



# ETUDE DE LA PREUVE DU NOMBRE DE DIEU AU RUBIK'S CUBE 3X3 ET 2X2

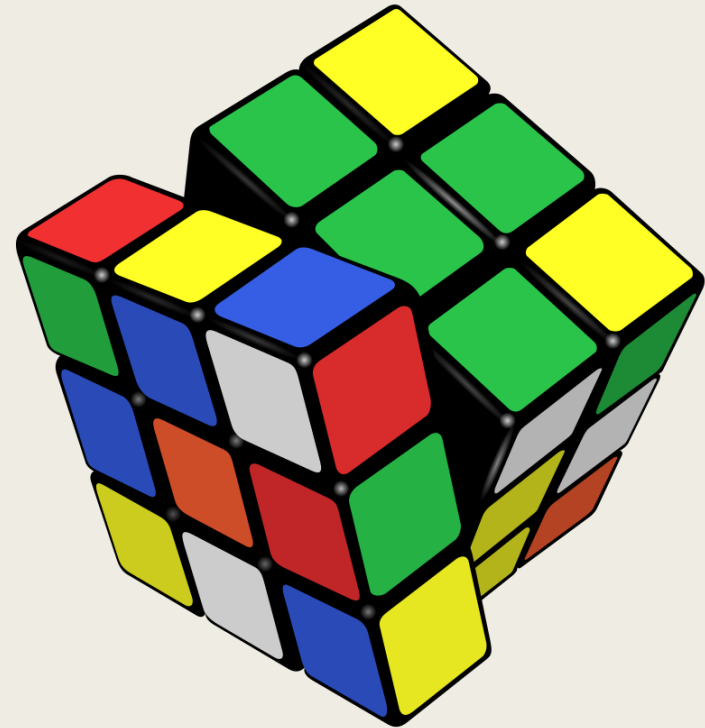
ECHE Tiago  
N°32149

# Sommaire

- I) Introduction
- II) Les outils mathématiques
- III) Résolution informatique

# Introduction

- Le rubik's cube :  
un objet simple  
en apparence

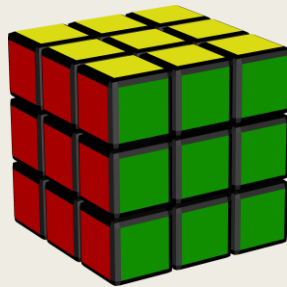


This image was created by Booyabazooka — Based on  
Image:Rubiks cube.jpg, CC BY-SA 3.0,  
<https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=4771790>

# Présentation de l'objet

3x3

- 8 coins
- 12 arêtes
- 6 centres



2x2

- 8 coins

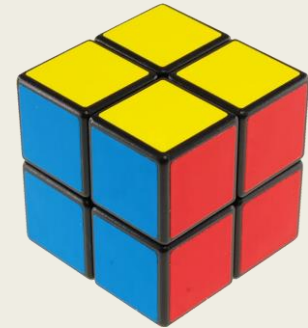
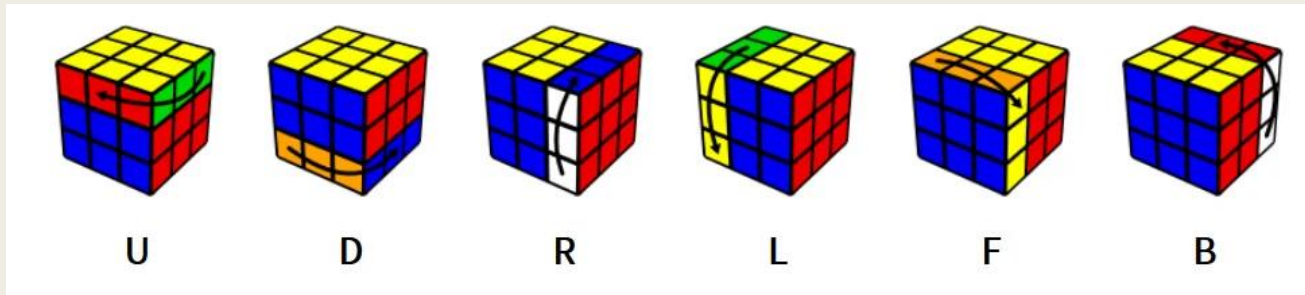


