

1. Recurrencias: Fórmulas Maestras

General I:

- ♦ $T(n) = aT(n/b) + cn^k$,
con $T(1)=c$, $b>1$, $k \geq 0$
- ♦ $T(n) = \Theta(n^k)$ si $a < b^k$
- ♦ $T(n) = \Theta(n^k \log n)$ si $a = b^k$
- ♦ $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ si $a > b^k$

General II:

$$T(n) = \begin{cases} f(n) & \text{si } 0 \leq n < c \\ aT(n-c) + bn^k & \text{si } c \leq n \end{cases}$$

Entonces

$$T(n) = O(n^k) \text{ si } a < 1 \leftarrow$$

$$T(n) = O(n^{k+1}) \text{ si } a = 1 \leftarrow$$

$$T(n) = O(a^{n/c}) \text{ si } a > 1 \leftarrow$$

Ecuación Característica:

- ♦ $T(n) = aT(n/b) + cn^k$ ←
- ♦ El polinomio característico es $(x-a)(x-b^k)$ ←

$O(n^{\log_b a})$ si $a > b^k$ ←

$O(n^k)$ si $a < b^k$ ←

- ♦ Si $a = b^k$ entonces las soluciones son $O(n^k \log n)$ ←

2. Divide y Vencerás

Pseudocódigo: (f=fin. Ej: fhacer=fin hacer)

```
método divideYVencerás(x) retorna y
    si x es suficientemente sencillo entonces
        // caso directo
        retorna algoritmoDirecto(x)
    fsi
    // caso recursivo
    descompone x en subproblemas  $x_1, x_2, \dots, x_s$ 
    desde i := 1 hasta s hacer
        // llamadas recursivas
         $y_i := \text{divideYVencerás}(x_i)$ 
    fhacer
    // combina las soluciones
    y := combinación de las soluciones parciales ( $y_i$ )
    retorna y
fmétodo
```

Ejemplo DyV (Búsqueda Binaria):

```
método búsquedaBinaria(entero[1..n] t, entero i,
                        entero j, entero x) retorna entero
    // calcula el centro
    k := (i + j)/2
    // caso directo
    si i > j entonces
        retorna -1 // no encontrado
    fsi
    si t[k] = x entonces
        retorna k // encontrado
    fsi
    // caso recursivo
    si x > t[k] entonces
        retorna búsquedaBinaria(t, k+1, j, x)
    sino
        retorna búsquedaBinaria(t, i, k-1, x)
    fsi
fmétodo
```

Algoritmo de ordenación Quicksort:

```
Procedimiento quicksort (T[i..j])
    // ordena un array T[i..j] en orden creciente
    Si j-i es pequeño entonces Insercion(T[i..j])
    en caso contrario
    → pivote (T[i..j], l)
        // tras el pivoteo, si  $i \leq k < l$ ,  $T[k] \leq T[l]$ 
        // y si  $l < k \leq j$ ,  $T[k] > T[l]$ 
        quicksort (T[i..l-1])
        quicksort (T[l+1..j])
```

Procedimiento pivote (T[i..j], l) ←

```
p=T[i]
k=i; l=j+1;
repetir k=k+1 hasta T[k]>p o k>=j
repetir l=l-1 hasta T[l]<=p
mientras k<l hacer
    intercambiar T[k] y T[l]
    repetir k=k+1 hasta T[k]>p
    repetir l=l-1 hasta T[l]<=p
intercambiar T[i] y T[l]
```

3. Algoritmos Greedy (Voraces)

Pseudocódigo:

Voraz(C : conjunto de candidatos) : conjunto solución

$S = \emptyset$

mientras $C \neq \emptyset$ y no Solución(S) **hacer**

$x = \text{Seleccion}(C)$

$C = C - \{x\}$

si factible($S \cup \{x\}$) **entonces**

$S = S \cup \{x\}$

fin si

fin mientras

si Solución(S) **entonces**

 Devolver S


en otro caso

 Devolver "No se encontró una solución"

fin si

El enfoque Greedy suele proporcionar soluciones óptimas, pero no hay garantía de ello. Por tanto, siempre habrá que estudiar la **corrección del algoritmo** para verificar esas soluciones

Pasos para desarrollar un Greedy:

 **Conjunto de Candidatos (C)** : representa al conjunto de posibles decisiones que se pueden tomar en cada momento.

Conjunto de Seleccionados (S): representa al conjunto de decisiones tomadas hasta este momento.

