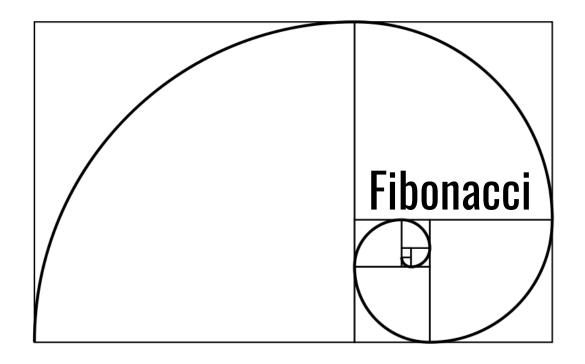




Programação Dinâmica (aula 1)

Aula 5





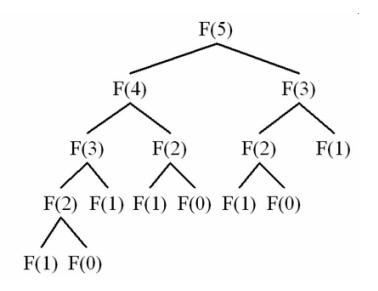


```
int fibo(int n) {
  if (n == 0) return 0;
  if (n == 1) return 1;
  return fibo(n - 1) + fibo(n - 2);
}
```

$$F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$$

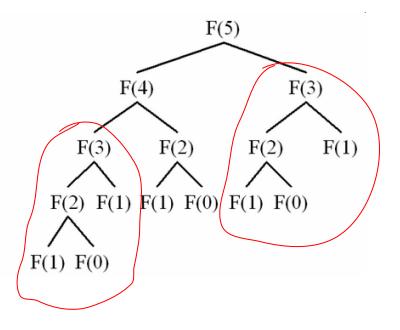


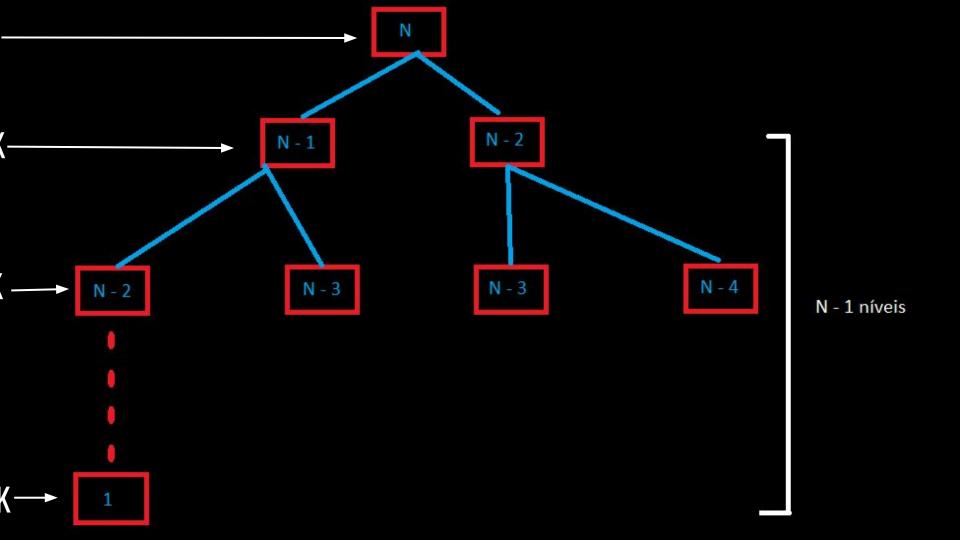
```
int fibo(int n) {
  if (n == 0) return 0;
  if (n == 1) return 1;
  return fibo(n - 1) + fibo(n - 2);
}
```

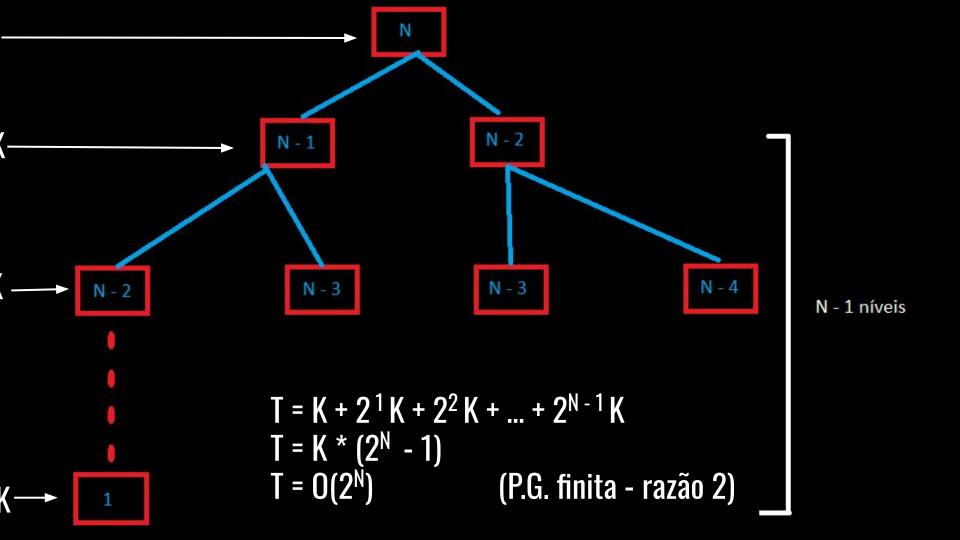




```
int fibo(int n) {
  if (n == 0) return 0;
  if (n == 1) return 1;
  return fibo(n - 1) + fibo(n - 2);
}
```









