

# 隨機算法

Lecture by WiwiHo Credit: boook HNO2





## 大綱

- Introduction
- 一些你學過的問題
- Hash
- 怎麼隨機
- 隨機與數學
- 更多題目





## Introduction





## 生活中的隨機

- 考試不會寫,亂猜一個答案
- 不知道午餐要吃什麼,列一個清單然後抽籤
- 請瀏覽器幫我設一個隨機密碼
- 班上抽打掃工作
  - 然後每次都抽到回收 QQ





## 演算法裡的隨機

- 題目好難不會做,用隨機亂弄一個答案好了
- 100% 正確的演算法好難寫,犧牲一點正確性能不能省一點功夫?
- 複雜度低的演算法可能不太好寫而且常數又很大,我的演算法偶爾稍微跑慢一點好像也沒什麼關係(?)
- 有些題目根本就沒有 100% 對又很快的作法啊





## 隨機的種類

 Monte Carlo Algorithm: 犧牲演算法的正確性,輸出的答案有一定機率會是錯的 (但一定很快!)

e.g. Hash

Sproud



# 一些你學過的問題

Sproud



```
function QUICKSORT(arr)

if arr.size \leq 1 then

return

end if

pivot \leftarrow arr.size - 1

把所有 < arr[pivot] 的數字移到前面、> 的移到後面,= 的放在中間

QUICKSORT(< arr[pivot] 的部分)

QUICKSORT(> arr[pivot] 的部分)

end function
```

• 這個演算法有什麼問題?





- 如果最後一個數字是所有數字中第 k 大的,那麼分完之後的兩邊大小最多就是 k-1 和 n-k;要是每次都分成差不多一半,那麼時間是  $O(n \log n)$
- 可是如果不是呢...?





- 如果最後一個數字是所有數字中第 k 大的,那麼分完之後的兩邊大小最多就是 k-1 和 n-k;要是每次都分成差不多一半,那麼時間是  $O(n \log n)$
- 可是如果不是呢...?
- $arr = [1, 2, 3, \dots, n]$
- T(n) = T(n-1) + O(n), T(1) = O(1)





- 如果最後一個數字是所有數字中第 k 大的,那麼分完之後的兩邊大小最多就是 k-1 和 n-k;要是每次都分成差不多一半,那麼時間是  $O(n\log n)$
- 可是如果不是呢...?
- $arr = [1, 2, 3, \dots, n]$
- T(n) = T(n-1) + O(n), T(1) = O(1)
- $T(n) = O(n^2) QQ$





- 因為 worst case 一定是在所有數字都相異的時候,所以我們接下來都假設 數字相異
- 出題者好壞,故意弄這種測資
- 如果測資都是隨機的就好了...





- 因為 worst case 一定是在所有數字都相異的時候,所以我們接下來都假設數字相異
- 出題者好壞,故意弄這種測資
- 如果測資都是隨機的就好了...
- 咦,排序前長怎樣根本不重要,乾脆自己把它打亂好了!
- 先把序列 random shuffle,這樣無論是第幾大的數,被選成 pivot 的機率都 是 1/n





- 因為 worst case 一定是在所有數字都相異的時候,所以我們接下來都假設數字相異
- 出題者好壞,故意弄這種測資
- 如果測資都是隨機的就好了...
- 咦,排序前長怎樣根本不重要,乾脆自己把它打亂好了!
- 先把序列 random shuffle,這樣無論是第幾大的數,被選成 pivot 的機率都 是 1/n
- 感性理解:期望時間複雜度 O(n log n)





## 尋找第 K 大

- 還記得分治課的 median of medians 嗎?
- 在 median of medians 的作法裡,我們藉由「挑出每個 5 個一組的人當中的中位數,再挑出它們的中位數」作為 pivot,然後把序列分成兩半





## 尋找第 K 大

- 還記得分治課的 median of medians 嗎?
- 在 median of medians 的作法裡,我們藉由「挑出每個 5 個一組的人當中的中位數,再挑出它們的中位數」作為 pivot,然後把序列分成兩半
- 那時候我們就偷偷暴雷了,它和 Quicksort 類似,原理在於盡可能把序列分成長度相近的兩半
- 隨機選 pivot!