Función Solución: determina si se ha alcanzado una solución (no necesariamente óptima).

Función de Factibilidad: determina si es posible completar el conjunto de candidatos seleccionados para alcanzar una solución al problema (no necesariamente óptima).

Función Selección: determina el candidato más prometedor del conjunto a seleccionar.

Función Objetivo: da el valor de la solución alcanzada.

Ejemplos Greedy(Colorea Grafos):

```
// coloreado de grafos utilizando una heurística
// voraz
método colorearGrafoVoraz(Grafo g)
    Lista nodosNoColoreados=g.listaDeNodos()
    mientras nodosNoColoreados no está vacía hacer
        n=nodosNoColoreados.extraePrimero()
        c=un color no usado aún
        n.colorea(c)
    para cada nodo nnc en nodosNoColoreados hacer
        si nnc no tiene ningún vecino de color c
            entonces
                nodosNoColoreados.extrae(nnc)
                nnc.colorea(c)
        fsi
    fhacer
    fhacer // mientras nodosNoColoreados no está vacía
fmétodo
```

© 2010-2011, D. Borrajo

Ejemplos Greedy(Mochila):

```
método mochila(real[1..n] p, real[1..n] v, real P)
    retorna real[1..n]

    peso := 0
    mientras peso < P y quedan objetos hacer
        i := seleccionaMejorObjeto
        si peso + p[i] <= P entonces
            x[i] := 1                    peso := peso + p[i]
        sino
            x[i] := (P-peso)/p[i]        peso := P
        fsi
    fhacer
    retorna x
fmétodo
```

Ejemplos Greedy(Viajante):

```
// problema del viajante usando heurística voraz
método viajanteVoraz(Grafo g)
    Lista ciudadesPorVisitar=g.listaDeNodos()
    c=ciudadesPorVisitar.extraePrimera()
    Lista itinerario={c} // comienza en c
    mientras ciudadesPorVisitar no está vacía hacer
        cprox=ciudad más próxima a c en ciudadesPorVisitar
        // elimina la más próxima de la lista a visitar
        // y la añade al itinerario
        ciudadesPorVisitar.extrae(cprox)
        itinerario.añadeAlFinal(cprox)
        c=cprox // cprox pasa a ser la ciudad actual
    fhacer
    // vuelve al comienzo
    itinerario.añadeAlFinal(itinerario.primera())
fmétodo
```

3.1. Exploración de grafos: Algoritmos para AGM (Árbol generador Minimal)

Procedimiento Kruskal:

```
Kruskal_I (Grafo G(V,A))
{ set<arcos> C(A);
  set<arcos> S;           // Solución inic. Vacía
  Ordenar(C);           // de menor a mayor costo
  while (!C.empty() && S.size()!=V.size()-1) { //No solución
    x = C.first(); //seleccionar el menor
    C.erase(x);
    if (!HayCiclo(S,x)) //Factible
      S.insert(x);
  }
  if (S.size()==V.size()-1) return S; // Hay solución
  else return "No_hay_solucion";
}
```

Procedimiento Prim:

FUNCION PRIM ($G = (V, A)$) conjunto de aristas.

(Inicialización)

$T = \emptyset$ (Contendrá las aristas del AGM que busquemos).

