

Programación II

Bloque temático 1. Lenguajes de programación

Bloque temático 2. Metodología de programación

Bloque temático 3. Esquemas algorítmicos

Tema 4. Introducción a los Algoritmos

Tema 5. Algoritmos voraces, heurísticos y aproximados

Tema 6. Divide y Vencerás

Tema 7. Ordenación

Tema 8. Programación dinámica

Tema 9. Vuelta atrás

Tema 10. Ramificación y poda

Tema 11. Introducción a los Algoritmos Genéticos

Tema 12. Elección del esquema algorítmico

Tema 10. Ramificación y Poda

Tema 10. Ramificación y Poda

10.1. Introducción

10.2. Esquema genérico de un algoritmo RyP

10.3. Ejemplo de ramificación y poda

10.4. Eficiencia de los algoritmos RyP

10.5. Laberinto

10.6. Puzzle de desplazamiento

10.7. El problema de la asignación

10.8. Bibliografía

Tema 10. Ramificación y Poda

10.1 Introducción

10.1 Introducción

El método RyP (*Branch and Bound*) es una variante del de Vuelta Atrás y, por tanto, es aplicable a problemas:

- cuya solución se expresa como una secuencia de decisiones
- en cada decisión se elige entre un conjunto finito de valores

RyP da lugar a algoritmos de complejidad exponencial

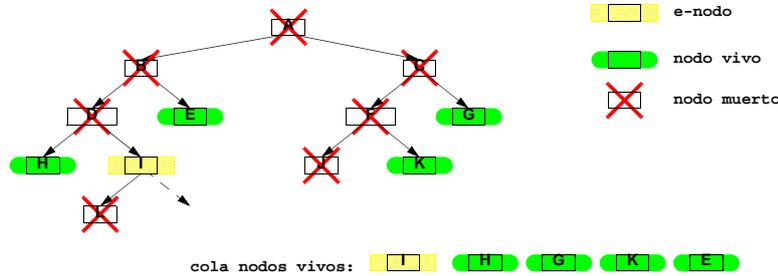
- por lo que normalmente se utiliza en problemas complejos que no pueden resolverse en tiempo polinómico (NP-completos)

Al igual que VA, *RyP realiza una exploración sistemática del árbol de búsqueda*, pero:

- no utiliza recursividad para generar el árbol
- el árbol existe como una *cola de nodos vivos*
 - ordenada en base a una *función de coste* que proporciona una estimación de lo prometedor que es cada nodo

En RyP distinguiremos tres tipos de nodos:

- **nodos vivos**: todavía no han sido *ramificados*
- **nodo en expansión (e-nodo)**: está siendo *ramificado* en este momento (sólo puede haber uno en cada etapa)
- **nodos muertos**: ya han sido ramificados o han sido descartados (*podados*)



La clave de los algoritmos RyP está en la utilización de la función de coste

- **coste de un nodo**: estimación (*nunca pesimista*) del valor de la mejor solución que podríamos encontrar ramificando ese nodo

coste de un nodo = valor del nodo +
estimación de lo que le falta para ser solución

La función de coste se utiliza para dos cosas:

1. Ordenar la cola de nodos vivos de mejor a peor coste
 - con lo que se *ramifican* primero los nodos más prometedores
2. *Podar* las ramas que no puedan conducirnos a una solución que mejore la mejor solución encontrada hasta el momento

RyP realiza de forma iterativa las siguientes etapas:

1. **selección**: se extrae de la cola el nodo vivo más prometedor (el de mejor valor de su función de coste)
 - será el nodo en expansión o *e-nodo*
2. **ramificación y poda**
 - se *ramifica* el e-nodo creando cada uno de sus nodos hijo
 - se *podan* (descartan) los nodos hijo desde los que no se puede mejorar la mejor solución alcanzada hasta el momento
 - los nodos no podados se insertan en la cola de nodos vivos
3. se repiten los pasos hasta que:
 - la cola se quede vacía
 - o el mejor nodo vivo no permita mejorar la mejor solución encontrada hasta el momento