Image par OpenClipart-Vectors  
<https://pixabay.com/fr/vectors/cube-jeu-cube-de-rubik-1295080/>

<https://wallpapers.com/png/2x2-rubik-cube-colors-s2624mir3fc12ldb.html> PNG by shuraburnashova on Wallpapers.com

# Notations



Notations au rubik's cube, extrait de <https://jperm.net/images/notation.png> 02/06/2025

- 6 faces
- « ' » pour noter l'inverse
- « 2 » pour un double tour
- Métrique HTM

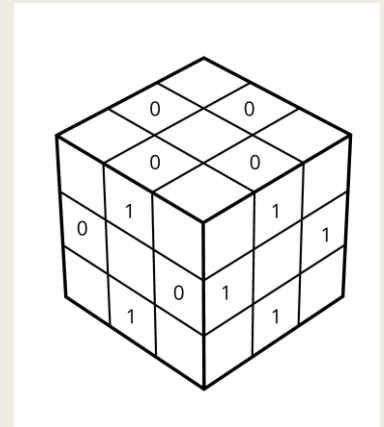
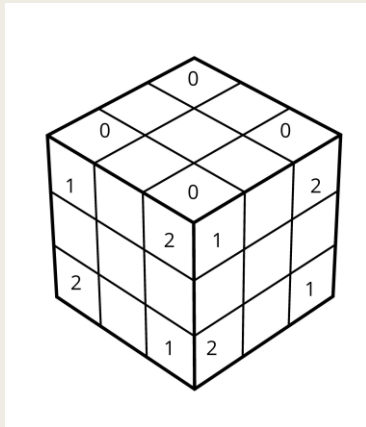


```
1 #Définition des mouvements via la permutation
2 U0 = ([3,0,1,2,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
3 U1 = ([1,2,3,0,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
4 U2 = ([2,3,0,1,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
5
6 R0 = ([4,1,2,0,7,5,6,3],[2,0,0,1,1,0,0,2])
7 R1 = ([3,1,2,7,0,5,6,4],[2,0,0,1,1,0,0,2])
8 R2 = ([7,1,2,4,3,5,6,0],[0,0,0,0,0,0,0,0])
9
10 F0 = ([1,5,2,3,0,4,6,7],[1,2,0,0,2,1,0,0])
11 F1 = ([4,0,2,3,5,1,6,7],[1,2,0,0,2,1,0,0])
12 F2 = ([5,4,2,3,1,0,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
13
14 Id = ([0,1,2,3,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
15
16 moves = [U0,U1,U2,R0,R1,R2,F0,F1,F2]
```

- Représentation informatique de 9 des 18 mouvements.

# Orientation : 3x3

- Centres fixes
- On numérote les faces des emplacements et des pièces
- Une pièce est bien orientée si sa face « 0 » coïncide avec le 0 de l'emplacement



# Orientation : 2x2

- Pas de centres fixes au 2x2
- On fixe une pièce, en général BDL
- On numérote les coins comme au 3x3

# Les outils mathématiques

- On cherche à modéliser le rubik's cube via une structure de groupe
- Concrètement : des mouvements agissent sur des positions
- On considère  $P$  l'ensemble des positions étendues : Atteignables quitte à démonter le cube.
- Les éléments de  $P$  peuvent être représentés par :

$$(\sigma, \tau, X, Y) \in S_{12} \times S_8 \times (\mathbb{Z}/2\mathbb{Z})^{12} \times (\mathbb{Z}/3\mathbb{Z})^8$$

