

# Tema 6. Cerca exhaustiva

Estructures de Dades i Algorismes

FIB

Transparències d' **Antoni Lozano**  
(amb edicions menors d'altres professors)

Q1 2019 – 20

## 1 Algorismes de força bruta

## 2 Backtracking

- Algorisme genèric
- Les  $n$  reines
- Quadrats llatins
- Els salts de cavall
- La motxilla
- El viatjant de comerç
- Graf Hamiltonià
- La reconstrucció Turnpike

## 1 Algorismes de força bruta

## 2 Backtracking

- Algorisme genèric
- Les  $n$  reines
- Quadrats llatins
- Els salts de cavall
- La motxilla
- El viatjant de comerç
- Graf Hamiltonià
- La reconstrucció Turnpike

# Algorismes de força bruta

- Molts problemes consisteixen en, donat un conjunt de restriccions, trobar un objecte que les satisfà (una solució)
- Per exemple, resoldre un sudoku.

5	3			7				
6			1	9	5			
	9	8					6	
8				6				3
4			8		3			1
7				2				6
	6					2	8	
			4	1	9			5
				8			7	9

5	3	4	6	7	8	9	1	2
6	7	2	1	9	5	3	4	8
1	9	8	3	4	2	5	6	7
8	5	9	7	6	1	4	2	3
4	2	6	8	5	3	7	9	1
7	1	3	9	2	4	8	5	6
9	6	1	5	3	7	2	8	4
2	8	7	4	1	9	6	3	5
3	4	5	2	8	6	1	7	9

- Hi ha variacions:
  - trobar/comptar totes les solucions
  - trobar la millor de totes les solucions (solució òptima)
  - etc.

Sovint l'única forma de resoldre aquests problemes és provar totes les possibilitats. D'això en diem **força bruta** o **cerca exhaustiva**:

- Acostuma a ser exponencial.
- Pot ser lenta, però millor que res...
- Pot arribar a ser pràctica amb entrades petites.
- Es pot ajudar d'altres tècniques (com dividir i vèncer, algorismes voraços, etc.).

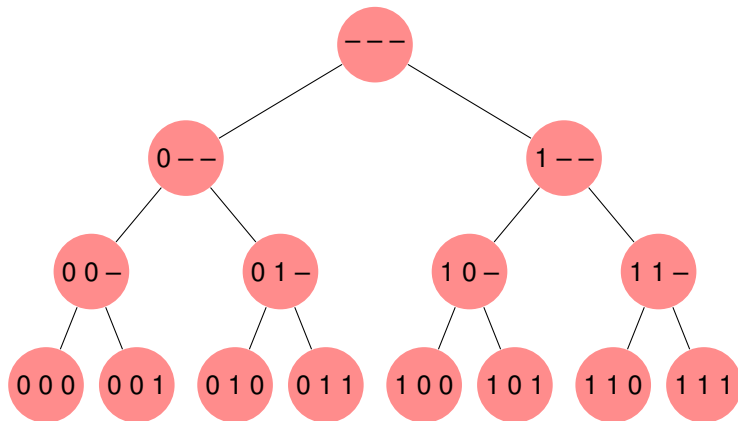
Suposem que volem processar (p. ex. escriure, comptar, o afegir a una llista) totes les cadenes de zeros i uns de mida  $n$ .

Tenim un procediment `processa(vector<int>& A)` que tracta el vector `A`. Llavors es crida `binari(0, A)`, on  $n = A.size()$  i `binari` es defineix així:

```
// i es el nombre de valors ja assignats  
// i es tambe la seguent posicio del vector A que assignarem  
void binari(int i, vector<int>& A) {  
    if (i == A.size()) processa(A);    // cas base  
    else {                            // cas inductiu  
        A[i] = 0; binari(i+1);  
        A[i] = 1; binari(i+1);  
    }  
}
```

# Algorismes de força bruta

Per a  $n = 3$ , s'obté el següent arbre de recursió:



Les fulles són **solucions**.

Les arestes indiquen com estenem cada solució parcial.

Els nodes interns són **solucions parcials**.

## Quin cost té la cerca exhaustiva?

- si hi ha un arbre o graf implícit, normalment són exponencials
  - si el graf ve donat a l'entrada, són cerques polinòmiques
- Per exemple, les cerques en profunditat i amplada en grafs també són cerques exhaustives



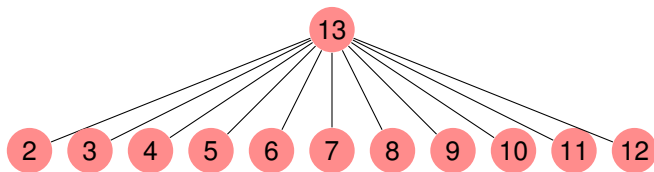
## Exemple: primers

```
bool es_primer (Integer x) {  
    if (x <= 1) return false ;  
    for (int i = 2; i < x; ++i)  
        if (x % i == 0) return false ;  
    return true; }
```

Nombre màxim d'iteracions:  $(x - 1) - 2 + 1 = x - 2$ .

Cost en funció de  $x$ :  $\Theta(x)$

Cost en funció de  $n = |x|$ :  $\Theta(2^n)$ .



Arbre implícit per a  $x = 13$

## 1 Algorismes de força bruta

## 2 Backtracking

- Algorisme genèric
- Les  $n$  reines
- Quadrats llatins
- Els salts de cavall
- La motxilla
- El viatjant de comerç
- Graf Hamiltonià
- La reconstrucció Turnpike

Un algorisme de **backtracking** funciona com una cerca exhaustiva, però no continua quan veu que una solució parcial no es pot estendre a una solució

Els algorismes de backtracking són més eficients que una simple cerca exhaustiva, però el cost és sovint encara exponencial.

