

MC458 — Projeto e Análise de Algoritmos I

C.C. de Souza C.N. da Silva O. Lee

Antes de mais nada...

- Uma versão anterior deste conjunto de slides foi preparada por Cid Carvalho de Souza e Cândida Nunes da Silva para uma instância anterior desta disciplina.
- O que vocês tem em mãos é uma versão modificada preparada para atender a meus gostos.
- Nunca é demais enfatizar que o material é apenas um **guia** e não deve ser usado como única fonte de estudo. Para isso consultem a bibliografia (em especial o CLR ou CLRS).

Orlando Lee

Agradecimentos (Cid e Cândida)

- Várias pessoas contribuíram **direta ou indiretamente** com a preparação deste material.
- Algumas destas pessoas cederam gentilmente seus arquivos digitais enquanto outras cederam gentilmente o seu tempo fazendo correções e dando sugestões.
- Uma lista destes “colaboradores” (**em ordem alfabética**) é dada abaixo:
 - ▶ Célia Picinin de Mello
 - ▶ José Coelho de Pina
 - ▶ Orlando Lee
 - ▶ Paulo Feofiloff
 - ▶ Pedro Rezende
 - ▶ Ricardo Dahab
 - ▶ Zanoni Dias

O que veremos nesta disciplina?

O que veremos nesta disciplina?

- Como provar a “corretude” de um algoritmo

O que veremos nesta disciplina?

- Como provar a “corretude” de um algoritmo
- Estimar a quantidade de recursos (tempo, memória) de um algoritmo
= análise de complexidade

O que veremos nesta disciplina?

- Como provar a “corretude” de um algoritmo
- Estimar a quantidade de recursos (tempo, memória) de um algoritmo
= análise de complexidade
- Técnicas e idéias gerais de projeto de algoritmos: divisão-e-conquista, programação dinâmica, algoritmos gulosos etc

O que veremos nesta disciplina?

- Como provar a “corretude” de um algoritmo
- Estimar a quantidade de recursos (tempo, memória) de um algoritmo
= análise de complexidade
- Técnicas e idéias gerais de projeto de algoritmos: divisão-e-conquista, programação dinâmica, algoritmos gulosos etc
- Tema recorrente: natureza recursiva de vários problemas

O que veremos nesta disciplina?

- Como provar a “corretude” de um algoritmo
- Estimar a quantidade de recursos (tempo, memória) de um algoritmo
= análise de complexidade
- Técnicas e idéias gerais de projeto de algoritmos: divisão-e-conquista, programação dinâmica, algoritmos gulosos etc
- Tema recorrente: natureza recursiva de vários problemas
- A dificuldade intrínseca de vários problemas: inexistência de soluções eficientes

O que é um algoritmo?

O que é um algoritmo?

Informalmente, um **algoritmo** é um procedimento computacional bem definido que:

O que é um algoritmo?

Informalmente, um **algoritmo** é um procedimento computacional bem definido que:

- recebe um conjunto de valores como **entrada** e

O que é um algoritmo?

Informalmente, um **algoritmo** é um procedimento computacional bem definido que:

- recebe um conjunto de valores como **entrada** e
- produz um conjunto de valores como **saída**.

O que é um algoritmo?

Informalmente, um **algoritmo** é um procedimento computacional bem definido que:

- recebe um conjunto de valores como **entrada** e
- produz um conjunto de valores como **saída**.

Equivalentemente, um **algoritmo** é uma ferramenta para resolver um **problema computacional**. Este problema define a relação precisa que deve existir entre a entrada e a saída do algoritmo.

Exemplos de problemas: teste de primalidade

Exemplos de problemas: teste de primalidade

Problema: determinar se um dado número é primo.

Exemplos de problemas: teste de primalidade

Problema: determinar se um dado número é primo.

Exemplo:

Entrada: 9411461

Exemplos de problemas: teste de primalidade

Problema: determinar se um dado número é primo.

Exemplo:

Entrada: 9411461

Saída: É primo.

Exemplos de problemas: teste de primalidade

Problema: determinar se um dado número é primo.

Exemplo:

Entrada: 9411461

Saída: É primo.

Exemplo:

Entrada: 8411461

Exemplos de problemas: teste de primalidade

Problema: determinar se um dado número é primo.

