El esquema de "Vuelta Atrás"

Isabel Pita. Curso 17-18

Facultad de Informática - UCM

19 de diciembre de 2017



Bibliografía recomendada

- Estructuras de datos y métodos algorítmicos. 213 ejercicios resueltos. Narciso Martí Oliet, Yolanda Ortega Mallén, y José Alberto Verdejo López. Ibergaceta Publicaciones, 2º edición 2013.
- Estructuras de datos y métodos algorítmicos. Ejercicios resueltos. Narciso Martí Oliet, Yolanda Ortega Mallén, y José Alberto Verdejo López. Colección Prentice Práctica, Pearson Prentice-Hall, 2010.

Capítulo 14. Ejercicios resueltos: todos.

Objetivos

- Esquema algorítmico de Vuelta atrás:
 - Encontrar todas las soluciones a un problema
 - Encontrar una solución
 - Técnica de marcaje
 - 6 Encontrar la mejor solución

Problemas propuestos de acepta el reto

- 325. Helados de cucurucho
- 125. Números vampiros
- 220. Pasa la calculadora
- 240. Completa la suma

Motivación

- Dado un mapa M y un número n > 0 se pide encontrar las formas de colorear los países de M utilizando un máximo de n colores, de tal manera que ningún par de países fronterizos tenga el mismo color.
- Primera aproximación: generar todas las posibles maneras de colorear el mapa y después desechar aquellas en que dos países fronterizos tienen el mismo color.
- Coste: variaciones con repetición de n elementos tomados de m en m: $VR_n^m = n^m$.
- Mapa de España: 17 Comunidades, 50 provincias.

n: colores	m: países	nº de posibilidades
3	17	129.140.163
5	17	762.939.453.125
3	50	717.897.987.691.852.588.770.249



Técnica de vuelta atrás o Backtracking

- Consiste en realizar un recorrido sistemático del universo de soluciones, descartando aquellas no válidas para reducir el espacio de búsqueda.
- Se generan soluciones parciales, comprobando en cada paso si la solución que se está construyendo puede conducir a una solución satisfactoria (solución prometedora).
- Si una solución parcial no es prometedora, la búsqueda por esta rama se aborta volviendo a una solución parcial prometedora.
- Para volver a una solución anterior se deshacen las decisiones previas: vuelta atrás.
- Se puede encontrar:
 - una solución cualquiera,
 - el conjunto de todas las soluciones o
 - la mejor (en un sentido preciso) de todas las soluciones válidas.



Ejemplo

- Dadas las 26 letras del alfabeto anglosajón, diseñar un algoritmo que calcule las palabras con m letras (m ≤ 26) diferentes escogidas entre las dadas. El orden de las letras es importante: no es la misma solución abc que bac.
- El número de soluciones potenciales o espacio de búsqueda es de n^m: variaciones con repetición de n letras tomadas de m en m.
- Esquema vuelta atrás.
 - Una solución se representa como una tupla (x₁,...,x_m), donde x_i representa la letra que se coloca en el lugar i-ésimo de la palabra.
 - En cada paso se coloca una nueva letra y se comprueba que no esté repetida con las anteriores.
 - Si la última letra colocada no está repetida, la búsqueda de la solución continúa a partir de ella. Si no, se abortan todas las búsquedas que partan de esa tupla parcial.



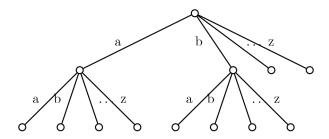
Restricciones para los posibles valores de una tupla

Restricciones explícitas,

- Indican el conjunto de valores, S_i, que pueden tomar cada una de las componentes de la tupla solución.
- En el ejemplo cada letra debe pertenecer al alfabeto.
- Restricciones implícitas,
 - Relaciones que se han de establecer entre las componentes de la tupla solución para satisfacer el enunciado del problema.
 - En el ejemplo: no puede haber dos letras iguales en la misma palabra.