En català, **backtracking** es tradueix per:

- **tornada enrere**
- **cerca amb retrocés**

## Exemple: moblar un pis

- **Estratègia de força bruta:** provar totes les configuracions dels mobles en tots els espais.
- L'**estratègia de backtracking** usa que:
  - cada moble acostuma a anar a un espai concret  
(no posarem el sofà a la cuina)
  - hi ha mobles que van junts  
(cadires i taula, llit i tauletes)
  - si una subdistribució no és satisfactòria,  
no considerarem la distribució que la conté  
(si no ens agrada posar un moble davant d'una finestra,  
ja no explorarem a partir d'aquí)

# Backtracking

Volem totes les cadenes de zeros i uns de mida  $n$  que contenen  $k$  uns.

Podem modificar l'algorisme vist abans de manera que eviti la recursió dels subarbres que contenen més de  $k$  uns i més de  $n - k$  zeros

Crida inicial: `binari(0, A, 0, 0)`, on  $n = A.size()$  i

```
// u es el nombre de 1's que porto  
// z es el nombre de 0's que porto  
void binari(int i, vector<int>& A, int u, int z) {  
    if (i == A.size()) processa(A);  
    else {  
        if (z < n-k) {  
            A[i] = 0; binari(i+1, u, z+1);  
        }  
        if (u < k) {  
            A[i] = 1; binari(i+1, u+1, z);  
        }  
    }  
}
```

Volem totes les cadenes de zeros i uns de mida  $n$  que contenen  $\leq k$  uns.

Podem modificar l'algorisme vist abans de manera que eviti la recursió dels subarbres que contenen més de  $k$  uns.

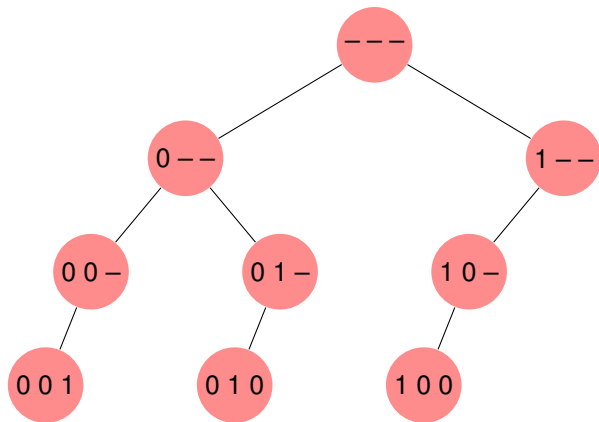
Crida inicial: `binari(0, A, 0, 0)`, on  $n = A.size()$  i

```
// u es el nombre de 1's que porto  
// z es el nombre de 0's que porto  
void binari(int i, vector<int>& A, int u, int z) {  
    if (u > k or z > n-k) return;  
    if (i == A.size()) processa(A);  
    else {  
        A[i] = 0; binari(i+1, u, z+1);  
        A[i] = 1; binari(i+1, u+1, z);  
    } }  

```

# Backtracking

Per a  $n = 3$  i  $k = 1$ , s'obté l'arbre de recursió:



És millor que generar totes les possibilitats i després comprovar els uns.  
Però encara hi ha un nombre exponencial de nodes.

Es pot definir un algorisme genèric de tornada enrere:

- L'espai de solucions (parcials) d'un problema s'acostuma a organitzar en forma d'**arbre de configuracions**.
- Cada node o configuració de l'arbre es representa amb un vector

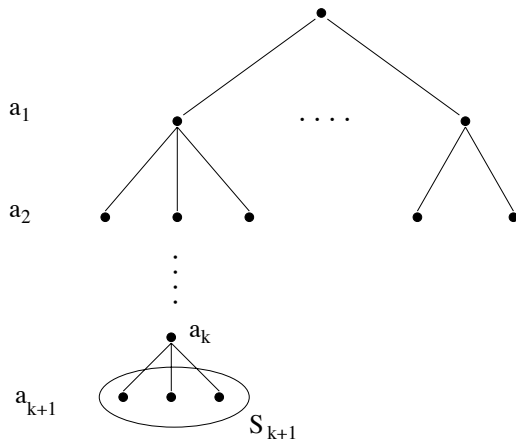
$$A = (a_1, a_2, \dots, a_k)$$

que conté les tries ja fetes.

- El vector  $A$  s'amplia en la fase *avançar* triant un  $a_{k+1}$  d'un **conjunt de candidats**  $S_{k+1}$  (*explorar en profunditat*).
- $A$  es redueix en la fase *retrocedir* (*backtrack*).



Un algorisme de tornada enrere és sovint una cerca en profunditat en un arbre de configuracions:



```
// i es el nombre de valors ja assignats  
// i es tambe la seguent posicio de A que assignarem  
void tornada_enrere(int i, vector<T>& A) {  
    if (not es_pot_estendre_a_solucio(i, A)) return;  
    if (i == A.size()) {  
        if (es_solucio(A)) processa(A);  
    }  
    else {  
        for (T v :  $S_i$ ) {  
            A[i] = v;  
            tornada_enrere(i+1, A);  
        }  
    }  
}
```

- Cost en **temps**: mida de l'arbre (normalment **exponencial**)
- Cost en **espai**: profunditat de l'arbre (normalment **polinòmic**)

## Exemple: permutacions de $n$ elements

Quines són les permutacions dels naturals  $\{1, \dots, n\}$ ?

