



### Approche gloutonne – *Récapitulatif*

- Définir un ***choix glouton*** selon la nature du problème.
- Choisir des sous-solutions ***localement optimales*** pour arriver à une solution ***globalement optimale***.
- Analyser une ***seule branche*** qui mène à la solution optimale.
- (+) Plus efficace par rapport à la PRD.
- (-) Choix glouton souvent ***difficile à prouver***
- (-) L'exactitude de la solution dépend du choix glouton :  

|                                 |                                    |
|---------------------------------|------------------------------------|
| <b><i>Choix optimal</i></b>     | <b><i>⇒ Solution exacte</i></b>    |
| <b><i>Choix non optimal</i></b> | <b><i>⇒ Solution approchée</i></b> |

## Problème du « *Sac à dos 0/1* »

### Problème du « *Sac à dos 0/1* »

- Étant donné un sac de capacité maximale  $C$ , un ensemble de  $N$  objets ayant chacun un poids  $p_i$  et un gain  $g_i$ .
- *Variante 0/1* : veut dire que chaque objet soit il est pris (1) ou non (0).

*Peut-on trouver une solution gloutonne pour cette variante du problème ?*

Choix gloutons possibles ?

### Problème du « *Sac à dos 0/1* »

- Étant donné un sac de capacité maximale  $C$ , un ensemble de  $N$  objets ayant chacun un poids  $p_i$  et un gain  $g_i$ .
- *Variante 0/1* : veut dire que chaque objet soit il est pris (1) ou non (0).

*Peut-on trouver une solution gloutonne pour cette variante du problème ?*

### Choix gloutons possibles :

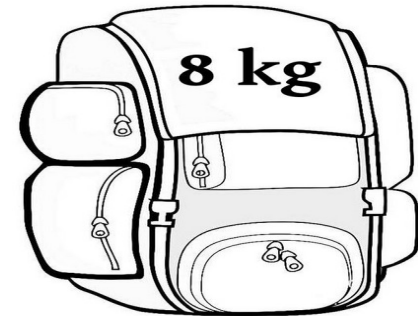
1. Considérer l'objet ayant le plus grand gain.
2. Considérer l'objet ayant le plus petit poids.
3. Considérer l'objet ayant la plus grande fraction  $g_i / p_i$ .

## Problème du « *Sac à dos 0/1* »

1. Considérer l'objet ayant le plus grand gain : **(optimal ?)**

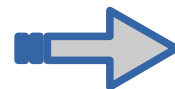
Contre-exemple pour ce choix:

| 1     | 2     | 3    | 4    |
|-------|-------|------|------|
| 15 da | 10 da | 9 da | 5 da |
| 1 kg  | 5 kg  | 3 kg | 4 kg |



Solution optimale :  $1 + 3 + 4 \Rightarrow 29$  da.

Solution gloutonne selon le choix 1:  $1 + 2 \Rightarrow 25$  da.



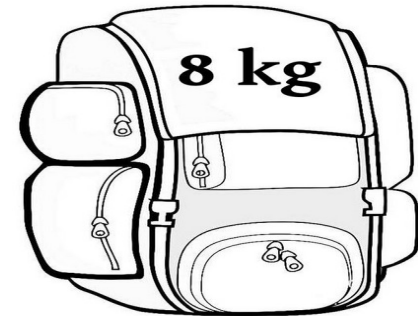
*Choix glouton non optimal.*

## Problème du « *Sac à dos 0/1* »

2. Considérer l'objet ayant le plus petit poids : **(optimal ?)**

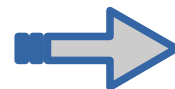
Contre-exemple pour ce choix:

| 1     | 2     | 3    | 4    |
|-------|-------|------|------|
| 15 da | 15 da | 9 da | 5 da |
| 1 kg  | 5 kg  | 3 kg | 4 kg |



Solution optimale :  $1 + 2 \Rightarrow 30$  da.

Solution gloutonne selon le choix 2:  $1 + 3 + 4 \Rightarrow 29$  da.



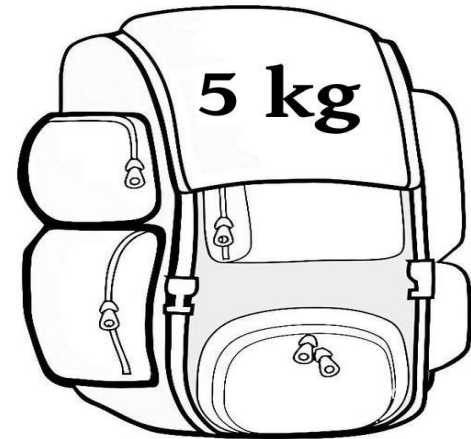
*Choix glouton non optimal.*

## Problème du « *Sac à dos 0/1* »

3. Considérer l'objet ayant la plus grande fraction : **(optimal ?)**

Contre-exemple pour ce choix:

| 1    | 2     | 3     |
|------|-------|-------|
| 6 da | 10 da | 12 da |
| 1 kg | 2 kg  | 3 kg  |



Solution optimale :  $2 + 3 \Rightarrow 22$  da.

Solution gloutonne selon le choix 3:  $1 + 2 \Rightarrow 16$  da.



*Choix glouton non optimal.*



### Problème du « *Sac à dos 0/1* » – *Conclusion*

- Le problème du Sac à dos 0/1 ne peut pas être résolu par une stratégie gloutonne (Il n'existe aucun choix optimal).
- Une solution approximative peut être implémentée selon un des choix non-optimaux trouvés.