Espacio de soluciones

El espacio de búsqueda está formado por el conjunto de tuplas que satisfacen las restricciones explícitas. Se puede estructurar como un árbol de exploración, en cada nivel se toma la decisión sobre la etapa correspondiente.



- Nodo de estado, cualquier nodo del árbol de exploración que satisfaga las restricciones explícitas, y corresponde a una tupla parcial o una tupla completa.
- Nodos solución, correspondientes a las tuplas completas que además satisfagan las restricciones implícitas.
- Función de poda o test de factibilidad, permite determinar cuándo una solución parcial puede conducir a una solución satisfactoria.

- El algoritmo realiza un recorrido del árbol de exploración en cierto orden, hasta encontrar la primera solución.
- El árbol de exploración no se construye de manera explícita, es decir, no se almacena en memoria.
- El recorrido se realiza por medio de llamadas recursivas.
 Durante el proceso, para cada nodo se generarán los nodos sucesores (estados alcanzables tomando una determinada decisión correspondiente a la siguiente etapa).
- Cuando se llega a un nodo muerto, hay que deshacer la última decisión tomada y optar por otra alternativa (vuelta atrás). Se consigue automáticamente haciendo terminar la llamada recursiva y volviendo a aquella que la invocó.
- El mismo algoritmo, con ligeras modificaciones, se podrá utilizar para encontrar todas las soluciones, o una solución óptima.

Coste de los algoritmos de vuelta atrás

- En el caso peor el coste es del orden del tamaño del árbol de exploración.
- El espacio de búsqueda suele ser, como mínimo, exponencial en el tamaño de la entrada.
- La efectividad de la vuelta atrás va a depender decisivamente de las funciones de poda que se utilicen, ya que si son adecuadas permitirán reducir considerablemente el número de nodos explorados.
- Se podrían realizar búsquedas más inteligentes haciendo que en cada momento se explore el nodo más prometedor, utilizando para ello algún tipo de heurística que permita ordenar los nodos. Esta estrategia da lugar al esquema conocido como de ramificación y poda.

Pseudocódigo del esquema de Vuelta atrás

Encontrar todas las soluciones a un problema:

```
vueltaAtras (Tupla & sol, int k) {
   prepararRecorridoNivel(k);
   while (!ultimoHijoNivel(k)) {
       sol[k] = siquienteHijoNivel(k);
       if (esValida(sol, k)) {
            if (esSolucion(sol, k))
                tratarSolucion(sol);
            else
                vueltaAtras(sol, k + 1);
```

Para encontrar una sóla solución basta con añadir una variable booleana *éxito* que haga finalizar los bucles cuando se encuentra la primera solución.

Solución del problema de las palabras

```
void variaciones(vector<int> & sol, int k, int n) {
    for(int letra = 0; letra < n; ++letra) {</pre>
        sol[k] = letra;
        if(esValida(sol, k)){
             if (esSolucion(k, sol.size())) {
                 tratarSolucion(sol);
             else{
                variaciones (sol, k + 1, n);
```

- prepararRecorridoNivel no existe porque la iteración es muy simple y se aplica sobre valores numéricos del 0 al n-1.
- esValida comprueba que la nueva letra que hemos incorporado a la solución no está repetida con las anteriores.

```
bool esValida(vector<int> const& sol, int k) {
  int i = 0;
  while(i < k && sol[i] != sol[k]) ++i;
  return i == k;
}</pre>
```

• esSolucion comprueba que hemos colocado todas las letras.

```
bool esSolucion(int k, int m) {
    return k == (m - 1);
}
```

• tratarSolucion escribe la solución en la salida estándar:

```
void tratarSolucion(vector<int> const& sol){
   cout << "Solucion: ";
   for(int i : sol)
      cout << i << ' ';
   cout << '\n';
}</pre>
```

Llamada inicial :

```
void variaciones(int n, int m) {
    vector<int> sol(m);
    variaciones(sol, 0, n);
}
int main()
{
    variaciones(26,5);
    return 0;
}
```

 La función esValida tiene un coste lineal en función de la entrada. La función se ejecuta para cada llamada recursiva.
 Podríamos ahorrarnos este coste utilizando lo que se conoce como la técnica de marcaje.