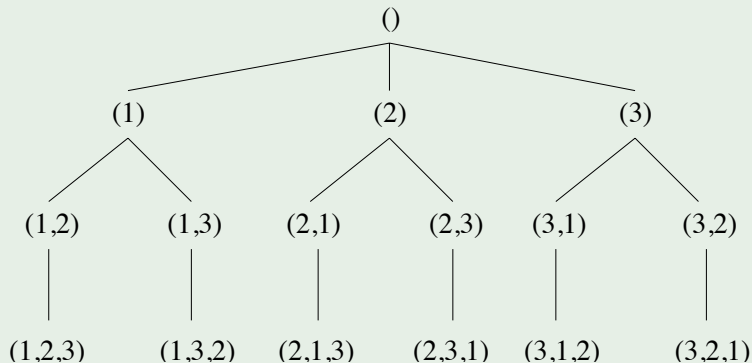
- Hi ha  $n$  possibilitats per al primer.
- Fixat el primer, hi ha  $n - 1$  possibilitats per al segon.
- Repetint el raonament, obtenim

$$\prod_{k=1}^n k = n!.$$

Adaptem l'algorisme genèric amb

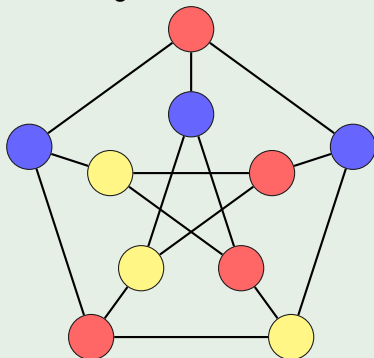
- $A = (a_1, \dots, a_k)$ , tal que  $a_i$  és l' $i$ -èsim element triat
- $S_1 = \{1, \dots, n\}$  i  $S_{k+1} = \{1, \dots, n\} - A$  per a  $k \geq 1$ .

Amb  $n = 3$ , s'obté l'arbre de configuracions:



## Exemple: 3-Colorabilitat

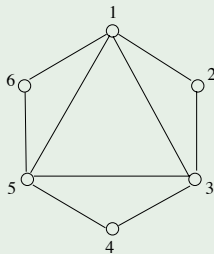
El problema de la 3-colorabilitat consisteix en decidir si es pot assignar un color a cada vèrtex (d'un total de 3) de manera que els adjacents tinguin colors diferents.



Una 3-coloració del graf de Petersen

## 3-colorabilitat

Donat un graf, per exemple



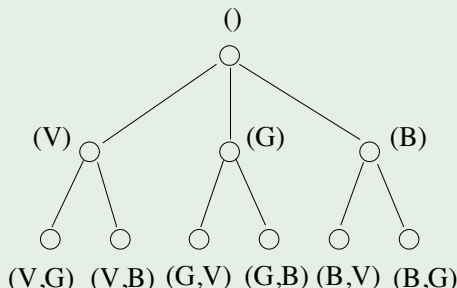
- Les **configuracions** seran assignacions parcials de colors, és a dir,

$$A = (a_1, a_2, \dots, a_k)$$

representarà el fet que el vèrtex  $i$  s'acoloreix amb el color  $a_i \in \{B, G, V\}$ .

- El conjunt de **candidats**  $S_{k+1}$  per a  $a_{k+1}$  contindrà els colors compatibles amb els veïns que ja han estat acolorits.

Els 3 primers nivells de l'arbre de configuracions serien:



Però si el que volem és trobar només una solució,

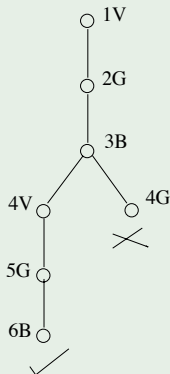
- es pot fixar un color per al vèrtex 1
- es pot fixar també un color per al vèrtex 2 sempre que sigui diferent
- qualsevol altra solució serà simètrica (ha d'assignar colors diferents)

Fent la tria

- $S_1 = \{V\}$

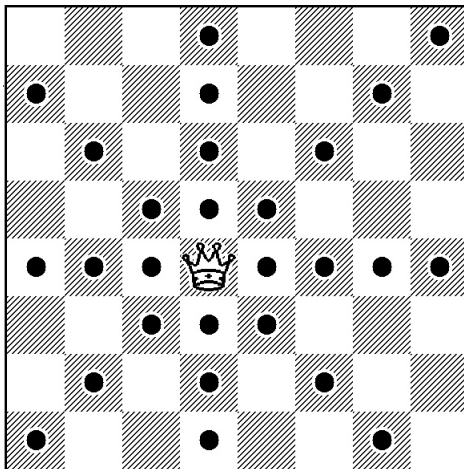
- $S_2 = \{G\}$

i definint  $S_{k+1} = \{c \in \{V, G, B\} \mid \forall i \leq k \ (\{i, k+1\} \in E \Rightarrow c \neq a_i)\}$ , s'obté l'arbre de configuracions

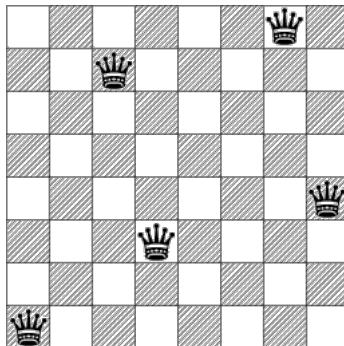




Moviments de la reina en el joc dels escacs:



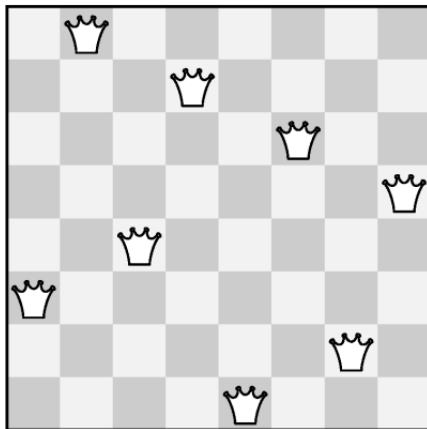
Quantes reines podem col·locar sobre un tauler sense que s'amenacin?  
5? 6? 7? 8?



# Les $n$ reines

## Problema de les 8 reines

Col·locar vuit reines en un tauler d'escacs sense que cap n'amenaci cap altra.