## Hash





## 小複習

- 還記得手寫作業出現過的 Hash 嗎?
- Hash 的常見用途
  - 比較兩個東西是不是一樣(字串、等一下會有的各種怪東西)
  - 值域壓縮(Hash table)
- 字串的 Rolling hash:

$$h(s_1 s_2 \dots s_n) = s_1 \times C^{n-1} + s_2 \times C^{n-2} + \dots + s_n \mod M$$





## 小複習

- 還記得手寫作業出現過的 Hash 嗎?
- Hash 的常見用途
  - 比較兩個東西是不是一樣(字串、等一下會有的各種怪東西)
  - 值域壓縮(Hash table)
- 字串的 Rolling hash:

$$h(s_1 s_2 \dots s_n) = s_1 \times C^{n-1} + s_2 \times C^{n-2} + \dots + s_n \mod M$$

- 一樣的東西,hash 值一定一樣,但反過來就不一定
  - 被 hash 的物件通常有超級多種!
- 誤判的機率是多少?





#### Problem 矩陣乘法

給三個  $N \times N$  矩陣 A, B, C, 求是否 AB = C。

• N < 10000





- $N \times M$  乘  $M \times K$  的暴力矩陣乘法複雜度是 O(NMK)
  - 目前已知的確定性演算法好像都太慢了 QQ





- $N \times M$  乘  $M \times K$  的暴力矩陣乘法複雜度是 O(NMK)
  - 目前已知的確定性演算法好像都太慢了 QQ
- 秉持著 hash 的精神,要是我們把矩陣 hash,就只要判 h(AB) = h(C) 就好





- $N \times M$  乘  $M \times K$  的暴力矩陣乘法複雜度是 O(NMK)
  - 目前已知的確定性演算法好像都太慢了 QQ
- 秉持著 hash 的精神,要是我們把矩陣 hash,就只要判 h(AB) = h(C) 就好
- 只是要把一個矩陣 hash 的話好像很容易(例如直接 rolling hash)





- $N \times M$  乘  $M \times K$  的暴力矩陣乘法複雜度是 O(NMK)
  - 目前已知的確定性演算法好像都太慢了 QQ
- 秉持著 hash 的精神,要是我們把矩陣 hash,就只要判 h(AB) = h(C) 就好
- 只是要把一個矩陣 hash 的話好像很容易(例如直接 rolling hash)
- 但是要有辦法算 h(AB)...





## 不一樣的 hash

● 沒有人說 hash 完的東西一定要是一個數字,既然暴力的問題在於矩陣很大,那我是不是可以把它 hash 成一個小一點的矩陣 (?)





## 不一樣的 hash

- 沒有人說 hash 完的東西一定要是一個數字,既然暴力的問題在於矩陣很大,那我是不是可以把它 hash 成一個小一點的矩陣 (?)
- $\Diamond R$  是一個  $N \times 1$  矩陣,矩陣 A 的 hash 是 AR





### 不一樣的 hash

- 沒有人說 hash 完的東西一定要是一個數字,既然暴力的問題在於矩陣很大,那我是不是可以把它 hash 成一個小一點的矩陣 (?)
- $\Diamond R$  是一個  $N \times 1$  矩陣, 矩陣 A 的 hash 是 AR
- h(AB) = (AB)R = ABR = A(BR), 只要判 ABR = CR 就好
- 時間複雜度變成  $O(N^2)$ !





## 其實是一樣的 hash

- 其實我們在做的事情也可以看成是把矩陣的每一列 hash 成一個數字
- 字串的 rolling hash 就是把字串當成一個  $1 \times N$  矩陣,hash 是乘上  $[1,C,C^2,\dots]^T$
- 數字太大的話可以 mod M





#### Problem 成雙成對

給一個數列  $a_1,a_2,...,a_N$ ,接下來有 Q 筆詢問,每筆詢問求一個區間 [l,r] 裡是不是每種數字都出現偶數次。

- $N \le 10^6$
- $Q \le 10^6$
- $0 \le a_i \le 2^{31} 1$





- Hash: 答案是 Yes 時一定輸出 Yes, 答案是 No 時有機率會錯
- 所以我們先想辦法唬爛一個 Yes 時一定會對的版本 (?)





- Hash: 答案是 Yes 時一定輸出 Yes, 答案是 No 時有機率會錯
- 所以我們先想辦法唬爛一個 Yes 時一定會對的版本 (?)
- 把數字裝進一個盒子裡,如果盒子裡有兩個數字長一樣,那我們希望它們 互相打架然後消失,要是最後盒子裡沒有東西,答案就是 Yes,反之就是 No





- Hash: 答案是 Yes 時一定輸出 Yes, 答案是 No 時有機率會錯
- 所以我們先想辦法唬爛一個 Yes 時一定會對的版本 (?)
- 把數字裝進一個盒子裡,如果盒子裡有兩個數字長一樣,那我們希望它們 互相打架然後消失,要是最後盒子裡沒有東西,答案就是 Yes,反之就是 No
- XOR





- $\bullet$   $a \oplus a = 0$ 
  - 一樣的數字會自己打架然後不見
- 如果區間裡全部數字都出現偶數次,那麼它們全部 xor 起來一定是 0





- $a \oplus a = 0$ 
  - 一樣的數字會自己打架然後不見
- 如果區間裡全部數字都出現偶數次,那麼它們全部 xor 起來一定是 0
- $1 \oplus 2 \oplus 3$ ?





### 隨機

- 如果所有數字都是隨機的, xor 和剛好是 0 的機率就是 1/C
- 本來的數值是什麼不重要!
- 把每一種數字都替換成另一種隨機數字
- 其實我們是在把盒子 hash
- 你的作業題目:K 的倍數的版本





#### Hash table

• 用 Hash function 可以把值域壓縮的特性來儲存和查找資料





#### Hash table

- 用 Hash function 可以把值域壓縮的特性來儲存和查找資料
- 碰撞的處理方式:open addressing, chaining...
- C++ 裡的 hash table:
  - STL unordered 系列
  - \_\_gnu\_pbds::gp\_hash\_table: open addressing
  - \_\_gnu\_pbds::cc\_hash\_table: chaining
  - C++ STL: Order of magnitude faster hash tables with Policy Based Data Structures
  - Blowing up unordered\_map, and how to stop getting hacked on it



#### 碰撞的機率

- 在使用 hash table 的時候,要是碰撞的狀況很多,那就要額外花很多力氣 處理碰撞
- 在用 hash 檢查兩個東西是不是一樣的時候,碰撞就完蛋了!
- 所以,碰撞的機率如何?





### 碰撞的機率

- 在使用 hash table 的時候,要是碰撞的狀況很多,那就要額外花很多力氣 處理碰撞
- 在用 hash 檢查兩個東西是不是一樣的時候,碰撞就完蛋了!
- 所以,碰撞的機率如何?
- 在理想的狀況下,如果 hash function 的值域大小是 m,那兩個不同物件 hash 值一樣的機率就是 1/m
- 然而,要是今天有個人盯著你的 code 硬是要搞你,他肯定是做得到的





### 碰撞的機率

- 在使用 hash table 的時候,要是碰撞的狀況很多,那就要額外花很多力氣 處理碰撞
- 在用 hash 檢查兩個東西是不是一樣的時候,碰撞就完蛋了!
- 所以,碰撞的機率如何?
- 在理想的狀況下,如果 hash function 的值域大小是 m,那兩個不同物件 hash 值一樣的機率就是 1/m
- 然而,要是今天有個人盯著你的 code 硬是要搞你,他肯定是做得到的
- 一些解決方法:用一些不尋常的 hash 方式、準備多個 hash function 隨機抽一種用
- Universal hashing:準備一個 hash function 的 set H,使得對於任意  $x \neq y$ ,都有  $\Pr_{h \in H}(h(x) = h(y)) \leq 1/m$



#### 小結

- hash function:把物件打到整數的函數
  - 什麼都可以是物件
  - 函數可以長得奇形怪狀
- 易於檢查是否相同
- 易於計算





# 怎麼隨機

Sproud



## 大家都會

```
#include <iostream>
using namespace std;
int main(){
    srand(time(NULL));
    cout << rand() << "\n";
}</pre>
```

# Sproud



#### 怎麼產生隨機數

- 你會怎麼自己產生一個隨機數字
- 你產生的方法真的是隨機的嗎?(什麼是隨機?)





