# Table de hachage: implémentation

INFORMATIQUE COMMUNE - TP nº 3.1 - Olivier Reynet

#### À la fin de ce chapitre, je sais :

- utiliser les listes Python
- écrire des fonctions en Python
- utiliser une bibliothèque en l'important correctement
- expliquer le fonctionnement d'une table de hachage

L'objectif de ce TP est de construire une table de hachage «à la main», un équivalent des dict Python. Dans ce but, il faut dans un premier temps disposer d'une fonction de hachage adaptée. C'est l'objet de la première partie.

On rappelle sur la figure 1 le principe du dictionnaire (ou table de hachage).

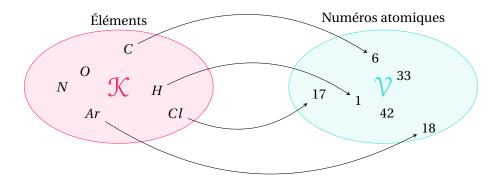


FIGURE 1 – Illustration du concept de dictionnaire : tableau associatif reliant une clef à un numéro atomique.

### A Fonctions de hachage et uniformité

Pour être adaptée à l'usage par une table de hachage, une fonction de hachage devrait être :

- 1. rapide,
- 2. cohérente : pour une même clef, on obtient un même code,
- 3. injective : pour des clefs différentes, on obtient des codes différents. Pour des codes identiques, les clefs sont nécessairement identiques. Dans le cas contraire, on obtient une **collision** qu'on cherche

à minimiser. Comme la table de hachage sera de dimension finie, les collisions sont inévitables. Donc l'injectivité sera sacrifiée.

4. uniformément répartie : pour des clefs qui se ressemblent, les codes obtenus doivent être très différents, ceci pour limiter les collisions.

Une distribution uniforme des clefs dans l'espace d'arrivée peut être obtenue en utilisant des générateurs aléatoires. Les générateurs à congruence linéaires, c'est à dire les fonctions du type  $(ax+b) \mod n$  sont de bons candidats pour les fonctions de hachage, pourvu qu'on choisisse bien les constantes a et b du générateur.

Dans un premier temps, on opère l'**encodage de la chaîne de caractère en nombre entier**  $\gamma(s)$  pour chaque chaîne de caractère s de la manière suivante :

$$\gamma(s) = \sum_{k=0}^{|s|-1} \text{ascii}(s_k) 2^{8*k}$$
 (1)

où ascii( $s_k$ ) est le code ASCII associé au caractère d'indice k de s. Cette étape est importante, car elle permet déjà de générer des codes souvent différents pour des chaînes très similaires.

P En Python, la fonction ord permet d'obtenir le code ASCII associé à un caractère documentation).

Dans un second temps, on cherche à **compresser la valeur encodée dans l'intervalle des index possibles** [0, n]. Si n est la taille de la table de hachage, on peut choisir :

1. d'utiliser simplement une division :

$$h_d: (s, n) \to \gamma(s) \mod n$$
 (2)

2. d'utiliser une multiplication et une division :

$$h_{\alpha}: (s, n) \to \lfloor n \times (\alpha \gamma(s) \mod 1) \rfloor$$
 (3)

 $\alpha \in ]0,1[$  étant une constante réelle.

Le choix d'une fonction de hachage est délicat et il n'existe pas de méthode pour atteindre l'optimal.

A1. La fonction  $\gamma$  est-elle injective? Expliquer pourquoi la fonction  $\gamma$  renvoie un nombre unique associé à une chaîne de caractères.

**Solution :** Comme les caractères ASCII sont codés sur huit bits au maximum et que la fonction  $\gamma$  décale de k\*8 bits vers la gauche chaque valeur ascii  $s_k$ , alors le nombre obtenu dépend des codes des lettres  $ascii(s_k)$  et de leur position dans le mot (k): les octets associés à chaque caractères ne se recoupent pas. Les mots proches comportant les mêmes lettres mais pas dans le même ordre ne produisent donc pas le même code et le codes sont mêmes distants les uns des autres :

```
print(gamma("abaa"), gamma("aaba"), gamma("aaab"), gamma("baaa"))

#1633772129 1633837409 1650549089 1633771874

print(gamma("choir"), gamma("music"), gamma("piano"), gamma("song"))

#491395180643 426970936685 478593247600 1735290739
```

A2. Coder les fonctions  $\gamma$ ,  $h_d$  et  $h_\alpha$  en Python. Les paramètres n et  $\alpha$  pourront être pris par défaut à 47057 et  $\frac{\sqrt{5}-1}{2}$ . Ne pas oublier également que les puissances de deux peuvent être facilement calculées grâce aux opérateurs de décalage binaire.

A3. Importer tous les mots contenus dans le fichier "english\_words.csv" dans un liste.

On cherche à tester l'uniformité de la distribution des codes obtenues des fonctions de hachage. On peut facilement vérifier ceci en utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov et la bibliothèque scipy et l'instruction :

```
scipy.stats.kstest(codes, "uniform")
#KstestResult(statistic=0.0012179563749926126, pvalue=0.49280753163611735)
```

Si le paramètre p\_value est plus grand que 0.05, alors la distribution peut être considérée comme uniforme. Le paramètre statistic donne une mesure de la distance entre les deux distributions.

