

Cours 3

Chapitre 2 - Programmation des formules récursives :

Redondance, Mémoïsation et localité

- **Programmation efficace de schémas récursifs**
 - Technique de **memoisation** pour éliminer redondance
 - Programmation fonctionnelle (map, reduce, memoize)
 - Technique de **blocking** pour la localité (cache)
- **Introduction à la programmation dynamique**
 - Optimisation discrète (exemple)
 - Caractérisation récursive d'une solution optimale

Formulations récursives

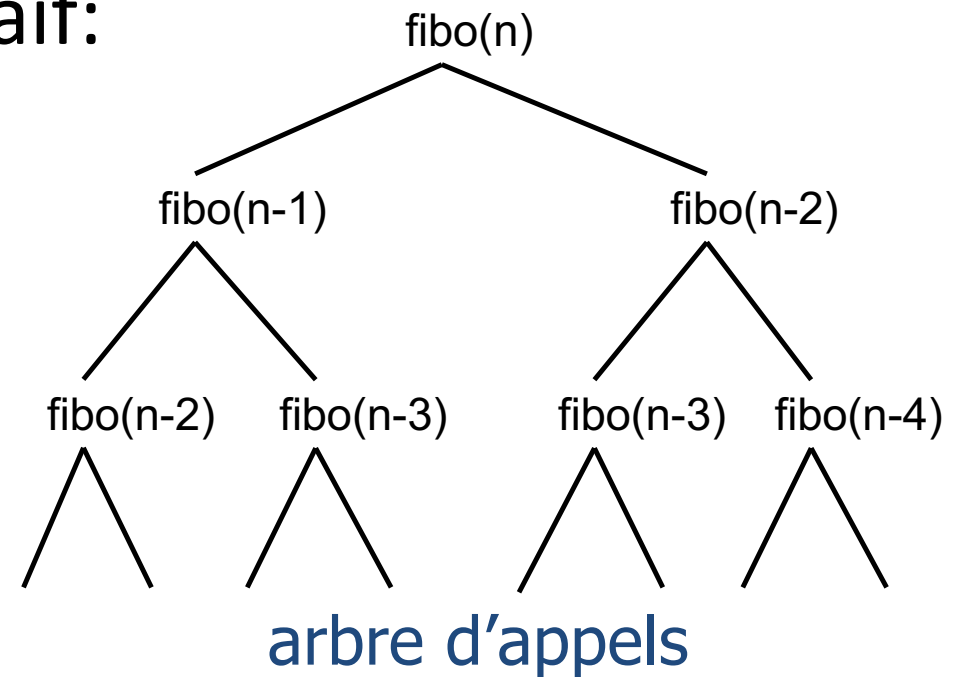
- Une définition d'un objet est récursive si elle fait appel à la définition d'un objet du même type.
- Intéressant pour l'optimisation discrète:
 - Énumération récursive des solutions à envisager
 - Exemple
- Gloire... et déboires!
 - Algorithmes de bonne qualité (ex. D&C)
 - Ou complètement inefficaces si programmation naïve...

Exemple: suite de Fibonacci

$$\text{fibonacci}(n) = \text{fibonacci}(n-1) + \text{fibonacci}(n-2)$$

- Programme récursif naïf:

```
def fib(n):  
    if n == 0:  
        return 0  
    elif n == 1:  
        return 1  
    else:  
        return fib(n-1) + fib(n-2)
```



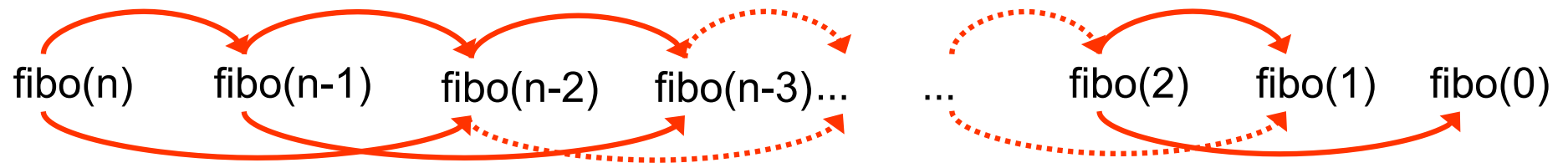
◆ Fib(20) =

◆ Fib(30) =

◆ Fib(40) =

Elimination des appels redondants

- Au lieu de représenter un arbre d'appel, on représente un **graphe d'appels**, en confondant les sommets correspondant à un même appel avec les mêmes valeurs