#### 怎麼產生隨機數

- 你會怎麼自己產生一個隨機數字
- 你產生的方法真的是隨機的嗎?(什麼是隨機?)
- 亂數生產器(aka 隨機函數):會產生一個看起來很隨機的數列的函數
- 亂數生產器的輸入: seed
  - 一樣的 seed 要生出一樣的結果!





## 亂數生產器

#### • 一個例子:

$$f(A,B,C,x) = Ax^2 + Bx + C \mod 107$$
  
$$f(23,11,20,50..60) = \{76,56,82,47,58,8,4,46,27,54,20\}$$





## 不好的隨機函數

$$f(A, B, C, x) = Ax^2 + Bx + C \mod 107$$

- 根據模除性質,如果  $x \equiv y \pmod{107}$ ,那麼 f(A,B,C,x) 和 f(A,B,C,y) 會是一樣的,也就是說它們有長度為 107 的循環節,好短 QQ
- 我們想像的隨機需要有什麼特性?





#### 不好的隨機函數

$$f(A, B, C, x) = Ax^2 + Bx + C \mod 107$$

- 根據模除性質,如果  $x\equiv y\pmod{107}$ ,那麼 f(A,B,C,x) 和 f(A,B,C,y) 會是一樣的,也就是說它們有長度為 107 的循環節,好短 QQ
- 我們想像的隨機需要有什麼特性?
  - 不能預測?(密碼學肯定很在乎)





### 不好的隨機函數

$$f(A, B, C, x) = Ax^2 + Bx + C \mod 107$$

- 根據模除性質,如果  $x \equiv y \pmod{107}$ ,那麼 f(A,B,C,x) 和 f(A,B,C,y) 會是一樣的,也就是說它們有長度為 107 的循環節,好短 QQ
- 我們想像的隨機需要有什麼特性?
  - 不能預測?(密碼學肯定很在乎)
  - 好的分布?





#### rand()

- rand() 有什麼問題?
- 在你的電腦上試試看 cout << RAND\_MAX;, 在 Windows 上,它很小
- 在不同電腦上可能有不同結果!
  - 在做題目好像沒關係,可是有些時候你可能需要確保你的程式在不同環境下 有相同結果





#### mt19937

- 聽起來 rand() 不太好用,怎麼辦呢?自己寫隨機函數?
- 自己寫不失為一個好方法,不過也有現成的函數可以用
- 梅森旋轉演算法(Mersenne twister)
- mt19937: 周期長達 2<sup>19937</sup> 1 的亂數生產器
- 真的不可預測嗎?

```
mt19937 rng(123123);
cout << rng() << "\n"; // unsigned int
```

Sproud



#### random shuffle

- shuffle(v.begin(), v.end(), rng)
- 怎麼自己寫 random shuffle?





#### seed

- 怎麼選 seed?
- time(NULL) 不好嗎?
- chrono::system\_clock::
   now().time\_since\_epoch().count()

#### time

\_\_\_Defined in header <time.h> time\_t time( time\_t \*arg );

Returns the current calendar time encoded as a time\_t object, and also stores it in the time\_t object pointed to by arg (unless arg is a null pointer)

#### **Parameters**

arg - pointer to a time\_t object where the time will be stored, or a null pointer

#### Return value

Current calendar time encoded as time\_t object on success, [(time\_t)(-1)] on error. If arg is not a null pointer, the return value is also stored in the object pointed to by arg.

#### Notes

The encoding of calendar time in time\_t is unspecified, but most systems conform to POSIX specification a and return a value of integral type holding the number of seconds since the Epoch a implementations in which time\_t is a 32-bit signed integer (many historical implementations) fail in the year 2038 g.