#### Exercice :

Proposer une solution approximative selon le critère « *Choisir l'objet ayant le plus de gain* ».

## Problème du « *Sac à dos 0/1* » – *Approximation*

### Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

//Définir la classe *MonObjet* ayant comme valeurs *poids* et *gain*

```
ArrayList<MonObjet> SAD_Glouton(int C, MonObjet[] O){  
    //trier en ordre décroissant le tableau O selon les gains  
    TriDecroissant(O) ;  
    ArrayList<MonObjet> Sol = new ArrayList<MonObjet>();  
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){  
        if(O[i].poids <= C){  
            Sol.add(O[i]);  
            C = C - O[i].poids;  
        }  
    }  
    return Sol;  
}
```

WCTC :  $O(????)$  .

WCSC :  $O(????)$  .

## Problème du « *Sac à dos 0/1* » – Approximation

### Algorithme glouton (Solution Approximative):

//Définir la classe *MonObjet* ayant comme valeurs *poids* et *gain*

```
ArrayList<MonObjet> SAD_Glouton(int C, MonObjet[] O){
    //trier en ordre décroissant le tableau O selon les gains
    TriDecroissant(O);
    ArrayList<MonObjet> Sol = new ArrayList<MonObjet>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        if(O[i].poids <= C){
            Sol.add(O[i]);
            C = C - O[i].poids;
        }
    }
    return Sol;
}
```

WCTC :  $O(|O| \cdot \log_2(|O|) + |O|)$ .

WCSC :  $O(|O|)$ .

**Problème de « *Coloration de Graphe* »**

### Problème de « *Coloration de Graphes* »

Description : Pour n'importe quel graphe non-orienté, l'objectif est d'affecter une couleur à chacun de ses nœuds de telle sorte que les nœuds adjacents ne partagent pas la même couleur.

Objectif : Utiliser le minimum de couleurs.

Applications :

- 1) Affectations en groupes.
- 2) Planification des examens.
- 3) Solution du jeu Sudoku.

*Peut-on trouver une solution gloutonne optimale ?*

### Problème de « *Coloration de Graphes* »

#### Algorithme de Welsh & Powell :

1. Trier les nœuds en ordre décroissant selon leur degré.
2. Attribuer une couleur au premier nœud de la liste.
3. Attribuer la même couleur aux nœuds de la liste à condition que leurs adjacents ne la possèdent pas.
4. Répéter les étapes (2-3) pour les nœuds restants.

