Comparación de técnicas de diseño

Clase 19

IIC 2133 - Sección 4

Prof. Sebastián Bugedo

Sumario

Obertura

Las técnicas

Dos casos

Epílogo

¿Cómo están?





Entendez-vous dans le feu tous ces bruits mystérieux?

Ce sont les tisons qui chantent: Compagnon, sois joyeux!

Tercer Acto: Los jinetes de la salvación Estrategias de diseño de algoritmos



Playlist 3



Playlist: DatiWawos Tercer Acto

Además sigan en instagram:

@orquesta_tamen

Nuestra cuarta estrategia de diseño

Programación dinámica

- Generalmente usada en problemas de optimización
- Se basa en la existencia de subproblemas que permiten resolver el problema original
- Además, los subproblemas se solapan, i.e. comparten sub-subproblemas

La diferencia con **dividir para conquistar** es que en esta última los subproblemas son disjuntos

La clave de programación dinámica es recordar las soluciones a los subproblemas

Consideremos ahora el problema de dar S pesos de vuelto usando el menor número posible de monedas

- Suponemos que los valores de las monedas, ordenados de mayor a menor, son $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$
- Tenemos una cantidad ilimitada de monedas de cada valor

Posible estrategia codiciosa:

Asignar tantas monedas *grandes* como sea posible, antes de avanzar a la siguiente moneda *grande*

Ejemplo

Si $\{v_1, v_2, v_3, v_4\} = \{10, 5, 2, 1\}$, la estrategia codiciosa **siempre** produce el menor número de monedas para un vuelto S cualquiera

Ejemplo

Sin embargo, la estrategia no funciona para un conjunto de valores cualquiera. Si $\{v_1,v_2,v_3\}=\{6,4,1\}$ y S=8, entonces la estrategia produce

$$8 = 6 + 1 + 1$$

pero el óptimo es

$$8 = 4 + 4$$

Lo atacamos con programación dinámica

Dado un conjunto de valores ordenados $\{v_1, \ldots, v_n\}$, definimos z(S, n) como el problema de encontrar el menor número de monedas para totalizar S

Ejercicio

Proponga una recurrencia para resolver el problema z(S,n) y plantee un algoritmo a partir de ella.

Ejercicio

Sea Z(S,n) la solución óptima al problema z(S,n). Para buscar intuición, notamos que hay dos opciones respecto a las monedas de valor v_n

Si se incluye una moneda de valor v_n ,

$$Z(S,n)=Z(S-v_n,n)+1$$

 \blacksquare Si no se usan monedas de valor v_n ,

$$Z(S,n)=Z(S,n-1)$$

Ejercicio

Luego, generalizamos esta idea

Para las monedas de de valor v_n ,

$$Z(S, n) = \min\{Z(S - v_n, n) + 1, Z(S, n - 1)\}$$

 Luego, generalizamos para el subconjunto de los primeros k valores de monedas

$$Z(T,k) = \min\{Z(T-v_k,n)+1, Z(T,k-1)\}$$

donde
$$Z(T, 0) = +\infty$$
 si $T > 0$, y $Z(0, k) = 0$

```
Ejercicio
Con esto, podemos plantear el siguiente algoritmo iterativo
  Change(S):
      for T = 1, ..., S:
          Z[T][0] \leftarrow +\infty
      for k = 0, ..., n:
          Z[0][k] \leftarrow 0
      for k = 1, ..., n:
          for T = 1, ..., S:
              Z[T][k] \leftarrow Z[T][k-1]
              if T - v_k > 0:
                   Z[T][k] \leftarrow \min\{Z[T][k], Z[T - v_k, k]\}
```

Objetivos de la clase

- ☐ Comparar las técnicas estudiadas
- ☐ Aplicar las técnicas para resolver problemas

Sumario

Obertura

Las técnicas

Dos casos

Epílogo

Panorama de técnicas

En este punto ya conocemos las 4 estrategias siguientes

- Dividir para conquistar
- Backtracking
- Algoritmos codiciosos
- Programación dinámica

¿Cuándo preferimos una sobre otra en la práctica?

Panorama de técnicas

No todas las estrategias resuelven los mismos problemas

- ¿Problemas con subproblemas del mismo tipo?
- ¿Subestructura óptima?
- ¿Problema de satisfacción de restricciones?
- ¿Problema con estrategia codiciosa?
- ¿Subproblemas se repiten?

La práctica nos sugiere qué técnicas son relevantes ante un problema

Panorama de técnicas

Caso especial: problemas de optimización

■ En general, se pueden resolver con más de una técnica

¿Qué criterios permiten escoger?

Optimización y las técnicas

Backtracking

- Requiere computar todas las soluciones factibles
- Eso puede ser útil en ciertas ocasiones
- Muy costoso en tiempo

Codiciosos

- Solo si es que existe estrategia probada
- MUY eficientes en tiempo y memoria

Programación dinámica

- Solo si hay subestructura óptima
- Puede ser eficiente en tiempo y memoria

Sumario

Obertura

Las técnicas

Dos casos

Epílogo

Definición

Una k-coloración de un grafo o árbol G = (V, E) es una función $f: V \to \{1, \ldots, k\}$ que asigna un color a cada vértice de G de forma que vértices conectados por una arista no tienen el mismo color. Decimos que G es k-coloreable si existe una k-coloración para sus vértices.