Estratègies de resolució per força bruta:

- 1 Triar 8 posicions diferents del tauler.

$$\binom{64}{8} = 4.426.165.368 \text{ configuracions}$$

- 2 Triar 8 posicions en files diferents.

$$8^8 = 16.777.216 \text{ configuracions}$$

- 3 Triar 8 posicions en files i columnes diferents.

$$8! = 40.320 \text{ configuracions}$$

Amb estratègies de backtracking més sofisticades encara es pot millorar més.

Considerarem el problema generalitzat de les  $n$  reines.

## Problema de les $n$ reines

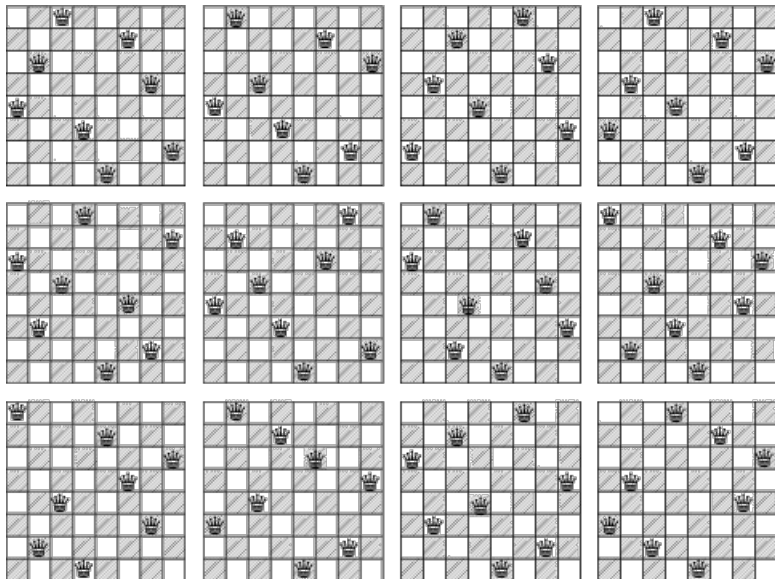
Col·locar  $n$  reines en un tauler  $n \times n$  sense que cap n'amenaci cap altra.

# Les $n$ reines

Nombre de solucions no isomorfes (per rotació o reflexió) de les  $n$  reines per a  $n \in \{1, \dots, 10\}$  :

$n$	solucions
1	1
2	0
3	0
4	1
5	2
6	1
7	6
8	12
9	46
10	92

# Les 12 solucions no isomorfes per a $n = 8$



Primera implementació:

- troba totes les solucions
- amb tornada enrere
- amplia la solució parcial sempre que sigui “legal”  
(que es pugui estendre a una solució completa)
- cost en cas pitjor:  $\Theta(n^n)$



Implementarem la posició de les reines amb un vector

```
vector<int> t;
```

que indicarà que la reina de la fila  $i$  és a la columna  $t[i]$ .

# Les $n$ reines

```
#include <iostream>
#include <vector>

using namespace std;

int n;           // Mida del tauler
vector<int> t;    // Configuracio de les reines

// Completa de totes les formes possibles t,
// despres d'haver assignat ja i reines
void reines(int i);

int main() {
    cin >> n;
    t = vector<int>(n);
    reines(0);
}
```

```
void escriu() {  
    for (int i = 0; i < n; ++i) {  
        for (int j = 0; j < n; ++j)  
            cout << (t[i] == j ? "Q" : ".");  
        cout << endl;  
    }  
    cout << endl;  
}
```

Per saber si les reines de les files  $i$  i  $k$  comparteixen

- **columna**, comprovem si  $t[i] = t[k]$
- **diagonal descendent** ( $\searrow$ ), comprovem si  $t[i] - i = t[k] - k$
- **diagonal ascendent** ( $\nearrow$ ), comprovem si  $t[i] + i = t[k] + k$

```
bool legal(int i) {
    for (int k = 0; k < i; ++k)
        if (t[k] == t[i] or
            t[k] - k == t[i] - i or
            t[k] + k == t[i] + i)
            return false;
    return true;
}

void reines(int i) {
    if (i == n) escriu();
    else
        for (int j = 0; j < n; ++j){
            t[i] = j;
            if (legal(i))
                reines(i+1);
        }
}
```

Segona implementació:

- troba totes les solucions
- amb tornada enrere
- amplia la solució parcial sempre que sigui “legal”  
(es pugui estendre a una solució completa)
- amb marcatges
- cost en cas pitjor:  $\Theta(n^n)$

# Les $n$ reines

```
#include <iostream>
#include <vector>

using namespace std;

int n;
vector<int> t;
// mc[j] si ja hi ha reina a la columna j,
// md1[k] si ja hi ha reina a la diagonal i+j = k, etc.
vector<int> mc, md1, md2;

void reines(int i);

int main() {
    cin >> n;
    t = vector<int>(n);
    mc = vector<int>(n, false);
    md1 = md2 = vector<int>(2*n-1, false);
    reines(0);
}
```

```
int diag1(int i, int j) { return i+j; }
int diag2(int i, int j) { return i-j + n-1; }

void reines(int i) {
    if (i == n) escriu();
    else
        for (int j = 0; j < n; ++j)
            if (not mc[j] and
                not md1[diag1(i, j)] and
                not md2[diag2(i, j)]) {
                t[i] = j;
                mc[j] = md1[diag1(i, j)] = md2[diag2(i, j)] = true;
                reines(i+1);
                mc[j] = md1[diag1(i, j)] = md2[diag2(i, j)] = false;
            }
}
```