Vuelta atrás con marcaje

- La técnica de marcaje consiste en guardar cierta información que ayuda a decidir si una solución parcial es válida o no.
- La información del *marcaje* se pasa en cada llamada recursiva.
- Reduce el coste computacional a cambio de utilizar más memoria.
- El tipo *Marca* depende de cada problema concreto.
- Normalmente, desmarcaremos después de la llamada recursiva para devolver las marcas a su estado anterior a la llamada. En algunos casos no es necesario desmarcar, como ocurre en el ejemplo del laberinto.

Esquema de vuelta atrás con marcaje.

```
VAConMarcaje (Tupla & sol, int k, Marca & marcas) {
   prepararRecorridoNivel(k);
   while(!ultimoHijoNivel(k)){
       sol[k] = siquienteHijoNivel(k);
       if (esValida(sol, k, marcas)){
            if (esSolucion(sol, k))
                tratarSolucion(sol);
            else{
                marcar (marcas, sol, k);
                VAConMarcaje(sol, k + 1, marcas);
                desmarcar(marcas, sol, k);
```

Generación de palabras con marcaje

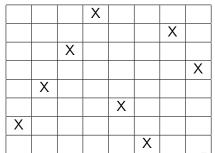
- Utilizamos un vector de booleanos de tamaño el número de letras del alfabeto considerado.
- Cada posición del vector indica si la letra correspondiente ha sido ya utilizada.
- Las operaciones de marcar una letra como ya utilizada y consultar si una letra ya está utilizada tienen ambas coste constante.
- Los parámetros sol y marcas, modifican su valor de una llamada recursiva a otra debido al tratamiento que C++ da a los vectores.

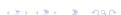
Algoritmo:

```
void variaciones (vector<int> & sol,
   int k, int n, vector<bool>& marcas) {
    for(int letra = 0; letra < n; ++letra) {</pre>
        if(!marcas[letra]) {
            sol[k] = letra;
            if (k == m-1) {
                 tratarSolucion(sol);
            else{
                 marcas[letra] = true; //marcar
                variaciones(sol,k+1,n,marcas);
                marcas[letra] = false; //desmarcar
```

Problema de las *n*-reinas

- Colocar 8 reinas en un tablero de ajedrez sin que se amenacen. Dos reinas se amenazan si comparten la misma fila, columna o diagonal.
- Espacio de búsqueda: $\binom{64}{8} = 4,426,165,368$ soluciones.
- Solución: una 8-tupla $(x_1,...,x_8)$ en la que x_i representa la columna en la que se coloca la reina que está en la fila i-ésima del tablero.
- Ejemplo: La tupla (4,7,3,8,2,5,1,6) representa el tablero.





Las restricciones son:

- Restricciones explícitas para el problema de las reinas:
 - $S_i = \{1, ..., 8\}, 1 \le i \le 8$. Es decir, cada columna tiene que estar dentro del tablero.
 - Esta representación hace que el espacio de soluciones potenciales se reduzca a 8⁸ posibilidades (16.777.216 valores).
- Restricciones implícitas para el problema de las reinas:
 - No puede haber dos reinas en la misma columna, ni en la misma diagonal.
 - Al no poder haber dos reinas en la misma columna, se deduce que todas las soluciones son permutaciones de la 8-tupla (1,2,3,4,5,6,7,8). Por lo tanto el espacio de soluciones potenciales se reduce a 8! (40.320 valores diferentes).

Algoritmo.

```
void nReinas(vector<int> & sol, int k){
    for(int i = 0; i < sol.size(); ++i){</pre>
        sol[k] = i;
        if (esValida(sol, k)) {
            if(k == sol.size() - 1) {
                 tratarSolucion(k, sol.size());
            else{
                 nReinas(sol, k + 1);
```

 esValida comprueba que la nueva reina no amenaza a las anteriores.