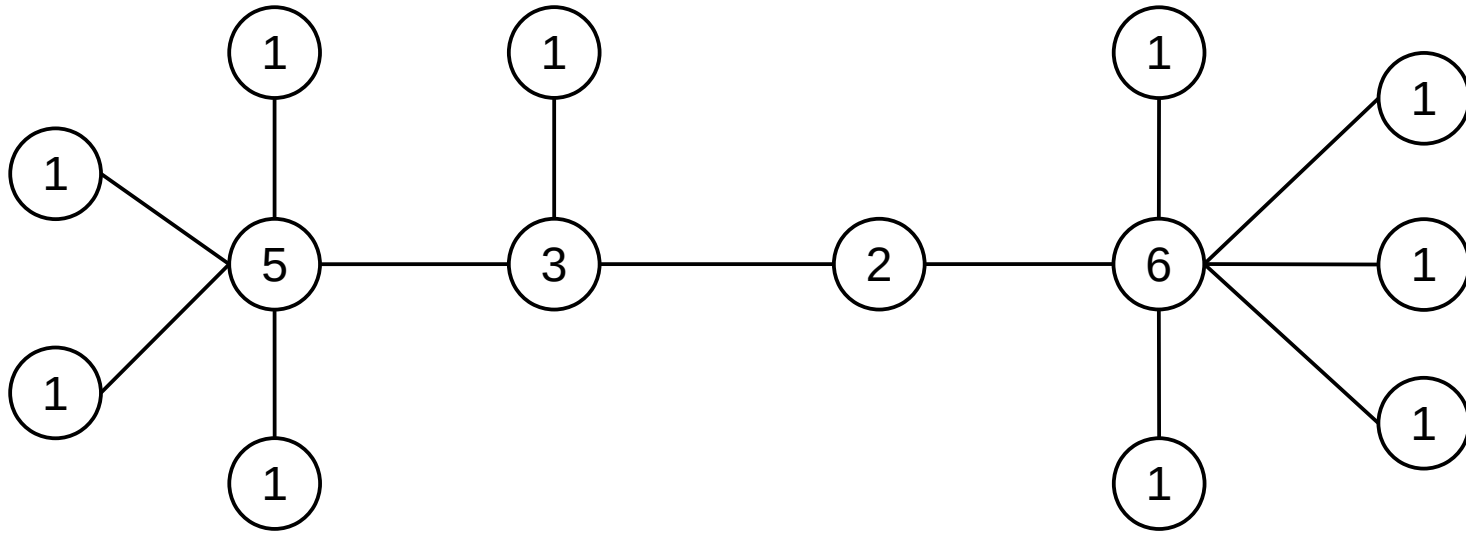
#### *Optimalité ?*

⇒ *L'algorithme n'est pas optimal.*

⇒ *Aucune solution efficace n'existe pour ce problème.*

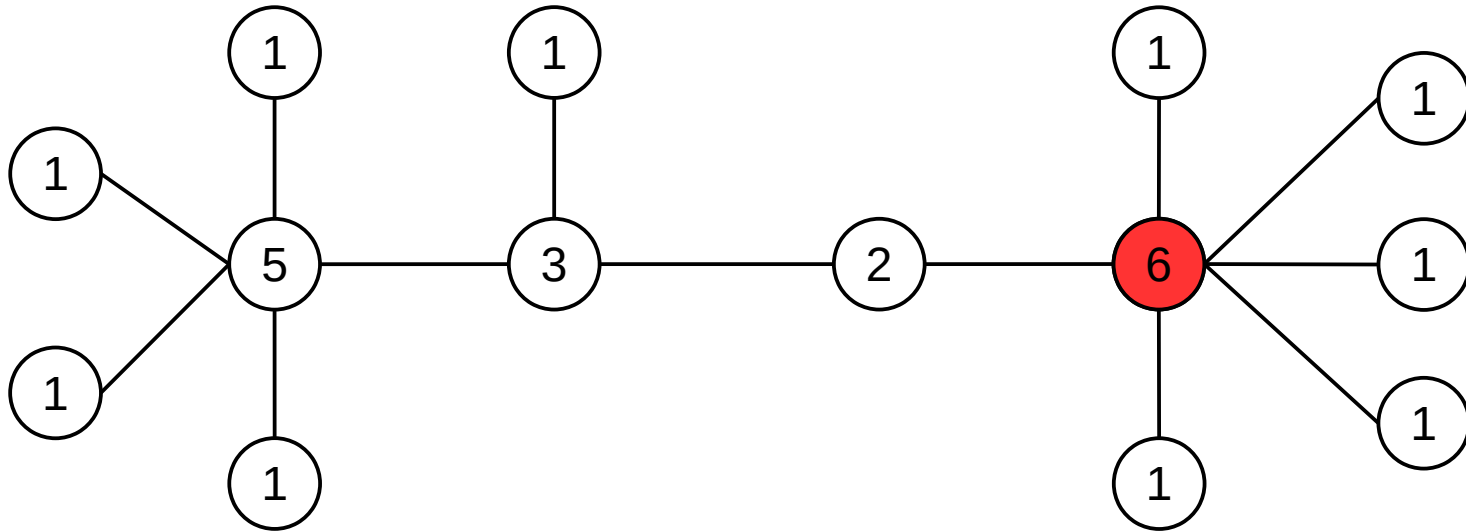
## Problème de « *Coloration de Graphes* »

### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*



## Problème de « *Coloration de Graphes* »

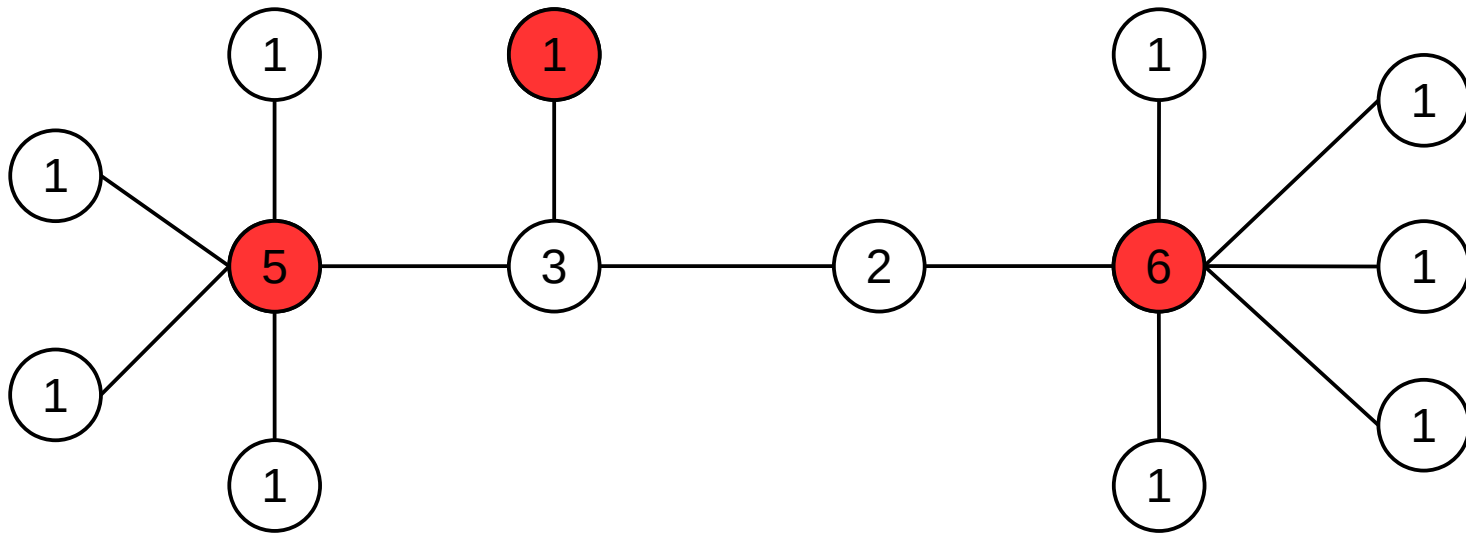
### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*





