
BUSCA EM DESCIDA DE VIZINHANÇA VARIÁVEL

As heurísticas **Variable Neighborhood Descent (VND)** e **Variable Neighborhood Search (VNS)** são métodos muito populares em otimização combinatória.

VARIABLE NEIGHBORHOOD DESCENT (VND)

O **VND**, veja Algoritmo 3.0.1, é uma heurística de busca local avançada que utiliza um conjunto predefinido de estruturas de vizinhança $\{N_1, N_2, \dots, N_n\}$ de forma determinística (sequencial). O **VND** explora de forma sistemática várias vizinhanças diferentes, uma de cada vez. A esperança é que, ao mudar de vizinhança, se consiga escapar de ótimos locais que são ruins em relação a uma vizinhança, mas não em outras. Partindo da primeira vizinhança (N_1), toda vez que um ótimo local é obtido, muda-se para a próxima vizinhança. Porém, toda vez que uma solução melhor do que a incumbente for encontrada, atualiza-se esta solução e retorna-se a primeira vizinhança (N_1). Se todas as vizinhanças tenham sido exploradas sem sucesso, o método para.

VARIABLE NEIGHBORHOOD SEARCH (VNS)

O **VNS**, veja Algoritmo 3.0.2, é uma meta-heurística que utiliza as mesmas múltiplas estruturas de vizinhança do **VND**, mas de forma mais ampla, combinando a diversificação com a intensificação. O **VNS** muda sistematicamente a vizinhança para escapar de ótimos locais, utilizando um processo chamado *shaking* (agitação ou perturbação) para mover a solução atual para longe de um ótimo local, antes de aplicar uma busca local, geralmente o próprio **VND**, para intensificar a busca na nova região do espaço de soluções.

A agitação é feita escolhendo-se uma vizinhança N_k , geralmente aleatoriamente, para perturbar a solução corrente. Aplica-se um número aleatório de movimentos dessa vizinhança escolhida para modificar a solução corrente. Isso diversifica a busca. Depois, faz-se uma busca local, frequentemente o próprio **VND**, ou seja, **VNS** com **VND** é aplicada para encontrar um ótimo local. Isso intensifica a busca.

PSEUDOCÓDIGOS DAS HEURÍSTICAS VND E VNS

Algorithm 3.0.1: Variable Neighborhood Descent (VND)

Entrada: S : solução inicial
Entrada: $N = \{N_1, \dots, N_n\}$: conjunto de vizinhanças
Saída : S : melhor solução

```

1  $k \leftarrow 1$ ;
2 while  $k \leq n$  do
3    $S' \leftarrow \text{BuscaLocal}(S, N_k)$ ;
4   if  $f(S') > f(S)$  then
5      $S \leftarrow S'$ ;
6      $k \leftarrow 1$ ; // reinicia com a primeira vizinhança
7   end
8   else
9      $k \leftarrow k + 1$ ; // passa para a próxima vizinhança
10  end
11 end
12 return  $S$ 

```

O QUE DEVE SER FEITO

1. Com o código em anexo, você deve montar um conjunto de experimentos que mostrem qual combinação de vizinhanças do **VND**, 1-Opt seguido da 2-Op ou 2-Opt seguido da 1-Opt, é melhor para as instâncias resolvidas. Note que o **VND** implementado têm duas estratégias de implantação da busca local, o primeiro movimento melhorante e o melhor movimento entre todos. Além disso, há a ideia do **Random VND** implementado.
2. Implemente o **Smart VNS** ou o Algoritmo 3.0.3:
3. Depois de testar o **VND**, use o **VNS** com todos os **VNDs** acima descritos e descubra qual combinação de **VNS** foi melhor.
4. Explique qual combinação apresentou o melhor desempenho. Por que ela obteve esse resultado? Manteve-se a tendência do trabalho prático anterior? Quem ganhou lá ganhou aqui também?

PS: Use o melhor método construtivo do primeiro trabalho prático para fazer estes testes

Algorithm 3.0.2: Variable Neighborhood Search (VNS) Básico

Entrada: S : solução inicial
Entrada: h_{\max} : número máximo de iterações
Entrada: $N = \{N_1, \dots, N_n\}$: conjunto de vizinhanças
Saída : S^* : melhor solução

```

1  $S^* \leftarrow S$ 
2  $h \leftarrow 0$ 
3 while  $h \leq h_{\max}$  do
4    $h \leftarrow h + 1$ 
5    $k \leftarrow 1$ 
6   while  $k \leq n$  do
7      $S' \leftarrow \text{Agitação}(S, N_k)$  // Perturba  $S$  na vizinhança  $N_k$ 
8      $S' \leftarrow \text{VND}(S', N)$  // Busca local usando VND
9     if  $f(S') > f(S^*)$  then
10       $S^* \leftarrow S'$ 
11       $k \leftarrow 1$  // reinicia a perturbação com a primeira
        vizinhança
12    else
13       $k \leftarrow k + 1$  // Aumenta o nível de perturbação (próxima
        vizinhança)
14    end
15  end
16 end
17 return  $S^*$ 

```

Algorithm 3.0.3: Smart Variable Neighborhood Search (VNS) Básico

Entrada: S : solução inicial**Entrada:** h_{\max} : número máximo de iterações**Entrada:** p_{\max} : número máximo de perturbações/agitações na mesma vizinhança**Entrada:** $N = \{N_1, \dots, N_n\}$: conjunto de vizinhanças**Saída** : S^* : melhor solução

```

1  $S^* \leftarrow S$ 
2  $h \leftarrow 0$ 
3 while  $h \leq h_{\max}$  do
4    $h \leftarrow h + 1$ 
5    $k \leftarrow 1$ 
6    $p \leftarrow 1$ 
7   while  $k \leq n$  do
8      $S' \leftarrow \text{Agitação}(S, N_k, p)$  // Perturba  $S$  na vizinhança  $N_k$  com
        intensidade  $p$ 
9      $S' \leftarrow \text{SVND}(S', N)$  // Busca local usando Smart VND
10    if  $f(S') > f(S^*)$  then
11       $S^* \leftarrow S'$ 
12       $k \leftarrow 1$  // reinicia a perturbação com a primeira
        vizinhança
13       $p \leftarrow 1$  // reinicia a intensidade da perturbação
14    else
15      if  $p = p_{\max}$  then
16         $k \leftarrow k + 1$   $p \leftarrow 1$  // reinicia a intensidade da
        perturbação
17      else
18         $p \leftarrow p + 1$  // aumenta a intensidade da perturbação
19      end
20    end
21  end
22 end
23 return  $S^*$ 

```