10.2 Esquema genérico de un algoritmo RyP

Estructuras utilizadas:

- Clase **Nodo**:
 - cada nodo (solución parcial) del árbol de búsqueda
 - tiene el métodos **coste** y **compareTo** (basado en **coste**)
- Cola ordenada **colaNodosVivos**
 - mantiene los nodos vivos ordenados en función de su **coste**
 - implementación eficiente con **montículo (PriorityQueue)**
 - inserciones y extracciones $O(\log n)$

Algoritmo genérico de un algoritmo RyP:

```
método algoritmoRyP() retorna Nodo

// mejor solución inicial (con el peor valor posible)
mejorSol = nuevo Nodo(peores valores posibles)

// crea el nodo inicial y le pone como primer nodo en expansión
eNodo = nuevo Nodo(valores iniciales)
```

```
// lazo mientras queden nodos
hacer

// ramifica el e-nodo y poda o encola sus hijos
para cada posibilidad de ramificación hacer
  nHijo = un hijo del eNodo

  // ¿poda?
  si nHijo.coste mejor que mejorSol.coste entonces
    // el nodo NO se poda

    si nHijo es solución entonces
      // actualiza la mejor solución
      mejorSol = nHijo
    sino
      // el nodo no es solución: se encola en base a su coste
      colaNodosVivos.añade(nHijo)
  fsi

  fsi // si (no podar)
fhacer // ramificación

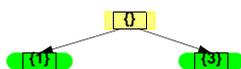
// obtiene el siguiente nodo en expansión
eNodo = colaNodosVivos.extraePrimero()

mientras eNodo != null y eNodo.coste mejor que mejorSol.coste
  retorna mejorSol
fmétodo
```

10.3 Ejemplo de ramificación y poda

Problema del cambio: monedas={ $v_1=1, v_2=3$ } cCambiar=5

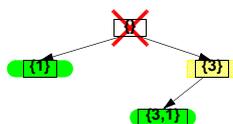
el nodo {} se ramifica



cola nodos vivos: [0] [3]

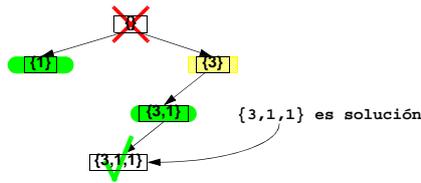
los nodos se ordenan de menor a mayor "coste"
coste= número de monedas en el nodo +
monedas de valor máximo que
faltarían para alcanzar cCambiar

el nodo {3} se extrae de la cola y se realizan sus ramificaciones válidas



cola nodos vivos: [3,1] [0]

el nodo {3,1} se extrae de la cola y se realizan sus ramificaciones válidas



cola nodos vivos: $\{0\}_3$
mejor solución encontrada: $\{3,1,1\}_3$

el algoritmo ha finalizado, puesto que el primer elemento de la cola de nodos vivos {1} no tiene mejor coste que la mejor solución encontrada (no es posible mejorar la mejor solución encontrada ramificando {1})

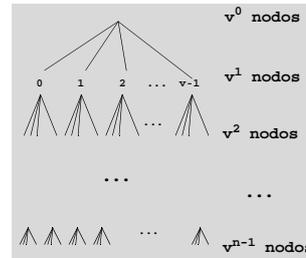
10.4 Eficiencia de los algoritmos RyP

Eficiencia temporal de peor caso:

- igual que para VA: $O(v^n)$

Si la función de coste es buena

- el algoritmo se dirige rápidamente a la solución podando muchas ramas
- $O(v^n)$ es un valor muy pesimista
- para obtener un valor promedio más próximo a la realidad es necesario hacer medidas



Eficiencia espacial:

- depende de máxima longitud de la cola de nodos vivos
- difícil de valorar a priori
 - también es necesario hacer medidas

10.5 Laberinto

Se trata de encontrar el camino más corto entre la entrada y la salida de un laberinto

- representado mediante una matriz filas×columnas

El problema era abordable utilizando Vuelta Atrás, por lo que también lo será con RyP