Problema: COL

Input: Un grafo G y un natural $k \ge 1$

Output: $\downarrow G$ es k-coloreable?

¿Qué estrategias podemos emplear para dar una solución algorítmica?

Problema: Col

Input: Un grafo G y un natural $k \ge 1$

Output: $\downarrow G$ es k-coloreable?

Col involucra asignar colores bajo restricciones

- ¿Cómo se ve f que sea k-coloración?
- ¿Podemos comprobar fácilmente si f es k-coloración?

Nos encontramos frente a un CSP

Plan de diseño de solución con Backtracking

- 1. Suponemos conocido el listado de nodos (n nodos) y de aristas (m aristas)
- 2. Escoger EDD para almacenar asignación: e.g. arreglo A[0...n-1]
- 3. Valores guardados se corresponden con los colores
- 4. Suponemos conocidos los vecinos N(v) del nodo v
- 5. Con N(v) revisamos la restricción de color

Definimos un pseudocódigo para resolver el problema de decisión Col

```
Suponemos que los nodos tienen etiquetas V = \{0, ..., n-1\} y que el
  arreglo A[0...n-1] comienza con valores null
  input: arreglo A[0...n-1], número natural k \ge 1, índice i \in \{0,...,n\}
  Col(A, k, i):
     if i = n:
          return True
2
     for j = 1, ..., k:
3
         if vecinos de i en N(i) tienen color distinto a j :
             A[i] \leftarrow i
             if Col(A, k, i + 1):
6
                 return True
         A[i] \leftarrow \text{null}
      return False
9
```

¿Cómo se implementaría la línea 4?

A partir del pseudocódigo anterior, podemos obtener todas las coloraciones existentes

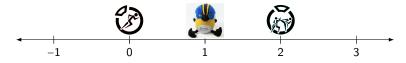
```
input: arreglo A[0...n-1], número natural k \ge 1, índice i \in \{0,...,n\}
  Col(A, k, i):
     if i = n:
1
          return True
2
      for j = 1, ..., k:
3
          if vecinos de i en N(i) tienen color distinto a i:
              A[i] \leftarrow j
5
              if Col(A, k, i + 1):
                  return True
          A[i] \leftarrow \text{null}
      return False
9
```

¿Dónde realizamos modificaciones para obtener todas las soluciones?

Otro problema de asignación

Para satisfacer la demanda de peluches de Fiu, la mascota de los Juegos Panamericanos y Parapanamericanos, se debe construir tiendas cerca de los recintos deportivos. Consideremos el **problema de minimizar la cantidad de tiendas**, para lo cual, representamos los recintos como puntos $R = \{r_1, \ldots, r_n\}$ en una misma recta, diciendo que un recinto está cubierto si en la recta hay una tienda a lo más a L kilómetros de él.

Por ejemplo, si L=1 y $R=\{0,2\}$, la solución óptima es ubicar una tienda entre ambos recintos:



¿Qué estrategias podemos emplear para dar una solución algorítmica?

Otro problema de asignación

A diferencia del anterior, este es un problema de optimización

- También se puede ver como un CSP
- ... con el ingrediente adicional de ser un problema que busca minimizar

¿Existe subestructura óptima de forma intuitiva?

Posibles abordajes

- Backtracking:
 - Intentar asignar tiendas "en todos lados"
 - Verificar que con cada configuración se cubran los recintos
 - Comparar cantidad de tiendas en soluciones factibles
- Greedy

Una posible estrategia codiciosa

Se propone la siguiente estrategia para escoger dónde colocar tiendas:

"ubicar la siguiente tienda en la posición que maximiza el número de recintos nuevos cubiertos y que no habían sido cubiertos por tiendas añadidas antes"

¿Cómo demostramos que esta estrategia no entrega el óptimo?

Una posible estrategia codiciosa

Consideremos las posiciones de 2 tiendas que no solapan sus zonas cubiertas, por ej, para L = 2 podríamos tener el siguiente escenario



¿Dónde colocamos recintos para que este óptimo no sea el entregado por la estrategia?

Tomamos L = 2 y $R = \{0, 3, 4, 6, 7, 10\}$.

Otra posible estrategia codiciosa

Se propone la siguiente estrategia para escoger dónde colocar tiendas:

"con los recintos en orden creciente, si el primer recinto no cubierto es r, entonces ubicar la siguiente tienda a distancia L hacia adelante de r"

¡Esta sí es correcta!

Otra posible estrategia codiciosa

```
Con esta estrategia, proponemos el algoritmo codicioso siguiente
  Greedy(R, L):
      T ← lista vacía
      R \leftarrow InsertionSort(R)
      Insertar al final de T el dato R[0] + L
3
     i \leftarrow 1
    while i < n:
5
         if T.last + L < R[i]:
             Insertar al final de T el dato R[i] + L
         i + 1
     return T
9
```

Sumario

Obertura

Las técnicas

Dos casos

Epílogo

Objetivos de la clase

- ☐ Comparar las técnicas estudiadas
- ☐ Aplicar las técnicas para resolver problemas