

Ulam猜数游戏

任之洲

清华大学 交叉信息研究院

2017 年 2 月 4 日

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。
- 在以前的OI比赛中，容错类问题多以“噪音”的形式出现。
 - 如“以一个小概率 p 随机出现错误”。

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。
- 在以前的OI比赛中，容错类问题多以“噪音”的形式出现。
 - 如“以一个小概率 p 随机出现错误”。
- 今天讨论的问题形式为“错误的出现次数不超过限制 e ”。
 - 其重要的特征为“发生的错误数量不随其它量的增长影响”。
 - 即“噪点的数量不会随信息总长的增加而增多”。

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。
- 在以前的OI比赛中，容错类问题多以“噪音”的形式出现。
 - 如“以一个小概率 p 随机出现错误”。
- 今天讨论的问题形式为“错误的出现次数不超过限制 e ”。
 - 其重要的特征为“发生的错误数量不随其它量的增长影响”。
 - 即“噪点的数量不会随信息总长的增加而增多”。
- 讨论这个问题有什么意义呢？

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。
- 在以前的OI比赛中，容错类问题多以“噪音”的形式出现。
 - 如“以一个小概率 p 随机出现错误”。
- 今天讨论的问题形式为“错误的出现次数不超过限制 e ”。
 - 其重要的特征为“发生的错误数量不随其它量的增长影响”。
 - 即“噪点的数量不会随信息总长的增加而增多”。
- 讨论这个问题有什么意义呢？
 - Ulam游戏实际上是一个通信类问题。
 - 槽点满满的Arbiter都已经支持评测交互题了！

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。
- 在以前的OI比赛中，容错类问题多以“噪音”的形式出现。
 - 如“以一个小概率 p 随机出现错误”。
- 今天讨论的问题形式为“错误的出现次数不超过限制 e ”。
 - 其重要的特征为“发生的错误数量不随其它量的增长影响”。
 - 即“噪点的数量不会随信息总长的增加而增多”。
- 讨论这个问题有什么意义呢？
 - Ulam游戏实际上是一个通信类问题。
 - 槽点满满的Arbiter都已经支持评测交互题了！
- 今后是否有可能在OI比赛中出现呢？

- 围绕Ulam猜数游戏讨论一类容错的检索问题。
- 在以前的OI比赛中，容错类问题多以“噪音”的形式出现。
 - 如“以一个小概率 p 随机出现错误”。
- 今天讨论的问题形式为“错误的出现次数不超过限制 e ”。
 - 其重要的特征为“发生的错误数量不随其它量的增长影响”。
 - 即“噪点的数量不会随信息总长的增加而增多”。
- 讨论这个问题有什么意义呢？
 - Ulam游戏实际上是一个通信类问题。
 - 槽点满满的Arbiter都已经支持评测交互题了！
- 今后是否有可能在OI比赛中出现呢？
 - 请随意想象。



Ulam猜数游戏

交互式模型

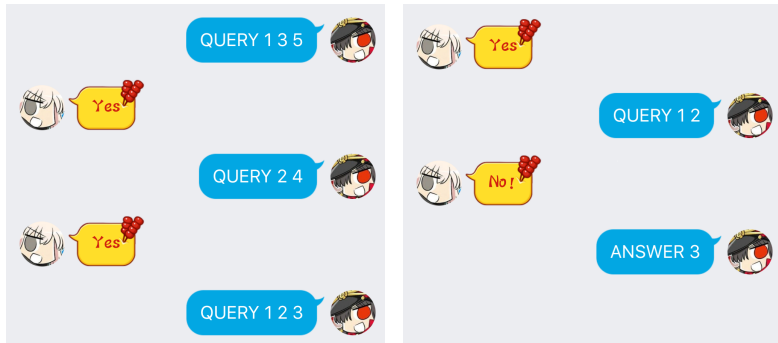
- 游戏由提问者和回答者双方交互完成。
- 在游戏开始时，回答者选择一个 $[1, M]$ 范围内的整数 X 。
- 提问者每次可以选择一个整数集 S ，询问 X 是否在集合 S 内。
- 提问者希望用尽量少的询问次数来确定 X 的值。
- 回答者可以在游戏进行的过程中变动 X 的值。
 - 必须保证最后有合法解。
- 回答者可以撒谎不超过 K 次。

非交互式模型

- 规则与交互式模型类似，但不能实时得到反馈。
- 即一开始就要将所有询问一起给出。
- 得到的反馈中有不超过 K 条是错误的。

一个交互式样例

- 在该样例中 $N = 5, K = 1$ 。



- 前两次询问的回答产生了矛盾，所以必然已经使用了撒谎机会。
- 由后两次询问容易得到答案 $X = 3$ 。

Ulam's game

- 在游戏开始时, 回答者选择一个 $[1, N]$ 范围内的整数 X 。
- 提问者每次可以选择一个整数集 S , 询问 X 是否在集合 S 内。
- 提问者希望用尽量少的询问次数来确定 X 的值。
- 回答者可以撒谎不超过 K 次。
- 交互式/非交互式
- 只考虑 $K = 1$ 的情况。
- 欢迎手玩 $N = 8, K = 1$ 的情况。