Es necesario definir la función coste de un nodo:

- se calculará como la suma del número de pasos dados hasta él
- más la distancia “Manhattan” desde él hasta la salida
 - es el valor del teórico camino más corto que pasaría por ese nodo
 - quizá no exista tal camino

-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1
-1	1	-1	-1	-1	-2	-1	0	-1
-1	2	-1	0	-1	-1	0	-1	0
-1	3	-1	7	-1	-1	0	0	-1
-1	4	5	6	0	-1	0	-1	-1
-1	-1	0	-1	0	0	-1	0	-1
-1	-1	0	-1	0	-1	-1	0	-1
-1	0	0	-1	0	0	0	0	-1
-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1

coste=7+2+3=12

Suponemos que en principio no se conoce la situación de la salida

- todos los nodos tienen el mismo coste:
 - búsqueda “a ciegas” (similar a utilizar Vuelta Atrás)
- una vez encontrada la salida se puede comenzar a podar y a seleccionar los nodos en base a su coste

Cada nodo debe contener la información suficiente para saber como se llegó a él y como se puede continuar avanzando:

- copia del laberinto (con los pasos dados hasta llegar a él)

El algoritmo va apuntando la mejor solución encontrada hasta el momento (`mejorSol`)

- se inicializa con un coste infinito

Pseudocódigo

```
método caminoMasCortoLaberinto(entero xIni,
                                entero yIni, entero[][] laberinto)
    mejorSol.coste = ∞ // mejor solución inicial
    // crea el nodo inicial (posición de salida) y le pone
    // como primer e-nodo
    eNodo = nuevo Nodo(laberinto,xIni,yIni,pasos=1)
    // lazo mientras queden nodos
    hacer
        // ramifica el e-nodo (una rama para cada posible
        // movimiento) y poda o encola sus hijos
        para mov en (izq.,arriba,abajo,derecha) hacer
            (xNew, yNew) = movimiento(mov,eNodo.x,eNodo.y)

            si eNodo.laberinto[yNew][xNew] es camino entonces
                // crea el hijo con su propia copia del lab.
                nHijo = nuevo Nodo(eNodo.laberinto,
                                    xNew,yNew,eNodo.pasos+1)
```

```
    si nHijo.coste < mejorSol.coste entonces
        // el nodo NO se poda

        si nHijo es solución entonces
            si es la primera solución encontrada entonces
                reordena colaNodosVivos en base al coste
            fsi
            // actualiza la mejor solución
            mejorSol = nHijo

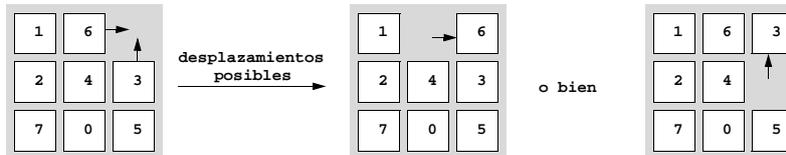
        sino // el nodo no es solución
            colaNodosVivos.añade(nHijo)
        fsi

    fsi // si (no podar)
    fhacer // bucle movimientos
        // obtiene el siguiente nodo en expansión
        eNodo = colaNodosVivos.extraePrimero()
        mientras eNodo != null y eNodo.coste > mejorSol.coste
            retorna mejorSol
    fmétodo
```

10.6 Puzzle de desplazamiento

Se trata de resolver un puzzle formado por una cuadrícula de F filas y C columnas que contiene $F \times C - 1$ piezas y un hueco

- las piezas se pueden desplazar para ocupar el hueco



Podemos intentar aplicar RyP ya que:

- la solución se expresa como una secuencia de decisiones
 - cada uno de los desplazamientos
- para cada decisión se elige entre un conjunto finito de valores
 - cada una de las fichas que pueden ocupar el hueco

El puzzle se representa mediante una matriz de $F \times C$ que tiene un número del 0 al $F \times C - 2$ en cada posición o un -1 en el hueco

