# Aula 11 – Técnicas de Desenvolvimento de Algoritmos: Algoritmos Gulosos

Norton Trevisan Roman norton@usp.br

26 de setembro de 2018

### São algoritmos que, a cada decisão:

 Sempre escolhem a alternativa que parece mais promissora naquele instante

- Sempre escolhem a alternativa que parece mais promissora naquele instante
- Nunca reconsideram essa decisão

- Sempre escolhem a alternativa que parece mais promissora naquele instante
- Nunca reconsideram essa decisão
  - Uma escolha que foi feita nunca é revista

- Sempre escolhem a alternativa que parece mais promissora naquele instante
- Nunca reconsideram essa decisão
  - Uma escolha que foi feita nunca é revista
  - Não há backtracking

- Sempre escolhem a alternativa que parece mais promissora naquele instante
- Nunca reconsideram essa decisão
  - Uma escolha que foi feita nunca é revista
  - Não há backtracking
  - Come e nunca vomita (argh!)



- Sempre escolhem a alternativa que parece mais promissora naquele instante
- Nunca reconsideram essa decisão
  - Uma escolha que foi feita nunca é revista
  - Não há backtracking
  - Come e nunca vomita (argh!)



### Alternativa mais promissora?

Depende do problema, do que se quer maximizar ou minimizar

- Depende do problema, do que se quer maximizar ou minimizar
  - Ex: caminho mais curto, menor número de jogadas etc

- Depende do problema, do que se quer maximizar ou minimizar
  - Ex: caminho mais curto, menor número de jogadas etc
- Há que se ter um modo de avaliar as diferentes opções

- Depende do problema, do que se quer maximizar ou minimizar
  - Ex: caminho mais curto, menor número de jogadas etc
- Há que se ter um modo de avaliar as diferentes opções
  - Uma função que diga qual delas vale mais, diante do que se considera importante para o problema

E por que "guloso"?



### E por que "guloso"?

 Porque o algoritmo faz, a cada passo, a escolha que parece ser a melhor



### E por que "guloso"?

- Porque o algoritmo faz, a cada passo, a escolha que parece ser a melhor
  - Diz-se então que a escolha é feita de acordo com um critério guloso



### E por que "guloso"?

- Porque o algoritmo faz, a cada passo, a escolha que parece ser a melhor
  - Diz-se então que a escolha é feita de acordo com um critério guloso
- Ou seja, faz uma escolha localmente ótima, na esperança que ela leve à solução globalmente ótima



#### Características

 Para construir a solução ótima existe um conjunto ou lista de candidatos (passos para a solução)

- Para construir a solução ótima existe um conjunto ou lista de candidatos (passos para a solução)
- Na medida em que o algoritmo procede, são acumulados um conjunto de candidatos considerados e escolhidos, e o outro de candidatos considerados e rejeitados

- Para construir a solução ótima existe um conjunto ou lista de candidatos (passos para a solução)
- Na medida em que o algoritmo procede, são acumulados um conjunto de candidatos considerados e escolhidos, e o outro de candidatos considerados e rejeitados
- Existe uma função que verifica se um conjunto particular de candidatos produz uma solução para o problema (sem considerar otimalidade no momento)

#### Características

 Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem preocupar com a otimalidade)

- Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem preocupar com a otimalidade)
  - Se é possível chegar a uma solução com o candidato

- Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem preocupar com a otimalidade)
  - Se é possível chegar a uma solução com o candidato
- Uma função de seleção indica a qualquer momento quais dos candidatos restantes é o mais promissor

- Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem preocupar com a otimalidade)
  - Se é possível chegar a uma solução com o candidato
- Uma função de seleção indica a qualquer momento quais dos candidatos restantes é o mais promissor
- Uma função objetivo fornece o valor da solução encontrada

- Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem preocupar com a otimalidade)
  - Se é possível chegar a uma solução com o candidato
- Uma função de seleção indica a qualquer momento quais dos candidatos restantes é o mais promissor
- Uma função objetivo fornece o valor da solução encontrada
  - Como o comprimento do caminho construído

- Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem preocupar com a otimalidade)
  - Se é possível chegar a uma solução com o candidato
- Uma função de seleção indica a qualquer momento quais dos candidatos restantes é o mais promissor
- Uma função objetivo fornece o valor da solução encontrada
  - Como o comprimento do caminho construído
  - Não aparece de forma explícita no algoritmo guloso