#### 時間剪枝

- 當我們的隨機算法有機率會錯,我們就會需要做很多次來提高正確率
- 固定要做的次數是一種方法
- 也可以做到快沒時間為止

```
int start = clock();
while(clock() - start <= 0.99 * TIME_LIMIT *
    CLOCKS_PER_SEC){
      // ...
}</pre>
```



## 隨機與數學

Sproud



#### 簡單的練習

• 題目有 T 筆測資,每筆測資你的程式會有 p 的機率答對,並且你做了 k 次取最好的,請問你 AC 的機率是多少





#### 簡單的練習

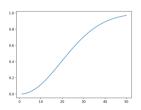
- 題目有 T 筆測資,每筆測資你的程式會有 p 的機率答對,並且你做了 k 次取最好的,請問你 AC 的機率是多少
- 答錯的機率: 1 p
- 單筆測資答錯:猜了 k 次全部都錯,機率是  $(1-p)^k$
- 單筆測資答對:1-(1-p)<sup>k</sup>
- 全部答對: $(1-(1-p)^k)^T$





#### 生日悖論

- 假設一年有 365 天,班上有 n 個人,有任兩個人生日相同的機率是多少?
- $1 \frac{P_n^{365}}{365^n}$





2: 0.002739726027397249 3: 0.008204165884781345

: 0.01635591246655032 : 0.02713557369979358

6: 0.04046248364911153 7: 0.05623570309597536

8: 0.07433529235

10: 0.11694817771107768

11: 0.14114137832173

11: 0.141141378321733 12: 0.16702478883806438

13: 0.1944102752324293

14: 0.223102512004973

15: 0.2529013197636863

l6: 0.2836040052528499 l7: 0.3150076652965606

18: 0.34691141787178936

9: 0.37911852603153673

9: 0.41143838358057994 1: 0.4436883351652058

1: 0.4436883351652058 2: 0.4756953076625501

3: 0.5072972343239854 4: 0.5383442579145288

25: 0.5686997039694639 26: 0.598240820135939

> 0.626859282263242 0.6544614723423994

: 0.68096853747777 : 0.70631624271926

1: 0.730454633728643

: 0.7533475278503207



#### Hash 成功率

- 如果我們希望我們拿到的不同東西 hash 出來一定要不一樣, hash 的成功率 是多少?
- 假設所有東西都各自獨立、均勻地 map 到 [0,M) 內 $^1$ ,那麼對於某個固定的東西,其他隨便一個東西和它碰撞的機率是 1/M
- 聽起來還不錯,那如果我有 N 個東西呢?
- M 個東西裡面選 N 個,任兩個不重複的機率是多少?

Sproud

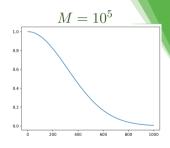
1這東西有一個術語叫 uniform hashing



#### Hash 成功率

• M 個東西選 N < M 個,選到不重複的機率?

$$\frac{P_N^M}{M^N} = \frac{M!}{(M-N)!M^N} = \frac{M(M-1)\cdots(M-N+1)}{M^N}$$





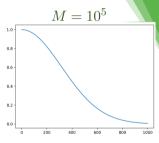


#### Hash 成功率

• M 個東西選  $N \leq M$  個,選到不重複的機率?

$$\frac{P_N^M}{M^N} = \frac{M!}{(M-N)!M^N} = \frac{M(M-1)\cdots(M-N+1)}{M^N}$$

- 它下降得好快 QQ
- 事實上,當 N 到達  $\sqrt{M}$  左右時,不碰撞的機率就會小於 0.5 了...







#### Hash mod 怎麼選

- Hash 時用的 mod 要怎麼選?
- 首先它要夠大
  - 至少要是數量平方的量級
- 最好要選質數
- 可以拿很多個不同的大質數分別做 hash,每一個的結果都一樣才算一樣
  - 關鍵字:中國剩餘定理





#### 期望值

- 還記得剛剛講到的 quicksort 和 nth\_element 嗎?
- 期望時間複雜度是怎麼算的?
- 一些名字很像的複雜度
  - 期望(expected)時間複雜度: 同一個程式對同樣的測資執行很多次取平均的時間 (跟測資無關,很衰的時候才會很久)
  - 平均(average)時間複雜度:
     同一個程式對各種不同的測資執行取平均的時間 (跟測資有關,出題者很壞就會很久)
  - 均攤(amortized)時間複雜度: 一堆操作總共花費的時間取平均當成單一操作的時間 (是真正的時間)



#### 期望值

$$E[X] = \sum_{\substack{x \ \mathcal{E}}$$
一種可能的  $X} x \times \Pr(X = x)$ 

- 白話文:對於所有可能的狀況,把它發生的機率乘上我們關心的數值後加總
- Linearity of Expectation: E[X+Y] = E[X] + E[Y]
  - 不管 X、Y 是否獨立!
- $E[c \times X] = c \times E[X]$
- $E[X \times Y]$  不一定是  $E[X] \times E[Y]$