Exemplo:

Entrada: 9411461

Saída: É primo.

Exemplo:

Entrada: 8411461

Saída: Não é primo.

Exemplos de problemas: ordenação

Definição: um vetor $A[1 \dots n]$ é **crescente** se $A[1] \leq \dots \leq A[n]$.

Exemplos de problemas: ordenação

Definição: um vetor $A[1 \dots n]$ é **crescente** se $A[1] \leq \dots \leq A[n]$.

Problema: reorganizar um vetor $A[1 \dots n]$ de modo que fique crescente.

Exemplos de problemas: ordenação

Definição: um vetor $A[1 \dots n]$ é **crescente** se $A[1] \leq \dots \leq A[n]$.

Problema: reorganizar um vetor $A[1 \dots n]$ de modo que fique crescente.

Entrada:

		1									n	
		33	55	33	44	33	22	11	99	22	55	77
										n		

Exemplos de problemas: ordenação

Definição: um vetor $A[1 \dots n]$ é **crescente** se $A[1] \leq \dots \leq A[n]$.

Problema: reorganizar um vetor $A[1 \dots n]$ de modo que fique crescente.

Entrada:

1											n
33	55	33	44	33	22	11	99	22	55	77	

Saída:

1											n
11	22	22	33	33	33	44	55	55	77	99	

Instância de um problema

Uma **instância de um problema** é um conjunto de valores que serve de entrada para esse.

Instância de um problema

Uma **instância de um problema** é um conjunto de valores que serve de entrada para esse.

Exemplo:

Os números 9411461 e 8411461 são instâncias do problema de primalidade.

Instância de um problema

Uma **instância de um problema** é um conjunto de valores que serve de entrada para esse.

Exemplo:

Os números 9411461 e 8411461 são instâncias do problema de primalidade.

Exemplo:

O vetor

1											n
33	55	33	44	33	22	11	99	22	55	77	

é uma instância do problema de ordenação.

A importância dos algoritmos para a computação

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores
- comércio eletrônico

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores
- comércio eletrônico
- planejamento da produção de indústrias

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores
- comércio eletrônico
- planejamento da produção de indústrias
- logística de distribuição

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores
- comércio eletrônico
- planejamento da produção de indústrias
- logística de distribuição
- *games e filmes*

A importância dos algoritmos para a computação

Onde se encontra aplicações para o uso/desenvolvimento de algoritmos “eficientes”?

- projetos de genoma de seres vivos
- rede mundial de computadores
- comércio eletrônico
- planejamento da produção de indústrias
- logística de distribuição
- *games* e filmes
- ...

Dificuldade intrínseca de problemas

Dificuldade intrínseca de problemas

- Infelizmente, existem certos problemas para os quais **não se conhece algoritmos “eficientes”** capazes de resolvê-los. Eles são chamados problemas \mathcal{NP} -completos.

Dificuldade intrínseca de problemas

- Infelizmente, existem certos problemas para os quais **não se conhece algoritmos “eficientes”** capazes de resolvê-los. Eles são chamados **problemas \mathcal{NP} -completos**.

Curiosamente, **não foi provado** que tais algoritmos não existem!

Dificuldade intrínseca de problemas

- Infelizmente, existem certos problemas para os quais **não se conhece algoritmos “eficientes”** capazes de resolvê-los. Eles são chamados **problemas \mathcal{NP} -completos**.

Curiosamente, **não foi provado** que tais algoritmos não existem!

- Esses problemas tem a característica notável de que se um deles admitir um algoritmo “eficiente” então todos admitem algoritmos “eficientes”.

Dificuldade intrínseca de problemas

- Infelizmente, existem certos problemas para os quais **não se conhece algoritmos “eficientes”** capazes de resolvê-los. Eles são chamados **problemas \mathcal{NP} -completos**.

Curiosamente, **não foi provado** que tais algoritmos não existem!

- Esses problemas tem a característica notável de que se um deles admitir um algoritmo “eficiente” então todos admitem algoritmos “eficientes”.
- Por que devo me preocupar com problemas \mathcal{NP} -completos?

Dificuldade intrínseca de problemas

- Infelizmente, existem certos problemas para os quais **não se conhece algoritmos “eficientes”** capazes de resolvê-los. Eles são chamados **problemas \mathcal{NP} -completos**.