# Groupe du rubik's cube

- Soit  $M$  le groupe des suites finies réduites de mouvements, engendré par

$\{R, R', R2, L, L', L2, U, U', U2, D, D', D2, F, F', F2, B, B', B2\}$

- Soit  $m \in M, \exists(x_0, \dots, x_k)$  tel que  
 $m = (x_0, x_1, \dots, x_k)$ . On note  $|m| = k$
- On définit le produit de deux éléments par leur concaténation, en prenant en compte les annulations et fusions possibles.
- $M$  agit sur  $P$

- On considère la relation d'équivalence suivante :

*Soit  $p_a, p_b \in P, p_a \sim p_b$  si  $\exists m \in M$  tel que  $mp_a = p_b$*

- Les positions atteignables sont les positions équivalentes à l'identité de  $P$ . Cela forme l'ensemble des positions atteignables  $P^*$ .

# Groupe du rubik's cube

- On appelle groupe du rubik's cube, noté  $G$ , le groupe des fonctions bijectives de  $P^*$  dans  $P^*$  induites par les éléments de  $M$ . On identifiera par la suite  $g \in G$  et  $g(\text{Id})$ .
- $G$  est ainsi engendré par les mouvements de bases, vu comme des fonctions de  $P^*$  dans  $P^*$ .

# Formalisation du problème

- On cherche à déterminer :

$$\min\{k \in \mathbb{N} \text{ tel que } \forall g \in G \exists m \in M \text{ tel que } mg = e_G \text{ et } |m| \leq k\}$$

# Structure de groupe

- Soit  $H$  un sous-groupe quelconque de  $G$  :
  - On peut partitionner le problème en fonction des classes à gauche :
  - Soit  $k$  un candidat,  $r$  un élément de  $G$  :

Montrer que tout élément de  $(rH)$  peut se résoudre en moins de  $k$  mouvements revient à montrer que tout élément de  $H$  peut être atteint en moins de  $k$  mouvements à partir de  $r$ .

En effet :  $\forall h \in H, m \in M : m(rh) = e_g \Leftrightarrow mr = h^{-1}$

# Résolution informatique

- On parcourt l'arbre des séquences de mouvements, construit récursivement.
- Soit  $r$  un représentant d'une classe fixée, on cherche les nœuds  $m$  tel que  $mr \in H$  :
  - Raisonner sur les classes à gauche de  $H$  permet d'avoir une multitude de nœuds à atteindre au lieu d'un seul.

# Choix du sous-groupe

- $H = \langle U, U', U2, D, D', D2, R2, L2, F2, B2 \rangle$

- Avantages :

- Contient 10 des 18 générateurs de  $G$  :

- Permet d'étendre facilement des solutions avec des éléments générateurs de  $H$ .

```
1 #Génération d'un dictionnaire avec pour clef les éléments
2 def H():
3     H={}
4     L = [0,1,2,3,4,5,7]
5     permutation = list(permutations(L))
6
7     for p in permutation:
8         p = tuple(list(p)[:6] + [6] + list(p)[6:])
9         H.update({p: 0})
10    return H
```

Représentation de  $H$   
en python via un  
dictionnaire

# Bornes supérieures et inférieures

- Des bornes supérieures et inférieures servent à identifier un candidat :

- Une borne inférieure : 20 mouvements



Le « superflip », première configuration connue nécessitant 20 mouvements

- Une borne supérieure : 22 mouvements

Tomas Rokicki en 2010

# L'algorithme A\*

- Un parcourt d'arbre classique étant trop coûteux, on cherche à réduire l'exploration grâce à une heuristique : l'algorithme A\*

Parcours de l'arbre: Soit  $d(m)$  la profondeur du nœud  $m$  et  $f(m)$  son évaluation heuristique :