Gargalo identificado: recalcular vários estados inúmeras vezes.

Ideia: se eu consigo ver que o resultado já foi calculado e tenho como acessá-lo, não preciso recalcular!

-> Memoização!

Fibonacci (versão recursiva)



```
const int MAX FIB N = 20;
ll memo[MAX FIB N]; // inicializado com <math>-1
ll fib(int n) {
                                              Complexidade: O(N)
                                              Ideia: cada número de Fibonacci
 if (n == 0) return 0;
                                              de O a N só precisa ser calculado uma vez
 if (n == 1) return 1;
     (memo[n] != -1) return memo[n];
 return memo[n] = fib(n - 1) + fib(n - 2)
```

Fibonacci (versão iterativa)



```
const int MAX FIB N = 20;
ll fibo[MAX FIB];
int main() {
 fibo[0] = 0;
 fibo[1] = 1;
 for (int i = 2; i < MAX FIB N; ++i) {
   fibo[i] = fibo[i - 1] + fibo[i - 2];
```

Programação Dinâmica



- Armazenar resultados obtidos, evitando recalculá-los
- Estados
 - que tipo de informação eu preciso ter para identificar unicamente em que ponto da solução eu estou?
- Transições
 - dado um estado, que escolhas eu tenho a fazer, isto é, de que modo eu posso usar os recursos que definem aquele estado para continuar a solução?

Problema da Mochila



- Dado um conjunto de itens, onde o i-ésimo item possui peso W_i e preço P_i, e uma mochila de capacidade total S, escolha um subconjunto de itens, tal que a soma dos seus pesos não excede S, e a soma dos seus preços é máxima.
 - Brute-force
 - gerar todos subconjuntos e, dentre os válidos, escolher o que maximiza o preço total;
 - para cada item, eu tenho uma opção: ou eu coloco ele na mochila, ou não
 - ao chegar no item, eu preciso saber se ele cabe na mochila. portanto, eu preciso, a todo momento, saber quanto espaço livre há na mochila

Problema da Mochila



```
int brute(int item atual, int espaco livre) {
 if (item atual == num itens) return 0;
 int melhor opcao = -1;
 int solucao com item = -1;
 if (espaco livre >= peso[item atual]) {
   int novo espaco livre = espaco livre - peso[item atual];
   solucao com item = brute(item atual + 1, novo espaco livre) +
preco[item atual];
 int solucao sem item = brute(item atual + 1, espaco livre);
melhor opcao = max(solucao com item, solucao sem item);
 return melhor opcao;
```

Problema da Mochila



- Problema: gerar todos os subconjuntos, dado um conjunto de N elementos
 -> complexidade O(2^N).
- Solução: memoizar!
- Estados
 - como visto previamente, as informações relevantes que definem bem em que ponto do problema eu estou: qual item eu estou olhando, e qual o espaço livre que eu tenho.
 - dp[MAX_ITENS][MAX_PESO]
- Transições
 - o pções: escolher um item, caso possível, ou não escolhê-lo
 - o pos -> em qual item estou (posição no vetor)
 - escolher item: solve(pos + 1, espaco_livre peso[pos]) + preco[pos]
 - não escolher item: solve(pos + 1, espaco_livre)

Problema da Mochila (versão recursiva)



```
int solve(int pos, int espaco livre) {
if (pos == num itens) return 0;
if (dp[pos][espaco livre] != -1) return dp[pos][espaco livre];
int melhor opcao = -1;
int solucao com item = -1;
 if (espaco livre >= peso[pos]) {
  int novo espaco livre = espaco livre - peso[pos];
  solucao com item = solve(pos + 1, novo espaco livre) + preco[pos];
int solucao sem item = solve(pos + 1, espaco livre);
melhor opcao = max(solucao com item, solucao sem item);
return dp[pos][espaco livre] = melhor opcao;
```