### Observações

 A função de seleção é geralmente relacionada com a função objetivo

- A função de seleção é geralmente relacionada com a função objetivo
- Se o objetivo é:

- A função de seleção é geralmente relacionada com a função objetivo
- Se o objetivo é:
  - maximizar ⇒ escolherá o candidato restante que proporcione o maior ganho individual

- A função de seleção é geralmente relacionada com a função objetivo
- Se o objetivo é:
  - maximizar ⇒ escolherá o candidato restante que proporcione o maior ganho individual
  - minimizar ⇒ então será escolhido o candidato restante de menor custo

### Observações

O algoritmo nunca muda de ideia

- O algoritmo nunca muda de ideia
  - Uma vez que um candidato é escolhido e adicionado à solução, ele lá permanece para sempre

- O algoritmo nunca muda de ideia
  - Uma vez que um candidato é escolhido e adicionado à solução, ele lá permanece para sempre
  - Uma vez que um candidato é excluído do conjunto solução, ele nunca mais é reconsiderado

- O algoritmo nunca muda de ideia
  - Uma vez que um candidato é escolhido e adicionado à solução, ele lá permanece para sempre
  - Uma vez que um candidato é excluído do conjunto solução, ele nunca mais é reconsiderado
- Em geral, um dos "segredos" dos algoritmos gulosos é a escolha de como o conjunto de entrada será ordenado

### Observações

 Tipicamente, algoritmos gulosos são utilizados para resolver problemas de otimização que funcionem através de uma sequência de passos

### Observações

- Tipicamente, algoritmos gulosos são utilizados para resolver problemas de otimização que funcionem através de uma sequência de passos
- Nem sempre dão soluções ótimas, embora muitas vezes o façam

### Observações

- Tipicamente, algoritmos gulosos são utilizados para resolver problemas de otimização que funcionem através de uma sequência de passos
- Nem sempre d\( \text{a} \) o solu\( \text{c} \) os ótimas, embora muitas vezes o fa\( \text{c} \) am

Para onde ir?



### Observações

- Tipicamente, algoritmos gulosos são utilizados para resolver problemas de otimização que funcionem através de uma sequência de passos
- Nem sempre d\u00e3o solu\u00f3\u00f3\u00e9s \u00f3timas, embora muitas vezes o fa\u00e7am

Ficaria mais fácil decidir se tivéssemos mais informação



### Observações

- Tipicamente, algoritmos gulosos são utilizados para resolver problemas de otimização que funcionem através de uma sequência de passos
- Nem sempre dão soluções ótimas, embora muitas vezes o façam
  - Se pudermos provar que a escolha gulosa, combinada com as escolhas feitas até então, é ótima, então ele dará a resposta ótima

Ficaria mais fácil decidir se tivéssemos mais informação



 A ideia básica da estratégia gulosa é construir, por etapas, uma solução ótima

- A ideia básica da estratégia gulosa é construir, por etapas, uma solução ótima
- Em cada passo, após selecionar o melhor elemento da entrada, decide-se se ele é viável ou não

- A ideia básica da estratégia gulosa é construir, por etapas, uma solução ótima
- Em cada passo, após selecionar o melhor elemento da entrada, decide-se se ele é viável ou não
  - Se viável, o elemento fará parte da solução

- A ideia básica da estratégia gulosa é construir, por etapas, uma solução ótima
- Em cada passo, após selecionar o melhor elemento da entrada, decide-se se ele é viável ou não
  - Se viável, o elemento fará parte da solução
- Após uma sequência de decisões, uma solução para o problema é alcançada

- A ideia básica da estratégia gulosa é construir, por etapas, uma solução ótima
- Em cada passo, após selecionar o melhor elemento da entrada, decide-se se ele é viável ou não
  - Se viável, o elemento fará parte da solução
- Após uma sequência de decisões, uma solução para o problema é alcançada
- Nessa sequência de decisões, nenhum elemento é examinado mais de uma vez

- A ideia básica da estratégia gulosa é construir, por etapas, uma solução ótima
- Em cada passo, após selecionar o melhor elemento da entrada, decide-se se ele é viável ou não
  - Se viável, o elemento fará parte da solução
- Após uma sequência de decisões, uma solução para o problema é alcançada
- Nessa sequência de decisões, nenhum elemento é examinado mais de uma vez
  - Ou ele fará parte da solução, ou será descartado