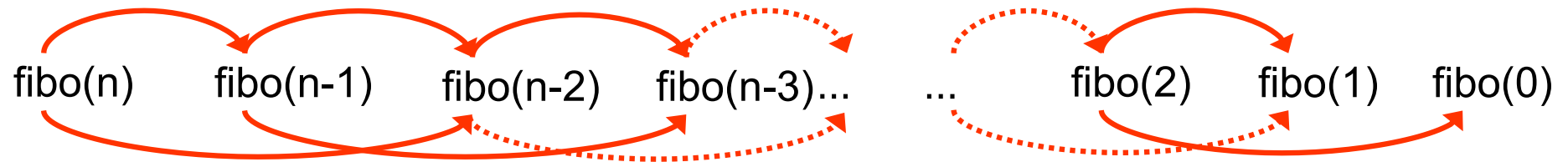


- Redondances bien visibles!
- Deux techniques d'élimination:
 - soit **ordonnancement** selon ordre topologique
 - soit « **mémoïsation** » (marquage)

Ordonnancement des calculs

- Exemple: Fibonacci

- Recherche d'un **ordre topologique** dans le graphe des appels



- Principe de l'algorithme?
 - cours graphes: trouver un ordre de traitement des sommets (tri topologique des tâches à accomplir)

Exemple: Fibonacci

```
integer fibo (n: integer) is
  k, fib_k, fib_k_1: integer
  k := 1
  fib_k_1 := 0
  fib_k := 1
  Pour k de 2 à n faire
    aux := fib_k_1 + fib_k
    fib_k_1 := fib_k
    fib_k := aux
  Retourner fib_k
```

- On retrouve l'algorithme itératif classique!
- En fait ce raisonnement amène d'un problème récursif à une écriture itérative!

Généralisation: Mémoisation

- Mémoriser les appels effectués
 - Dans une table de hachage :
 - Clef = paramètres d'appel de la fonction
 - Valeur = valeur de l'appel avec ces paramètres
- De manière systématique
 - Automatisable dans les langages fonctionnels

Exemple: Fibonacci

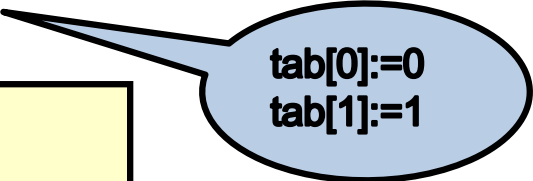
- Mémoïsation:
Algorithme récursif **avec marquage**

```
integer fibo (n: integer) is
```

```
    Si (tab[n] = -1) Alors -- pas encore calculé
```

```
    tab[n] := fibo(n-1) + fibo(n-2)
```

```
    Retourner tab[n]
```



tab[0]:=0
tab[1]:=1

Inconvénient? **$O(n)$ en mémoire!**

Mémorisation du résultat des appels

```
def fib_memo_basique(n):  
    memo = {} #table de memorisation du résultat des appels  
    def fib(n): # fonction interne recursive sans appels redondants  
        if n not in memo:  
            if n == 0:  
                memo[0] = 0  
            elif n == 1:  
                memo[1] = 1  
            else:  
                memo[n] = fib(n-1) + fib(n-2)  
        return memo[n]  
    return fib(n)
```

Cours 3

Chapitre 2 - Programmation des formules récursives :

Redondance, Mémoïsation et localité

- **Programmation efficace de schémas récursifs**
 - Technique de **memoisation** pour éliminer redondance
 - **Programmation fonctionnelle (map, reduce, memoize)**
 - Technique de **blocking** pour la localité (cache)
- **Introduction à la programmation dynamique**
 - Optimisation discrète (exemple)
 - Caractérisation récursive d'une solution optimale

Automatisation/Généralisation:

Un peu de fonctionnel

- ◆ `def map(f, liste):`
 `return [f(x) for x in liste]`
- ◆ `def square(x) :`
 `return x*x`
 `print map(square, [0,1,2,3])`
 `[0, 1, 4, 9]`
- ◆ `map(lambda x: x*x , [0,1,2,3])`

Map et ordre supérieur

- ```
def my_map(f):
 def map_f (liste):
 return [f(x) for x in liste]
 return map_f
```
- ```
mapsquare = my_map(square)
```
- ```
Print mapsquare([0,1,2,3])
```

Exercice: reduce, filter

# Memoïsation: ordre supérieur

```
◆ def memoize(f) :
 memo = {}

 def memo_appel(x):
 if x not in memo:
 memo[x] = f(x)
 return memo[x]

 return memo_appel # retourne la fonction!
```

◆ ~~fibKO = memoize(fib)~~     **fib = memoize(fib)**

◆ ~~fibKO(40)~~                     **fib(40)**

# Décorateur @ en Python

- @memoize

```
def fib(n):
```

```
 if n == 0:
```

```
 return 0
```

```
 elif n == 1:
```

```
 return 1
```

```
 else: return fib(n-1) + fib(n-2)
```

# Ce qu'on a vu

- Coût = travail + défauts de cache (TP)!
- Certains problèmes d'optimisation discrète se caractérisent naturellement de manière récursive
- Elimination de redondance dans les programmes récursifs
  - Par ordonnancement des calculs
  - Par tabulation (mémoïsation)



# Exemple: Fibonacci - Bilan

- Algorithme récursif initial effectue  $> 2^{n/2}$  ops
  - Impossible de calculer  $fi(200)$  ...
  - L'univers observable aurait-il pu calculer ainsi  $fib(1000)$ ?
- La mémoïsation réduit le nombre à  $O(n)$  !!!
  - Espace mémoire requis :  $n$
- Analyse des dépendances d'appel:
  - 2 cases mémoire suffisent :
    - on retrouve l'algorithme itératif classique!
- *Question subsidiaire: comment calculer  $fib(n)$  en  $O(\log n)$  ops sur des entiers ? (une piste: dépendances algébriques...)*

## Cours 3

# Chapitre 2 - Programmation des formules récursives :

## Redondance, Mémoïsation et localité

- **Programmation efficace de schémas récursifs**
  - Technique de **memoïsation** pour éliminer redondance
    - Programmation fonctionnelle (map, reduce, memoize)
  - **Technique de blocking pour la localité (cache)**
- **Introduction à la programmation dynamique**
  - Optimisation discrète (exemple)
  - Caractérisation récursive d'une solution optimale

# Mémoisation... et blocking pour la localité!

- ◆ Fibo avec tableau de memoisation
- ◆ Coefficients binomiaux

# Fibo avec mémoïsation : analyse défauts de cache

```
def fib_memo_basique(n):
 memo = {} #table de memorisation du résultat des appels
 def fib(n): # fonction interne recursive sans appels redondants
 if n not in memo:
 if n == 0:
 memo[0] = 0
 elif n == 1:
 memo[1] = 1
 else:
 memo[n] = fib(n-1) + fib(n-2)
 return memo[n]
 return fib(n)
```

## Analyse défauts:

- Un seul parcours du tableau memo de 0 à n
- #defauts =  $n/L$

# Exemple: coefficients du binôme

$$\begin{cases} C_n^p = C_{n-1}^p + C_{n-1}^{p-1} & 0 < p < n \\ C_n^0 = C_n^n = 1 \end{cases}$$