- estará ordenado cuando toda casilla (f, c) ($0 \leq f < F$ y $0 \leq c < C$) contenga el valor $f \cdot C + c$
- salvo la casilla $(F-1, C-1)$ que contendrá el valor -1

```
{ 5,12,-1,14},
{ 1, 9,10, 2},
{ 8, 2,11, 3},
{13, 0, 6, 7}
puzzle desordenado
```

```
{ 0, 1, 2, 3},
{ 4, 5, 6, 7},
{ 8, 9,10,11},
{12,13,14,-1}
puzzle ordenado
```

Trataremos de encontrar una secuencia de desplazamientos que conduzca a la solución

- no importa que no sea la secuencia más corta posible

Algoritmo

Cada nodo debe contener la información suficiente para determinar su estado y como se llegó a él:

- copia del puzzle en la situación correspondiente al nodo
- la historia de los pasos dados hasta llegar a él

Los nodos vivos se encolan en la `colaNodosVivos`:

- ordenados de menor a mayor coste

La ramificación del e-nodo la realiza el método de la clase `Nodo`:

```
Nodo hijo(Movimiento mov)
```

- retorna null cuando el movimiento se sale del puzzle
- si el movimiento es válido el nodo hijo retornado tiene:
 - una copia de la historia del padre a la que se ha añadido él mismo
 - una copia del puzzle en la situación correspondiente al nodo

En `colaNodosRecorridos` se van almacenando todas las posiciones alcanzadas

- para no repetir ninguna
- evitando, de esta forma, entrar en un bucle en el que se realice constantemente la misma secuencia de decisiones

El algoritmo finaliza al encontrar el primer nodo que contiene todas las piezas en su lugar

- la solución es la secuencia de movimientos hasta ese nodo (almacenada en su historia)

No se realiza poda de nudos:

- se podría realizar si modificáramos el algoritmo para que buscara la solución óptima

La clave de que el algoritmo encuentre la solución en un tiempo aceptable estará en la elección de la función `coste`.

Pseudocódigo del algoritmo

```
// método que resuelve el puzzle de desplazamiento
// utilizando la estrategia de RyP
// recibe el puzzle en su configuración original
// retorna una secuencia de movimientos para
// resolverle o una lista vacía cuando no hay
// solución
método resuelvePuzzle(entero[][] puzzle)
    retorna ListaMovimientos

// crea el nodo inicial y le encola
nodoInicial = nuevo Nodo(puzzle)
colaNodosVivos.añadeEnOrden(nodoInicial)
colaNodosRecorridos.añade(nodoInicial)

// mientras que queden nodos vivos
mientras colaNodosVivos no está vacía hacer
    // extrae el nodo vivo más prometedor
    eNodo=colaNodosVivos.extraePrimero()
```

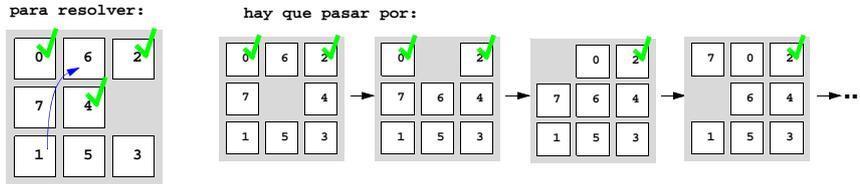
```
// ramifica el e-nodo y encola sus hijos
para mov en (izq., arriba, abajo, derecha) hacer
    nHijo=eNodo.hijo(mov) // un hijo de eNodo
    si nHijo != null y
        nHijo no en colaNodosRecorridos entonces
            si nHijo.coste()==0 entonces
                retorna nHijo.historia // nHijo es solución
            sino // no es solución
                // encola nHijo
                colaNodosVivos.añadeEnOrden(nHijo)
                colaNodosRecorridos.añade(nHijo)
            fsi
        fsi
    fhacer // movimientos
fhacer // mientras colaNodosVivos no está vacía
retorna cola vacía // no hay solución
fmétodo
```