Si només volem una solució, podem parar quan trobem la primera:

```
// Diu si hi ha una solucio completant la solucio parcial
bool reines(int i) {
    if (i == n) {
        escriu();
        return true;
    }
    else {
        for (int j = 0; j < n; ++j)
            if (not mc[j] and
                not md1[diag1(i, j)] and
                not md2[diag2(i, j)]) {
                t[i] = j;
                mc[j] = md1[diag1(i, j)] = md2[diag2(i, j)] = true;
                if (reines(i+1)) return true;
                mc[j] = md1[diag1(i, j)] = md2[diag2(i, j)] = false;
            }
        return false;
    }
}
```

Si volem comptar solucions:

```
// Diu quantes solucions hi ha completant la solucio parcial
int reines(int i) {
    if (i == n) {
        return 1;
    }
    else {
        int res = 0;
        for (int j = 0; j < n; ++j)
            if (not mc[j] and
                not md1[diag1(i, j)] and
                not md2[diag2(i, j)]) {
                t[i] = j;
                mc[j] = md1[diag1(i, j)] = md2[diag2(i, j)] = true;
                res += reines(i+1);
                mc[j] = md1[diag1(i, j)] = md2[diag2(i, j)] = false;
            }
        return res;
    }
}
```

# Quadrats llatins

Un **quadrat llatí** és qualsevol quadrícula  $n \times n$  omplerta amb  $n$  símbols diferents cadascun dels quals apareix un cop a cada fila i cada columna.

1	2	3
2	3	1
3	1	2

A	B
B	A

Red	Blue	Green	Yellow
Blue	Red	Yellow	Green
Green	Yellow	Red	Blue
Yellow	Green	Blue	Red

# Quadrats llatins

Nombre de quadrats llatins  $n \times n$  per a  $n \in \{1, \dots, 11\}$  :

$n$	solucions
1	1
2	2
3	12
4	576
5	161280
6	812851200
7	61479419904000
8	108776032459082956800
9	5524751496156892842531225600
10	9982437658213039871725064756920320000
11	776966836171770144107444346734230682311065600000

## Problema dels quadrats llatins

Donat un  $n$ , trobar tots els quadrats llatins d'ordre  $n$ .

# Quadrats llatins

Solució per tornada enrere amb marcatges.

Cost:  $\mathcal{O}(n^2)$ .

```
#include <iostream>
#include <vector>

using namespace std;

int n;

// q[i][j] == valor a la fila i, columna j
vector<vector<int>> q;

// f[i][v] si la fila i ja usa el valor v
vector<vector<bool>> f;

// c[j][v] si la columna j ja usa el valor v
vector<vector<bool>> c;
```

```
void escriu() {  
    for (int i = 0; i < n; ++i) {  
        for (int j = 0; j < n; ++j) {  
            cout << q[i][j] << '\t';  
        }  
        cout << endl;  
    }  
    cout << endl;  
}
```

# Quadrats llatins

```
// Troba tots els quadrats llatins completant des de (i, j)
void quadrats_llatins(int i, int j) {
    if (i == n) return escriu();
    if (j == n) return quadrats_llatins(i+1, 0);
    for (int v = 0; v < n; ++v) {
        if (not f[i][v] and not c[j][v]) {
            f[i][v] = c[j][v] = true;
            q[i][j] = v;
            quadrats_llatins(i, j+1);
            f[i][v] = c[j][v] = false;
        }
    }
}

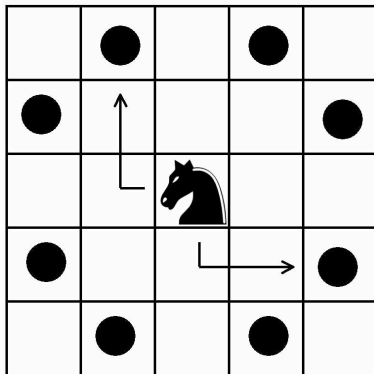
int main () {
    cin >> n;
    q = vector<vector<int>>(n, vector<int>(n));
    f = c = vector<vector<bool>>(n, vector<bool>(n, false));
    quadrats_llatins(0, 0);
}
```



# Els salts de cavall

## Salts de cavall (*knight's tour*)

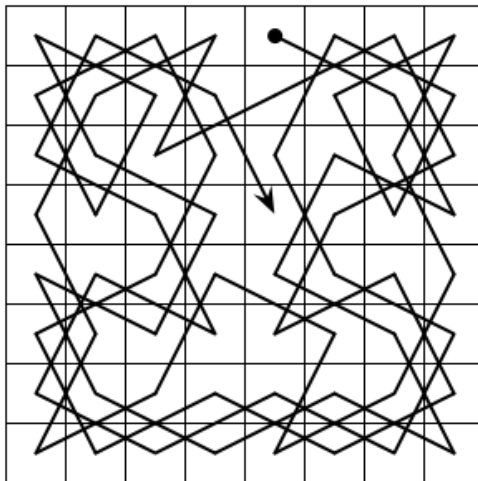
Donat un tauler  $n \times n$  i la posició d'una casella, trobar, si existeix, un recorregut del cavall d'escacs que visiti totes les caselles sense repeticions.



Els moviments del cavall

El problema dels salts de cavall té una llarga tradició matemàtica. Prové de l'Índia del s. IX d.C. i el va treballar Euler al s. XVIII.

- Es considera en versió
  - **tancada**: l'inici i final estan a un salt de cavall
  - **oberta**: inici i final en posicions arbitràries
- Hi ha
  - 9.862 tours tancats no dirigits en un tauler  $6 \times 6$
  - 13.267.364.410.532 tours tancats no dirigits en un tauler  $8 \times 8$
- En alguns casos es poden trobar tours en **temps polinòmic** amb l'estratègia de dividir i vèncer.



Una solució oberta per al tauler d'escacs

## Problema dels salts de cavall

Donat un tauler  $n \times n$  i una casella  $(i, j)$ ,  
volem trobar un tour obert que comenci en  $(i, j)$ .

Solució per tornada enrere.