**Boucle** : Recherche de chemin de longueur inférieur à  $k$

**Si** :  $d(m) + f(m) < k$

Explorer le nœud

**Sinon** : Passer au nœud suivant

```
27
28     for m in mouvements_possibles:
29         noeud_suivant=Cube(permutation_coins=noeud.permutation_coins,orientation_coins=noeud.orientation_coins)
30         applique(noeud_suivant,moves[m])
31         if profondeur+1+table_heuristique[orient_to_int(noeud_next.orientation_coins)]<=n and noeud_suivant.id
not in verifies:
32             verifies.add(noeud_suivant.id)
33             A_traiter.append((noeud_suivant,m,profondeur+1))
34
35
```

- Application de A\* dans un algorithme de parcourt d'arbre

# Une amélioration : IDA\*

- Désavantages de A\* :

Pour garantir un chemin optimal, cela nécessite un parcours en largeur, coûteux en mémoire :  $O(b^d)$  dans le pire des cas.

- Une solution : IDA\*, version itérative de A\*.

- Permet un parcours en profondeur : Gain en mémoire : coût linéaire en la profondeur.

- Même complexité temporelle que A\* :  $O(b^d)$

# Choix de l'heuristique

- L'heuristique doit être admissible : ne surestime pas le coût pour atteindre le but
- Dans notre cas : tables de « motifs »:
  - Par exemple : Evaluation du coût pour amener respectivement les coins et les arêtes dans H.



```
1 table = [None]*((3**6))
2
3 #Fonction permettant la création de la table d'heuristique
4 def patterns():
5     A_traiter = deque([(Cube(),0)])
6     while None in table and A_traiter !=[]:
7         noeud,profondeur=A_traiter.popleft()
8         if table[orient_to_int(noeud.orientation_coins)]==None:
9             table[orient_to_int(noeud.orientation_coins)]=profondeur
10
11         for m in moves:
12             noeud_suivant =
Cube(permutation_coins=noeud.permutation_coins,orientation_coins=noeud.orientation_coins)
13             applique(noeud_suivant,m)
14             A_traiter.append((noeud_suivant,profondeur+1))
```

- Fonction générant une table d'heuristique pour le 2x2

# Limites pour le 3x3

- Coût temporel encore trop important : plus de 280 000 années CPU
- Solution : On limite la recherche à une profondeur inférieure.  
On étend ensuite les solutions via les mouvements générateurs de H.  
On résout les positions non atteintes via un autre programme.

# Résultat au 2x2

- Programme python implémentant A\* :

La limite en mémoire n'intervient pas au 2x2.

- Les positions de H sont caractérisées par les coins bien orientés.
- Heuristique : Une table associant à chaque orientation le nombre de mouvements minimums pour atteindre H.
- Un candidat : 11 mouvements : on peut parcourir l'arbre jusqu'à une telle profondeur

# Résultat au 2x2

- Une moyenne de 36,8 secondes par classes d'équivalences
- Toutes les classes ont bien été traitées
- Une distribution cohérente avec des résultats préexistants :

Nombres de mouvements	Nombres de positions
0	1
1	9
2	54
3	321
4	1847
5	9992
6	50136
7	227536
8	870072
9	1887748
10	623800
11	2644

# Annexe

- Justification de la complexité temporelle de IDA\*
- Code python : version détaillée

# Complexité temporelle IDA\*

- Soit un arbre  $A$ ,  $b$  le nombre de fils par noeuds,  $d$  la hauteur de  $A$ .