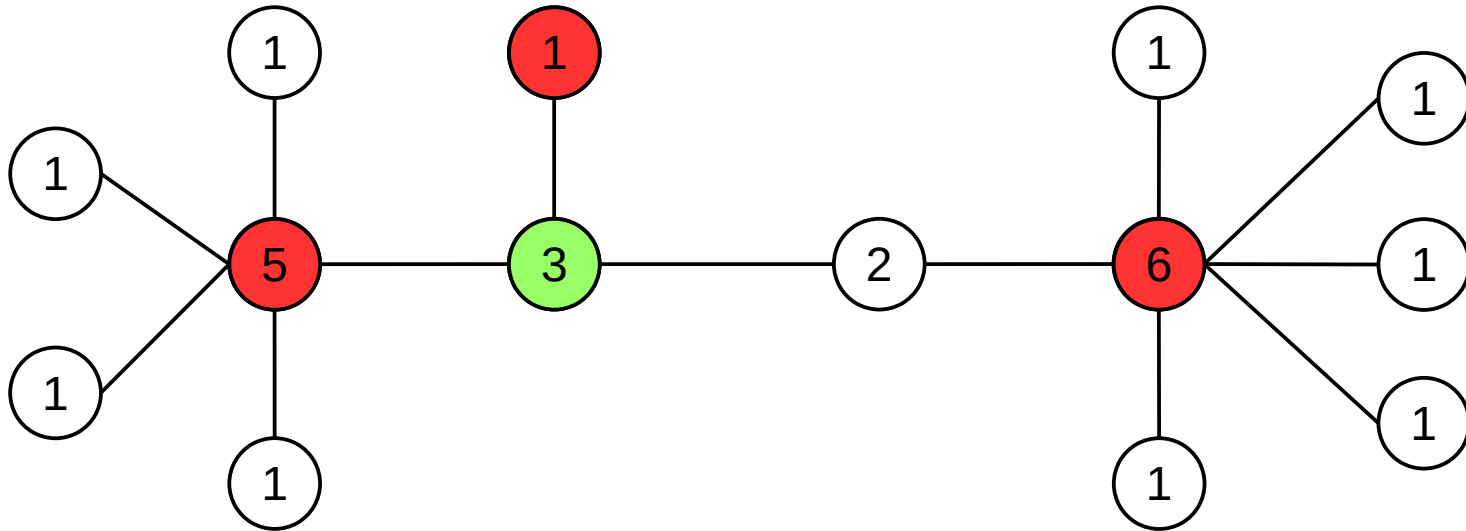
## Problème de « *Coloration de Graphes* »

### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*



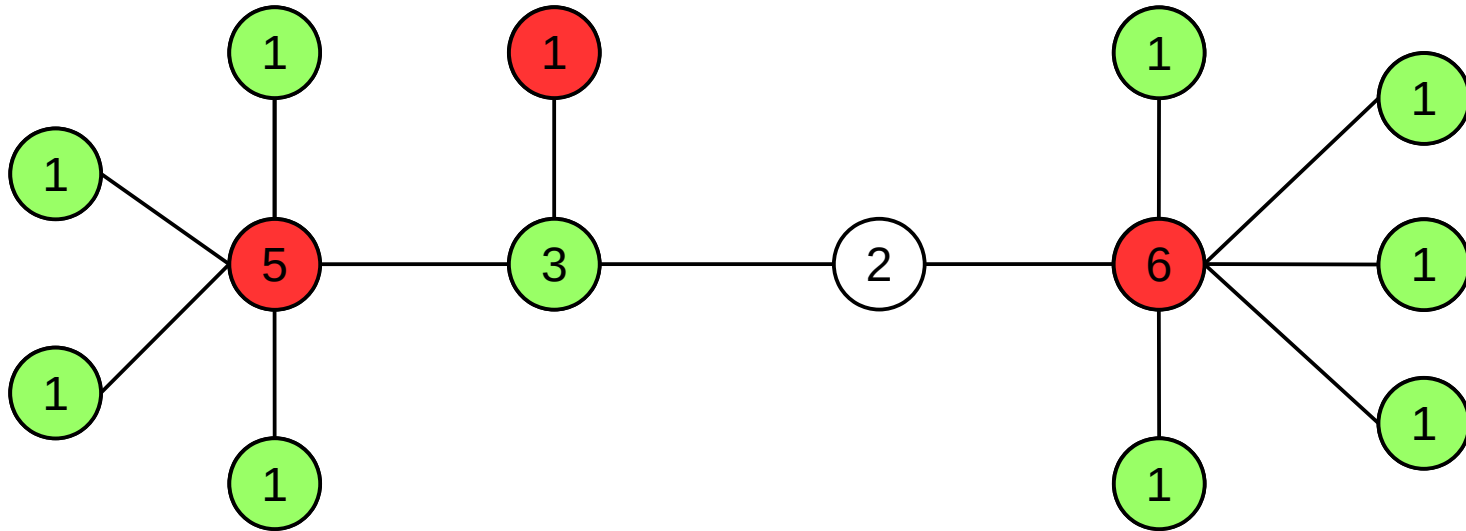
## Problème de « *Coloration de Graphes* »

### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*



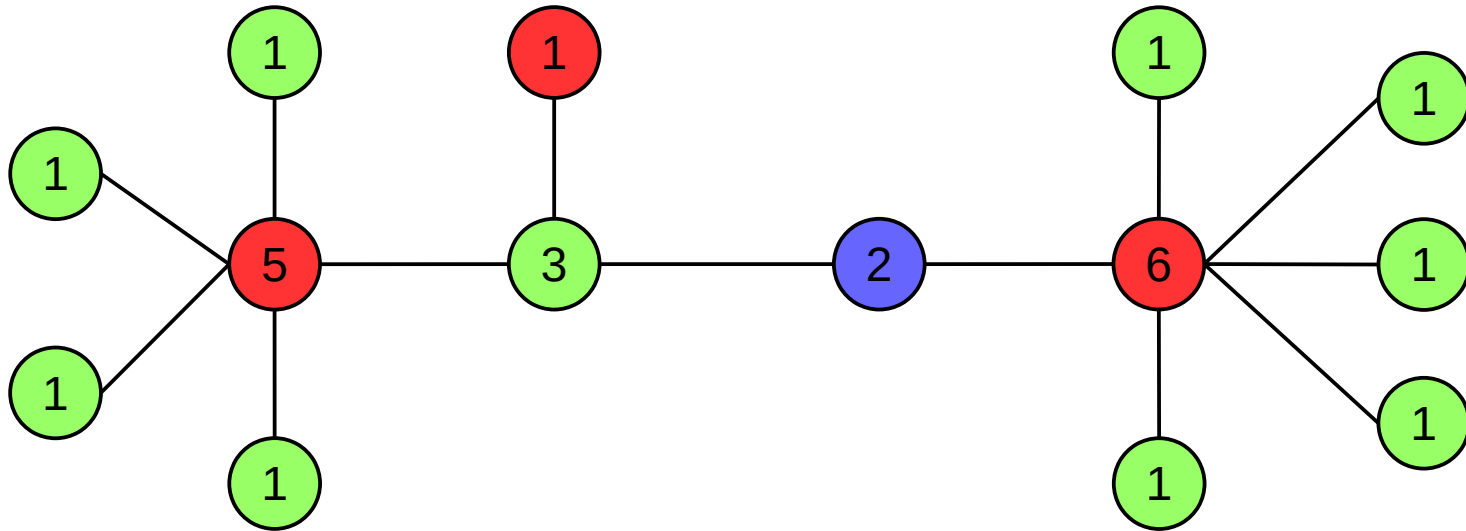
## Problème de « *Coloration de Graphes* »

### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*



## Problème de « *Coloration de Graphes* »

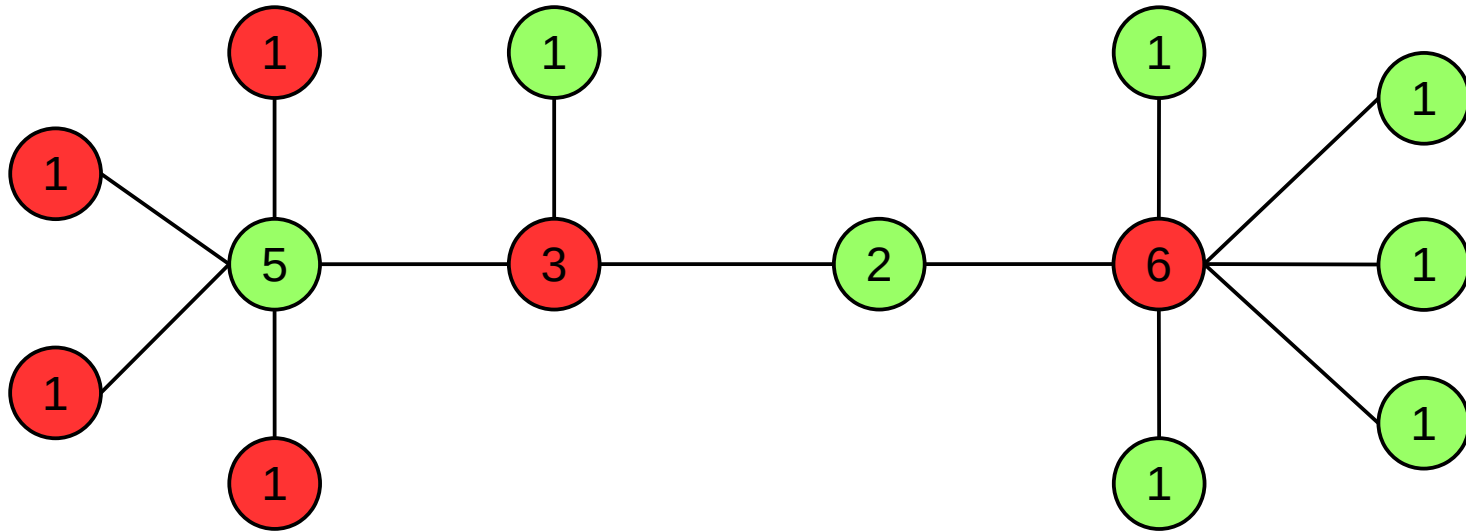
### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*



Solution trouvée par l'algorithme : 3 couleurs

## Problème de « *Coloration de Graphes* »

### Algorithme de Welsh & Powell – *Contre-exemple*



Solution optimale : 2 couleurs.

## Problème du « *Bin Packing* » (*Remplissage de boites*)

### Description :

- Soit un ensemble de  $N$  objets de poids  $p_1, p_2, \dots, p_N$  tel que :  $p_i > 0$ .
- Un ensemble de  $M$  boites de même capacité  $C$ .

