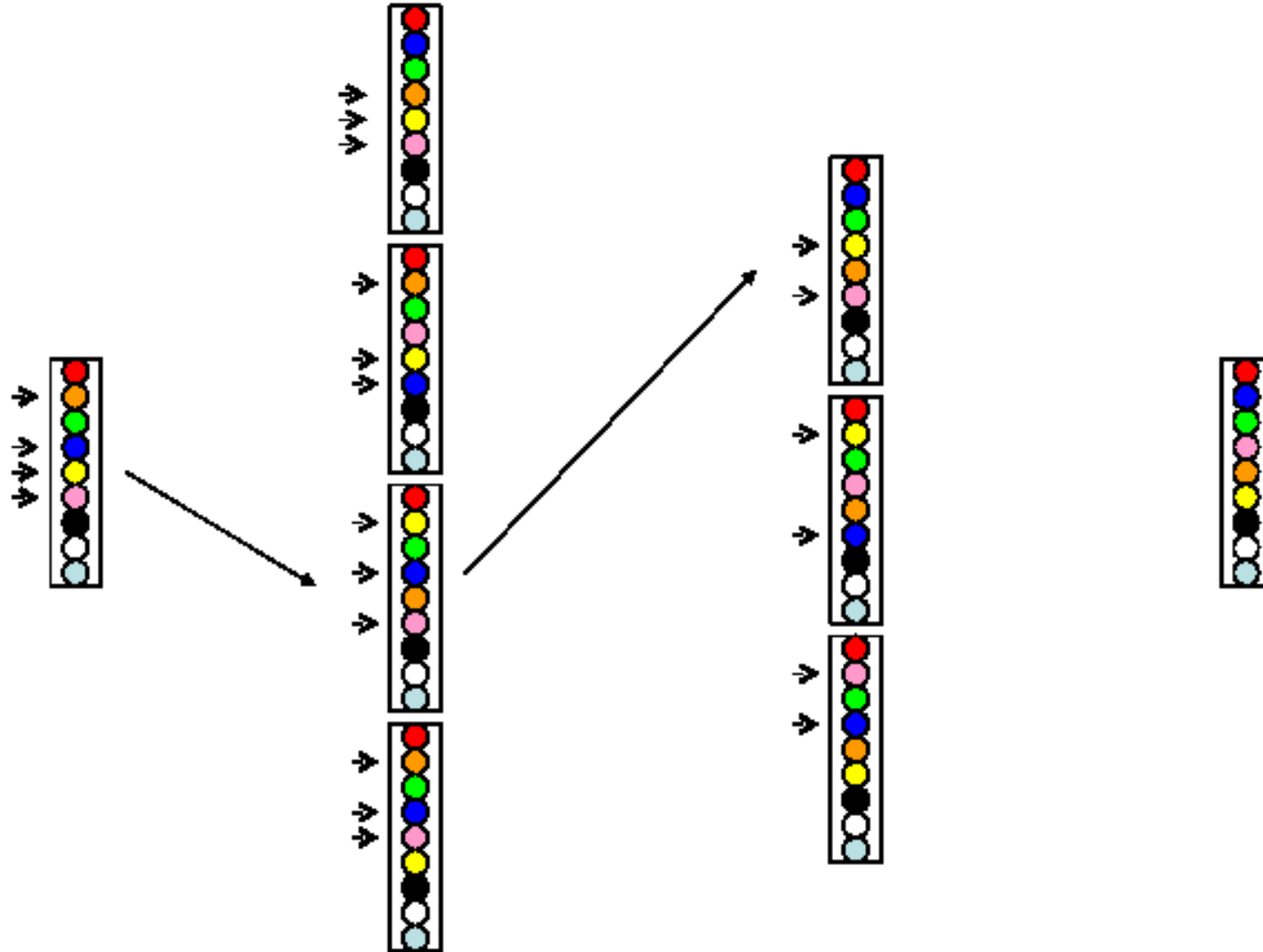
# Path-Relinking



# Path-Relinking

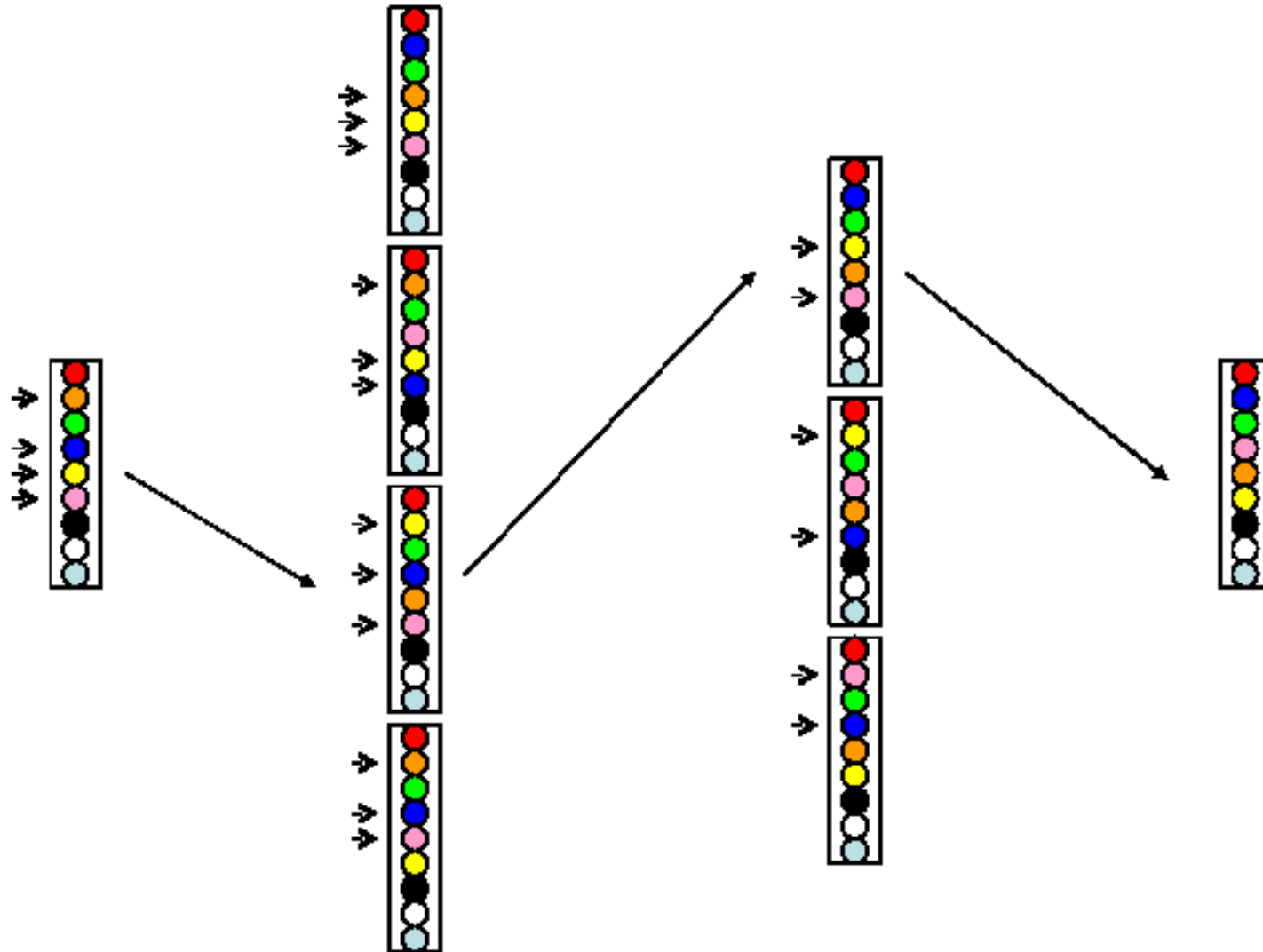


# Path-Relinking





# 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).**