

Paradigmas de Resolução de Problemas

Programação Dinâmica: Definição

Prof. Edson Alves – UnB/FGA

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

Programação Dinâmica

- A programação dinâmica é um paradigma de solução de problemas que combina características dos outros paradigmas
- Assim como o paradigma guloso, ela tenta, a cada iteração, optar pela melhor escolha possível

Programação Dinâmica

- A programação dinâmica é um paradigma de solução de problemas que combina características dos outros paradigmas
- Assim como o paradigma guloso, ela tenta, a cada iteração, optar pela melhor escolha possível
- Ela também resolve o problema através da combinação das soluções dos subproblemas, o que se assemelha à etapa de fusão da divisão e conquista

Programação Dinâmica

- A programação dinâmica é um paradigma de solução de problemas que combina características dos outros paradigmas
- Assim como o paradigma guloso, ela tenta, a cada iteração, optar pela melhor escolha possível
- 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

Programação Dinâmica

- A programação dinâmica é um paradigma de solução de problemas que combina características dos outros paradigmas
- Assim como o paradigma guloso, ela tenta, a cada iteração, optar pela melhor escolha possível
- 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:

Características da programação dinâmica

- A programação dinâmica é aplicável em problemas que possuem duas características:
 1. subestrutura ótima (a solução do problema pode ser formada a partir das soluções ótimas dos subproblemas); e

Características da programação dinâmica

- A programação dinâmica é aplicável em problemas que possuem duas características:
 1. subestrutura ótima (a solução do problema pode ser formada a partir das soluções ótimas dos subproblemas); e
 2. subproblemas repetidos (problemas compartilham subproblemas em comum).

Características da programação dinâmica

- A programação dinâmica é aplicável em problemas que possuem duas características:
 1. subestrutura ótima (a solução do problema pode ser formada a partir das soluções ótimas dos subproblemas); e
 2. subproblemas repetidos (problemas 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

Características da programação dinâmica

- A programação dinâmica é aplicável em problemas que possuem duas características:
 1. subestrutura ótima (a solução do problema pode ser formada a partir das soluções ótimas dos subproblemas); e
 2. subproblemas repetidos (problemas 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

Características da programação dinâmica

- A programação dinâmica é aplicável em problemas que possuem duas características:
 1. subestrutura ótima (a solução do problema pode ser formada a partir das soluções ótimas dos subproblemas); e
 2. subproblemas repetidos (problemas 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 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

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

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

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

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

$$F(n) = \begin{cases} 0, & \text{se } n = 0 \\ 1, & \text{se } n = 1 \\ F(n-1) + F(n-2), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Exemplo de aplicação de programação dinâmica: Números de Fibonacci

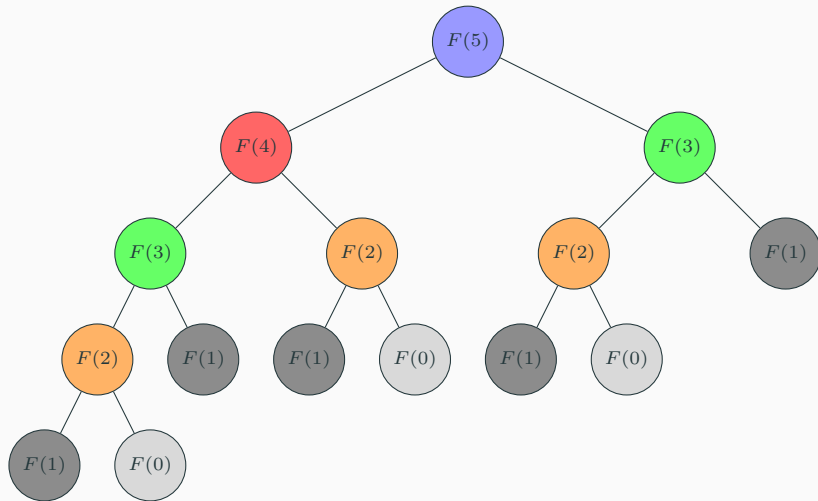
- Considere o problema de se determinar o n -ésimo número de Fibonacci
- Os números de Fibonacci são definido como

$$F(n) = \begin{cases} 0, & \text{se } n = 0 \\ 1, & \text{se } n = 1 \\ F(n-1) + F(n-2), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- 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);
}
```

Visualização da chamada $F(5)$



- A figura anterior ilustra a complexidade exponencial da implementação apresentada

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

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

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

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
- Com a adição da memorização, a complexidade muda para $O(N)$, um ganho significativo de performance

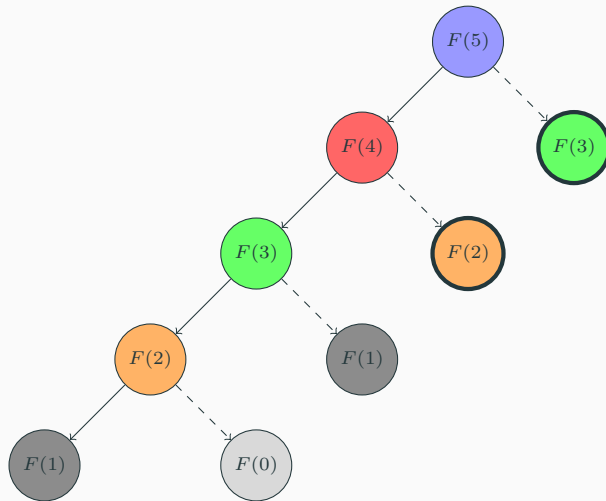
Implementação dos números de Fibonacci com PD