**Objectif** : Il s'agit de déterminer le nombre minimum de boites pour ranger tous les objets.

**Existe-il une solution gloutonne pour ce problème ?**

 **Choix gloutons possibles ?**



**Existe-il une solution gloutonne pour ce problème ?**

 **Choix gloutons possibles :**

1. Considérer l'objet ayant le plus grand poids.
2. Considérer l'objet ayant le plus petit poids.

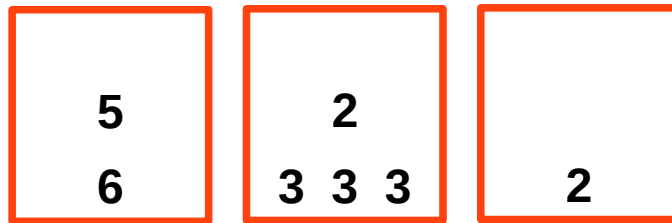
## Problème du « *Bin Packing* »

1. Considérer l'objet ayant le plus grand poids :

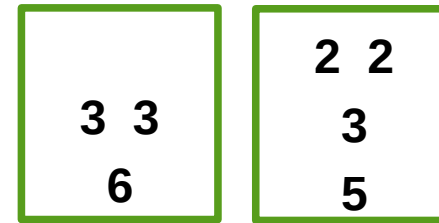
### Contre-exemple pour ce choix:

Les poids des objets : 2 2 3 3 3 5 6

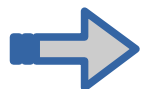
Capacité des boîtes : 12



*Solution gloutonne*



*Solution optimale*



Choix glouton *non optimal*.

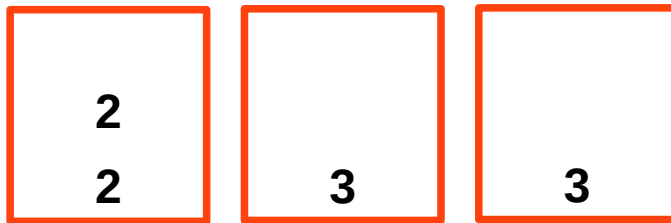
## Problème du « *Bin Packing* »

2. Considérer l'objet ayant le plus petit poids :

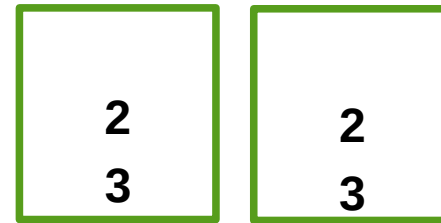
### Contre-exemple pour ce choix:

Les poids des objets : 2 2 3 3

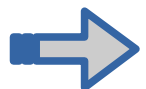
Capacité des boîtes : 5



*Solution gloutonne*



*Solution optimale*



*Choix glouton non optimal.*

### Problème du « *Bin Packing* » – *Conclusion*

- Aucun critère glouton optimal ne peut être trouvé pour ce problème.
- Il s'agit d'un problème NP-complet (*à voir plus tard*) qui n'accepte pas une solution praticable.

### Problème du « *Bin Packing* » – *Implémentation*

#### Exercice :

- Proposez une méthode approchée qui implémente le deuxième critère (objet ayant le plus grand poids).
- Calculez la WCTC et WCSC de la méthode proposée.

# Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

## Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
class Objet {  
    int poids ;  
    public Objet(int p){ this.poids = p ; }  
}  
  
class Boite {  
    int C ;  
    ArrayList<Objet> objets ;  
    public Boite(int c){  
        this.C = c ;  
        this.objets = new ArrayList<Objet>() ;  
    }  
}
```

# Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

### Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();

    return Sol;
}
```

# Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

### Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;

    }
    return Sol;
}
```



# Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

## Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;
        for(int j = 0 ; j < Sol.size() ; j++){

        }

    }

    return Sol;
}
```

# Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

## Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;
        for(int j = 0 ; j < Sol.size() ; j++){
            if(Sol.get(j).C >= O[i].poids){

            }
        }

        }

    }
    return Sol;
}
```

## Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

### Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;
        for(int j = 0 ; j < Sol.size() ; j++){
            if(Sol.get(j).C >= O[i].poids){
                Sol.get(j).C -= O[i].poids ;
                Sol.get(j).objets.add(O[i]) ;
                range = true ; break ;
            }
        }
    }

    return Sol;
}
```

# Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

## Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;
        for(int j = 0 ; j < Sol.size() ; j++){
            if(Sol.get(j).C >= O[i].poids){
                Sol.get(j).C -= O[i].poids ;
                Sol.get(j).objets.add(O[i]) ;
                range = true ; break ;
            }
        }
        if(! range){
            }
    }
    return Sol;
}
```

## Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

### Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```
ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;
        for(int j = 0 ; j < Sol.size() ; j++){
            if(Sol.get(j).C >= O[i].poids){
                Sol.get(j).C -= O[i].poids ;
                Sol.get(j).objets.add(O[i]) ;
                range = true ; break ;
            }
        }
        if(! range){
            Boite B = new Boite(C - O[i].poids) ; B.objets.add(O[i]) ; Sol.add(B) ;
        }
    }
    return Sol;
}
```

## Problème du « *Bin Packing* » – *Approximation*

### Algorithme glouton (*Solution Approximative*):

```

ArrayList<Boite> RB_Glouton(int C, Objet[] O){
    TriDecroissant(O) ; //trier en ordre décroissant le tableau O selon les poids
    ArrayList<Boite> Sol = new ArrayList<Boite>();
    for(int i = 0 ; i < O.length ; i++){
        boolean range = false ;
        for(int j = 0 ; j < Sol.size() ; j++){
            if(Sol.get(j).C >= O[i].poids){
                Sol.get(j).C -= O[i].poids ;
                Sol.get(j).objets.add(O[i]) ;
                range = true ; break ;
            }
        }
        if(! range){
            Boite B = new Boite(C - O[i].poids) ; B.objets.add(O[i]) ; Sol.add(B) ;
        }
    }
    return Sol;
}

```

WCTC :  $O(????)$  .

WCSC :  $O(????)$  .

### Exercice n°01:

Étant donné un ensemble de candidats qui doivent passer à l'administration d'une entreprise pour déposer leurs dossiers. Sachant que chaque candidat précise un intervalle d'horaire durant lequel il peut passer, l'objectif est de *trouver le nombre minimum d'horaires* durant lesquels le bureau de candidature doit être ouvert pour recevoir les dossiers.