Curiosamente, **não foi provado** que tais algoritmos não existem!

- Esses problemas tem a característica notável de que se um deles admitir um algoritmo “eficiente” então todos admitem algoritmos “eficientes”.
- **Por que devo me preocupar com problemas \mathcal{NP} -completos?**
Problemas dessa classe surgem em inúmeras situações práticas!

Dificuldade intrínseca de problemas

Exemplos:

Dificuldade intrínseca de problemas

Exemplos:

- calcular as rotas dos caminhões de entrega de uma distribuidora de bebidas em São Paulo, minimizando a distância percorrida. (vehicle routing)

Dificuldade intrínseca de problemas

Exemplos:

- calcular as rotas dos caminhões de entrega de uma distribuidora de bebidas em São Paulo, minimizando a distância percorrida. (vehicle routing)
- calcular o número mínimo de *containers* para transportar um conjunto de caixas com produtos. (bin packing 3D)

Dificuldade intrínseca de problemas

Exemplos:

- calcular as rotas dos caminhões de entrega de uma distribuidora de bebidas em São Paulo, minimizando a distância percorrida. (vehicle routing)
- calcular o número mínimo de *containers* para transportar um conjunto de caixas com produtos. (bin packing 3D)
- calcular a localização e o número mínimo de antenas de celulares para garantir a cobertura de uma certa região geográfica. (facility location)

Dificuldade intrínseca de problemas

Exemplos:

- calcular as rotas dos caminhões de entrega de uma distribuidora de bebidas em São Paulo, minimizando a distância percorrida. (vehicle routing)
- calcular o número mínimo de *containers* para transportar um conjunto de caixas com produtos. (bin packing 3D)
- calcular a localização e o número mínimo de antenas de celulares para garantir a cobertura de uma certa região geográfica. (facility location)
- e muito mais. . .

Dificuldade intrínseca de problemas

Exemplos:

- calcular as rotas dos caminhões de entrega de uma distribuidora de bebidas em São Paulo, minimizando a distância percorrida. (vehicle routing)
- calcular o número mínimo de *containers* para transportar um conjunto de caixas com produtos. (bin packing 3D)
- calcular a localização e o número mínimo de antenas de celulares para garantir a cobertura de uma certa região geográfica. (facility location)
- e muito mais. . .

É importante saber identificar quando estamos lidando com um problema \mathcal{NP} -completo!

- O **mundo ideal**: os computadores têm velocidade de processamento e memória infinita. Neste caso, qualquer algoritmo é igualmente bom e esta disciplina é inútil! Porém...

- O **mundo ideal**: os computadores têm velocidade de processamento e memória infinita. Neste caso, qualquer algoritmo é igualmente bom e esta disciplina é inútil! Porém...
- O **mundo real**: computadores têm velocidade de processamento e memória limitadas.

- O **mundo ideal**: os computadores têm velocidade de processamento e memória infinita. Neste caso, qualquer algoritmo é igualmente bom e esta disciplina é inútil! Porém...
- O **mundo real**: computadores têm velocidade de processamento e memória limitadas.

Neste caso faz muita diferença ter um bom algoritmo.

Exemplo: ordenação de um vetor de n elementos

Exemplo: ordenação de um vetor de n elementos

- Suponha que os computadores A e B executam $1G$ e $10M$ instruções por segundo, respectivamente. Ou seja, A é **100 vezes mais rápido** que B .

Exemplo: ordenação de um vetor de n elementos

- Suponha que os computadores A e B executam $1G$ e $10M$ instruções por segundo, respectivamente.
Ou seja, A é **100 vezes mais rápido** que B .
- **Algoritmo 1**: implementado na máquina A por um excelente programador em linguagem de máquina (ultra-rápida).
Executa $2n^2$ instruções.

Exemplo: ordenação de um vetor de n elementos

- Suponha que os computadores A e B executam $1G$ e $10M$ instruções por segundo, respectivamente.
Ou seja, A é **100 vezes mais rápido** que B .
- **Algoritmo 1**: implementado na máquina A por um excelente programador em linguagem de máquina (ultra-rápida).
Executa $2n^2$ instruções.
- **Algoritmo 2**: implementado na máquina B por um programador mediano em linguagem de alto nível dispondo de um compilador “mais-ou-menos”.
Executa $50n \log n$ instruções.