#### Quicksort 複雜度

• 直觀的想法:Quicksort 其實是一種分治,所以時間複雜度應該是  $O(n \times \text{Perp})$ ,期望上每次會砍大概一半然後遞迴,所以層數是  $\log n$ 





#### Quicksort 複雜度

- 直觀的想法:Quicksort 其實是一種分治,所以時間複雜度應該是  $O(n \times \text{Perp})$ ,期望上每次會砍大概一半然後遞迴,所以層數是  $\log n$
- 嚴謹的證明?
  - 假設我們在排序一個  $1 \sim n$  的 permutation
  - $X_{i,j} =$  第 i 個東西有沒有跟 j 比較
  - $E[\text{Lip},\text{w}] = E[\sum X_{i,j}] = \sum E[X_{i,j}]$
  - 什麼條件下 i 會和 j 比?





#### Problem MAX-3-SAT

有 N 個布林變數  $x_1, x_2, \ldots, x_N$ ,還有 M 個條件,每個條件都形如

$$\neg ?x_i \vee \neg ?x_j \vee \neg ?x_k$$

i,j,k 相異。( $\neg$ ? 代表可能有  $\neg$  或可能沒有,像是  $x_1 \lor \neg x_2 \lor x_3$ 。) 求一組  $x_1,x_2,\ldots,x_N$  使得被滿足的條件數量盡量多。

不幸的是,光是判斷有沒有解都是 NPC 問題,所以我們放寬一點要求:求一組解使得至少 7M/8 個條件被滿足。



• 隨便猜一個解,期望上會滿足幾個條件?

$$E[\sum \ \ \hat{\mathbf{x}} \ i \ \ \text{個條件被滿足}]$$
 
$$= \sum E[\hat{\mathbf{x}} \ i \ \ \text{個條件被滿足}]$$
 
$$= \sum \left(1 - \left(\frac{1}{2} \times \frac{1}{2} \times \frac{1}{2}\right)\right)$$
 
$$= \sum \frac{7}{8} = \frac{7M}{8}$$

這件事告訴我們解一定是存在的,如果不存在任何一組解使得滿足條件數量 ≥ ¼,期望值就不可能是 ¼



• 一直亂猜直到猜中為止,期望上要猜幾次?





- 一直亂猜直到猜中為止,期望上要猜幾次?
- $p_i =$ 滿足恰 i 個條件的機率,p =成功機率

$$\frac{7M}{8} = \sum_{0 \le i \le M} ip_i$$

$$= \sum_{0 \le i < \frac{7M}{8}} ip_i + \sum_{\frac{7M}{8} \le i \le M} ip_i$$

$$\le \left(\frac{7M}{8} - \frac{1}{8}\right) \sum_{0 \le i < \frac{7M}{8}} p_i + M \sum_{\frac{7M}{8} \le i \le M} p_i$$

$$\le \left(\frac{7M}{8} - \frac{1}{8}\right) \cdot 1 + M \cdot p$$

$$p \ge \frac{1}{8M}$$



- 一直亂猜直到猜中為止,期望上要猜幾次?
- $p_i =$ 滿足恰 i 個條件的機率,p =成功機率

$$\frac{7M}{8} = \sum_{0 \le i \le M} ip_i$$

$$= \sum_{0 \le i < \frac{7M}{8}} ip_i + \sum_{\frac{7M}{8} \le i \le M} ip_i$$

$$\le \left(\frac{7M}{8} - \frac{1}{8}\right) \sum_{0 \le i < \frac{7M}{8}} p_i + M \sum_{\frac{7M}{8} \le i \le M} p_i$$

$$\le \left(\frac{7M}{8} - \frac{1}{8}\right) \cdot 1 + M \cdot p$$

$$p \ge \frac{1}{8M}$$



#### Derandomization

• 哇,期望值這麼厲害!但難道沒有確定性的演算法解決這個問題嗎?





