

## Problema: *Set Packing Problem*

- Consiste em maximizar a métrica de **silhueta** da clusterização dos dados, feita segundo um conjunto  $c$  de atributos
- Deseja-se encontrar qual é o conjunto  $c \subset S$  que maximize a silhueta, onde:
  - $S$  é o conjunto completo, com todos atributos da base
  - $tam\_min \leq tam(c) \leq tam\_max$ , parâmetros informados pelo usuário
- Ainda,  $c$  está sujeito a restrições que consistem em conjuntos de itens que não podem ocorrer simultaneamente na solução do problema
- Dois itens não poderão ocorrer simultaneamente em  $c$  se sua métrica de correlação for superior a um limite  $th$ .
- Nos testes feitos, dois itens  $el_a$  e  $el_b$  não poderão ocorrer simultaneamente se  $corr(el_a, el_b) \geq th = 0,75$

## Problema: *Set Packing Problem*

- As restrições produzidas serão conjuntos de pares de atributos que não podem estar presentes simultaneamente numa solução
- Além destas restrições há a restrição dos tamanhos máximo e mínimo de uma solução
- O procedimento construtivo do GRASP proposto garante a geração somente de soluções viáveis
- O procedimento de busca local do GRASP penaliza soluções inviáveis de acordo com o número de restrições de pares de conjuntos violadas
- Se a restrição de tamanhos máximo e mínimo for violada, aplica-se a penalidade como se a solução tivesse violado todos os pares de restrições, mais um (objetivo: evitar ao máximo estas soluções)

## Custo de Inserção na Solução

- O custo  $C_{ins}(i)$  de inserção de um item  $i$  em uma solução é dado por:

$$C_{ins}(i) = \frac{10 \cdot var(i)}{1 + NR(i)}$$

- onde:
  - $var(i)$  é a variância do item (atributo)  $i$  na base de dados
  - $NR(i)$  é o número de restrições em que  $i$  está envolvido

## Penalização de Soluções Inviáveis

- O custo de uma solução  $c$  é composto pela métrica base da silhueta ( $sil$ ) diminuída de um fator de penalidade ( $pen$ ):

$$C_{sol}(c) = sil(k\text{-means}(c)) - pen(c)$$

- com:

$$pen(c) = \log(1 + NV(c))$$

- sendo  $NV(c)$  o número de restrições violadas por  $c$  (se limites de tamanho, todas +1)
- Quando  $NV(c) = 0$ ,  $pen(c) = 0$

---

## Algoritmo 1: GRASP para Seleção de Atributos (*Set Packing Problem*)

---

**entrada:**  $L$ : lista de itens (atributos)

**entrada:**  $R$ : matriz de restrições

**entrada:**  $tam\_min$ : tamanho mínimo para um conjunto de atributos viável

**entrada:**  $tam\_max$ : tamanho máximo para um conjunto de atributos viável

**entrada:**  $\alpha$ : fator de flexibilização da estratégia gulosa

**entrada:**  $t_e$ : tamanho do conjunto de elite

**entrada:**  $M$ : número máximo de iterações

**entrada:**  $m$ : número máximo de iterações sem melhorias na elite ou melhor solução encontrada

**saída** :  $e$ : conjunto de elite, com as  $t_e$  melhores soluções encontradas

Inicializa  $e$ ;

$i \leftarrow 0$ ;

**enquanto**  $i < M$  **faça**

$c \leftarrow \text{procedimento\_construtivo}(L, R, tam\_min, tam\_max, \alpha)$ ;

$e \leftarrow \text{atualiza\_elite}(c, e, t_e)$ ;

$c \leftarrow \text{busca\_local}(c, L, tam\_min, tam\_max, m)$ ;

$e \leftarrow \text{atualiza\_elite}(c, e, t_e)$ ;

**se**  $m$  iterações sem melhorias **então**

        Interrompe;