- solucion[i] == solucion[k]: la nueva reina está en la misma columna que las anteriores,
- abs(solucion[k] solucion[i]) == k i): comparten diagonal,
- Nunca puede estar en la misma fila por la manera en que construimos la solución.

• tratarSolucion escribe la solución en la salida:

```
void tratarSolucion(vector<int> const& sol) {
      cout << "Solucion: ";</pre>
      for(int i : sol) cout << i << ' ';</pre>
      cout << '\n';
Llamada inicial:
 void nReinas(int n) {
      vector<int> solucion(n);
      nReinas(solucion, 0);
 int main()
      nReinas(8);
      return 0;
```

Optimizaciones al problema de las reinas

• Las soluciones son simétricas. Si hay una solución colocando la primera reina en la casilla 2 también la habrá colocando la reina inicial en la casilla n-2. Reducir el espacio de búsqueda a la mitad ejecutando el método recursivo para el primer nivel sólo para las casillas menores de n/2.

Optimizaciones

- esValida tiene un coste lineal en función de la entrada. Utilizar la técnica de marcaje.
 - Primera aproximación: Utilizar como marca una estructura de datos tablero.
 - Al añadir una reina se marcan las casillas amenazadas por la nueva reina.
 - Para comprobar si una nueva reina está amenazada se comprueba si esta marcada la casilla correspondiente del tablero.
 - Problema: marcar en el tablero las casilla que amenaza la nueva reina supone un coste lineal
 - Segunda aproximación: utilizar dos vectores: uno con las columnas amenazadas y otro con las diagonales amenazadas.
 - El vector de columnas tiene tamaño n,
 - El número de diagonales es: 4n-2.
 - La modificación y acceso a ambos vectores tiene coste constante.
 - El problema esta resuelto en detalle en el capítulo 14 del libro (Martí Oliet et al., 2013).

Ejemplo de búsqueda de una sola solución: Dominó

Se trata de encontrar una cadena circular de fichas de dominó. Teniendo en cuenta:

- Cada cadena tiene que utilizar las 28 fichas diferentes que contiene el juego de dominó.
- No se puede repetir ninguna ficha.
- Las cadenas tienen que ser correctas, es decir, cada ficha tiene que ser compatible con la siguiente y la cadena tiene que cerrar (el valor de un extremo de la última ficha tiene que coincidir con el otro extremo de la primera). Por ejemplo: 6|3 → 3|4 → 4|1 → 1|0 → .. → 5|6 es una cadena correcta.

- Solución: tupla de 29 valores $(x_0, ..., x_{28})$ cada x_i es un número del 0 al 6, que representa el valor de uno de los extremos de la ficha.
- Se declara una posición más en la tupla para poder realizar la comprobación de que la cadena es cerrada.
- Para evitar fichas repetidas utilizaremos una matriz (7×7) donde marcaremos las fichas usadas. Al marcar la casilla (i,j), hay que marcar la simétrica (j,i), ya que se trata de la misma ficha
- El problema pide que se encuentre una sola solución.
 Utilizaremos una variable de control exito para abortar la búsqueda cuando se encuentre la primera solución.

```
void domino (vector<int> & sol, int k, int n,
    vector<vector<bool>> & marcas, bool &exito) {
    int i = 0; int m = (n * n + n) / 2;
    while (i < n \&\& !exito) {
        if(!marcas[sol[k-1]][i]){
            sol[k] = i;
            if(k == m) {
              if (sol[0] == sol[k]) {
                tratarSolucion(sol,m);
                exito = true;
            else {
                marcas[sol[k-1]][i] = true;
                marcas[i][sol[k-1]] = true;
                domino(sol, k + 1, n, marcas, exito);
                marcas[sol[k-1]][i] = false;
                marcas[i][sol[k-1]] = false;
```

Llamada inicial:

```
int main() {
    vector<int> sol(29);
    vector<vector<bool>> marcas(7, vector<bool>(7));
    for (int i = 0; i < 7; ++i)
        for (int j = 0; j < 7; ++j)
            marcas[i][j] = false;
    sol[0] = 6; sol[1] = 6;
    marcas[6][6] = true;
    bool exito = false;
    domino(sol, 2, 7, marcas, exito);
    return 0;
```

- El número de valores posibles de las fichas es n=6. La matriz de marcas se declara de dimensión $n \times n$ y el vector solución es de tamaño $(n \times n + n)/2 + 1$.
- Empezamos por el doble 6. Se podría haber utilizado cualquier par de valores.