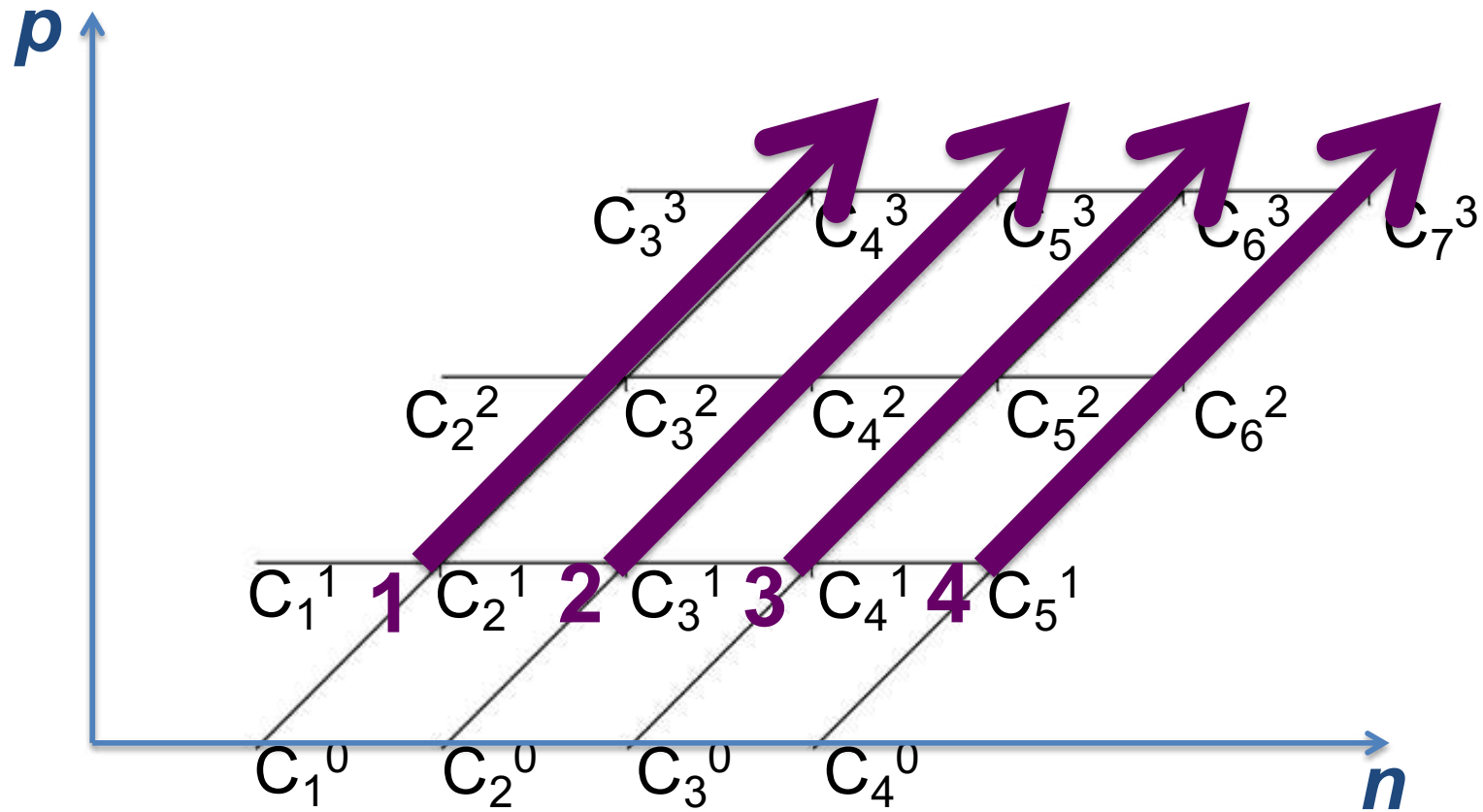
- Arrangements de p valeurs parmi n
- Exercice: écrire un programme qui calcule  $C(n,p)$  avec mémorisation.
  - Donner le coût