# Els salts de cavall

```
#include <iostream>
#include <vector>

using namespace std;

int n;

// t[i][j] == k quan en el salt k-esim arribem a (i,j)
// -1 si encara no hi hem arribat
vector<vector<int>> t;

// Si podem omplir el tauler des de (i, j) havent fet s salts
bool es_pot(int i, int j, int s);

int main() {
    int i, j;
    cin >> n >> i >> j;
    t = vector<vector<int>>(n, vector<int>(n, -1));
    cout << es_pot(i, j, 0) << endl;
}
```

```
bool es_pot(int i, int j, int s) {  
    if (i >= 0 and i < n and j >= 0 and j < n and t[i][j] == -1) {  
        t[i][j] = s;  
        if (s == n*n-1 or  
            es_pot(i+2, j-1, s+1) or es_pot(i+2, j+1, s+1) or  
            es_pot(i+1, j+2, s+1) or es_pot(i-1, j+2, s+1) or  
            es_pot(i-2, j+1, s+1) or es_pot(i-2, j-1, s+1) or  
            es_pot(i-1, j-2, s+1) or es_pot(i+1, j-2, s+1))  
            return true;  
        t[i][j] = -1;  
    }  
    return false;  
}
```

# Els salts de cavall

```
// Implementacio alternativa
```

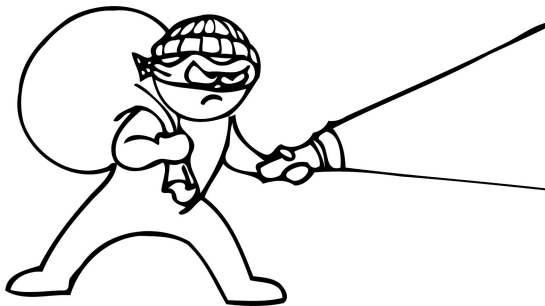
```
vector<int> di = {1, 1, -1, -1, 2, 2, -2, -2};
```

```
vector<int> dj = {2, -2, 2, -2, 1, -1, 1, -1};
```

```
bool es_pot(int i, int j, int s) {  
    if (i >= 0 and i < n and j >= 0 and j < n and t[i][j] == -1){  
        t[i][j] = s;  
        if (s == n*n-1) return true;  
        for (int k = 0; k < 8; ++k)  
            if (es_pot(i + di[k], j + dj[k], s+1))  
                return true;  
        t[i][j] = -1;  
    }  
    return false;  
}
```

# La motxilla

Suposem que un lladre vol entrar en una botiga i carregar al seu sac una combinació d'objectes amb el màxim valor total.



Com pot trobar la millor combinació fent ús de l'algorísmia?



En primer lloc cal:

- fer una llista amb els pesos i els valors dels objectes
- estimar fins a quin pes pot carregar en total com a màxim.



Ara només necessita un algorisme per actuar de pressa.

## Problema de la motxilla

Donada una motxilla que pot carregar un pes  $C$  i  $n$  objectes amb

- pesos  $p_1, p_2, \dots, p_n$
- i valors  $v_1, v_2, \dots, v_n$

trobar una selecció  $S \subseteq \{1, \dots, n\}$  dels objectes

- amb valor  $\sum_{i \in S} v_i$  màxim
- i que no superi la capacitat de la motxilla:

$$\sum_{i \in S} p_i \leq C.$$

Primera solució: podem quan superem la capacitat

```
#include <iostream>
#include <vector>

using namespace std;

int c;           // Capacitat
int n;           // Nombre d'objectes
vector<int> p;    // Pesos
vector<int> v;    // Valors
vector<int> s;    // Solucio

int bv = -1;     // Millor valor fins ara
vector<int> bs;  // Millor solucio fins ara
```

```
void opt(int k, int spp, int svp) {
    if (spp > c) return; // Capacitat excedida: no continuem
    if (k == n) {
        if (svp > bv) { // Millorem la solucio que teniem fins ara
            bs = s;
            bv = svp;
        }
        return;
    }
    s[k] = 0; opt(k+1, spp, svp); // Deixem obj. k
    s[k] = 1; opt(k+1, spp + p[k], svp + v[k]); // Agafem obj. k
}

int main() {
    cin >> c >> n;
    p = v = s = vector<int>(n);
    for (int& x : p) cin >> x;
    for (int& x : v) cin >> x;
    opt(0, 0, 0);
    cout << bv << endl; }
```

Segona solució: podem quan superem la capacitat,  
i quan ja no podem superar el millor cost trobat fins ara (**branch & bound**)

```
#include <iostream>
#include <vector>
#include <algorithm>

using namespace std;

int c;           // Capacitat
int n;           // Nombre d'objectes
vector<int> p;    // Pesos
vector<int> v;    // Valors
vector<int> s;    // Solucio

int bv = -1;     // Millor valor fins ara
vector<int> bs;  // Millor solucio fins ara
```

# La motxilla

```
void opt(int k, int spp, int svp, int svr) {
    if (spp > c or svp + svr <= bv) return;
    if (k == n) {
        bs = s;
        bv = svp;
        return;
    }
    s[k] = 0; opt(k+1, spp, svp, svr - v[k]);
    s[k] = 1; opt(k+1, spp + p[k], svp + v[k], svr - v[k]);
}

int main() {
    cin >> c >> n;
    p = v = s = vector<int>(n);
    for (int& x : p) cin >> x;
    for (int& x : v) cin >> x;
    opt(0, 0, 0, accumulate(v.begin(), v.end(), 0));
    cout << bv << endl;
}
```

# El viatjant de comerç

El problema del viatjant de comerç (**travelling salesman**) consisteix en, donada una xarxa de ciutats, trobar l'ordre en què visitar-les de forma que:

- es comença i s'acaba a la ciutat del viatjant
- es passa per la resta de ciutats exactament un cop, i
- la distància total recorreguda és la més curta possible



Ruta òptima d'un viatjant passant per les 15 ciutats més grans d'Alemanya.