$U = \{\text{un miembro arbitrario de } V\}$

MIENTRAS $|U| \neq n$ HACER

BUSCAR $e = (u, v)$ de longitud mínima tal que

$u \in U$ y $v \in V - U$

$T = T + e$

$U = U + v$

DEVOLVER (T)

Implementación Prim:

Funcion Prim ($L[1...n, 1...n]$: conjunto de aristas
{al comienzo solo el nodo 1 se encuentra en U }

$T = \emptyset$ (contendrá las aristas del AGM)

Para $i = 2$ hasta n hacer

$\text{MasProximo}[i] = 1; \text{DistMin}[i] = L[i, 1];$

Repetir $n - 1$ veces

$\text{min} = \infty;$

Para $j = 2$ hasta n hacer

Si $0 \leq \text{DistMin}[j] < \text{min}$ entonces $\text{min} = \text{DistMin}[j];$
 $k = j;$

$T = T + (\text{MasProximo}[k], k);$

$\text{DistMin}[k] = -1;$ (estamos añadiendo k a U)

para $j = 2$ hasta n hacer

si $L[j, k] < \text{DistMin}[j]$ entonces

$\text{DistMin}[j] = L[j, k];$

$\text{MasProximo}[j] = k;$

Devolver T .

3.2. Exploración de grafos: Algoritmos para caminos mínimos

Procedimiento Dijkstra:

```
C = {2, 3, ..., n} // el nodo 1 es el origen; implícitamente S={1}
PARA i = 2 HASTA n HACER d[i] = c[1, i]
                        p[i] = 1

REPETIR n – 2 VECES
    v = algún elemento de C que minimice d[v]
    C = C – {v} // implícitamente se añade v a S
    PARA CADA w ∈ C HACER
        SI d[w] > d[v] + c[v, w] ENTONCES
            d[w] = d[v] + c[v, w]
            p[w] = v
DEVOLVER d
```

Implementación Dijkstra:

Para mejorar usamos una cola con prioridad de vértices con campos d y p

Para cada v en V

d[v] = infinito

p[v] = null

d[s] = 0

set<vértices> S; // Vértices seleccionados está vacío

priorityqueue Q;

Para cada v en V

Q.insert(v);

while (!Q.empty())

v = Q.delete-min()

S.insert(v) // incluimos v en vértices seleccionados

Para cada w en Adj[v]

if d[w] > d[v] + c(v,w)

d[w] = d[v] + c(v,w)

p[w] = v

ALGORITMO DE DIJKSTRA

4. Backtracking y Branch&Bound (BK y BB)

Pseudocódigo BK (recursivo):

```
void back_recursivo(Solucion & Sol, int k)
{
    if ( k == Sol.size())
        Sol.ProcesaSolucion();
    else {
        Sol.IniciaComp(k);
        Sol.SigValComp(k);
        while (!Sol.TodosGenerados(k) {
            if (Sol.Factible(k))
                back_recursivo(Sol, k+1);
            Sol.SigValComp(k);
        }
    }
}
```

Pseudocódigo BK (iterativo):

```
void back_iterativo (Solucion & sol) //BK ITERATIVO
{ int k = 0;      // k representa la componente actual
  sol.IniciaComp(k); //Se inicializa la primera componente a NULO
  while (k >= 0) {
      sol.SigValComp(k); // Probamos el sig. valor para X[k]
      if (sol.TodosGenerados(k))
          k--; //Generados todos, por tanto backtracking
      else {
          if (sol.Factible(k)) // X[k] satisface restric
              { if (k == sol.Size() -1 ) // solución completa
                  sol.ProcesaSolucion();
                else {
                    k++; // En caso contrario, ir a siguiente componente
                    sol.IniciaComp(k);
                }
              }
          else { .... // Si el vector solución actual no es factible }
      }
  }
}
```

Ejemplos BK (Problema de las 8 reinas):

```
Void n_reinas(Solucion & sol, int i, bool & solfound)
{
if ( i == Sol.size() ) {Sol.ImprimeSolucion(); solfound=true;}
else {
    Sol.IniciaComp(i);
    Sol.SigValComp(i);
    while (!Sol.TodosGenerados(i) && !solfound) {
        if (Sol.Factible(i)){
            n_reinas(Sol, i+1,solfound);
            Sol.LiberarPosiciones(i); // tras vuelta atras,
        } // libera posiciones ocup.
        Sol.SigValComp(i);
    }
}
}
```

El algoritmo imprime todas soluciones,....