#### Derandomization

- 哇,期望值這麼厲害!但難道沒有確定性的演算法解決這個問題嗎?
- 假設我們現在想決定  $x_1$  ,如果我們強制決定它是 T 或 F,剩下的變數一樣 隨機...
- $x_1 = T$  或 F 時,成立的條件數量期望值分別是  $E[Y \mid x_1 = T]$  和  $E[Y \mid x_1 = F]$ ,Y = 滿足的條件數量

$$E[Y] = \frac{1}{2}E[Y \mid x_1 = T] + \frac{1}{2}E[Y \mid x_1 = F] \ge \frac{7M}{8}$$





#### Derandomization

- 哇,期望值這麼厲害!但難道沒有確定性的演算法解決這個問題嗎?
- 假設我們現在想決定  $x_1$  ,如果我們強制決定它是 T 或 F,剩下的變數一樣 隨機...
- $x_1 = T$  或 F 時,成立的條件數量期望值分別是  $E[Y \mid x_1 = T]$  和  $E[Y \mid x_1 = F]$ ,Y = 滿足的條件數量

$$E[Y] = \frac{1}{2}E[Y \mid x_1 = T] + \frac{1}{2}E[Y \mid x_1 = F] \ge \frac{7M}{8}$$

- $E[Y \mid x_1 = T]$  和  $E[Y \mid x_1 = F]$  至少要有一個  $\geq \frac{7M}{8}$ !
- 對  $x_1 = T$  和  $x_1 = F$  各算一次期望值,取較大那個,按照這個方式一一決定每一個  $x_i$



#### Derandomization

- 哇,期望值這麼厲害!但難道沒有確定性的演算法解決這個問題嗎?
- 假設我們現在想決定  $x_1$  ,如果我們強制決定它是 T 或 F ,剩下的變數一樣 隨機...
- $x_1 = T$  或 F 時,成立的條件數量期望值分別是  $E[Y \mid x_1 = T]$  和  $E[Y \mid x_1 = F]$ ,Y = 滿足的條件數量

$$E[Y] = \frac{1}{2}E[Y \mid x_1 = T] + \frac{1}{2}E[Y \mid x_1 = F] \ge \frac{7M}{8}$$

- $E[Y \mid x_1 = T]$  和  $E[Y \mid x_1 = F]$  至少要有一個  $\geq \frac{7M}{8}$ !
- 對  $x_1 = T$  和  $x_1 = F$  各算一次期望值,取較大那個,按照這個方式一一決定每一個  $x_i$
- 最後,我們得到了一組解,而且它的期望值不會比一開始的差,而且其實沒有任何隨機成分!
- 時間複雜度 O(NM)



# 更多題目

Sproud



#### 樹同構判斷

#### Problem CSES Tree Isomorphism I

給你兩棵 N 個點的**有根**樹,求它們是否同構 (isomorphism)。 樹同構的定義:你有辦法為每個點的子節點排順序,使得兩棵樹長得一模一樣。  $N < 10^5$ 

Sproud



# 假設我們時間很多

- 你有辦法為每個點的子節點排順序,使得兩棵樹長得一模一樣
- 幫子節點們選一個排序方式





#### 假設我們時間很多

- 你有辦法為每個點的子節點**排順序**,使得兩棵樹長得一模一樣
- 幫子節點們選一個排序方式
- 例如:每個節點有一個序列,這個序列是把對它為根的子樹 DFS 時往下往 上走的順序記錄下來,往下走是 0,往上走是 1,對子節點的這個序列的字 典序排序
- 節點 v 的序列: $0\langle c_1$  的序列 $\rangle\langle c_2$  的序列 $\rangle \dots 1$   $c_i =$  排序後第 i 個子節點





#### 時間沒有很多的話

- 這方法很容易比較,但是不好計算
- 把每個節點的序列 hash, 然後直接照 hash 值大小排序
- 易於計算!
- Bonus: 無根樹怎麼辦?





# 時間沒有很多的話

- 這方法很容易比較,但是不好計算
- 把每個節點的序列 hash, 然後直接照 hash 值大小排序
- 易於計算!
- Bonus: 無根樹怎麼辦?
- 注意到這裡的 hash 得要是把那個序列直接當成字串 hash,如果你是寫成

$$h(v) = h(c_1) \times C^k + h(c_2) \times C^{k-1} + \dots + h(c_k) \times C + 1$$

之類的這種東西,這是錯的





# 最近點對

#### Problem CSES Minimum Euclidean Distance

平面上有 N 個點,求它們之間最小的歐氏距離是多少。

• 分治好難寫 QQ,可不可以隨機?





