

```
In [11]: import scipy.special as sc
import numpy as np
import math
import datetime
from tqdm import tqdm_notebook as tqdm
import pandas as pd
```

```
In [2]: def comb(n, k):
        return sc.comb(n, k, exact=True)

def get_hilbert_border(n, k):
    if (n == k):
        return 1
    prev_prev_d = 0
    cur_sum = comb(n - 1, prev_prev_d)
    while cur_sum + comb(n - 1, prev_prev_d + 1) < 2 ** (n - k):
        cur_sum += comb(n - 1, prev_prev_d + 1)
        prev_prev_d += 1
    return prev_prev_d + 2
```

```
In [3]: def get_all_vectors(sz):
def add_elem(vecs, e):
    return list(map(lambda vec: np.append(vec, e), vecs))

res = [np.asarray([], dtype=int)]
for i in range(sz):
    res = add_elem(res, 0) + add_elem(res, 1)
return list(map(lambda x: np.ndarray.flatten(x), res))

def any_from(s):
    for x in s:
        return x
```

```
In [4]: # Общая идея взята из доказательств соответствующей границы
# Берём любой доступный вектор(изначально все кроме нулевого)
# Далее поддерживаем линейный комбинации длины от 1 по d - 2,
# которые будем удалять из множества доступных
def build_hilbert(n, k):
    r = n - k
    d = get_hilbert_border(n, k)
    if (d < 3):
        raise NameError("d is less than 3")
    possible_vectors = set(map(lambda x: tuple(x), get_all_vectors(r)))
    possible_vectors.discard(tuple(np.zeros(r, dtype=int)))
    ans = []
    # Храним для каждой длины линейной комбинации все такие комбинации из уже подобранных векторов
    combs = [[] for _ in range(d - 1)]
    # Хак чтобы автоматически добавлять новый вектор в combs[1]
    combs[0].append(np.zeros(r, dtype=int))
    for i in range(n - 1):
        new_colum = np.array(any_from(possible_vectors))
        ans.append(new_colum)
        max_columns = min(d - 3, i)
        # Что мы добавим к соотв ячейкам массива comb
        additions = [[] for _ in range(max_columns + 2)]
        # Перебираем все комбинации от 0 до max_colimns векторов без нового вектора,
        # добавляя данный вектор получая новую комбинацию длины на 1 больше.
        # Таким образом мы рассмотрим лишь все новые комбинации и ничего лишнего
        for j in range(0, max_columns + 1):
            for vec in combs[j]:
                new_vec = new_colum ^ vec
                additions[j + 1].append(new_vec)
                possible_vectors.discard(tuple(new_vec))
        for j in range(1, max_columns + 2):
            combs[j].extend(additions[j])
    ans.append(np.array(any_from(possible_vectors)))
    return np.array(ans).T, d
```

```
In [17]: build_hilbert(14, 8)
```

```
Out[17]: (array([[0, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0],
 [1, 1, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0],
 [0, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1],
 [1, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1],
 [1, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 0],
 [0, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 0]]), 3)
```

```
In [8]: MAXN = 25
results = np.full((MAXN, MAXN), -1)
```

```
In [9]: params = [(n, k) for n in range(5, MAXN) for k in range(1, n - 3)]
        for n, k in tqdm(params):
            try:
                start_time = datetime.datetime.now()
                H, d = build_hilbert(n, k)
                timedelta = (datetime.datetime.now() - start_time).seconds
                # print(n, k, timedelta)
                results[n][k] = timedelta
            except:
                results[n][k] = timedelta
```

```
In [16]: print(pd.DataFrame(results[:, :MAXN - 3]))
```

0	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	...	12	13	14	15	16	17	18	...
0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
2	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
3	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
4	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
5	-1	0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
6	-1	0	0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
7	-1	0	0	0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
8	-1	0	0	0	0	-1	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
9	-1	0	0	0	0	0	-1	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
10	-1	0	0	0	0	0	0	-1	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
11	-1	0	0	0	0	0	0	0	-1	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
12	-1	0	0	0	0	0	0	0	0	-1	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
13	-1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
14	-1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
15	-1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	...	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
16	-1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	...	0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	...
17	-1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	...	0	0	-1	-1	-1	-1	-1	...
18	-1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	...	0	0	0	-1	-1	-1	-1	...
19	-1	4	1	0	0	0	0	0	0	0	...	0	0	0	0	-1	-1	-1	...
20	-1	8	3	1	0	0	0	0	0	0	...	0	0	0	0	0	-1	-1	...
21	-1	17	8	3	1	0	0	0	0	0	...	0	0	0	0	0	0	-1	...
22	-1	38	17	8	3	1	0	0	0	0	...	0	0	0	0	0	0	0	...
23	-1	78	38	17	8	3	2	1	0	0	...	0	0	0	0	0	0	0	...
24	-1	180	75	38	18	8	3	1	0	0	...	0	0	0	0	0	0	0	...

	19	20	21
0	-1	-1	-1
1	-1	-1	-1
2	-1	-1	-1
3	-1	-1	-1
4	-1	-1	-1
5	-1	-1	-1
6	-1	-1	-1
7	-1	-1	-1
8	-1	-1	-1
9	-1	-1	-1
10	-1	-1	-1
11	-1	-1	-1
12	-1	-1	-1
13	-1	-1	-1
14	-1	-1	-1
15	-1	-1	-1
16	-1	-1	-1
17	-1	-1	-1
18	-1	-1	-1
19	-1	-1	-1
20	-1	-1	-1
21	-1	-1	-1
22	-1	-1	-1
23	0	0	0
24	0	0	-1

```
[25 rows x 22 columns]
```

Как видно в пределах одного n время работы падает с ростом k . Аналогично же при фиксированном k с ростом n растёт время.

Это можно объяснить оценкой ассимптотику работы. Заметим, что основную сложность алгоритма составляет пресчёт массива *comb*. На после шага с номером *i* (enumerация с 1) каждая ячейка его содержит все возможные C_i^k комбинации, где $t = \min(d - 2, i)$. При этом каждый последующий шаг "трогает" все вектора с предыдущего. Пересчёт же каждого происходит за $t = n - k$

В таком случае можно оценить время работы как $\sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=0}^{\min(d-2, i-1)} C_{i-1}^j \cdot r$

Т.к. с ростом k уменьшается d это объясняет ускорение алгоритма, ибо от уменьшения r данная сумма уменьшается не так сильно.

Отсюда можно сделать вывод, что для k близких к n код отработывает за очень даже разумное время, однако при скорости кода менее $\frac{1}{2}$ при $n \geq$ уже придётся ждать несколько минут.

In []:

In []: