Paradigmas de Resolução de Problemas

Programação Dinâmica: Definição

Prof. Edson Alves - UnB/FGA 2020

Sumário

- 1. Definição
- 2. Implementação top-down
- 3. Implementação bottom-up

Definição

Programação Dinâmica

- A programação dinâmica é um paradigma de solução de problemas que combina características dos outros paradigmas
- Assim como o paradigma guloso, ela é aplicável em problemas que possuem subestrutura ótima
- Ela também resolve o problema através da combinação das soluções dos subproblemas, o que se assemelha à etapa de fusão da divisão e conquista
- De forma semelhante a busca completa, ela avalia todas as alternativas disponíveis igualmente
- Ela, porém, difere dos demais paradigmas porque evita recalcular um subproblema múltiplas vezes por meio da técnica da memorização, e por optar por uma ou mais alternativas apenas após avaliar todas elas

Características da programação dinâmica

- A programação dinâmica é aplicável em problemas que possuem duas características:
 - subestrutura ótima (a solução do problema pode ser formada a partir das soluções ótimas dos subproblemas); e
 - 2. subproblemas repetidos (subproblemas compartilham subproblemas em comum).
- Caso a segunda característica não esteja presente, não há necessidade de memorização e o algoritmo será equivalente a uma busca completa
- Como a solução do problema será formada a partir da solução dos subproblemas, esta solução pode ser descrita por meio de uma relação de recorrência
- Os subproblemas que podem não podem mais serem subdivididos e que são necessários para a solução dos demais constituem os casos-base do problema

Características da programação dinâmica

- Tanto o problema quanto os subproblemas são caracterizados por estados, os quais correspondem ao conjunto de variáveis (e seus respectivos valores) que identificam unicamente uma instância do problema
- Uma transição corresponde a relação entre uma instância do problema e os subproblemas necessários à sua solução
- A complexidade dos algoritmos de programação dinâmica, em geral, é dada pelo produto do número total de estados pelo custo das transições de cada estado
- A dificuldade de aplicação da programação dinâmica, em geral, reside em se determinar a relação de recorrência que caracteriza a solução

Exemplo de aplicação de programação dinâmica: Números de Fibonacci

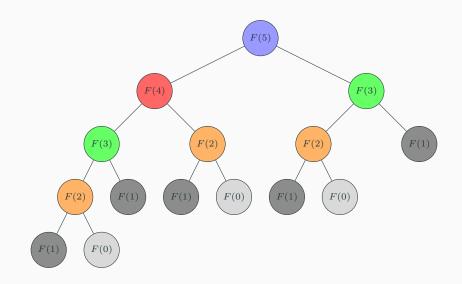
- Considere o problema de se determinar o n-ésimo número de Fibonacci
- Os números de Fibonacci são definido como

$$F(n) = \left\{ \begin{array}{ll} 0, & \text{se } n = 0 \\ 1, & \text{se } n = 1 \\ F(n-1) + F(n-2), & \text{caso contrário} \end{array} \right.$$

• Esta definição permite uma implementação direta de busca completa, com complexidade $O(2^n)$:

```
int F(int n)
{
    return n <= 1 ? n : F(n - 1) + F(n - 2);
}</pre>
```

Visualização da chamada F(5)



Números de Fibonacci e Programação Dinâmica

- A figura anterior ilustra a complexidade exponencial da implementação apresentada
- A medida que a recursão avança, alguns estados são computados repetidas vezes
- Observe que o problema tem subestrutura ótima: o n-ésimo número de Fibonacci pode ser computado a partir de números de Fibonacci anteriores
- A repetição de estados com subestrutura ótima o torna um candidato natural para um algoritmo de programação dinâmica
- $\bullet\,$ Com a adição da memorização, a complexidade muda para O(N) , um ganho significativo de performance

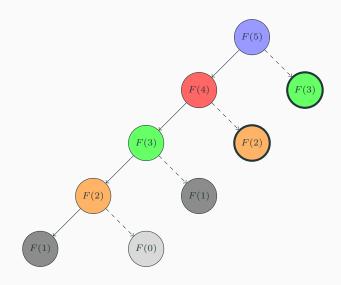
Implementação dos números de Fibonacci com PD

```
1 #include <bits/stdc++ h>
3 using namespace std;
5 const int MAX { 200010 };
7 int st[MAX];
9 int F(int N)
10 {
     if (N == 0 \text{ or } N == 1)
          return N;
     if (st[N] != -1)
14
          return st[N];
15
16
      auto res = F(N - 1) + F(N - 2);
18
      st[N] = res;
19
      return res;
20
21 }
```