- O que acontece quando ordenamos um vetor de um milhão (10^6) de elementos? **Qual algoritmo é mais rápido?**

- O que acontece quando ordenamos um vetor de um milhão (10^6) de elementos? **Qual algoritmo é mais rápido?**
- Algoritmo 1 na máquina A:
$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ instruções}}{10^9 \text{ instruções/segundo}} \approx 2000 \text{ segundos}$$

- O que acontece quando ordenamos um vetor de **um milhão (10^6) de elementos**? **Qual algoritmo é mais rápido?**
- **Algoritmo 1 na máquina A:**
$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ instruções}}{10^9 \text{ instruções/segundo}} \approx 2000 \text{ segundos}$$
- **Algoritmo 2 na máquina B:**
$$\frac{50 \cdot (10^6 \log 10^6) \text{ instruções}}{10^7 \text{ instruções/segundo}} \approx 100 \text{ segundos}$$

- O que acontece quando ordenamos um vetor de um milhão (10^6) de elementos? Qual algoritmo é mais rápido?
- Algoritmo 1 na máquina A:
$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ instruções}}{10^9 \text{ instruções/segundo}} \approx 2000 \text{ segundos}$$
- Algoritmo 2 na máquina B:
$$\frac{50 \cdot (10^6 \log 10^6) \text{ instruções}}{10^7 \text{ instruções/segundo}} \approx 100 \text{ segundos}$$
- Ou seja, B foi **VINTE VEZES** mais rápido do que A!

- O que acontece quando ordenamos um vetor de **um milhão (10^6) de elementos**? **Qual algoritmo é mais rápido?**
- **Algoritmo 1 na máquina A:**
$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ instruções}}{10^9 \text{ instruções/segundo}} \approx 2000 \text{ segundos}$$
- **Algoritmo 2 na máquina B:**
$$\frac{50 \cdot (10^6 \log 10^6) \text{ instruções}}{10^7 \text{ instruções/segundo}} \approx 100 \text{ segundos}$$
- Ou seja, **B** foi **VINTE VEZES** mais rápido do que **A**!
- Se o vetor tiver **10 milhões (10^7) de elementos**, esta razão será de **2.3 dias** para **20 minutos**!

Algoritmos e tecnologia – Conclusões

- O uso de um **algoritmo adequado** pode levar a ganhos extraordinários de **desempenho**.

- O uso de um **algoritmo adequado** pode levar a ganhos extraordinários de **desempenho**.
- Isso pode ser tão importante quanto o projeto de *hardware*.

- O uso de um **algoritmo adequado** pode levar a ganhos extraordinários de **desempenho**.
- Isso pode ser tão importante quanto o projeto de *hardware*.
- A melhora obtida pode ser tão significativa que não poderia ser obtida simplesmente com o avanço da tecnologia.

- O uso de um **algoritmo adequado** pode levar a ganhos extraordinários de **desempenho**.
- Isso pode ser tão importante quanto o projeto de *hardware*.
- A melhora obtida pode ser tão significativa que não poderia ser obtida simplesmente com o avanço da tecnologia.
- As melhorias nos algoritmos produzem avanços em outras componentes básicas das aplicações (pense nos compiladores, buscadores na internet, etc).

Podemos descrever um algoritmo de várias maneiras:

Podemos descrever um algoritmo de várias maneiras:

- usando uma linguagem de programação de alto nível: C, Pascal, Java etc

Podemos descrever um algoritmo de várias maneiras:

- usando uma linguagem de programação de alto nível: C, Pascal, Java etc
- implementando-o em linguagem de máquina diretamente executável em *hardware*

Podemos descrever um algoritmo de várias maneiras:

- usando uma linguagem de programação de alto nível: C, Pascal, Java etc
- implementando-o em linguagem de máquina diretamente executável em *hardware*
- em português

Podemos descrever um algoritmo de várias maneiras:

- usando uma linguagem de programação de alto nível: C, Pascal, Java etc
- implementando-o em linguagem de máquina diretamente executável em *hardware*
- em português
- em um pseudo-código de alto nível, como no livro do CLRS

Podemos descrever um algoritmo de várias maneiras:

- usando uma linguagem de programação de alto nível: C, Pascal, Java etc
- implementando-o em linguagem de máquina diretamente executável em *hardware*
- em português
- em um pseudo-código de alto nível, como no livro do CLRS

Usaremos essencialmente as duas últimas alternativas nesta disciplina.