Coefficients binomiaux  
 $C(n,p)$

# $C_n^p$ Cache aware (1)

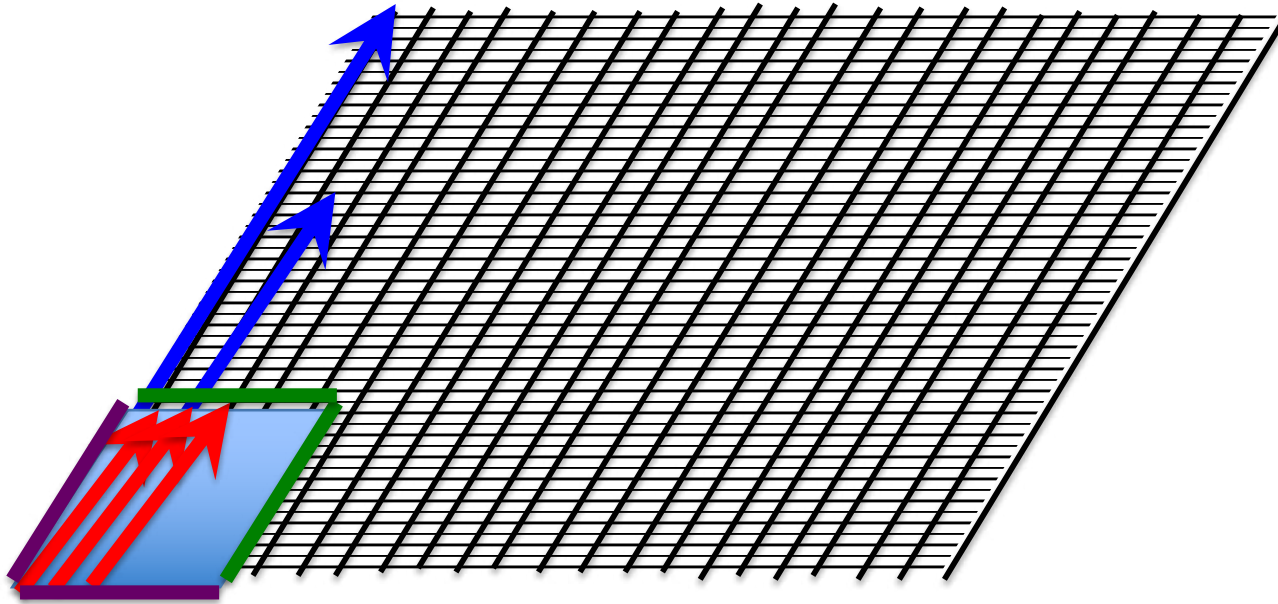
- Graphe de dépendance en stencils (en plusieurs dimensions): schémas de calcul fréquents :
  - $C_n^p$  (déjà vu)
  - Calcul numérique (Jacobi)
  - Exemples similaires en programmation dynamique
    - Patch optimal, distance de Fréchet, ...
- **Ici** : calcul du  $C_n^p$  par calcul itératif par diagonale en supposant  $p < n-p$  (sinon par colonne):
  - Si  $Z$  assez grand :  $Q(n,p,L,Z) = p/L$  défauts de cache 😊
    - Une fois la diagonale de taille  $p$  en cache, plus de défauts!
  - Si  $Z$  petit ( $Z < p$ ):  $Q(n, p, L, Z) = (n-p).p/L$  défauts cache 😞
    - En bas de la hiérarchie (niveau L1),  $Z$  est petit...