Implementação dos números de Fibonacci com PD

```
23 int main()
24 {
      ios::sync_with_stdio(false);
25
      memset(st, -1, sizeof st);
26
27
      int N;
28
      cin >> N;
30
      cout << F(N) << endl;</pre>
32
      return 0;
34 }
```

Visualização da chamada F(5) com PD



Números de Fibonacci e Programação Dinâmica

- A implementação utilizando programação dinâmica visita cada estado, no máximo, duas vezes
- Na primeira visita (setas contínuas) o estado é computado recursivamente, utilizando a mesma recorrência da solução de busca completa
- Na segunda visita (setas pontilhadas) o estado já foi computado, e o valor armazenado na tabela é retornado imediatamente
- Assim, a complexidade é O(N)
- Observe que, exceto pela memorização e inicialização da tabela, o código é idêntico à implementação de busca completa
- Este tipo de implementação é denominada top-down
- Há uma segunda forma de implementação de algoritmos de programação dinâmica, denominada bottom-up

Implementação top-down

Implementação top-down

- Uma implementação top-down de um algoritmo de programação dinâmica parte da relação de recorrência para produzir uma função recursiva
- Após a verificação dos casos-base, a tabela é consultada para se determinar se o estado já foi computado ou não
- Em caso afirmativo, o valor armazenado na tabela é retornado
- Caso contrário, o subproblema associado ao estado é solucionado por meio de recursão
- Em seguida, a solução obtida é armazenada na tabela e então retornado

Tabela de memorização

- A tabela de memorização deve ter tamanho suficiente para armazenar todos os estados possíveis (dentro dos limites das variáveis que compõem o estado)
- Além disso, esta tabela deve ser iniciada com um valor que sinalize que o estado associado n\u00e3o foi computado ainda
- Este valor sentinela deve corresponder a um valor que não pode ser uma solução de nenhum estado (-1, ∞, etc)
- \bullet Assim, a complexidade em memória do algoritmo será, no mínimo, O(S), onde S é o total de estados possíveis

Características da implementação top-down

- A principal vantagem da implementação top-down é a simplicidade: em geral, é uma tradução literal da relação de recorrência que representa a solução do problema
- Outra vantagem é que apenas os estados necessários à solução são computados
- Por outro lado, a tabela deve ter dimensões que comportem todos os estados possíveis
- Também há um custo de execução associado às chamadas recursivas
- A ordem em que os subproblemas associados aos estados são resolvidos corresponde a uma DFS no grafo cujos vértices são os estados e as arestas as transições

Exemplo: Coeficientes Binomiais

• O coeficiente binomial $\binom{n}{m}$ é dado

$$\binom{n}{m} = \frac{n!}{(n-m)!m!},$$

se $n \geq m$, e $\binom{n}{m} = 0$, caso contrário

• Os coeficientes $\binom{i}{j}$, com $0 \le j \le i$, formam a i-ésima linha do Triângulo de Pascal:



Exemplo: Coeficientes Binomiais

- O Triângulo de Pascal permite a visualização de uma importante relação dos coeficientes binomiais
- Se m>0 e m< n, então o coeficiente $\binom{n}{m}$ é dado pela soma de dois coeficientes da linha anterior: o imediatamente acima e seu antecessor
- Em notação matemática,

$$\binom{n}{m} = \binom{n-1}{m} + \binom{n-1}{m-1},$$

se 0 < m < n

- Se m=0 ou m=n, então $\binom{n}{m}=1$
- Estas relação caracterizam a recorrência e os casos bases que permitem uma implementação de programação dinâmica para os coeficientes binomiais

Implementação dos coeficientes binomiais com DP

```
1 #include <bits/stdc++ h>
₃ using namespace std:
4 const int MAX { 1010 };
6 long long st[MAX][MAX];
8 long long binom(int n, int m)
9 {
     if (m > n) return 0;
10
     if (m == 0 or m == n) return 1;
     if (st[n][m] != -1)
14
          return st[n][m];
15
16
      auto res = binom(n - 1, m) + binom(n - 1, m - 1);
18
      st[n][m] = res;
19
      return res;
20
21 }
```

Melhoria e correção da implementação

- A implementação anterior pode ser melhorada em um ponto, e também corrigida, uma vez que não produz a saída correta para todas as entradas
- Cada linha do Triângulo de Pascal é simétrica: assim

$$\binom{n}{m} = \binom{n}{n-m}$$

- Este fato permite computa apenas a metade das colunas, e este espaço extra pode ser repassado para as linhas
- Os valores dos coeficientes crescem muito rapidamente, de modo que estouram a capacidade de armazenamento de um long long
- Uma forma de tratar isso é computar os restos destes coeficientes para um módulo M dado (em competições, é comum o valor $M=10^9+7)$