*Les noeuds de profondeur  $k$  sont explorés  $d - (k - 1)$  fois*

*Coût temporel :  $C = b^d + 2b^{d-1} + 3b^{d-2} + \dots + db$*

*Soit  $x = \frac{1}{b}$  :*

$$C = b^d(1 + 2x + 3x^2 + \dots + dx^{d-1})$$

$$C \leq b^d \times \sum kx^{k-1} = b^d \times \frac{1}{(1-x)^2} = O(b^d)$$

# Code python : Définition d'un rubik's cube 2x2

```
1 # Définition de l'objet cube avec quelques fonction utiles
2 class Cube:
3     def __init__(self, permutation_coins=None, orientation_coins=None):
4         if permutation_coins is None:
5             self.permutation_coins = np.array([i for i in range(8)])
6         else:
7             self.permutation_coins = np.array(permutation_coins[:])
8
9         if orientation_coins is None:
10            self.orientation_coins = np.array([0 for i in range(8)])
11        else:
12            self.orientation_coins = np.array(orientation_coins[:]%3)
13
14        @property
15        def id(self):
16            return "".join([str(i) for i in self.permutation_coins]) + "".join([str(i) for i in
17                self.orientation_coins])
18
19        def valide(self):
20            return sum(self.orientation_coins)%3==0 and self.orientation_coins[6]==0 and self.permutation_coins[6]==6
21
22        def resolu(self):
23            return((self.permutation_coins == resolu.permutation_coins).all() and (self.orientation_coins ==
24                resolu.orientation_coins).all())
25
26        def is_in_H(self):
27            return((self.orientation_coins == resolu.orientation_coins).all())
28
29        def applique(self,seq):
30            if type(seq)!=list:
31                self.permutation_coins = np.array([self.permutation_coins[i] for i in seq[0]])
32                self.orientation_coins = np.array([self.orientation_coins[seq[0][i]]+seq[1][i] for i in range(8)])%3
33            else:
34                for move in seq:
35                    self.permutation_coins = np.array([self.permutation_coins[i] for i in move[0]])
36                    self.orientation_coins = np.array([self.orientation_coins[move[0][i]]+move[1][i] for i in
37                        range(8)])%3
38
39        resolu = Cube(permutation_coins=np.array([0,1,2,3,4,5,6,7]),orientation_coins=np.array([0,0,0,0,0,0,0,0]))
```

On définit une classe Cube, via 2 array.

On définit un identifiant pour chaque cube en concaténant les array.

Fonctions permettant :  
De vérifier si une configuration est valide.

De vérifier si un cube est résolu.

De vérifier si un cube appartient à H.

D'appliquer une séquence de mouvement à un cube.

Définition du cube résolu.

# Code python :

## Les mouvements



```
1 #Définition des mouvements via la permutation effectuée et les changements d'orientations
2 U0 = ([3,0,1,2,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
3 U1 = ([1,2,3,0,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
4 U2 = ([2,3,0,1,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
5
6 R0 = ([4,1,2,0,7,5,6,3],[2,0,0,1,1,0,0,2])
7 R1 = ([3,1,2,7,0,5,6,4],[2,0,0,1,1,0,0,2])
8 R2 = ([7,1,2,4,3,5,6,0],[0,0,0,0,0,0,0,0])
9
10 F0 = ([1,5,2,3,0,4,6,7],[1,2,0,0,2,1,0,0])
11 F1 = ([4,0,2,3,5,1,6,7],[1,2,0,0,2,1,0,0])
12 F2 = ([5,4,2,3,1,0,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
13
14 Id = ([0,1,2,3,4,5,6,7],[0,0,0,0,0,0,0,0])
15
16 moves = [U0,U1,U2,R0,R1,R2,F0,F1,F2]
```

# Code python : L'orientation des coins



```
1 #Deux fonctions permettant une bijection entre les orientations et les entiers entre 0 et 728
2 def orient_to_int(orient):
3     nb=0
4     for i in range(len(orient)-2):
5         nb += orient[i]*3**i
6     return nb
7
8 def int_to_orient(nb):
9     orientation = []
10    for i in range(6):
11        orientation.append(nb%3)
12        nb=nb//3
13    orientation.append(0)
14    orientation.append(-sum(orientation)%3)
15    return np.array(orientation)
16
```

Une orientation correspond à un array  $\{0,1,2\}^8$  on peut le voir comme un nombre en ternaire.