### Ingredientes-chave do problema:

Característica gulosa:

- Característica gulosa:
  - A solução ótima global pode ser produzida a partir de uma escolha ótima local

- Característica gulosa:
  - A solução ótima global pode ser produzida a partir de uma escolha ótima local
  - Ou seja, quando precisamos fazer uma escolha, podemos fazer aquela que parece a melhor naquele momento (a escolha da melhor opção dentre as existentes)

- Característica gulosa:
  - A solução ótima global pode ser produzida a partir de uma escolha ótima local
  - Ou seja, quando precisamos fazer uma escolha, podemos fazer aquela que parece a melhor naquele momento (a escolha da melhor opção dentre as existentes)
- Subestrutura ótima:

- Característica gulosa:
  - A solução ótima global pode ser produzida a partir de uma escolha ótima local
  - Ou seja, quando precisamos fazer uma escolha, podemos fazer aquela que parece a melhor naquele momento (a escolha da melhor opção dentre as existentes)
- Subestrutura ótima:
  - Um problema exibe subestrutura ótima se uma solução ótima para o problema contém, dentro dela, soluções ótimas para seus subproblemas

#### Ingredientes-chave do problema:

 Se pudermos demonstrar que o problema tem essas propriedades, então podemos construir um algoritmo guloso ótimo para ele

- Se pudermos demonstrar que o problema tem essas propriedades, então podemos construir um algoritmo guloso ótimo para ele
  - Precisamos demonstrar que uma solução ótima para os subproblemas, combinada com a escolha gulosa atual, leva a uma solução ótima para o problema

- Se pudermos demonstrar que o problema tem essas propriedades, então podemos construir um algoritmo guloso ótimo para ele
  - Precisamos demonstrar que uma solução ótima para os subproblemas, combinada com a escolha gulosa atual, leva a uma solução ótima para o problema
  - Usamos então indução nos subproblemas para mostrar que fazer a escolha gulosa em cada passo produz uma solução ótima

- Se pudermos demonstrar que o problema tem essas propriedades, então podemos construir um algoritmo guloso ótimo para ele
  - Precisamos demonstrar que uma solução ótima para os subproblemas, combinada com a escolha gulosa atual, leva a uma solução ótima para o problema
  - Usamos então indução nos subproblemas para mostrar que fazer a escolha gulosa em cada passo produz uma solução ótima
- Do contrário, ainda podemos chegar a uma solução, embora não ótima

#### Exemplo: Seleção de Atividades

 Existem diversas atividades (por exemplo, aulas) que querem usar um mesmo recurso (por exemplo, uma sala de aulas)

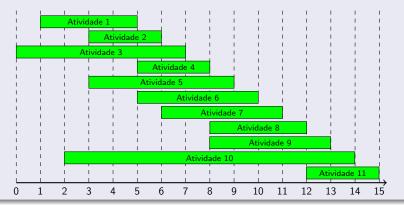
- Existem diversas atividades (por exemplo, aulas) que querem usar um mesmo recurso (por exemplo, uma sala de aulas)
- Cada atividade tem um horário de início e um horário de fim

- Existem diversas atividades (por exemplo, aulas) que querem usar um mesmo recurso (por exemplo, uma sala de aulas)
- Cada atividade tem um horário de início e um horário de fim
- Só existe uma sala disponível

- Existem diversas atividades (por exemplo, aulas) que querem usar um mesmo recurso (por exemplo, uma sala de aulas)
- Cada atividade tem um horário de início e um horário de fim
- Só existe uma sala disponível
- Duas aulas não podem podem ser ministradas na mesma sala ao mesmo tempo

### Exemplo: Seleção de Atividades

• Ex: 11 atividades, em 15 unidades de tempo



### Exemplo: Seleção de Atividades

 Objetivo: selecionar um conjunto máximo de atividades compatíveis

- Objetivo: selecionar um conjunto máximo de atividades compatíveis
  - Atividades compatíveis são atividades que não têm sobreposição de tempo

- Objetivo: selecionar um conjunto máximo de atividades compatíveis
  - Atividades compatíveis são atividades que não têm sobreposição de tempo
- Ou seja, criar o maior grupo de atividades sem que haja sobreposição de tempo

- Objetivo: selecionar um conjunto máximo de atividades compatíveis
  - Atividades compatíveis são atividades que não têm sobreposição de tempo
- Ou seja, criar o maior grupo de atividades sem que haja sobreposição de tempo
- Como fazer?