Font: [upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/c/c4/TSP\\_Deutschland\\_3.png](https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/c/c4/TSP_Deutschland_3.png)

- És un dels problemes d'optimització combinatòria més estudiats
- És important en informàtica teòrica
- Té aplicacions pràctiques en
  - planificació
  - logística
  - fabricació de microchips
  - seqüenciació d'ADN
  - astronomia
  - ...



```
class Viatjant {  
  
    int n;                // nombre de ciutats  
    matriu<int> M;        // la matriu de distancies  
    vector<int> s;        // seguent de cada vertex  
                        // (-1 si encara no utilitzat)  
    vector<int> sol;      // millor solucio fins ara  
    double millor;       // cost de la millor solucio fins ara
```

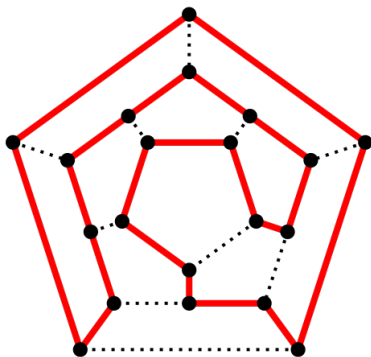
```
void recursiu (int v, int t, double c) {  
    // v = darrer vertex del cami  
    // t = talla del cami  
    // c = cost fins ara  
    if (t == n) {  
        c += M[v][0];  
        if (c < millor) {  
            millor = c;  
            sol = s;  
            sol[v] = 0;  
        }  
    } else {  
        for(int u = 0; u < n; ++u)  
            if (u != v and s[u] == -1) {  
                if (c + M[v][u] < millor) {  
                    s[v] = u;  
                    recursiu(u, t+1, c+M[v][u]);  
                    s[v] = -1;  
                }  
            }  
    }  
}
```

**public:**

```
Viatjant (matriu M) {  
    this->M = M;  
    n = M.rows();  
    s = vector<int>(n, -1);  
    sol = vector<int>(n);  
    millor = infinit;  
    recursiu(0, 1, 0);  
}
```

```
vector<int> solucio (      ) { return sol;      }  
int        seguent (int x) { return sol[x]; }  
double      cost (      ) { return millor; }  
};
```

- Un **cicle Hamiltonià** és un cicle que visita cada vèrtex exactament un cop



Font: [https://en.wikipedia.org/wiki/Hamiltonian\\_path](https://en.wikipedia.org/wiki/Hamiltonian_path)

- Si un graf té un cicle Hamiltonià, llavors diem que el graf és Hamiltonià.
- Donat un graf, volem saber si és Hamiltonià.

# Graf Hamiltonià

- Suposem que el graf és connex
- Suposem que el graf està representat amb llistes d'adjacència

```
typedef vector< vector<int> > Graf;  
typedef list<int>::iterator iter;  
  
class GrafHamiltonia {  
  
    Graf G;           // el graf  
    int n;             // nombre de vertexs  
    bool trobat;       // indica si ja s'ha trobat un cicle  
    vector<int> s;     // seguent de cada vertex  
                    // (-1 si encara no utilitzat)  
    vector<int> S;     // solucio (si trobat)
```

```
void recursiu (int v, int t) {  
    // v = darrer vertex del cami, t = talla del cami  
    if (t == n) {  
        // cal assegurar-nos que el cicle es pugui tancar  
        if (G[v][0] == 0) {  
            s[v] = 0;  
            trobat = true;  
            S = s;  
            s[v] = -1;  
        }  
    } else {  
        for (int u : G[v]) {  
            if (s[u] == -1) {  
                s[v] = u;  
                recursiu(u, t+1);  
                s[v] = -1;  
                if (trobat) return;  
            }  
        }  
    }  
}
```

**public:**

```
GrafHamiltonia (Graf G) {  
    this->G = G;  
    n = G.size();  
    s = vector<int>(n, -1);  
    trobat = false;  
    recursiu(0,1);  
}
```

```
bool te_solucio () {  
    return trobat;  
}
```

```
vector<int> solucio () {  
    return S;  
}
```

```
};
```

# La reconstrucció Turnpike

Suposem que hi ha  $n$  punts sobre l'eix  $x$  amb coordenades

$$x_1, x_2, \dots, x_n.$$

A més, suposem que tots els valors són naturals i

$$0 = x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n$$

Els  $n$  punts determinen  $n(n-1)/2$  distàncies de la forma  $x_i - x_j$  per a  $i > j$  (no necessàriament diferents).

## Observació

És fàcil construir el conjunt de distàncies a partir del conjunt de punts en temps  $\Theta(n^2)$  (ordenades, en temps  $\Theta(n^2 \log n)$ ).

## Problema de la reconstrucció Turnpike

Donat el conjunt de distàncies, reconstruir el conjunt de punts.



# La reconstrucció Turnpike

Suposem que hi ha  $n$  punts sobre l'eix  $x$  amb coordenades

$$x_1, x_2, \dots, x_n.$$

A més, suposem que tots els valors són naturals i

$$0 = x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n$$

Els  $n$  punts determinen  $n(n-1)/2$  distàncies de la forma  $x_i - x_j$  per a  $i > j$  (no necessàriament diferents).

## Observació

És fàcil construir el conjunt de distàncies a partir del conjunt de punts en temps  $\Theta(n^2)$  (ordenades, en temps  $\Theta(n^2 \log n)$ ).

## Problema de la reconstrucció Turnpike

Donat el conjunt de distàncies, reconstruir el conjunt de punts.

# La reconstrucció Turnpike

Suposem que hi ha  $n$  punts sobre l'eix  $x$  amb coordenades

$$x_1, x_2, \dots, x_n.$$

A més, suposem que tots els valors són naturals i

$$0 = x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n$$

Els  $n$  punts determinen  $n(n-1)/2$  distàncies de la forma  $x_i - x_j$  per a  $i > j$  (no necessàriament diferents).