Exemplo de pseudo-código

Algoritmo INSERTIONSORT: rearranja um vetor $A[1 \dots n]$ de modo que fique crescente.

INSERTION-SORT(A, n)

```
1  para  $j \leftarrow 2$  até  $n$  faça
2      chave  $\leftarrow A[j]$ 
3      ▷ Insere  $A[j]$  no subvetor ordenado  $A[1 \dots j - 1]$ 
4       $i \leftarrow j - 1$ 
5      enquanto  $i \geq 1$  e  $A[i] > \text{chave}$  faça
6           $A[i + 1] \leftarrow A[i]$ 
7           $i \leftarrow i - 1$ 
8       $A[i + 1] \leftarrow \text{chave}$ 
```


Corretude de algoritmos

- Um algoritmo (para um determinado problema) está **correto** se, **para toda** instância do problema, ele **pára** e devolve uma **resposta correta**.

Corretude de algoritmos

- Um algoritmo (para um determinado problema) está **correto** se, **para toda** instância do problema, ele **pára** e devolve uma **resposta correta**.
- **Algoritmos incorretos** também têm sua utilidade, se soubermos prever a sua probabilidade de erro.

Corretude de algoritmos

- Um algoritmo (para um determinado problema) está **correto** se, **para toda** instância do problema, ele **pára** e devolve uma **resposta correta**.
- **Algoritmos incorretos** também têm sua utilidade, se soubermos prever a sua probabilidade de erro.
- **Neste curso vamos trabalhar apenas com algoritmos corretos.**

Complexidade de algoritmos

- Em geral, não basta saber que um dado algoritmo pára. Se ele for **muuuuito leeeeeeeento**, terá pouca utilidade.

Complexidade de algoritmos

- Em geral, não basta saber que um dado algoritmo pára. Se ele for **muuuuito leeeeeeeento**, terá pouca utilidade.
- Queremos projetar/desenvolver **algoritmos eficientes (rápidos)**.

Complexidade de algoritmos

- Em geral, não basta saber que um dado algoritmo pára. Se ele for **muuuuito leeeeeeeento**, terá pouca utilidade.
- Queremos projetar/desenvolver **algoritmos eficientes (rápidos)**.
- Mas o que seria uma boa **medida de eficiência** de um algoritmo?

Complexidade de algoritmos

- Em geral, não basta saber que um dado algoritmo pára. Se ele for **muuuuito leeeeeeeento**, terá pouca utilidade.
- Queremos projetar/desenvolver **algoritmos eficientes (rápidos)**.
- Mas o que seria uma boa **medida de eficiência** de um algoritmo?
- Não estamos interessados em quem programou, em que linguagem foi escrita e nem qual máquina foi usada!

Complexidade de algoritmos

- Em geral, não basta saber que um dado algoritmo pára. Se ele for **muuuuito leeeeeeeento**, terá pouca utilidade.
- Queremos projetar/desenvolver **algoritmos eficientes (rápidos)**.
- Mas o que seria uma boa **medida de eficiência** de um algoritmo?
- Não estamos interessados em quem programou, em que linguagem foi escrita e nem qual máquina foi usada!
- Queremos um **critério uniforme** para **comparar algoritmos**.

Modelo Computacional

- Uma possibilidade é definir um **modelo computacional** de um máquina.

Modelo Computacional

- Uma possibilidade é definir um **modelo computacional** de um máquina.
- O modelo computacional estabelece quais os recursos disponíveis, as **instruções básicas** e quanto elas custam (**= tempo**).

- Uma possibilidade é definir um **modelo computacional** de um máquina.
- O modelo computacional estabelece quais os recursos disponíveis, as **instruções básicas** e quanto elas custam (= **tempo**).
- Dentre desse modelo, podemos estimar através de uma **análise matemática** o tempo que um algoritmo gasta em função do **tamanho da entrada** (= **análise de complexidade**).

Modelo Computacional

- Uma possibilidade é definir um **modelo computacional** de um máquina.
- O modelo computacional estabelece quais os recursos disponíveis, as **instruções básicas** e quanto elas custam (= **tempo**).
- Dentre desse modelo, podemos estimar através de uma **análise matemática** o tempo que um algoritmo gasta em função do **tamanho da entrada** (= **análise de complexidade**).
- A análise de complexidade depende **sempre** do modelo computacional adotado.