# 最近點對

- 假設我們現在有 i-1 個點在平面上,並且我們知道它們的最近點對距離是 d,然後我們要加入第 i 個點並找出新的最近點對距離
- 如果距離變短,那最近點對的其中一個點一定是 i
- *i* 周圍畫一個半徑為 *d* 的圓內有其他點
- 但是要檢查半徑為 d 的圓內有沒有其他點太難了...





# 最近點對

- 退而求其次,我們找到一些可能跟它距離小於 d 的點如果這些點數很少,那就很棒
- 把整個平面切成 (d/2) × (d/2) 的網格
- 檢查所有 i 所在的格子和周圍 8 格和再往外一圈共 25 格裡的點
- 如果找到距離小於 d 的點,就把網格重畫不然把 i 直接加進它在的那個格子裡





# 時間分析

- 每個格子內最多只有 1 個點 => 最多只要檢查 25 個點
- 每次重畫格子要花 O(i) 的時間,不然加入只要花 O(1) 的時間(用 hash table)
- 如果加入點的順序是隨機的,那麼期望總時間是

$$E[\sum$$
加入第  $i$  個點花的時間] 
$$= \sum E[$$
加入第  $i$  個點花的時間] 
$$= \sum (p_i \times O(i) + (1-p_i) \times O(1))$$

•  $p_i =$  第 i 個點要重畫格子的機率





# 時間分析

- 重畫格子的機率是多少?
- 第 *i* 個點需要重畫格子代表它在前 *i* 個點的最近點對裡
- 如果先把順序 random shuffle,這個機率就是 2/i
- $p_i \times O(i) + (1 p_i) \times O(1) = O(1)$
- 期望總時間複雜度 O(N)





# 長度為 8 的簡單路

#### Problem 長度為 8 的簡單路

給一個 N 點 M 邊的有向圖,還有兩個點 S,T,求一條從 S 到 T 恰有 8 個點的簡單路徑(含頭尾),保證有解。

 $1 \le N \le 100, 1 \le M \le 2000$ 

• 不用簡單的話要怎麼做?





#### 換個問題

#### Problem 長度為 8 的簡單路 - 塗色版

給一個 N 點 M 邊的有向圖,還有兩個點 S,T。有 6 種顏色,S,T 以外每個點 是其中一種顏色,S,T 沒有顏色。求一條從 S 到 T 每種顏色出現恰一次的簡單路徑。





#### 換個問題

#### Problem 長度為 8 的簡單路 - 塗色版

給一個 N 點 M 邊的有向圖,還有兩個點 S,T。有 6 種顏色,S,T 以外每個點 是其中一種顏色,S,T 沒有顏色。求一條從 S 到 T 每種顏色出現恰一次的簡單路徑。

- 開  $2^6 \times N = 64N$  個節點,節點 (msk,v)  $(0 \le msk < 2^6, 1 \le v \le N)$  代表走到了 v、已經經過 msk 是 1 的 bit 的那些顏色
- (0,S) 是否能走到  $(2^6-1,T)$
- 總節點數  $2^6N$ ,邊數  $2^6M$ ,總時間複雜度  $O(2^6M)$





#### 回到本來的問題

- 經過每種顏色恰一次 => 沒有點被經過兩次
- 如果我們隨機給本來的圖塗上顏色,再做這個修改版的問題
- 剛好答案的路徑中間 6 個點,每個點顏色都不同,那我們就會得到答案
- 機率: $\frac{6!}{6^6} \approx 0.01543209876...$





# 好低怎麼辦

- 對的機率好低就多做幾次!
- $1 \le N \le 100, 1 \le M \le 2000$
- 做一次要  $64M \approx 10^5$  的時間
- 做一次的錯誤率: $(1-6!/6^6) \approx 0.98$

做 100 次的錯誤率: $(1-6!/6^6)100 \approx 0.21$ 

做 500 次的錯誤率: $(1-6!/6^6)500 \approx 0.004$ 

做 1000 次的錯誤率: $(1-6!/6^6)1000 \approx 1.76 \times 10^{-7}$ 