Elección de la función coste

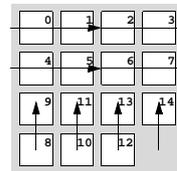
La elección de una función `coste` apropiada es la clave para que el algoritmo encuentre la solución en un tiempo aceptable

Opciones sencillas para utilizar como función coste:

- número de fichas que faltan por colocar
- distancia manhattan de todas las fichas hasta su posición final
- ambas son inapropiadas, porque para resolver algunas situaciones hay que pasar por configuraciones de coste mayor:

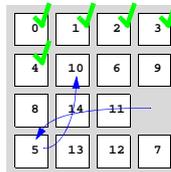


Trataremos de buscar una función `coste` que provoque que el puzzle se vaya completando en el orden adecuado



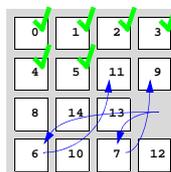
Función `coste`:

- para todas las filas menos las dos últimas:



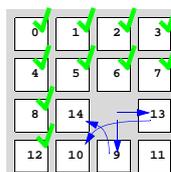
coste=11 (casillas que faltan por colocar)
 +(2+1)/100 (distancia Manhattan de la ficha 5 a su posición final)
 +(1+3)/100 (distancia Manhattan del hueco a la ficha 5)

- para las dos últimas columnas de cada fila:



coste=10 (casillas que faltan por colocar)
 +(2+2)/100 (distancia Manhattan de la ficha 6 a su posición final)
 +(2+1)/100 (distancia Manhattan de la ficha 7 a su posición final)
 +(1+3 + 1+1)/100 (distancia del hueco a las fichas 6 y 7)

- las dos últimas filas se rellenan columna a columna:



coste=6 (casillas que faltan por colocar)
 +(1+1)/100 (distancia Manhattan de la ficha 9 a su posición final)
 +(1+2)/100 (distancia Manhattan de la ficha 13 a su posición final)
 +(1+1 + 1+1)/100 (distancia del hueco a las fichas 9 y 13)

10.7 El problema de la asignación

Un tipo de problemas clásicos que se resuelven por VA o por RyP son los **problemas de asignación**

- se trata de asignar de forma óptima los elementos de un conjunto con los de otro de forma que se maximice o minimice una función

Como ejemplo resolveremos el problema de la **asignación óptima de compañeros**

- ya le hemos resuelto con un heurístico y por VA

Asignación óptima de compañeros

Una empresa de reparación de averías telefónicas debe dividir sus operarios por parejas para atender a los trabajos que le encargan

La dirección de la empresa considera fundamental que los componentes de una pareja se lleven lo mejor posible

- por lo que solicita a cada operario que indique su afinidad con cada uno de sus compañeros
- la afinidad se indica de forma numérica, siendo 100 la máxima afinidad y 0 la mínima

Con los resultados obtenidos la dirección de la empresa construye la matriz de afinidades

- Ejemplo de matriz de afinidades para una empresa con 4 operarios:

	0	1	2	3
0	0	85	88	47
1	13	0	54	4
2	34	6	0	78
3	48	69	73	0

- $\text{afinidades}[i][j]$ indica la afinidad indicada por el operario i con respecto al operario j
- la afinidad de la pareja (i, j) será la suma de las afinidades indicadas por ambos operarios:
 $\text{afinidades}[i][j] + \text{afinidades}[j][i]$

Se trata de conseguir una asignación de parejas que maximice la afinidad total

- en el caso anterior esta asignación óptima es la formada por las parejas (0,1) y (2,3)

```
afinidad de (0,1) = afinidades[0][1]+afinidades[1][0]
                  = 85+13 = 98
afinidad de (2,3) = afinidades[2][3]+afinidades[3][2]
                  = 78+73 = 151
afinidad total = 98 + 151 = 249
```

Solución con un algoritmo de RyP

Utilizaremos la clase SolParcialParejas

- Cada una de las soluciones parciales (nodo del espacio de búsqueda del problema)
- Con los métodos: `coste()`, `compareTo()` e `hijo()`