A4. Écrire une fonction dont le prototype est uniform\_test(h, table\_size) dont le paramètre h est une fonction de hachage et table\_size la taille de la table de hachage. Cette fonction renvoie le résultat du test de Kolmogorov-Smirnov entre une distribution uniforme et la distribution des codes obtenus avec h sur l'ensemble des mots du fichier "english\_words". La fonction de scipy nécessite un tableau d'entrée Numpy dont les données sont de type float.

```
Solution:

1 def uniformity_test(h, table_size):
2   codes = []
3   f = open("english_words.txt", "r")
4   for line in f:
5    words = line.split('\n')
6    hash_code = h(words[0], table_size)
7    codes.append(hash_code)
8   f.close()
9   codes = np.array(codes, dtype=float)
```

```
codes = codes / np.max(codes)
return scipy.stats.kstest(codes, "uniform")
```

A5. Observer les résultats de la fonction précédente pour  $h_d$  et  $h_\alpha$  en faisant varier la taille de la table de hachage. Que pouvez-vous en conclure?

#### **Solution :** La fonction $h_d$ fonctionne :

- si la clef est d'une certaine taille (typiquement > 5 caractères), sinon le modulo ne garantit pas l'uniformité puisqu'il est inopérant, le code étant plus petit.
- si la taille de la table de hachage est un nombre premier loin d'une puissance de 2.

La fonction  $h_{\alpha}$  n'est sensible pas sensible au choix de la taille de la table de hachage mais ne fonctionne que pour des clefs de tailles <7. La raison est qu'en multipliant par  $\alpha$  de grands nombre flottants (les mots de 7 lettres en produisent), la partie décimale peut être nulle, à cause des arrondis sur les flottants. La précision relative est en effet constante sur les flottant, mais pas la précision absolue. Multiplier un petit nombre avec un grand nombre engendre ce genre de phénomènes. Pour tester tout ceci, on peut modifier la fonction précédente ainsi :

```
def uniformity_test(h, table_size):
      codes = []
2
      f = open("english_words.txt", "r")
      for line in f:
        words = line.split('\n')
5
        if len(words[0]) > 5: # On joue avec la taille des clefs essayer
            aussi < 5 ou > 7
          hash_code = h(words[0], table_size)
          codes.append(hash_code)
        f.close()
      codes = np.array(codes, dtype=float)
10
      codes = codes / np.max(codes)
11
      return scipy.stats.kstest(codes, "uniform")
12
```

A6. Afficher les histogrammes associés aux différentes distribution de codes obtenues à l'aide de la bibliothèque matplotlib et à la fonction hist.

```
Solution:

1   def plot_hist(h):
2    codes = []
3    f = open("english_words.txt", "r")
4   for line in f:
5    words = line.split('\n')
6    hash_code = h(words[0], TABLE_SIZE)
7    codes.append(hash_code)
8   f.close()
9   codes = np.array(codes, dtype=float)
10   codes = codes / np.max(codes)
11   plt.hist(codes, 50)# range=(np.min(codes), np.max(codes)))
```

```
plt.title("Codes Distribution "+h.__name__)
plt.show()
```

## B Implémentation d'une table de hachage

On souhaite créer une table de hachage d'après un fichier qui recense les capitales des pays du monde entier. Cette table possède donc des clefs de type str (le pays) et des valeurs de type str (la capitale).

B1. Écrire une fonction import\_csv() qui importe les données du fichier "capitals.csv". Cette fonction renvoie une liste de tuples (pays, capitale).

```
Solution:

1   def import_csv(filename):
2    # conventions :
3   # -- data are strings
4   with open(filename, "r") as f:
5    data = []
6    headers = f.readline().split(",")
7   for line in f:
8    words = line.split(',')
9    data.append((words[0], words[1])) # (country,capital)
10   return data
```

B2. Écrire une fonction de prototype init\_hash\_table(elements,table\_size) qui renvoie une table de hachage initialisée d'après le paramètre elements. Ce paramètre est la liste de tuples créée à la question précédente.

```
Solution:

def init_hash_table(elements, table_size):
    hashtable = [[] for i in range(table_size)]
    for key, value in elements:
        hashed_value = hm(key)
        index = hashed_value % table_size
        hashtable[index].append((key, value))
    return hashtable
```

B3. Écrire une fonction de prototype get\_value(table, table\_size, input\_key) qui permet d'accéder à l'élément de clef input\_key de la table de hachage table. Par exemple, get\_value(ht, "Italy"), n renvoie "Roma".

```
Solution:
```

```
def get_value(table, table_size, input_key):
    hashed_value = hm(input_key)
    index = hashed_value % table_size
    element = table[index]
    for key, value in element:
        if key == input_key:
            return value
    return None
```

B4. Créer l'ensemble de toutes les clefs de la table pour lesquelles il existe une valeur, puis parcourir la table à partir de cet ensemble. Les capitales apparaissent-elles dans un ordre quelconque?

**Solution :** L'ordre est quelconque puisque la table de hachage est répartie uniformément à partir de codes pseudo-aléatoires.

```
data = import_csv("capitals.csv")
    print(data)
2
    ht = init_hash_table(data, TABLE_SIZE)
    print(ht)
    print("Access to capital of Italy --> ", get_value(ht, TABLE_SIZE, "Italy"
        ))
7
    keys = []
    for i, e in enumerate(ht):
      if e:
10
        keys.append(i)
11
    print(keys, len(keys))
    for k in keys:
14
      print(k, ht[k])
15
```

R Naturellement, si par la suite vous avez besoin d'une table de hachage, il faut utiliser le type dict de Python et ne pas réinventer la poudre!