#### Exemple :

Pour les horaires [14h,16h],[9h, 12h],[8h,10h],[15h,17h]

Solutions optimales possibles (avec 02 horaires):

Sol1 : Ouvrir le bureau à 10h et à 16h.

ou

Sol2 : Ouvrir le bureau à 09h et à 15h.

*Procédez à une résolution gloutonne pour ce problème*

### Exercice n°02:

Un bureau d'expert a reçu plusieurs demandes d'expertise telle que chacune est caractérisée par un gain et une durée. Sachant que l'expert peut travailler uniquement dans un intervalle horaire  $[D, F]$ , l'objectif est de *trouver les expertises à réaliser afin de maximiser le gain total* et ce tout en respectant l'intervalle de l'expert.

#### Exemple :

Pour l'expert : [8h,12h]

Pour les demandes: [2h,120 DA], [4h,150 DA], [1h, 100 DA].

La solution optimale consiste à prendre deux demandes [2h,120 DA] et [1h, 100 DA] pour gagner finalement 220 DA.

*Procédez à une résolution gloutonne pour ce problème*



Paradigme « *Branch & Bound* »  
(*B&B*)

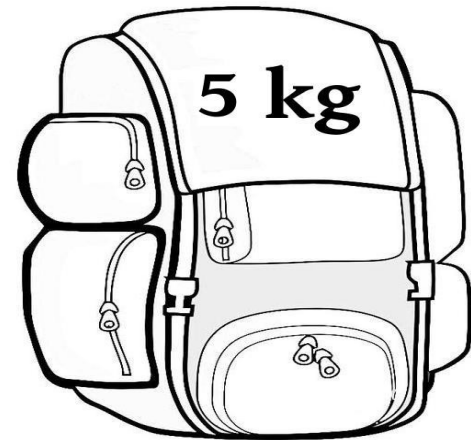
## Principe :

- C'est un paradigme de résolution exacte.
- C'est une amélioration de l'approche exhaustive.
- Similairement à l'approche exhaustive, on crée un arbre des appels récurifs contenant des branches (*Branch*).
- L'idée est d'arrêter l'exploration des branches qui ne mènent pas à une solution optimale (*Pruning*).
- Une borne optimale (*Bound*) est attribuée à chaque nœud de l'arbre.
- L'exécution est faite en largeur en sélectionnant le nœud ayant la plus grande borne.
- Les bornes peuvent être calculées via un critère glouton.
- En pratique, le paradigme assure de très bons résultats.
- Théoriquement, une WCTC exponentielle peut être atteinte.

## Exemple d'application: Problème de *Sac à dos*

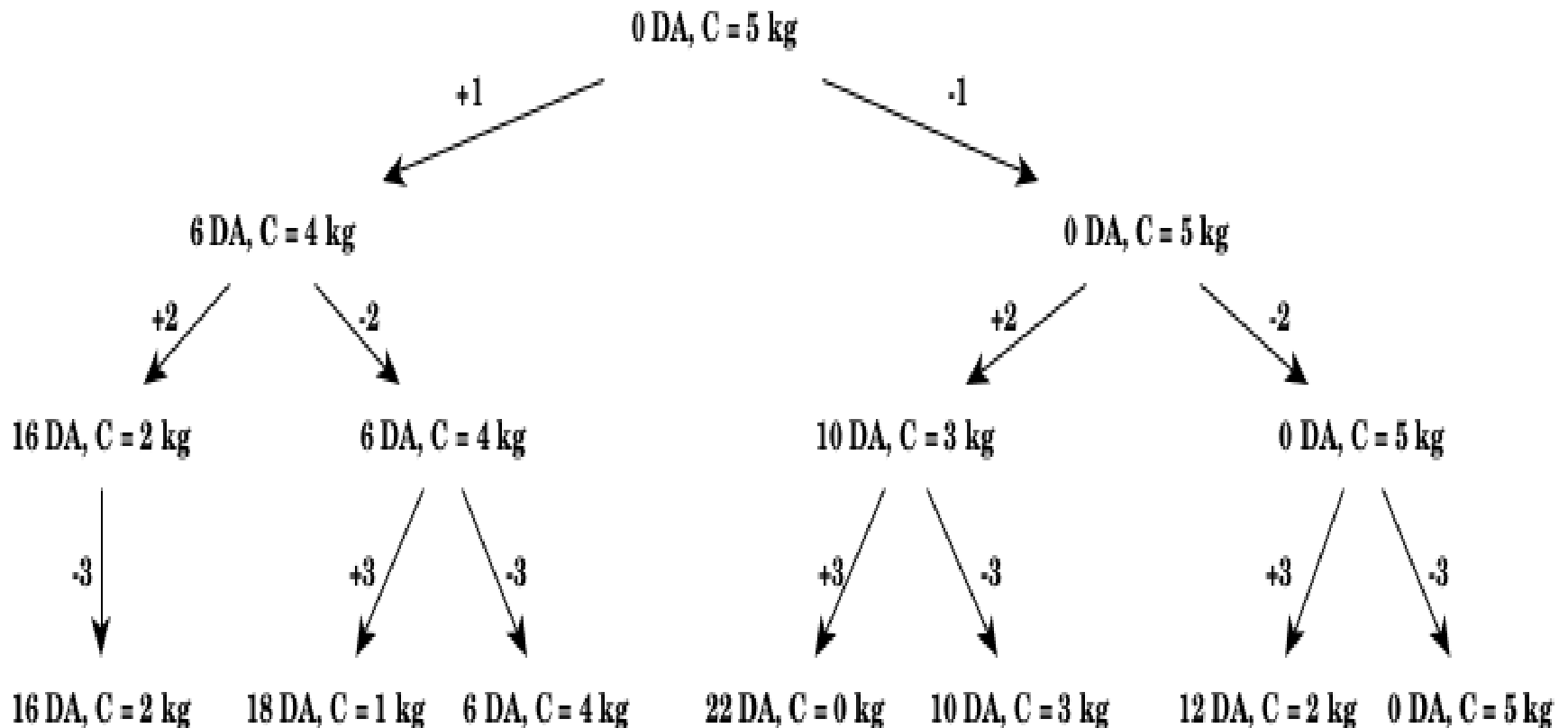
Voici une instance du *Sac à dos 0/1* :