Salvo mencionado o contrário, usaremos o **Modelo Abstrato RAM** (Random Access Machine):

Salvo mencionado o contrário, usaremos o **Modelo Abstrato RAM** (Random Access Machine):

- simula máquinas convencionais (de verdade),

Salvo mencionado o contrário, usaremos o **Modelo Abstrato RAM** (Random Access Machine):

- simula máquinas convencionais (de verdade),
- possui um único processador que executa instruções **seqüencialmente**,

Salvo mencionado o contrário, usaremos o **Modelo Abstrato RAM** (Random Access Machine):

- simula máquinas convencionais (de verdade),
- possui um único processador que executa instruções **seqüencialmente**,
- tipos básicos são números inteiros e reais,

Salvo mencionado o contrário, usaremos o **Modelo Abstrato RAM** (Random Access Machine):

- simula máquinas convencionais (de verdade),
- possui um único processador que executa instruções **seqüencialmente**,
- tipos básicos são números inteiros e reais,
- há um limite no tamanho de cada *palavra de memória*: se a entrada tem “**tamanho**” n , então cada inteiro/real é representado por $c \log n$ **bits** para alguma constante $c \geq 1$. (Isto garante que é possível *guardar* o valor de n e *indexar* os elementos individualmente.)

Máquinas RAM

- executa **operações aritméticas** (soma, subtração, multiplicação, divisão, piso, teto), **comparações**, **movimentação de dados** de tipo básico e **fluxo de controle** (teste *if/else*, chamada e retorno de rotinas) em **tempo constante**,

- executa operações aritméticas (soma, subtração, multiplicação, divisão, piso, teto), comparações, movimentação de dados de tipo básico e fluxo de controle (teste *if/else*, chamada e retorno de rotinas) em **tempo constante**,
- Certas operações caem em uma **zona cinza**, por exemplo, exponenciação,

- executa **operações aritméticas** (soma, subtração, multiplicação, divisão, piso, teto), **comparações**, **movimentação de dados** de tipo básico e **fluxo de controle** (teste *if/else*, chamada e retorno de rotinas) em **tempo constante**,
- Certas operações caem em uma **zona cinza**, por exemplo, **exponenciação**,
- **veja maiores detalhes do modelo RAM no CLRS.**

Tamanho da entrada

Problema: Primalidade

Entrada: inteiro n

Tamanho: número de bits de $n \approx \lg n = \log_2 n$

Tamanho da entrada

Problema: Primalidade

Entrada: inteiro n

Tamanho: número de bits de $n \approx \lg n = \log_2 n$

Problema: Ordenação

Entrada: vetor $A[1 \dots n]$ de inteiros

Tamanho: $n \lg U$ onde $U = \max\{|A[i]| : 1 \leq i \leq n\}$

Tamanho: n (é usual usar isto no problema de ordenação)

Tamanho da entrada

Problema: Primalidade

Entrada: inteiro n

Tamanho: número de bits de $n \approx \lg n = \log_2 n$

Problema: Ordenação

Entrada: vetor $A[1 \dots n]$ de inteiros

Tamanho: $n \lg U$ onde $U = \max\{|A[i]| : 1 \leq i \leq n\}$

Tamanho: n (é usual usar isto no problema de ordenação)

Informalmente, o tamanho da entrada é o número de bits necessários para especificar a entrada.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- A **complexidade de tempo** de um algoritmo é o número máximo de **instruções básicas** que ele executa em **função do tamanho da entrada**.

- A **complexidade de tempo** de um algoritmo é o número máximo de **instruções básicas** que ele executa em **função do tamanho da entrada**.
- Mais precisamente, para cada inteiro positivo n definimos $T(n)$ como o número máximo de instruções básicas executadas pelo algoritmo entre todas as instâncias de tamanho n .

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- A **complexidade de tempo** de um algoritmo é o número máximo de **instruções básicas** que ele executa em **função do tamanho da entrada**.
- Mais precisamente, para cada inteiro positivo n definimos $T(n)$ como o número máximo de instruções básicas executadas pelo algoritmo entre todas as instâncias de tamanho n .
- Note que adotamos uma “atitude pessimista” ao fazer uma **análise de pior caso**.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- Além disso, a análise concentra-se no comportamento do algoritmo para entradas de tamanho **GRANDE** = análise assintótica.