- Objetivo: selecionar um conjunto máximo de atividades compatíveis
  - Atividades compatíveis são atividades que não têm sobreposição de tempo
- Ou seja, criar o maior grupo de atividades sem que haja sobreposição de tempo
- Como fazer?
  - Precisamos definir o que fará de uma atividade mais promissora que outra

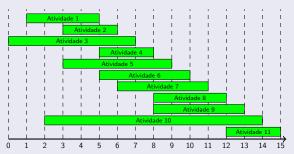


#### Exemplo: Seleção de Atividades

 Tentativa 1: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis

### Exemplo: Seleção de Atividades

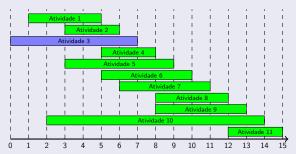
• **Tentativa 1**: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis



16/31

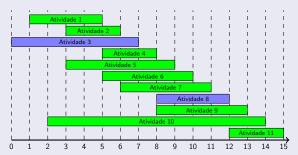
### Exemplo: Seleção de Atividades

• **Tentativa 1**: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis



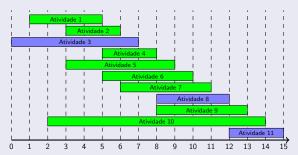
### Exemplo: Seleção de Atividades

• **Tentativa 1**: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis



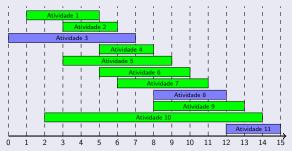
### Exemplo: Seleção de Atividades

• **Tentativa 1**: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis



#### Exemplo: Seleção de Atividades

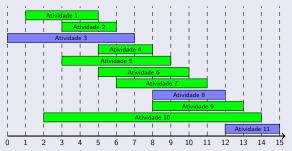
 Tentativa 1: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis



Foi boa a solução?

#### Exemplo: Seleção de Atividades

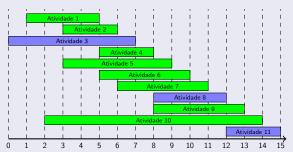
 Tentativa 1: Escolha primeiro as atividades que começam antes e são compatíveis



Foi boa a solução? Não realmente. Escolheu apenas as atividades 3, 8 e 11, quando poderia ter escolhido quatro (1, 4, 8 e 11)

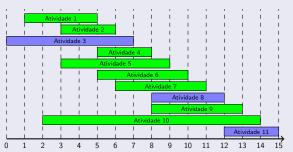
#### Exemplo: Seleção de Atividades

E onde está o "guloso" nisso?



#### Exemplo: Seleção de Atividades

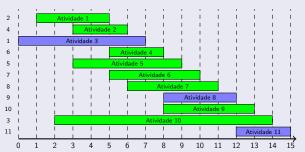
E onde está o "guloso" nisso?



Para nossa escolha, ordenamos a entrada pelo horário de início, e pegamos as compatíveis em ordem

#### Exemplo: Seleção de Atividades

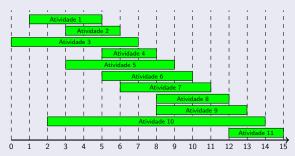
E onde está o "guloso" nisso?



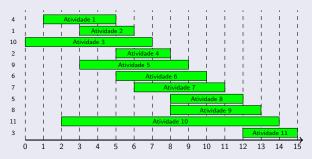
Para nossa escolha, ordenamos a entrada pelo horário de início, e pegamos as compatíveis em ordem