```
1 #include <bits/stdc++.h>
2
3 using namespace std;
4
5 const int MAX { 200010 };
6
7 int st[MAX];
8
9 int F(int N)
10 {
11     if (N == 0 or N == 1)
12         return N;
13
14     if (st[N] != -1)
15         return st[N];
16
17     st[N] = F(N - 1) + F(N - 2);
18
19     return st[N];
20 }
```

Implementação dos números de Fibonacci com PD

```
22 int main()
23 {
24     ios::sync_with_stdio(false);
25     memset(st, -1, sizeof st);
26
27     int N;
28     cin >> N;
29
30     cout << F(N) << endl;
31
32     return 0;
33 }
```

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

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

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

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 $O(N)$

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

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*

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

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

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

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

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)

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 não foi computado ainda

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 não foi computado ainda
- Este valor sentinela deve corresponder a um valor que não pode ser uma solução de nenhum estado (-1 , ∞ , etc)

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 não foi computado ainda
- Este valor sentinela deve corresponder a um valor que não pode ser uma solução de nenhum estado (-1 , ∞ , etc)
- 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

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

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

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

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

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 $0 \leq j \leq i$, formam a i -ésima linha do Triângulo de Pascal:

				1				
			1		1			
		1		2		1		
	1		3		3		1	
	1	4		6		4	1	
1	5	10		10		5	1	

Exemplo: Coeficientes Binomiais

- O Triângulo de Pascal permite a visualização de uma importante relação dos coeficientes binomiais

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

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 $0 < m < n$

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 $\binom{n}{m} = 1$

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 relações caracterizam a recorrência e os casos bases que permitem uma implementação que usa programação dinâmica para os coeficientes binomiais

Implementação dos coeficientes binomiais com DP

```
1 #include <bits/stdc++.h>
2
3 using namespace std;
4 const int MAX { 1010 };
5
6 long long st[MAX][MAX];
7
8 long long binom(int n, int m)
9 {
10     if (m > n) return 0;
11
12     if (m == 0 or m == n) return 1;
13
14     if (st[n][m] != -1)
15         return st[n][m];
16
17     st[n][m] = binom(n - 1, m) + binom(n - 1, m - 1);
18
19     return st[n][m];
20 }
```

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

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

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

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 computar apenas a metade das colunas, e este espaço extra pode ser repassado para as linhas

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 computar 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**

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 computar 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>
2
3 using namespace std;
4
5 const int MAX { 1010 };
6 const long long MOD { 1000000007 };
7
8 long long st[2*MAX][MAX];
9
10 long long binom(int n, int m)
11 {
12     if (m > n or m < 0)
13         return 0;
14
15     if (m > n - m)
16         m = n - m;
17
18     if (m == 0 or m == n)
19         return 1;
```

Implementação dos coeficientes binomiais melhorada

```
21     if (st[n][m] != -1)
22         return st[n][m];
23
24     auto res = (binom(n - 1, m) + binom(n - 1, m - 1)) % MOD;
25
26     st[n][m] = res;
27     return res;
28 }
29
30 int main()
31 {
32     int n, m;
33     cin >> n >> m;
34
35     memset(st, -1, sizeof st);
36
37     cout << "binom(" << n << ", " << m << ") = " << binom(n, m) << endl;
38
39     return 0;
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

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

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

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 são computados

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 são computados
- Após eles, os estados que podem ser computados a partir dos estados já computados

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 são computados
- 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

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

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

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 vez ($O(N)$ ao invés de $O(NM)$ da tabela completa da implementação *top-down*)

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 vez ($O(N)$ 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>
2
3 using namespace std;
4
5 const int MAX { 200010 };
6 long long fib[MAX];
7
8 void precomp()
9 {
10     fib[0] = 0;
11     fib[1] = 1;
12
13     for (int i = 2; i < MAX; ++i)
14         fib[i] = fib[i - 1] + fib[i - 2];
15 }
16
17 long long F(int N)
18 {
19     return fib[N];
20 }
```


- 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*

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)

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

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

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>
2
3 using namespace std;
4
5 const int MAX { 2010 };
6 const long long MOD { 1000000007 };
7
8 long long a[MAX], b[MAX];
9
10 long long binom(int n, int m)
11 {
12     long long *prev = a, *next = b;
13
14     prev[0] = 1;
15
16     for (int i = 1; i <= n; ++i)
17     {
18         next[0] = next[i] = 1;
```

Implementação *bottom-up* dos coeficientes binomiais

```
20     for (int j = 1; j < n; ++j)
21         next[j] = (prev[j] + prev[j - 1]) % MOD;
22
23     swap(prev, next);
24 }
25
26 return prev[m];
27 }
28
29 int main()
30 {
31     int n, m;
32     cin >> n >> m;
33
34     cout << "binom(" << n << ", " << m << ") = " << binom(n, m) << endl;
35
36     return 0;
37 }
```

1. **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.