- Além disso, a análise concentra-se no comportamento do algoritmo para entradas de tamanho **GRANDE** = *análise assintótica*.
- Mais precisamente, queremos estimar a velocidade de crescimento de $T(n)$ apenas para n **GRANDE** (comparar com alguma função conhecida). Por exemplo, $T(n) \approx 3n^2 + 17$ ou $T(n) \approx 2^n$.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- Um algoritmo é chamado **eficiente** se a função que mede sua **complexidade de tempo** é limitada por um **polinômio** no tamanho da entrada.

Por exemplo, se o tamanho da entrada for n :

n , $3n - 7$, $4n^2$, $143n^2 - 4n + 2$, n^5 .

- Um algoritmo é chamado **eficiente** se a função que mede sua **complexidade de tempo** é limitada por um **polinômio** no tamanho da entrada.

Por exemplo, se o tamanho da entrada for n :

n , $3n - 7$, $4n^2$, $143n^2 - 4n + 2$, n^5 .

- Mas por que **polinômios**?

- Um algoritmo é chamado **eficiente** se a função que mede sua **complexidade de tempo** é limitada por um **polinômio** no tamanho da entrada.

Por exemplo, se o tamanho da entrada for n :

n , $3n - 7$, $4n^2$, $143n^2 - 4n + 2$, n^5 .

- Mas por que **polinômios**?
(Polinômios são funções bem “comportadas”).

Nomenclatura usual:

Para um problema com tamanho de entrada n , dizemos que um algoritmo que resolve o problema é:

- **logarítmico** se sua complexidade é dada por $c \log n$ para algum $c > 0$,
- **linear** se sua complexidade é dada por cn para algum $c > 0$,
- **quadrático** se sua complexidade é dada por cn^2 para algum $c > 0$,
- **cúbico** se sua complexidade é dada por cn^3 para algum $c > 0$,
- **exponencial** se sua complexidade é dada por $c2^n$ para algum $c > 0$.

Medida de complexidade e eficiência de algoritmos

- Algoritmos exponenciais são em geral **indesejáveis**. Um modo de se convencer disto é plotar os valores de n^2 (digamos) e 2^n e ver como a segunda função cresce muito mais rapidamente.

- Algoritmos exponenciais são em geral **indesejáveis**. Um modo de se convencer disto é plotar os valores de n^2 (digamos) e 2^n e ver como a segunda função cresce muito mais rapidamente.
- Outra maneira é escrever um programa que dado n imprime $1, 2, \dots, n^2$ e outro que dado n imprime $1, 2, \dots, 2^n$.
Para $n \geq 20$, o segundo programa **demora muito**...

Exemplo: primalidade

NAIVEPRIMALITYCHECK(n)

- 1 **se** $n = 2$ **devolva** É primo.
- 2 **para** $d \leftarrow 2$ **até** $n - 1$ **faça**
- 3 **se** $n \bmod d = 0$
- 4 **então devolva** Não é primo.
- 5 **devolva** É primo.

Exemplo: primalidade

NAIVEPRIMALITYCHECK(n)

- 1 **se** $n = 2$ **devolva** É primo.
- 2 **para** $d \leftarrow 2$ **até** $n - 1$ **faça**
- 3 **se** $n \bmod d = 0$
- 4 **então devolva** Não é primo.
- 5 **devolva** É primo.

Complexidade: no pior caso são executadas $n - 2$ iterações.

A complexidade é $1 + (n - 2) + 1 = n$.

Exemplo: primalidade

NAIVEPRIMALITYCHECK(n)

- 1 **se** $n = 2$ **devolva** É primo.
- 2 **para** $d \leftarrow 2$ **até** $n - 1$ **faça**
- 3 **se** $n \bmod d = 0$
- 4 **então devolva** Não é primo.
- 5 **devolva** É primo.

Complexidade: no pior caso são executadas $n - 2$ iterações.

A complexidade é $1 + (n - 2) + 1 = n$.

Como o **tamanho da entrada** é $t = \lg n$ e $n = 2^{\lg n} = 2^t$, o algoritmo **NÃO** é polinomial no tamanho da entrada.