| 1    | 2     | 3     |
|------|-------|-------|
| 6 da | 10 da | 12 da |
| 1 kg | 2 kg  | 3 kg  |



## Exemple d'application: Problème de *Sac à dos*

### Résolution exhaustive :



Solution optimale :

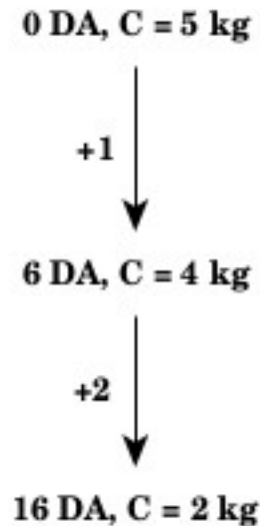
Objets **2** et **3**  $\Rightarrow$  gain de **22 da**.

Appels récurifs :

**14**

## Exemple d'application: Problème de *Sac à dos*

### Résolution gloutonne :

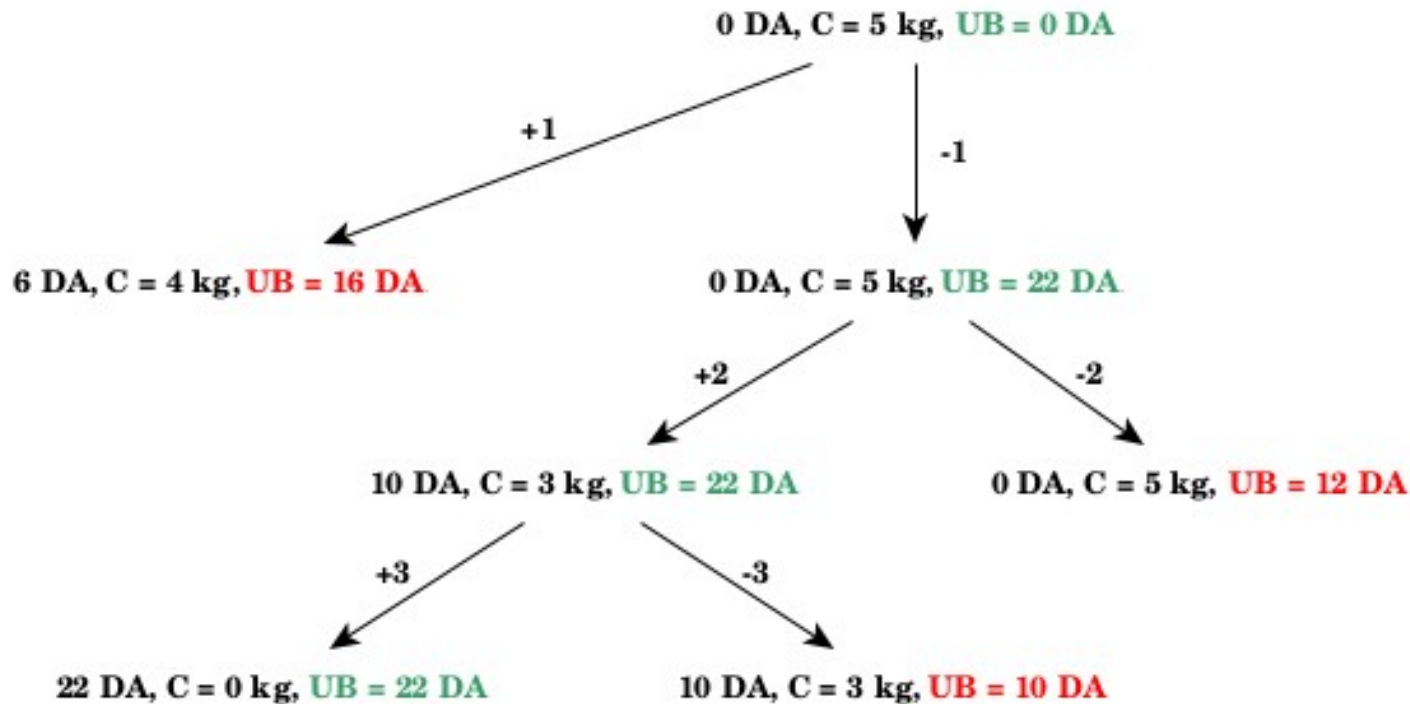


Solution non optimale : Objets 1 et 2  $\Rightarrow$  gain de 16 da.

Appels récurifs : **03**

## Exemple d'application: Problème de *Sac à dos*

### Résolution Branch & Bound :



Solution optimale :

Appels récurifs :

Objets 2 et 3  $\Rightarrow$  gain de 22 da.

**07**