# $C_n^p$ Cache aware (2.a)



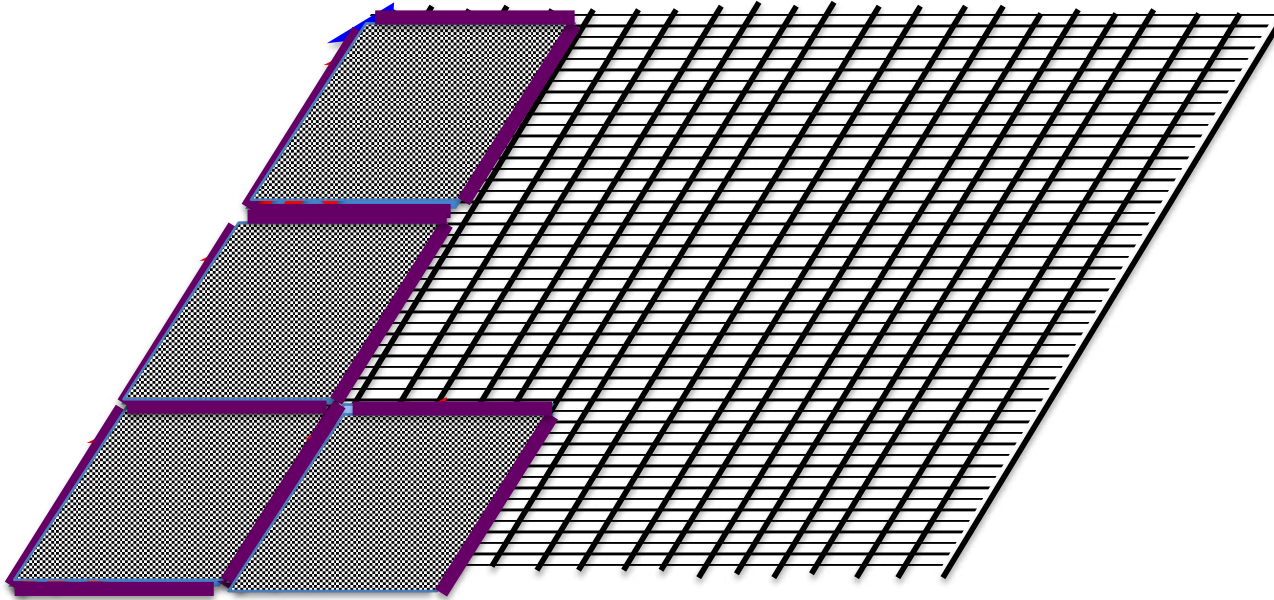


# $C_n^p$ Cache aware (2.b)



- En faisant les calculs par blocs tenant dans le cache :
  - Il suffit de stocker les frontières du bloc: **read E-S** ; **write W-N**
  - Pour minimiser le nombre de points sur les frontières: prendre des bloc carrés  $K \times K$  qui s'exécutent dans le cache de taille  $Z$ 
    - Calcul en place avec les bords S et E  $\Rightarrow 2.K \leq Z + O(1)$  convient
    - Seulement  $2K/L + O(1)$  cache miss pour  $K^2$  calculs
    - $(n-p).p/K^2$  blocs  $\Rightarrow 4(n-p).p/K. (1/L + 1/K) = 4(n-p).p / (Z.L)$  défauts

# $C_n^p$ Cache aware (2.c)



- Avec  $K = Z/2$  :  $Q(n, p, L, Z) = O \left( (n-p).p / (L.Z) \right)$  😊
- Le calcul par blocs permet le parallélisme sur la boucle externe! 😊

# Cnp cache oblivious

- découpe récursive par blocs
  - On ne fait des calculs qu'au seuil d'arrêt !  
Le reste n'est que des appels récursifs sans accès aux tableaux (juste découpe=arithmétique de pointeurs)
  - On s'arrête a un seuil assez petit; on peut unroller la boucle sur le bloc qui concentre tout le coût du calcul et les accès mémoire !
- La découpe récursive (en 2 selon la plus grosse dimension) tire parti de la hiérarchie mémoire
  - Au bout d'un moment on fini par tomber dans le cache visé, à tout niveau de la hiérarchie!
  - $Q = O((n-p).p / (L.Z))$  sans connaître L et Z !

## Cours 3

# Chapitre 2 - Programmation des formules récurives :

## Redondance, Mémoïsation et localité

- **Programmation efficace de schémas récurifs**
  - Technique de **memoisation** pour éliminer redondance
    - Programmation fonctionnelle (map, reduce, memoize)
  - Technique de **blocking** pour la localité (cache)
- **Introduction à la programmation dynamique**
  - Optimisation discrète (exemple)
  - Caractérisation réursive d'une solution optimale

# Introduction à la programmation dynamique

Caractérisation récursive de l'optimum  
i.e. la valeur de(s) solution(s) optimales(s)

# Exemple de problème d'optimisation

- n éléments et une relation de compatibilité
  - Ex. Loup, Salade, Chèvre, Hironde
- Chaque élément apporte un gain
- Question: Trouver un sous-ensemble de p éléments et apportant un gain maximal.
  - a/ Si tous les éléments sont compatibles
  - b/ Le booléen  $R(i,j)$  indique si i est compatible avec j

# Problème du sac à dos binaire

- Soit un sac de volume  $V$ , et  $n$  articles différents
  - Soit  $u_k$  l'utilité (bénéfice) du  $k^{\text{ième}}$  article, et  $v_k$  son volume
- Quelle est l'utilité maximale?

