

Matemática e algoritmos recursivos

Como analisar algoritmos recursivos usando um framework geral?

Começamos com o exemplo simples de calcular o fatorial de um número. Para isso, usamos uma função recursiva que se baseia na relação $F(n) = F(n-1) \times n$, $F(1) = 1$.

Ao estabelecer uma relação de recorrência para o número de multiplicações necessárias para calcular $F(n)$, descobrimos que é $M(n) = n$, uma solução linear.

Em seguida, exploramos outro problema clássico, a Torre de Hanói, que possui uma solução recursiva. Analisamos o número de movimentos necessários para resolver o que encontramos como $M(n) = 2^n - 1$, uma solução exponencial.

Finalmente, examinamos uma função que calcula o número de dígitos em uma representação binária de um número decimal. A análise dessa função resultou em $A(n) = \log_2 n$, uma solução logarítmica.

Esses exemplos ilustram como definir uma relação de recorrência para analisar algoritmos recursivos, resolver essa relação e, em seguida, determinar a eficiência do algoritmo em termos de tempo. Essas técnicas são essenciais para compreender a complexidade de algoritmos recursivos e são amplamente aplicáveis em diversos problemas.

Fibonacci é um grande exemplo de recursão.

Análise Empírica de algoritmos

É uma abordagem alternativa à análise matemática de sua eficiência. Ela envolve realizar experimentos práticos para medir o desempenho do algoritmo em termos de tempo de execução ou número de operações executadas.

Entenda o propósito do experimento

Decida a métrica de eficiência

Decida sobre as características da amostra de entrada

Prepare o programa

Gere uma amostra de entradas

Execute o algoritmo e registre os dados

Analise os dados

Escolher a amostra de entrada (número de operações executadas pelo algoritmo ou medir o tempo de execução), você precisa decidir o tamanho, a faixa e se os dados serão gerados de maneira aleatória ou seguindo algum padrão específico.

Os dados coletados podem ser apresentados em tabelas ou gráficos, o que pode ajudar a entender o desempenho do algoritmo de diferentes maneiras.

A análise empírica é uma ferramenta poderosa para entender o desempenho dos algoritmos na prática, complementando a análise matemática, que é mais teórica e abstrata.

não recursivos

1. Exemplo 2: Verificação de Elementos Únicos em uma Lista:

- O algoritmo verifica se todos os elementos em uma lista são distintos.
- O número de comparações no pior caso é aproximadamente $n^2/2$.

2. Exemplo 3: Multiplicação de Matrizes:

- O algoritmo calcula o produto de duas matrizes quadradas de ordem n .
- O número de multiplicações é n^3 .

3. Exemplo 4: Contagem de Dígitos Binários:

- O algoritmo conta o número de dígitos binários em uma representação binária de um número decimal.
- O número de vezes que a comparação $n > 1$ é executada é $\lfloor \log_2 n \rfloor + 1$.

Matemática e algoritmos não recursivos

Exemplo 1: Encontrando o Maior Elemento em uma Lista:

- O algoritmo verifica o maior elemento em uma lista de números.

A operação básica é a comparação de elementos na lista.

- O número de comparações é $n-1$, onde n é o tamanho da lista.

2. Plano Geral para Analisar a Eficiência de Algoritmos Não Recursivos:

Decidir sobre o parâmetro que indica o tamanho da entrada.

Identificar a operação básica do algoritmo.

Definir uma soma para contar o número de vezes que a operação básica é executada.

Calcular a soma usando fórmulas e regras de manipulação de somas.

Notação Assintótica

Mostra como o tempo de execução cresce a medida que aumenta a entrada (excluindo a linguagem de programação e a máquina que executa).

Big O $\rightarrow f \in O(g)$, dado $g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$

$O(g) = \{f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \mid \text{Existem } m \in \mathbb{N}^* \text{ e } c \in \mathbb{R}^+ \text{ tais que para todo } n \geq m, 0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n)\}$ (limite superior (teto))

$\Omega \rightarrow f \in \Omega(g)$, dado $g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \mid \{\text{existem } m \in \mathbb{N}^* \text{ e } c \in \mathbb{R}^+ \text{ tais que, para todo } n \geq m, 0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n)\}$ (limite inferior (piso))

TEOREMA: para f, g ; $f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \Omega(f(n))$

$\Theta \rightarrow g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$, $\Theta(g) = \{f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \mid \text{existem } m \in \mathbb{N}^* \text{ e } c_1, c_2 \in \mathbb{R}^+ \text{ tais que, para todo } n \geq m, c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)\}$

TEOREMA: para f, g ; $f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow (f(n) = \Omega(g(n)) \text{ e } f(n) = O(g(n)))$

EFICIÊNCIA DO ALGORITMO

Formas de eficiência

- Eficiência de tempo que se refere ao tempo de rapidez que o algoritmo é executado.
- Eficiência de espaço diz a respeito à quantidade de memória utilizada pelo algoritmo (além daquela requerida para entradas e saídas).

Visualização de Algoritmo

O conceito de visualização de algoritmos adiciona uma dimensão visual ao estudo dos algoritmos. Pode ser estático, mostrando uma série de imagens que representam o progresso do algoritmo, ou dinâmico, criando uma apresentação contínua semelhante a um filme das operações do algoritmo.

A visualização de algoritmos tem duas aplicações principais: pesquisa e educação. Na pesquisa, pode revelar características desconhecidas dos algoritmos, enquanto na educação pode ajudar os alunos a compreender melhor os algoritmos. No entanto, sua eficácia na educação ainda é incerta e pode depender do nível de envolvimento dos alunos com a visualização.

Aplicação de framework de análise

- Para alguns algoritmos, precisamos distinguir entre as eficiências no pior caso, caso médio e melhor caso.
- O interesse principal do framework reside na ordem de crescimento do tempo de execução do algoritmo (unidades de memória extras consumidas) à medida que o tamanho da entrada tende ao infinito.
- A ordem de crescimento do tempo de execução do algoritmo para entradas grandes (já que as pequenas não são significativas), e é essencial para distinguir entre algoritmos eficientes e ineficientes.