Pseudocódigo algoritmo RyP:

```
método asignaParejasRyP(int[][] afinidades) retorna SolParcialParejas
// Crea la cola de nodos vivos: cola de prioridad en base al coste
colaNodosVivos = nueva Cola de prioridad de SolParcialParejas
// mejor solución inicial (ninguna pareja formada)
mejorSol = nuevo SolParcialParejas()
// el primer e-nodo es una solución sin ninguna pareja formada
eNodo = nuevo SolParcialParejas()
```

```
// lazo mientras queden nodos
hacer
// crea cada uno de los posibles hijos: crea una pareja
// para cada una de las personas que aún están libres
para cada persona p hacer
    nHijo = eNodo.hijo(p)
    // ¿poda?
    si nHijo.coste mejor que mejorSol.coste entonces
        // el nodo NO se poda
        si en nHijo todas las personas tienen pareja entonces
            // nHijo es solución así que pasa a ser la mejor solución
            mejorSol=nHijo.copia()
        sino
            // el nodo no es solución: se encola en base a su coste
            colaNodosVivos.añade(nHijo)
    fsi
    fhacer // ramificación
// obtiene el siguiente nodo en expansión
eNodo = colaNodosVivos.extraePrimero()
mientras eNodo != null y eNodo.coste mejor que mejorSol.coste
    retorna mejorSol
fmétodo
```

Distintas alternativas para la función de coste

Se trata de buscar una cota superior a la afinidad máxima que se puede lograr desde una solución parcial

- tenemos que estimar la afinidad que se puede lograr con las parejas que faltan por hacer
- **Función sencilla: "Parejas Perfectas"**
 - Se supone que todas las parejas que faltan por hacer van a ser "perfectas" (afinidad máxima: $100 \cdot 2 = 200$)

$$\text{Coste} = \text{afinidad de las parejas ya hechas} + \text{parejas que faltan por hacer} \cdot 200$$

- **Una aproximación mejor: "Mejores Parejas"**
 - Se precalcula la afinidad de todas las posibles parejas y se ordenan de mejor a peor
 - En el ejemplo anterior sería:
 $(2,3) \rightarrow 151$, $(0,2) \rightarrow 122$, $(0,1) \rightarrow 98$, $(0,3) \rightarrow 95$,
 $(1,3) \rightarrow 73$, $(1,2) \rightarrow 60$
 - Se crea una tabla con la afinidad acumulada de la mejor pareja, las dos mejores, las tres mejores, ...
 $\text{costeMejores} = [151, 273, 371, 466, 539, 599]$
 - El coste se calcula como:

$$\text{Coste} = \text{afinidad de las parejas ya hechas} + \text{costeMejores}[\text{parejas que faltan por hacer}]$$

Uso de un heurístico en el algoritmo RyP

Podemos utilizar el algoritmo heurístico como primera solución

- de esta forma desde el principio podaremos los nodos "muy malos"

```
método asignaParejasRyP(int[][] afinidades) retorna SolParcialParejas
// Crea la cola de nodos vivos: cola de prioridad en base al coste
colaNodosVivos = nueva Cola de prioridad de SolParcialParejas
// mejor solución inicial (ninguna pareja formada)
mejorSol = asignaParejasHeurístico()
// el primer e-nodo es una solución sin ninguna pareja formada
eNodo = nuevo SolParcialParejas()
// lazo mientras queden nodos
hacer
...
...
```

10.8 Bibliografía

- [1] Brassard G., Bratley P., *Fundamentos de algoritmia*. Prentice Hall, 1997.
- [2] Aho A.V., Hopcroft J.E., Ullman J.D., *Estructuras de datos y algoritmos*. Addison-Wesley, 1988.
- [3] Sartaj Sahni, *Data Structures, Algorithms, and Applications in Java*. Mc Graw Hill, 2000
El capítulo sobre Ramificación y Poda está en la web:
<http://www.cise.ufl.edu/~sahni/dsaaj/>