# Code python :

## Le sous-groupe H



```
1 #Génération d'un dictionnaire avec pour clef les éléments du sous-groupe H
2 def H():
3     H={}
4     L = [0,1,2,3,4,5,7]
5     permutation = list(permutations(L))
6
7     for p in permutation:
8         p = tuple(list(p)[:6] + [6] + list(p)[6:])
9         H.update({p: 0})
10    return H
```

Les éléments de H se caractérisent par les coins bien orientés. On crée un dictionnaire avec pour clefs chaque permutation possible et pour valeur 0, indiquant que la position n'a pas été atteinte.

# Code python : Table d'heuristique



```
1 table = [None]*((3**6))
2
3 #Fonction permettant la création de la table d'heuristique
4 def patterns():
5     A_traiter = deque([(Cube(),0)])
6     while None in table and A_traiter !=[]:
7         noeud,profondeur=A_traiter.popleft()
8         if table[orient_to_int(noeud.orientation_coins)]==None:
9             table[orient_to_int(noeud.orientation_coins)]=profondeur
10
11         for m in moves:
12             noeud_suivant =
Cube(permutation_coins=noeud.permutation_coins,orientation_coins=noeud.orientation_coins)
13             applique(noeud_suivant,m)
14             A_traiter.append((noeud_suivant,profondeur+1))
```

# Code python: Parcours avec A\*

```
1 #Parcours d'un cube avec A*, n étant le seuil (on utilisera 11 pour notre problème)
2 def parcours(n,cube):
3     debut = time.time()
4     sous_groupe = H()
5
6     distances = np.array([0]*12) #On cherchera à avoir une distribution du nombres de mouvements requis
7     h=0 #On compte le nombre de positions atteinte dans H
8
9     verifies = {cube.id}
10    A_traiter= deque([(cube,-1,0)]) #On utilise deque pour effectuer un parcours en largeur. On stock le cube, le
    dernier mouvement effectué ainsi que le nombre de mouvement déjà effectués
11
12    while A_traiter!=deque([]):
13        noeud,dernier,profondeur=A_traiter.popleft()
14        if noeud.is_in_H() and sous_groupe[tuple(noeud.permutation_coins)]==0:
15            h+=1
16            sous_groupe.update({tuple(noeud.permutation_coins): 1})
17            distances[profondeur]+=1
18
19            if dernier>=0 and dernier<3:
20                mouvements_possibles = [3,4,5,6,7,8]
21            elif dernier>=3 and dernier<6:
22                mouvements_possibles = [0,1,2,6,7,8]
23            elif dernier>=6:
24                mouvements_possibles = [0,1,2,3,4,5]
25            elif dernier==--1:
26                mouvements_possibles=[0,1,2,3,4,5,6,7,8]
27
28            for m in mouvements_possibles:
29                noeud_suivant=Cube(permutation_coins=noeud.permutation_coins,orientation_coins=noeud.orientation_coins)
30                applique(noeud_suivant,moves[m])
31                if profondeur+1+table_heuristique[orient_to_int(noeud_next.orientation_coins)]<=n and noeud_suivant.id
    not in verifies:
32                    verifies.add(noeud_suivant.id)
33                    A_traiter.append((noeud_suivant,m,profondeur+1))
34
35
36    fin = time.time()
37    return fin-debut,h==5040,distances
```

# Code python :

## Résolution de chaque classe



```
1 #Parcours de plusieurs classes d'équivalences
2
3 def run_coset():
4     distributions = np.array([0]*12)
5     liste_representants =[0]*729
6     liste_temps=[]
7     erreur=[]
8     for i in range(729):
9         representant = Cube(permutation_coins=None,orientation_coins=int_to_orient(i))
10        temps,test,distrib_representant = parcours(11,representant)
11        if not test:
12            erreur.append(representant)
13        else:
14            distributions += distrib_representant
15            liste_temps.append(temps)
16            liste_representants[i]=1
17
18    moyenne = sum(liste_temps)/729
19    return erreur,liste_representants,moyenne,liste_temps,distributions
```