Variante: sac à dos général: on dispose de chaque objet à volonté

# Problème du sac à dos binaire

- Récursion, donc indices à récuser...
  - $n$  = nombre d'objets restants à examiner ( $1 \leq n \leq n_{init}$ )
  - $V$  = volume libre dans le sac ( $0 \leq V \leq V_{init}$ )
  - Déf:  $U_{V,n}$  = utilité maximale d'un sac de volume  $V$  qu'on peut remplir avec les objets 1 à  $n$

◆ Formule récursive:

$$\hat{U}_{V,n} = \begin{cases} \max(u_n + \hat{U}_{V-v_n,n-1}, \hat{U}_{V,n-1}) & \text{si } v_n \leq V \\ \hat{U}_{V,n-1} & \text{sinon} \end{cases}$$
$$\hat{U}_{V,0} = 0$$



# Compilation naïve

$$\hat{U}_{V,n} = \begin{cases} \max(u_n + \hat{U}_{V-v_n, n-1}, \hat{U}_{V, n-1}) & \text{si } v_n \leq V \\ \hat{U}_{V, n-1} & \text{sinon} \end{cases}$$
$$\hat{U}_{V,0} = 0$$

```
double sacMax(int n, int V) {
```

```
|
|
| if (n==0) { res = 0; }
| else if (v[n] ≤ V) {
| max1 = u[n] + sacMax(V - v[n], n-1) ;
| max2 = sacMax(V, n-1) ;
| if (max1 > max2) { res = max1 ; }
| else { res = max2 ; }
| }
| else { res= sacMax(V, n-1) ; }
|
| return res;
| }
}
```

# Mémoïsation

$$\hat{U}_{V,n} = \begin{cases} \max(u_n + \hat{U}_{V-v_n, n-1}, \hat{U}_{V, n-1}) & \text{si } v_n \leq V \\ \hat{U}_{V, n-1} & \text{sinon} \end{cases}$$

$\hat{U}_{V,0} = 0$

```
double sacMaxMemoisation(int n, int V) {
 double memol[...,...] ; // déclaration tableau temporaire
```

```
 double sacMax(int n, int V) {
 | if (memo [n, V] ≠ -1) return memo[n, V] ;
 | if (n==0) { res = 0; }
 | else if (v[n] ≤ V) {
 | max1 = u[n] + sacMax(V - v[n], n-1) ;
 | max2 = sacMax(V, n-1) ;
 | if (max1 > max2) { res = max1 ; }
 | else { res = max2 ; }
 | }
 | else { res= sacMax(V, n-1) ; }
 | memo[n, V] = res ;
 | return res;
 }
```

```
// main
```

```
memo = allocate_and_init(n , V , -1) ;
```

```
return sacMax(n, V) ;
```

```
}
```

# Analyse de coût

- Version naïve : en pire cas, objets de volume 1  
$$T(n,V)=T(n-1,V-1) + T(n-1,V) + O(1)$$
  
... exponentiel [ $\geq \text{Fibo}(m)$  en posant  $m=n+V$  ...]
- Version avec mémorisation (cas  $V > n$ ) :  
il y a moins de  $n.V$  appels, chacun de coût constant  
Donc  $T(n,V) \leq O(n . V)$
- Prise en compte des défauts de cache:  
réordonnancement des calculs en « blocs »
  - Itération par blocs (cache aware)
  - Découpe récursive en blocs plus petits (cache oblivious)

# Cageots de fraises

- $n$  cageots de fraises doivent être distribués dans  $k$  magasins
- Les bénéfices que l'on peut retirer de chaque magasin dépendent du nombre de cageot de fraises sont fournis
  - $G(i,j)$  : gain espéré si l'on met  $i$  cageots en vente dans le magasin  $j$
- Quel est le gain maximal espéré
  - Caractérisation récursive du gain espéré optimal
  - Ecrire un programme avec mémorisation
- *Prochain cours : combien de cageots mettre dans chaque magasin?*

# Fin COURS 3 : ce qui a été vu...

- Programmes récurifs
  - Elimination de calculs redondants par tabulation (*mémoïsation*)
- Amélioration de la localité par *blocking*
  - D'abord bloc-itératif (cache aware)
  - Puis bloc-récurif (cache oblivious)
- Caractérisation récursive de la valeur optimale de certains problèmes d'optimisation discrète
  - Équation de Bellman -> **programmation dynamique**