Implementação dos coeficientes binomiais melhorada

```
1 #include <bits/stdc++ h>
3 using namespace std;
5 const int MAX { 1010 };
6 const long long MOD { 1000000007 };
8 long long st[2*MAX][MAX];
9
10 long long binom(int n, int m)
11 {
     if (m > n \text{ or } m < \emptyset)
           return 0;
14
     if (m > n - m)
15
           m = n - m:
16
     if (m == \emptyset \text{ or } m == n)
1.8
           return 1;
20
```

Implementação dos coeficientes binomiais melhorada

```
if (st[n][m] != -1)
          return st[n][m];
22
      auto res = (binom(n - 1, m) + binom(n - 1, m - 1)) \% MOD;
24
25
     st[n][m] = res;
26
     return res;
28 }
29
30 int main()
31 {
     int n, m;
32
     cin >> n >> m;
33
34
      memset(st, -1, sizeof st);
35
36
      cout << "binom(" << n << "," << m << ") = " << binom(n, m) << endl;</pre>
38
      return 0;
39
40 }
```

Implementação bottom-up

Implementação bottom-up

- Assim como nas implementações top-down, uma implementação bottom-up também se baseia na relação de recorrência e nos casos-base do problema
- A primeira diferença é que na implementação bottom-up todos os estados intermediários, necessários ou não, são computados
- Inicialmente os casos-base são preenchidos
- Em seguida, todos os estados que dependem apenas dos casos-base
- Após eles, os estados que podem ser computados a partir dos estados já computados
- A ordem de preenchimento dos estados correspondem à uma ordenação topológica do grafo cujos vértices são os estados e as arestas são as transições

Características da implementação bottom-up

- Em geral, esta ordem corresponde ao preenchimento das linhas, uma por vez
- Em outros problemas, porém, a ordem pode não ser óbvia à primeira vista
- Esta forma de preenchimento da tabela de memorização dispensa uma inicialização prévia
- Nos casos onde os elementos de uma linha dependem apenas da linha anterior, a complexidade de memória pode ser reduzida, armazenando-se apenas duas linhas por vezes (O(N) ao invés de O(NM) da tabela completa da implementação top-down)
- Por fim, implementações bottom-up não utilizam de recursão, em geral sendo baseadas em laços aninhados

Implementação bottom-up dos números de Fibonacci

```
1 #include <bits/stdc++ h>
3 using namespace std;
5 const int MAX { 200010 };
7 long long fib[MAX];
9 void precomp()
10 {
     fib [0] = 0:
     fib[1] = 1;
    for (int i = 2; i < MAX; ++i)
14
          fib[i] = fib[i - 1] + fib[i - 2];
15
16 }
18 long long F(int N)
19 {
     return fib[N];
21 }
```

Redução de memória

- Conforme comentado anteriormente, quando a relação de recorrência para valores da linha seguinte dependem apenas da linha anterior, e não é preciso manter o registro do caminho ótimo, é possível reduzir a complexidade em memória de implementações bottom-up
- Basta manter duas referências para dois vetores, uma para a linha atual (next) e outra para a linha anterior (prev)
- Os valores de prev são usados para computar os valores de next
- Em seguida, as referências são trocadas, e o processamento continua
- Também é comum usar uma matriz bidimensional, e trocar entre as linhas por meio do valor associado à segunda dimensão

Implementação bottom-up dos coeficientes binomiais

```
1 #include <bits/stdc++ h>
3 using namespace std;
5 const int MAX { 2010 };
6 const long long MOD { 1000000007 };
8 long long a[MAX], b[MAX];
10 long long binom(int n, int m)
11 {
     long long *prev = a. *next = b:
12
      prev[0] = 1;
14
15
      for (int i = 1; i \le n; ++i)
16
          next[0] = next[i] = 1;
18
19
```

Implementação bottom-up dos coeficientes binomiais

```
for (int j = 1; j < n; ++j)
20
               next[j] = (prev[j] + prev[j - 1]) \% MOD;
          swap(prev, next);
24
25
     return prev[m];
26
27 }
28
29 int main()
30 {
     int n, m;
31
     cin >> n >> m;
32
      cout << "binom(" << n << "," << m << ") = " << binom(n, m) << endl;</pre>
34
35
      return 0;
36
37 }
```

Referências

- CORMEN, Thomas H.; LEISERSON, Charles E.; RIVEST, Ronald; STEIN, Clifford. Introduction to Algorithms, 3rd Edition, MIT Press, 2009.
- 2. **LAARKSONEN**, Antti. *Competitive Programmer's Handbook*, 2017.
- 3. **HALIM**, Steve; **HALIM**, Felix. *Competitive Programming 3*, Lulu, 2013.