#### Exemplo: Seleção de Atividades

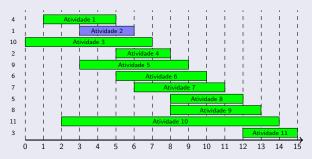
#### Exemplo: Seleção de Atividades



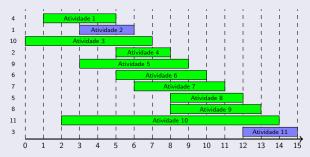
#### Exemplo: Seleção de Atividades



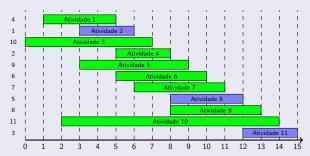
#### Exemplo: Seleção de Atividades



#### Exemplo: Seleção de Atividades

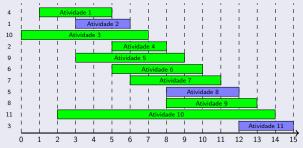


#### Exemplo: Seleção de Atividades



#### Exemplo: Seleção de Atividades

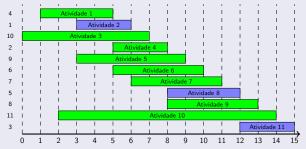
• **Tentativa 2**: Escolha primeiro as atividades que demoram menos tempo e são compatíveis



Foi boa a solução?

#### Exemplo: Seleção de Atividades

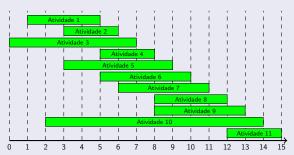
• **Tentativa 2**: Escolha primeiro as atividades que demoram menos tempo e são compatíveis



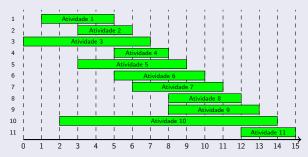
Foi boa a solução? Não realmente. Escolheu apenas as atividades 2, 8 e 11, quando poderia ter escolhido quatro (1, 4, 8 e 11)

#### Exemplo: Seleção de Atividades

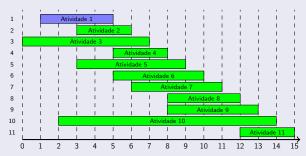
#### Exemplo: Seleção de Atividades



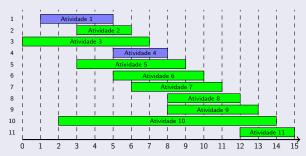
#### Exemplo: Seleção de Atividades



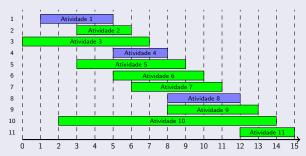
#### Exemplo: Seleção de Atividades



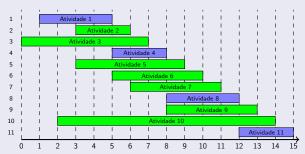
#### Exemplo: Seleção de Atividades



#### Exemplo: Seleção de Atividades

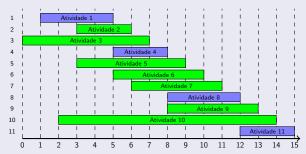


#### Exemplo: Seleção de Atividades



#### Exemplo: Seleção de Atividades

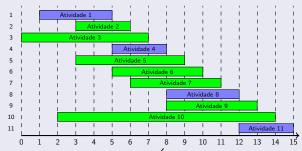
• **Tentativa 3**: Escolha primeiro as atividades que terminam antes e são compatíveis



Foi boa a solução?

#### Exemplo: Seleção de Atividades

• **Tentativa 3**: Escolha primeiro as atividades que terminam antes e são compatíveis



Foi boa a solução? Agora sim. É possível demonstrar que essa solução é ótima.

Seleção de Atividades – Algoritmo Guloso:

#### Seleção de Atividades – Algoritmo Guloso:

 Entrada: lista de atividades ordenadas pelo horário de término

#### Seleção de Atividades – Algoritmo Guloso:

- Entrada: lista de atividades ordenadas pelo horário de término
- A cada iteração:

#### Seleção de Atividades - Algoritmo Guloso:

- Entrada: lista de atividades ordenadas pelo horário de término
- A cada iteração:
  - Verifica se a atividade atual pode ser incluída na lista de atividades

#### Seleção de Atividades – Algoritmo Guloso:

- Entrada: lista de atividades ordenadas pelo horário de término
- A cada iteração:
  - Verifica se a atividade atual pode ser incluída na lista de atividades
- Note que a atividade atual é a que termina primeiro, dentre as atividades restantes