Cómo para al encontrar la 1ª?

Deteniendo las llamadas recursivas usando un valor booleano

Ejemplos BK (Suma subconjuntos):

Procedimiento SUMASUB (s,k,r)

{Los valores de $X(j)$, $1 \leq j < k$, ya han sido determinados. $s = \sum_{1..k-1} W(j)X(j)$ y $r = \sum_{k..n} W(j)$. Los $W(j)$ están en orden creciente.

Se supone que $W(1) \leq M$ y que $\sum_{1..n} W(i) \geq M$ }

Begin

{Generación del hijo izquierdo. Nótese que $s+W(k)+r \geq M$ ya que $\text{Fact}(k-1) = \text{true}$ }

$X(k) = 1$

If $s + W(k) = M$ Then For $i = 1$ to k print $X(j)$

Else If $(s + W(k) + W(k+1)) \leq M$

Then SUMASUB ($s + W(k)$, $k+1$, $r-W(k)$)

{Generación del hijo derecho y evaluación de $\text{Fact}(k)$ }

If $s + r - W(k) \geq M$ and $s + W(k+1) \leq M$

Then $X(k) = 0$

SUMASUB(s , $k+1$, $r-W(k)$)

end

Pseudocódigo BB:

```
Algoritmo_BB( )      Esquema B&B
{ contenedor<solucion> C;  solucion sol;
  C.inserta(sol); // Raiz del arbol de estados
  do { sol=C.Selecciona_Siguiente_Nodo();
    if (sol.Factible()) {
      k = sol.Comp(); // Componente del e nodo;
      k++; // Siguiente componente
      for (sol.PrimerValorComp(k); sol.HayMasValores(k); sol.SigValComp(k))
        if (sol.Factible()) // Incluye las cotas
          if (sol.NumComponentes()==sol.size()) //Es solucion?
            sol.ActualizaSolucion();
          else C.insert(sol);
        }
      } while (!C.empty() )
  }
```

¿Qué contenedor tenemos que utilizar?

Queue = Criterio FIFO

Stack = Criterio LIFO

Ejemplos BB (Mochila):

```
Solucion Branch_and_Bound(int n_objetos )
{
  priority_queue<Solucion> Q;
  Solucion n_e(n_objetos), mejor_solucion(n_objetos) ; //nodo en expansion
  int k;
  float CG=0; // Cota Global
  float ganancia_actual;

  Q.push(n_e);
  while ( !Q.empty() && (Q.top().CotaLocal() > CG) ){
    n_e = Q.top();
    Q.pop();
    k = n_e.CompActual();
    for ( n_e.PrimerValorComp(k+1); n_e.HayMasValores(k+1);n_e.SigValComp(k+1)) {
      if ( n_e.EsSolucion() ){
        ganancia_actual = n_e.Evalua();
        if (ganancia_actual > CG) { CG = ganancia_actual; mejor_solucion = n_e; }
      } else if ( n_e.Factible( ) && n_e.CotaLocal()>CG )
        Q.push( n_e );
    }
  }
  return mejor_solucion;
}
```

5. Programación Dinámica(PD)

Algoritmo General de Programación Dinámica (APD):

Algoritmo 1: Algoritmo de Programación Dinámica (APD)

Entrada: Funciones de costo c_0, \dots, c_N , restricciones $A(x)$ y dinámica del sistema f .

Salida: Funciones de costo mínimo J_0, \dots, J_N y política óptima $\hat{\pi}$.

$J_N(x) \leftarrow c_N(x)$

para cada $k = N - 1, N - 2, \dots, 0$ **hacer**

para cada $x \in X$ **hacer**

$J_k(x) \leftarrow \min_{a \in A(x)} \{c_k(x, a) + J_{k+1}(f(x, a))\}$

$h_k(x) \leftarrow \arg \min_{a \in A(x)} \{c_k(x, a) + J_{k+1}(f(x, a))\}$

fin

fin

Algoritmo Iterativo de Programación Dinámica (APD):

Algoritmo 2: Iteración de Valores

Entrada: Función de costo c , factor de descuento β , dinámica del sistema f , restricciones $A(x)$, función continua y acotada w_0 inicial y criterio de paro $\epsilon > 0$.