**fim se**

$i \leftarrow i + 1$ ;

**fim enqto**

**retorna**  $e$

---

---

## Algoritmo 2: GRASP: Procedimento Construtivo

---

**entrada:**  $L$ : lista de todos os itens,  $R$ : matriz de restrições,  $tam\_min$  e  $tam\_max$ : tamanhos mínimo e máximo para  $c$  viável,  $\alpha$ : fator de flexibilização da estratégia gulosa

**saída** :  $c$ : solução candidata

$LRC \leftarrow \alpha\%$  itens  $i$  de  $L$  com menor custo de inserção  $C_{ins}(i)$ ;

$c \leftarrow \emptyset$ ;

**enquanto**  $LRC \neq \emptyset$  **faça**

$el \leftarrow$  item retirado aleatoriamente de  $LRC$ ;

$c \leftarrow c \cup \{el\}$ ;

**se**  $tam(c) = tam\_max$  **então**

        | Interrompe laço;

**fim se**

    // O passo abaixo garante a construção somente de soluções viáveis

    Remove de  $LRC$  todos os itens ainda presentes que encontram-se em pares de  $R$  conjuntamente com  $el$ ;

$LRC \leftarrow \alpha\%$  itens  $i$  de  $LRC$  com menor custo de inserção  $C_{ins}(i)$ ;

**fim enqto**

**se**  $tam(c) < tam\_min$  **então**

    | Reiniciar processo todo;

**fim se**

**retorna**  $c$

---

## Algoritmo 3: GRASP: Busca Local

**entrada:**  $c$ : solução candidata,  $L$ : lista de todos os itens,  $tam\_min$  e  $tam\_max$ : tamanhos mínimo e máximo para  $c$  viável,  $m$ : número máximo de iterações sem melhorias

**saída** :  $c$ : solução candidata

$i \leftarrow 0$ ;

**enquanto**  $i < m$  **faça**

$viz \leftarrow$  cópia de  $c$ ;

**se**  $tam(c) \leq tam\_min$  **então**

        | Acrescenta um elemento aleatoriamente em  $viz$ ;

**fim se**

**senão se**  $tam(c) \geq tam\_max$  **então**

        | Retira um elemento aleatoriamente em  $viz$ ;

**fim se**

**senão se**  $i$  *está suficientemente longe de*  $m$  **então**

        | Sorteia item  $el$  de  $L$  e retira  $el$  de  $viz$ , se estiver presente ou acrescenta  $el$  em  $viz$ , caso contrário;

**fim se**

**senão**

        | Sorteia item  $ela$  de  $L$  e retira  $ela$  de  $viz$ , se estiver presente ou acrescenta  $ela$  em  $viz$ , caso contrário;

        | Sorteia item  $elb$  de  $L$  e retira  $elb$  de  $viz$ , se estiver presente ou acrescenta  $elb$  em  $viz$ , caso contrário;

**fim se**

**se**  $C_{sol}(viz) > C_{sol}(c)$  **então**

        |  $c \leftarrow viz$ ;

        |  $i \leftarrow 0$ ;

**fim se**

**senão**

        |  $i \leftarrow i + 1$ ;

**fim se**

**fim enqto**

**retorna**  $c$

---

## Algoritmo 4: GRASP: Atualização da Elite

---

**entrada:**  $c$ : solução candidata,  $e$ : conjunto elite,  $t_e$ : tamanho do conjunto elite

**saída** :  $e$ : elite atualizada

**se**  $c \notin e$  **então**

**se**  $\text{tam}(e) < t_e$  **então**

        Acrescenta  $c$  em  $e$ ;

**fim se**

**senão se**  $C_{sol}(c) > \min(\{C_{sol}(x) \mid \forall x \in e\})$  **então**

        Remove  $x$  com pior custo de  $e$ ;

        Acrescenta  $c$  em  $e$ ;

**fim se**

**fim se**

**retorna**  $e$

---