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
 for (int i=1; i<n; i++)
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
      System.out.print("a"+ i +" ");
      selecionadas++:
     ultimaSelecionada = i:
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                  Tempo de início
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                   das atividades
      System.out.print("a"+ i +" ");
      selecionadas++:
      ultimaSelecionada = i:
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
                                                   Tempo de fim
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                   das atividades
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                     (em ordem
      System.out.print("a"+ i +" ");
                                                     crescente)
      selecionadas++:
      ultimaSelecionada = i:
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                    Número de
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                    atividades
      System.out.print("a"+ i +" ");
      selecionadas++:
     ultimaSelecionada = i:
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0; <
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                  Última atividade
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                    selecionada
      System.out.print("a"+ i +" ");
      selecionadas++:
      ultimaSelecionada = i;
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
                                                    Número de
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                    atividades
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                   selecionadas
      System.out.print("a"+ i +" ");
      selecionadas++:
     ultimaSelecionada = i;
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
                                                     A primeira
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                     atividade
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                     é sempre
      System.out.print("a"+ i +" ");
                                                    selecionada
      selecionadas++:
      ultimaSelecionada = i;
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

```
static int selecaoGulosa(int[] ini, int[] fim, int n) {
 int ultimaSelecionada=0;
 int selecionadas = 0;
 if (n==0) return 0;
 System.out.print("a0 ");
 selecionadas++:
                                                     Seleciona
 for (int i=1; i<n; i++)
                                                     a próxima
    if (ini[i]>=fim[ultimaSelecionada]) {
                                                     atividade
      System.out.print("a"+ i +" ");
                                                     compatível
      selecionadas++:
      ultimaSelecionada = i:
 System.out.println();
 return(selecionadas);
```

#### Exemplo: Problema da Mochila

Dados:

- Dados:
  - Uma mochila que admite um certo peso

- Dados:
  - Uma mochila que admite um certo peso
  - Um conjunto de objetos, cada um com um valor e um peso

- Dados:
  - Uma mochila que admite um certo peso
  - Um conjunto de objetos, cada um com um valor e um peso
- Objetivo:

- Dados:
  - Uma mochila que admite um certo peso
  - Um conjunto de objetos, cada um com um valor e um peso
- Objetivo:
  - Selecionar o conjunto de objetos que cabem dentro da mochila de forma a maximizar o valor total dentro da mochila

#### Exemplo: Problema da Mochila

 Este problema se divide em dois subproblemas distintos:

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos:
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos:
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)
    - Ou seja, você pode colocar um pedaço do objeto dentro da mochila

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos:
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)
    - Ou seja, você pode colocar um pedaço do objeto dentro da mochila
    - Ex: ouro em pó

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos:
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)
    - Ou seja, você pode colocar um pedaço do objeto dentro da mochila
    - Ex: ouro em pó
    - Problema conhecido como Problema da Mochila Fracionada

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos:
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)
    - Ou seja, você pode colocar um pedaço do objeto dentro da mochila
    - Ex: ouro em pó
    - Problema conhecido como Problema da Mochila Fracionada
  - Os objetos não podem ser particionados (ou estarão dentro da mochila ou fora)

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos:
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)
    - Ou seja, você pode colocar um pedaço do objeto dentro da mochila
    - Ex: ouro em pó
    - Problema conhecido como Problema da Mochila Fracionada
  - Os objetos não podem ser particionados (ou estarão dentro da mochila ou fora)
    - Ex: ouro em barras

- Este problema se divide em dois subproblemas distintos.
  - Os objetos podem ser particionados (e o valor será proporcional à fração do objeto)
    - Ou seja, você pode colocar um pedaço do objeto dentro da mochila
    - Ex: ouro em pó
    - Problema conhecido como Problema da Mochila Fracionada
  - Os objetos não podem ser particionados (ou estarão dentro da mochila ou fora)
    - Ex: ouro em barras.
    - Problema conhecido como Problema da Mochila Binária ou 0-1

#### Exemplo: Problema da Mochila Fracionada

Qual seria a melhor ordenação da entrada?

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- A solução gulosa será ótima?