## Observació

És fàcil construir el conjunt de distàncies a partir del conjunt de punts en temps  $\Theta(n^2)$  (ordenades, en temps  $\Theta(n^2 \log n)$ ).

## Problema de la reconstrucció Turnpike

Donat el conjunt de distàncies, reconstruir el conjunt de punts.

Els problemes de reconstrucció solen ser més complexos que els de construcció:

- multiplicar és més fàcil que **factoritzar**
- **reconstruir un graf** de  $n$  vèrtexs a partir dels seus subgrafs de  $n - 1$  vèrtexs és més complex que obtenir aquests subgrafs

Per al problema de la **reconstrucció Turnpike**

- no es coneix cap algorisme polinòmic
- es pot aplicar un algorisme de backtracking que normalment funciona en temps  $\mathcal{O}(n^2 \log n)$  però que, en el cas pitjor, és exponencial

Els problemes de reconstrucció solen ser més complexos que els de construcció:

- multiplicar és més fàcil que **factoritzar**
- **reconstruir un graf** de  $n$  vèrtexs a partir dels seus subgrafs de  $n - 1$  vèrtexs és més complex que obtenir aquests subgrafs

Per al problema de la **reconstrucció Turnpike**

- no es coneix cap algorisme polinòmic
- es pot aplicar un algorisme de backtracking que normalment funciona en temps  $\mathcal{O}(n^2 \log n)$  però que, en el cas pitjor, és exponencial

Exemple amb  $D = \{1, 2, 2, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6, 7, 8, 10\}$

Com que  $|D| = 15 = n(n-1)/2$ , obtenim  $n = 6$ .

- Comencem fent  $x_1 = 0$ .
- Com que  $x_6 - x_1 = \max(D) = 10$ , tenim  $x_6 = 10$
- Eliminem 10 de  $D$ . Ara,

$$D = \{1, 2, 2, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6, 7, 8\}.$$

$$D = \{1, 2, 2, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6, 7, 8\}$$

- La distància més gran que queda és 8.

Per tant, o bé  $8 = x_6 - x_2$  o bé  $8 = x_5 - x_1$ . De forma que

$$x_2 = 2 \text{ o } x_5 = 8.$$

Si tenen solució, seran simètriques.

Sense pèrdua de generalitat, triem  $x_5 = 8$ .

- Eliminem de  $D$  les distàncies  $x_6 - x_5 = 2$  i  $x_5 - x_1 = 8$ . Ara,

$$D = \{1, 2, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6, 7\}.$$

$$D = \{1, 2, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6, 7\}$$

- Com que  $\max(D) = 7$ , o bé  $7 = x_6 - x_2$  o bé  $7 = x_4 - x_1$ .

Per tant,  $x_2 = 3$  o  $x_4 = 7$ .

- Si  $x_4 = 7$ , les distàncies

$$x_6 - 7 = 3 \text{ i } x_5 - 7 = 1$$

han de ser a  $D$ , però veiem que hi són.

- Si  $x_2 = 3$ , les distàncies

$$3 - x_1 = 3 \text{ i } x_5 - 3 = 5$$

han de ser a  $D$ , però també hi són.

No tenim cap guia per triar. Provarem una opció ( $x_4 = 7$ ) i veurem si porta a una solució. **Si no, tornarem enrere.**

- Eliminem les distàncies  $x_4 - x_1 = 7$ ,  $x_5 - x_4 = 1$  i  $x_6 - x_4 = 3$ . Ara,

$$D = \{2, 2, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6\}$$

$$D = \{2, 2, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6\}$$

- Com que  $\max(D) = 6$ , o bé  $6 = x_3 - x_1$  o bé  $6 = x_6 - x_2$ .

Per tant,  $x_3 = 6$  o  $x_2 = 4$ .

- Si  $x_3 = 6$ , llavors  $x_4 - x_3 = 1$ , que no pertany a  $D$ .
- Si  $x_2 = 4$ , llavors

$$x_2 - x_1 = 4 \text{ i } x_5 - x_2 = 4$$

i això és impossible perquè 4 només apareix un cop a  $D$ .

Aquesta línia de raonament no porta a una solució.

**Tornem enrere i triem  $x_2 = 3$ .**

- En el conjunt de distàncies anteriors

$$D = \{1, 2, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 5, 5, 6, 7\},$$

eliminem  $x_2 - x_1 = 3$ ,  $x_5 - x_2 = 5$  i  $x_6 - x_2 = 7$ . Ara,

$$D = \{1, 2, 2, 3, 3, 4, 5, 5, 6\}.$$



$$D = \{1, 2, 2, 3, 3, 4, 5, 5, 6\}$$

- Com que  $\max(D) = 6$ , o bé  $6 = x_4 - x_1$  o bé  $6 = x_6 - x_3$ .

Per tant,  $x_4 = 6$  o  $x_3 = 4$ .

- Si  $x_3 = 4$ , tant  $x_3 - x_1$  com  $x_5 - x_3$  valdrien 4, però no és possible perquè  $D$  només conté un 4.

Per tant,  $x_4 = 6$  i obtenim

$$D = \{1, 2, 3, 5, 5\}.$$

- Només queda triar  $x_3 = 5$ .

Com que ens queda  $D = \emptyset$ , tenim una solució.

- Aquest mètode dóna lloc a un algorisme que, si no es produeix cap tornada enrere, té **cost**  $\mathcal{O}(n^2 \log n)$ .
- Per a punts aleatoris distribuïts de manera uniforme, es produeix **com a molt una tornada enrere** en tot l'algorisme.
- Exemple, amb el codi en C++: Weiss, M.A., *Data Structures and Algorithm Analysis in C++*, 2a edició, Addison-Wesley, 1999.