Optimización

- Para obtener la mejor solución tenemos que almacenar la mejor solución hasta el momento. Cada nueva solución se compara con la que tenemos almacenada.
- Problema del viajante (*Travelling Salesman Problem*)
 Sean N ciudades. El objetivo es encontrar una ruta que, comenzando y terminando en una ciudad concreta, pase una sola vez por cada una de las ciudades intermedias y minimice la distancia recorrida por el viajante.

- Hay que encontrar una permutación del conjunto de ciudades $P = \{c_0, ..., c_N\}$ tal que: $\sum_{i:0...N-1} d[c_i, c_{(i+1)\%N}]$ sea mínimo.
- La distancia d entre dos ciudades viene dada en una matriz .
- El tamaño del árbol de exploración es (N-1)!, ya que corresponde a todas las posibles permutaciones, teniendo en cuenta que el principio y el final es el mismo.
- Aplicaciones prácticas:
 - área de logística de transporte.
 - Robótica, minimizar el número de desplazamientos al realizar una serie de perforaciones en una plancha o en un circuito impreso.
 - Control y operativa optimizada de semáforos, etc.

```
void viajante(vector<vector<int>> const& d,
       vector<int>& sol, int coste, int k,
       int n, vector<int>& solMejor, int &cMejor) {
    for(int i = 0; i < n; ++i){</pre>
        sol[k] = i:
        coste += d[sol[k-1]][sol[k]];
        if (esValida(sol, k)) {
            if(esSolucion(sol,k)) {
                 if(coste < cMejor) {</pre>
                     cMejor = coste;
                     copiarSolucion(sol, solMejor);
            else viajante(d, sol, coste, k+1, n,
                             solMejor, cMejor);
        coste -= d[sol[k-1]][sol[k]];
```

- Mejorar la búsqueda del camino óptimo utilizando una estimación optimista para realizar podas tempranas.
- Idea: prever el mínimo coste de lo que falta por recorrer. Si ese coste, sumado al que llevamos acumulado, supera la mejor solución encontrada hasta el momento ⇒ abandonar la búsqueda.
- Cálculo de una estimación optimista: encontrar la mínima distancia entre cualquier par de ciudades, y considerar que todos los desplazamientos van a tener esa distancia.
- Se pueden realizar cálculos más ajustados del coste del camino que queda por recorrer, pero hay que tener en cuenta que el cálculo debe ser sencillo para no aumentar el coste del algoritmo.

 Añadir antes de realizar la llamada recursiva, el cálculo del coste estimado.

```
int costeEst = coste + (n - k + 1) * costeMin;
if(costeEst < cMejor)
  viajante(d,sol, coste, k+1, n, solMejor, cMejor);</pre>
```

- El costeMinimo se calcula muy fácilmente recorriendo la matriz de distancias; consideramos que se ha procesado al principio de la ejecución y que lo tenemos almacenado en un parámetro.
- Solo realizaremos la recursión si la solución se puede mejorar.
- Para mejorar el coste de la función esValida utilizar la técnica de marcaje. Se declara un vector usado de n componentes, donde el valor de cada componente indica si la ciudad correspondiente ha sido visitada.