Problema da Mochila (versão recursiva)



- Análise de complexidade:
 - o cada estado só precisa ser calculado uma única vez
 - temos MAX_ITENS * MAX_CAP estados
 - cada estado possui uma transição O(1) escolher ou não um item
 - complexidade total = complexidade_transicao * qtd_estados
- Finalmente, complexidade (tempo e memória) da DP:
 - O(MAX_ITENS * MAX_CAP)

Problema da Mochila (versão iterativa)



```
// lembrar de inicializar o vetor dp
// com as bases da solução
for (int item = 1; item <= QTD ITENS; ++item) {
 for (int espaco livre = 0; espaco livre <= CAP MOCHILA; ++espaco livre) {
  int pegar_item = -1;
  int nao_pegar_item = dp[item - 1][espaco_livre];
  if (espaco_livre >= peso[item]) {
    pegar_item = dp[item - 1][espaco_livre - peso[item]] + preco[item];
  dp[item][espaco_livre] = max(pegar_item, nao_pegar_item);
```

Subarray de a soma máxima



- Dado um array A, encontre o subarray com a soma máxima.
 - Bruteforce:
 - Para todo subarray de A, calcule a soma e atualize a resposta.
 - O(n²) de complexidade
 - Muito lento!
 - Como melhorar? :P





```
long long solve(vector<int> A) {
int n = (int) A.size();
 long long ans = -1e18;
for (int i = 0; i < n; i++) {
  long long cur = 0;
  for (int j = i; j < n; j++) {
   cur += A[i];
   ans = max(ans, cur);
 return ans;
```

Subarray com a soma máxima



- Solução: programação dinâmica.
- Estado:
 - Apenas um inteiro id.
 - dp[id] = melhor resposta olhando as posições do array até o índice id.
- Transições:
 - dp[id] = max(preff[id] mn[id 1], dp[id 1])
 - o preff[id] = A[1] + A[2] + ... + A[id]
 - o mn[id] = min(preff[1], preff[2], ..., preff[id])

Subarray de soma máxima (PD iterativa)



```
long long solve(vector<int> A) {
int n = (int) A.size();
 vector<long long> dp(n + 1), preff(n + 1), mn(n + 1);
 dp[0] = -1e18;
 for (int i = 0; i < n; i++) {
  preff[i + 1] = preff[i] + A[i];
  mn[i + 1] = min(preff[i + 1], mn[i]);
  dp[i + 1] = max(dp[i], preff[i + 1] - mn[i]);
 return dp[n];
```



- Problema: dado um array A, encontre a maior subsequência crescente.
 - Bruteforce:
 - Gerar todas subsequências do array e testar se ela é crescente e maior que a resposta atual
 - \blacksquare O(2^N) de complexidade
 - Muito ruim



- Solução com programação dinâmica:
- Estado:
 - dp[i] = maior subsequência que termina no i-ésimo elemento, considerando apenas subsequências que contém elementos até o índice i do vetor
 - vetor dp iniciado com valor 1 em todos os índices (sequência contendo apenas o próprio elemento)
- Transições:
 - O Para todo j < i, se A[j] < A[i], dp[i] = max(dp[i], dp[j] + 1)
- Complexidade:
 - o tempo: O(n²)
 - memória: O(n)



```
// lembrar de inicializar o vetor dp
// com as bases da solução
for(int i = 0; i < n; ++i){
 for(int j = 0; j < i; ++j){
  if(A[j] < A[i]){ // < ou <= dependendo do problema
   dp[i] = max(dp[i], dp[j] + 1);
\} // O(N^2)
```



- Existe uma solução melhor, com complexidade de tempo O(nlogn)
 - Crie um vetor auxiliar S, cujo tamanho, no final, será o tamanho da LIS
 - Para cada elemento A[i] do vetor, faça uma busca binária em S para achar o primeiro elemento maior ou igual que ele (lower_bound)
 - Se não existir valor maior ou igual em S, colocar A[i] no final de S
 - Se existir valor maior ou igual, substituir o valor na menor posição possível em S por A[i]
 - A resposta será o tamanho do vetor auxiliar S

Obs: Só funciona para LIS estritamente crescente.

Obs2: o vetor auxiliar S apenas nos dá a resposta (tamanho da LIS), e não a seguência em si.





```
int lis(int A[], int n){
 vector<int> S;
 for(int i = 0; i < n; i++){
  auto it = lower_bound(S.begin(), S.end(), a[i]);
  if(it == S.end())
   S.push_back(A[i]);
  else
   *it = A[i];
 return S.size();
} // O(nlogn)
```