

# Estrutura de Dados II (ED2)

## **Aula 07 – Análise de Algoritmos (parte 2)**

Departamento de Informática (DI)  
Centro Tecnológico (CT)  
Universidade Federal do Espírito Santo (UFES)

(Material baseado nos slides do Professor Eduardo Zambon)

# Teoria de Algoritmos

# Teoria de algoritmos (complexidade)

## Objetivos:

- Estabelecer a “dificuldade” de um problema.
- Desenvolver algoritmos “ótimos”.

## Método:

- Suprimir detalhes na análise: analisar “com uma variação de um fator constante”.
- Eliminar variabilidade da entrada: focar no pior caso.

**Limite superior (*upper bound*)**: garantia de desempenho do algoritmo para qualquer entrada.

**Limite inferior (*lower bound*)**: prova de que nenhum algoritmo pode fazer melhor.

**Algoritmo ótimo**:  $lower\ bound = upper\ bound$  (variando de um valor constante).

# Notações usuais na teoria de algoritmos

notation	provides	example	shorthand for	used to
<b>Big Theta</b>	asymptotic order of growth	$\Theta(N^2)$	$\frac{1}{2} N^2$ $10 N^2$ $5 N^2 + 22 N \log N + 3N$ $\vdots$	classify algorithms
<b>Big Oh</b>	$\Theta(N^2)$ and smaller	$O(N^2)$	$10 N^2$ $100 N$ $22 N \log N + 3 N$ $\vdots$	develop upper bounds
<b>Big Omega</b>	$\Theta(N^2)$ and larger	$\Omega(N^2)$	$\frac{1}{2} N^2$ $N^5$ $N^3 + 22 N \log N + 3 N$ $\vdots$	develop lower bounds

# Teoria de algoritmos – Exemplo 1

## Objetivos:

- Estabelecer a “dificuldade” de um problema e desenvolver algoritmos “ótimos”.
- Ex.: 1-SUM = “*Existe um 0 no array?*”

*Upper bound*: Um algoritmo específico.

- Ex.: Algoritmo força-bruta para 1-SUM: testar todas as posições do *array*.
- Tempo de execução máximo:  $O(N)$ .

*Lower bound*: Provar que não é possível fazer melhor.

- Ex.: É necessário examinar todas as  $N$  posições.  
(Qualquer uma pode conter um 0.)
- Tempo de execução mínimo:  $\Omega(N)$ .

*Algoritmo ótimo*:

- *Lower bound* é igual a *upper bound* (salvo uma constante).
- Ex.: algoritmo força-bruta para 1-SUM é ótimo.  
Tempo de execução é  $\Theta(N)$ .

## Objetivos:

- Estabelecer a “dificuldade” de um problema e desenvolver algoritmos “ótimos”.
- Ex.: 3-SUM.

*Upper bound:* Um algoritmo específico.

- Ex.: Algoritmo força-bruta para 3-SUM.
- Tempo de execução máximo:  $O(N^3)$ .

Mas já vimos um algoritmo melhor!

# Teoria de algoritmos – Exemplo 2

## Objetivos:

- Estabelecer a “dificuldade” de um problema e desenvolver algoritmos “ótimos”.
- Ex.: 3-SUM.

*Upper bound:* Um algoritmo específico.

- Ex.: Algoritmo **melhorado** para 3-SUM.
- Tempo de execução máximo:  $O(N^2 \log N)$ .

*Lower bound:* Provar que não é possível fazer melhor.

- Ex.: É necessário examinar todas as  $N$  posições para resolver 3-SUM.
- Tempo de execução mínimo:  $\Omega(N)$ .

*Problemas em aberto:*

- Algoritmo ótimo para 3-SUM?
- Algoritmo sub-quadrático para 3-SUM?
- *Lower bound* quadrático para 3-SUM?

# Metodologia de projeto de algoritmos

## Início:

- Desenvolva um algoritmo. (E analise-o.)
- Prove um *lower bound*.

## Há uma diferença?

- Diminua o *upper bound*: desenvolva um novo algoritmo.
- Suba o *lower bound*. (Mais difícil.)

## 1970: Década de ouro do projeto de algoritmos.

- *Upper bounds* para vários problemas importantes foram melhorados.
- Muitos algoritmos ótimos descobertos.

## Alerta:

- Pessimismo demais focar só no pior caso?
- É necessário mais do que “com uma variação de um fator constante” para se prever o desempenho.



# Notações usuais na teoria de algoritmos

notation	provides	example	shorthand for	used to
<b>Tilde</b>	leading term	$\sim 10 N^2$	$10 N^2$ $10 N^2 + 22 N \log N$ $10 N^2 + 2 N + 37$	provide approximate model
<b>Big Theta</b>	asymptotic order of growth	$\Theta(N^2)$	$\frac{1}{2} N^2$ $10 N^2$ $5 N^2 + 22 N \log N + 3 N$	classify algorithms
<b>Big Oh</b>	$\Theta(N^2)$ and smaller	$O(N^2)$	$10 N^2$ $100 N$ $22 N \log N + 3 N$	develop upper bounds
<b>Big Omega</b>	$\Theta(N^2)$ and larger	$\Omega(N^2)$	$\frac{1}{2} N^2$ $N^5$ $N^3 + 22 N \log N + 3 N$	develop lower bounds

**Erro comum:** Interpretar *big-Oh* como um modelo aproximado.  
**Este curso:** foco em modelos aproximados. Uso da notação  $\sim$ .

# Memória

# Consumo típico de memória de tipos em C

```
typedef struct {  
    int i;  
    char c;    // Padding of 3 bytes.  
    double d;  
} Data;  
  
int main() {  
    printf("Byte size:\n");  
    printf("CHAR      : %2lu\n", sizeof(char));  
    printf("SHORT     : %2lu\n", sizeof(short));  
    printf("INT        : %2lu\n", sizeof(int));  
    printf("LINT       : %2lu\n", sizeof(long int));  
    printf("FLOAT      : %2lu\n", sizeof(float));  
    printf("DOUBLE     : %2lu\n", sizeof(double));  
    printf("LDOUBLE    : %2lu\n", sizeof(long double));  
    Data d, *p;  
    printf("DATA      : %2lu\n", sizeof(d));  
    printf("DATA*     : %2lu\n", sizeof(p));  
}
```

Byte size:

CHAR	: 1
SHORT	: 2
INT	: 4
LINT	: 8
FLOAT	: 4
DOUBLE	: 8
LDOUBLE	: 16
DATA	: 16
DATA*	: 8

Em uma plataforma **x86 64 bits** com gcc 8.1.

# Exemplo de análise de consumo de memória

**Q:** Quanto de memória o algoritmo de *weighted quick-union* utiliza em **função de  $N$** ? Use a **notação  $\sim$**  para simplificar.

```
static int *id;
static int *sz;
static int N;

void UF_init(int size) {
    N = size;
    id = malloc(N * sizeof(int));
    sz = malloc(N * sizeof(int));
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        id[i] = i;
        sz[i] = 1;
    }
}
```

**A1:**  $4N + 4N + 4 = 8N + 4 \sim 8N$  bytes.

**A2:** Use ferramentas como o `valgrind`.

C é bem econômico com a memória. Por outro lado, em Java o ***object overhead*** é 16 bytes.