Exemplo: ordenação

INSERTION-SORT(A, n)

```
1  para  $j \leftarrow 2$  até  $n$  faça
2  chave  $\leftarrow A[j]$ 
3  ▷ Insere  $A[j]$  no subvetor ordenado  $A[1 \dots j - 1]$ 
4   $i \leftarrow j - 1$ 
5  enquanto  $i \geq 1$  e  $A[i] >$  chave faça
6     $A[i + 1] \leftarrow A[i]$ 
7     $i \leftarrow i - 1$ 
8   $A[i + 1] \leftarrow$  chave
```

Exemplo: ordenação

INSERTION-SORT(A, n)

```
1  para  $j \leftarrow 2$  até  $n$  faça
2  chave  $\leftarrow A[j]$ 
3  ▷ Insere  $A[j]$  no subvetor ordenado  $A[1 \dots j - 1]$ 
4   $i \leftarrow j - 1$ 
5  enquanto  $i \geq 1$  e  $A[i] > \text{chave}$  faça
6       $A[i + 1] \leftarrow A[i]$ 
7       $i \leftarrow i - 1$ 
8   $A[i + 1] \leftarrow \text{chave}$ 
```

Complexidade: veremos depois que no pior caso o algoritmo executa $\approx cn^2$ operações, para alguma constante $c > 0$.

Exemplo: ordenação

INSERTION-SORT(A, n)

```
1  para  $j \leftarrow 2$  até  $n$  faça
2  chave  $\leftarrow A[j]$ 
3  ▷ Insere  $A[j]$  no subvetor ordenado  $A[1 \dots j - 1]$ 
4   $i \leftarrow j - 1$ 
5  enquanto  $i \geq 1$  e  $A[i] > \text{chave}$  faça
6       $A[i + 1] \leftarrow A[i]$ 
7       $i \leftarrow i - 1$ 
8   $A[i + 1] \leftarrow \text{chave}$ 
```

Complexidade: veremos depois que no pior caso o algoritmo executa $\approx cn^2$ operações, para alguma constante $c > 0$.

Como o tamanho da entrada é n , o algoritmo é polinomial no tamanho da entrada.

Vantagens do método de análise proposto

Vantagens do método de análise proposto

- O modelo RAM é robusto e permite **prever** o comportamento de um algoritmo para instâncias **GRANDES**.

Vantagens do método de análise proposto

- O modelo RAM é robusto e permite **prever** o comportamento de um algoritmo para instâncias **GRANDES**.
- O modelo permite **comparar** algoritmos que resolvem um mesmo problema.

Vantagens do método de análise proposto

- O modelo RAM é robusto e permite **prever** o comportamento de um algoritmo para instâncias **GRANDES**.
- O modelo permite **comparar** algoritmos que resolvem um mesmo problema.
- A análise é mais robusta em relação às evoluções tecnológicas .

Desvantagens do método de análise proposto

Desvantagens do método de análise proposto

- Fornece um **limite pessimista** da complexidade de tempo ao considerar sempre o **pior caso**.

Desvantagens do método de análise proposto

- Fornece um **limite pessimista** da complexidade de tempo ao considerar sempre o **pior caso**.
- Em uma aplicação real, nem todas as instâncias ocorrem com a mesma frequência e é possível que as **“instâncias ruins”** ocorram raramente.

Desvantagens do método de análise proposto

- Fornece um **limite pessimista** da complexidade de tempo ao considerar sempre o **pior caso**.
- Em uma aplicação real, nem todas as instâncias ocorrem com a mesma frequência e é possível que as “**instâncias ruins**” ocorram raramente.
- Não fornece nenhuma informação sobre o comportamento do algoritmo no **caso médio**.

Desvantagens do método de análise proposto

- Fornece um **limite pessimista** da complexidade de tempo ao considerar sempre o **pior caso**.
- Em uma aplicação real, nem todas as instâncias ocorrem com a mesma frequência e é possível que as **“instâncias ruins”** ocorram raramente.
- Não fornece nenhuma informação sobre o comportamento do algoritmo no **caso médio**.
- A análise de complexidade no **caso médio** é bastante **difícil**, principalmente, porque muitas vezes não é claro o que é o “caso médio”.