Problema de la mochila

- Tenemos n objetos con valor $(v_0, ..., v_{n-1})$ y peso $(p_0, ..., p_{n-1})$, y queremos determinar qué objetos transportar en la mochila sin superar su capacidad m (en peso) para maximizar el valor del contenido de la mochila.
- La solución es una tupla $(b_0, ..., b_{n-1})$ de booleanos, cada b_1 indica si se coge el *i*-ésimo elemento.
- Restricciones:
 - Debemos maximizar el valor de lo que llevamos $\sum_{i:0..n-1} b_i v_i$.
 - El peso no debe exceder el máximo permitido $\sum_{i:0..n-1} b_i p_i \leq m$.

```
void mochila(vector<float> const& P,
    vector<float> const& V, vector<bool>& sol,
    int k, int n, int m, float peso, float beneficio,
    vector<int>& solMejor, int &valorMejor) {
  // hijo izquierdo [cogemos el objeto]
  sol[k] = true;
  peso = peso + P[k];
  beneficio = beneficio + V[k];
  if(peso <= m) {
      if(k == n-1) {
         if(valorMejor < beneficio){</pre>
             valorMejor = beneficio;
             copiarSolucion(sol, solMejor);
       else {
           mochila (P, V, sol, k+1, n, m, peso, beneficio,
                          solMejor, valorMejor);
```

```
peso = peso - P[k]; //desmarcamos peso y beneficio
beneficio = beneficio - V[k];
// hijo derecho [no cogemos el objeto]
sol[k] = false;
if (k == n-1) {
   if(valorMejor < beneficio)){</pre>
      valorMejor = beneficio;
      copiarSolucion(sol, solMejor);
else{
   mochila (P, V, sol, k+1, n, m, peso, beneficio,
   solMejor, valorMejor);
```

En el hijo de la derecha no tendremos que comprobar si excedemos el peso total, ya que al descartar el objeto no aumentamos el peso acumulado.

Optimización problema de la mochila

- Cáculo de una cota superior (una evaluación optimista) del beneficio que podemos obtener con lo que nos resta para rellenar la mochila.
 - Organizamos inicialmente los objetos en los vectores P y V de manera que estén ordenados por "densidad de valor" decreciente. Llamamos densidad de valor al cociente v_i/p_i.
 - Cogeremos primero los objetos que tienen más valor por unidad de peso. Si al decidir sobre el objeto k hemos alcanzado un beneficio b y un peso p, estimamos el beneficio optimista como la suma de b más el beneficio conseguido cogiendo los objetos que quepan en el orden indicado desde el k+1 al n-1.
 - Si se llega a un objeto j que ya no cabe, se fracciona y se suma el valor de la fracción que quepa. (Solución voraz, produce siempre una cota superior a cualquier solución donde no se permita faccionamiento).
 - La poda se produce si el beneficio optimista es **menor** que el beneficio de la mejor solución alcanzada hasta el momento.



Coloreado de mapas

- Si el mapa M tiene m países, numerados 0 a m-1, entonces la solución va a ser una tupla $(x_0,...,x_{m-1})$ donde x_i es el color asignado al i-ésimo país.
- Cada elemento x_i de la tupla pertenecerá al conjunto $\{0,...,n-1\}$ de colores válidos.

Cada vez que vayamos a pintar un país de un color tendremos que comprobar que ninguno de los adyacentes está pintado con el mismo color. En este caso es más sencillo hacer la comprobación cada vez que coloreamos un vértice en lugar de utilizar *marcaje*.

```
void colorear(vector<int> &sol, int k, int n) {
    for (int c = 0; c < n; c++) {
        sol[k] = c;
        if (esValida(sol, k)) {
            if (esSolucion(k, sol.size())) {
                 tratarSolucion(sol);
            else{
                colorear(sol, k + 1, n);
```

esValida comprueba si la solución parcial cumple que dos países limítrofes no compartan color; Asumimos que tenemos acceso a cierto objeto M donde se guarda el mapa, y que tiene un método que dice si dos países son fronterizos.

```
bool esValida(vector<int> const& sol, int k) {
  int i = 0; bool valida = true;
  while (i < k && valida) {
    if (M.hayFrontera(i, k) && sol[k] == sol[i])
      valida = false;
    i++;
    }
  return valida;
}</pre>
```

A la hora de hacer la llamada inicial podemos asignar al primer país del mapa un color arbitrario.