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- A solução gulosa será ótima?
  - Sim (é demonstrável)

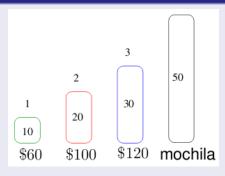
- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- A solução gulosa será ótima?
  - Sim (é demonstrável)
- Algoritmo:

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- A solução gulosa será ótima?
  - Sim (é demonstrável)
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente

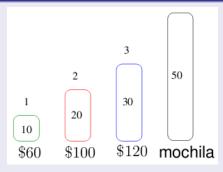
- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- A solução gulosa será ótima?
  - Sim (é demonstrável)
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente
  - 2 Começando em i = 1, coloque na mochila o máximo do item i que puder (que existir e couber na mochila)

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- A solução gulosa será ótima?
  - Sim (é demonstrável)
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente
  - 2 Começando em i = 1, coloque na mochila o máximo do item i que puder (que existir e couber na mochila)
  - Se ainda houver espaço na mochila, passe para o próximo item

```
//P = capacidade máxima da mochila
carga = 0 //carga na mochila
i = 1
enquanto (carga < P) e (i <= n) faça {
    se (p_i \leftarrow (P - carga))
        Pegue todo o item i
    senão
        Pegue (P - carga)/p_i do item i
    Adicione a carga o peso que foi pego
    i++
```



#### Exemplo: Problema da Mochila Fracionada



valor/peso = 6 5 4

#### Exemplo: Problema da Mochila Fracionada

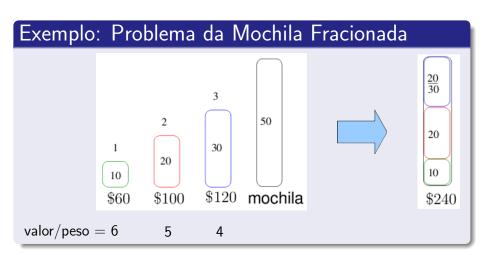




valor/peso = 6

5

4



#### Exemplo: Problema da Mochila Binária

Qual seria a melhor ordenação da entrada?

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- Algoritmo:

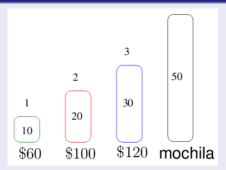
- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente

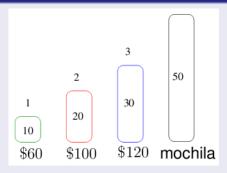
- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente
  - Começando em i = 1, coloque na mochila o máximo do item i que puder (que existir e couber na mochila)

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente
  - 2 Começando em i = 1, coloque na mochila o máximo do item i que puder (que existir e couber na mochila)
  - Se ainda houver espaço na mochila, passe para o próximo item

- Qual seria a melhor ordenação da entrada?
  - Ordenar por valor/peso
- Algoritmo:
  - Ordene os itens por valor/peso de modo decrescente
  - 2 Começando em i = 1, coloque na mochila o máximo do item i que puder (que existir e couber na mochila)
  - Se ainda houver espaço na mochila, passe para o próximo item
- A solução gulosa será ótima?

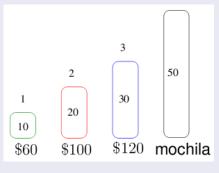






$$valor/peso = 6$$
 5 4

#### Exemplo: Problema da Mochila Binária



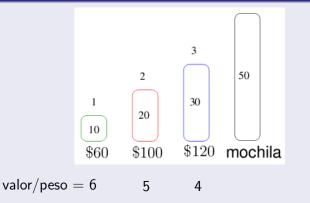
valor/peso = 6

5

4



#### Exemplo: Problema da Mochila Binária



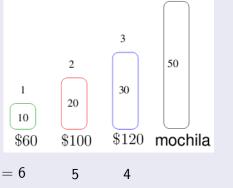


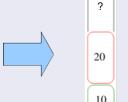


?

\$160

#### Exemplo: Problema da Mochila Binária





$$valor/peso = 6$$
 5

A solução gulosa foi ótima?



\$160

#### Exemplo: Problema da Mochila Binária

• Obviamente não. A ótima seria:





valor/peso = 6

5

4



#### Referências

- Ziviani, Nivio. Projeto de Algoritmos: com implementações em Java e C++. Cengage. 2007.
- Cormen, Thomas H., Leiserson, Charles E., Rivest, Ronald L., Stein, Clifford. Introduction to Algorithms. 2a ed. MIT Press, 2001.