Salida: Función de valor v y política estacionaria óptima h aproximadas.

repetir

para cada $x \in X$ **hacer**

$w_{k+1}(x) \leftarrow \min_{a \in A(x)} \{c(x, a) + \beta w_k(f(x, a))\}$

$v(x) \leftarrow w_{k+1}(x)$

$h(x) \leftarrow \arg \min_{a \in A(x)} \{c(x, a) + \beta v(f(x, a))\}$

fin

hasta que $\|w_{k+1} - w_k\| < \epsilon$

Pasos para diseñar un algoritmo de PD:

Uso de la programación dinámica:

1. Caracterizar la estructura de una solución óptima.
2. Definir de forma recursiva la solución óptima.
3. Calcular la solución óptima de forma ascendente.
4. Construir la solución óptima a partir de los datos almacenados al obtener soluciones parciales.

Ejemplos PD (Devolver Cambio):

```
For i=1 to n
  m[i,0]=0;
For i=1 to n
  For j=1 to M
    If (i==1 && j<c[i]) m[i,j]=10e30;
    Else if (i==1) m[i,j]=1+m[i,j-c[1]];
    Else if (j<c[i]) m[i,j]=m[i-1,j];
    Else m[i,j]=min(m[i-1,j],1+m[i,j-c[i]]);
Return m[n,M];
```

La eficiencia del algoritmo es $O(nM)$

Ejemplos PD (Mochila):

Algoritmo 01Knapsack(S, W):

Input: Conjunto S de n objetos, beneficio bi y peso wi ;
capacidad máxima W

```
for  $w \leftarrow 0$  to  $W$  do
     $B[0,w] = 0$ 
for  $k \leftarrow 1$  to  $n$  do
     $B[k,0] = 0$ 
    for  $w \leftarrow 1$  to  $w_k - 1$  do
         $B[k,w] = B[k-1,w]$ 
    for  $w \leftarrow w_k$  to  $W$  do
        if  $B[k-1,w - w_k] + b_k > B[k-1,w]$  then
             $B[k,w] = B[k-1,w - w_k] + b_k$ 
        else  $B[k,w] = B[k-1,w]$ 
return  $B[n,W]$ 
```

Ejemplos PD (LCS):(Less Common Subsequence)

Algoritmo LCS

LCS-Length(X, Y)

1. $m = \text{length}(X)$ // get the # of symbols in X
2. $n = \text{length}(Y)$ // get the # of symbols in Y
3. for $i = 1$ to m $c[i,0] = 0$ // special case: Y_0
4. for $j = 1$ to n $c[0,j] = 0$ // special case: X_0
5. for $i = 1$ to m // for all X_i
6. for $j = 1$ to n // for all Y_j
7. if ($x[i] == y[j]$)
8. $c[i,j] = c[i-1,j-1] + 1$
9. else $c[i,j] = \max(c[i-1,j], c[i,j-1])$
10. return c Eficiencia $O(nm)$

5.2. Exploración de grafos: Algoritmos para caminos mínimos

```
for (i=1; i<=n; i++)
    for (j=1; j<=n; j++)
        D[i][j] = coste(i,j);

for (k=1; k<=n; k++)
    for (i=1; i<=n; i++)
        for (j=1; j<=n; j++)
            if (D[i][k] + D[k][j] < D[i][j] )
                D[i][j] = D[i][k] + D[k][j];
```

Eficiencia $O(n^3)$

6. Bonus:

Algoritmos greedy:

Se construye la solución incrementalmente, utilizando un criterio de optimización local.

Programación dinámica:

Se descompone el problema en subproblemas **solapados** y se va construyendo la solución con las soluciones de esos subproblemas.

Divide y vencerás:

Se descompone el problema en subproblemas **independientes** y se combinan las soluciones de esos subproblemas.