$K = 0$ 的情况

- 回答者没有机会通过撒谎来进行干扰，可以采取一些简单的策略。

$K = 0$ 的情况

- 回答者没有机会通过撒谎来进行干扰，可以采取一些简单的策略。
- 对于交互式模型，可以每次选取一半数询问。
- 根据询问的答案可以直接筛去一半的可能解。
- 最坏次数： $\lceil \log N \rceil$

$K = 0$ 的情况

- 回答者没有机会通过撒谎来进行干扰，可以采取一些简单的策略。
- 对于交互式模型，可以每次选取一半数询问。
- 根据询问的答案可以直接筛去一半的可能解。
- 最坏次数： $\lceil \log N \rceil$
- 对于非交互式模型，每次选择某个二进制位上是1的所有数询问。
- 这样每次询问可以确定 X 的一个二进制位。
- 最坏次数： $\lceil \log N \rceil$

$K = 1$ 的情况

- 将 $K = 0$ 的做法进行简单扩展可以得到 $K = 1$ 的朴素解法。

$K = 1$ 的情况

- 将 $K = 0$ 的做法进行简单扩展可以得到 $K = 1$ 的朴素解法。
- 对于交互式模型，每次询问重复两次。
- 当两次询问的回答出现不同时，再询问一次。
- 最坏询问次数： $2\lceil \log N \rceil + 1$

$K = 1$ 的情况

- 将 $K = 0$ 的做法进行简单扩展可以得到 $K = 1$ 的朴素解法。
- 对于交互式模型，每次询问重复两次。
- 当两次询问的回答出现不同时，再询问一次。
- 最坏询问次数： $2\lceil \log N \rceil + 1$
- 对于非交互式模型，由于不能得到实时反馈。
- 需要将每个二进制位询问三次。
- 询问次数： $3\lceil \log N \rceil$

问题转化

- 首先从非交互式模型入手。

粗略转化

- 需要传输一个长度为 $\lceil \log N \rceil$ 的01串。
 - 传输的形式同样也是01串，体现在该问题的询问上。
 - 传输会有噪音，有不超过 K 位会被修改。
 - 目的：最小化传输的串长 L 。
-
- 只讨论 $K = 1$ 的情况。
 - 前面的做法相当于把这个串传输三遍。

Algorithm 1

- 首先将整个串传输两遍。
- 再添加一个奇偶校验位，表示这个串的1的个数的奇偶性。
- 假如两遍传输的串一样，那么已经成功了。
- 否则有一位出现了冲突，通过奇偶校验位可以确定这位的数值。
- 询问次数： $2\lceil \log N \rceil + 1$

Algorithm II

- 首先将整个串传输一遍，设传输了 n 位。
 - 将这些位从1到 n 标号，设立 $\lceil \log(n+1) \rceil$ 个奇偶校验位。
 - 第 k 个校验位用于检查标号第 k 个二进制位上是1的位置的奇偶性。
 - 同时对所有位置设立一个奇偶校验位。
- 假如第二部分中有 w 个校验位没有匹配上。

Algorithm II

- 首先将整个串传输一遍，设传输了 n 位。
 - 将这些位从1到 n 标号，设立 $\lceil \log(n+1) \rceil$ 个奇偶校验位。
 - 第 k 个校验位用于检查标号第 k 个二进制位上是1的位置的奇偶性。
 - 同时对所有位置设立一个奇偶校验位。
-
- 假如第二部分中有 w 个校验位没有匹配上。
 - 当 $w \geq 2$ 时，必然是第一部分中的对应位出现的错误。

Algorithm II

- 首先将整个串传输一遍，设传输了 n 位。
 - 将这些位从1到 n 标号，设立 $\lceil \log(n+1) \rceil$ 个奇偶校验位。
 - 第 k 个校验位用于检查标号第 k 个二进制位上是1的位置的奇偶性。
 - 同时对所有位置设立一个奇偶校验位。
-
- 假如第二部分中有 w 个校验位没有匹配上。
 - 当 $w \geq 2$ 时，必然是第一部分中的对应位出现的错误。
 - 当 $w = 1$ 时，即标号为 2^k 的位置发生了错误。
 - 无法分辨是传输串时发生了错误，还是校验位发生了错误。
 - 依靠所有位置的校验位来确定。

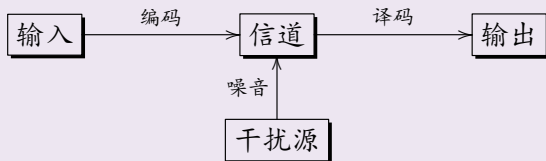
Algorithm II

- 首先将整个串传输一遍，设传输了 n 位。
 - 将这些位从1到 n 标号，设立 $\lceil \log(n+1) \rceil$ 个奇偶校验位。
 - 第 k 个校验位用于检查标号第 k 个二进制位上是1的位置的奇偶性。
 - 同时对所有位置设立一个奇偶校验位。
-
- 假如第二部分中有 w 个校验位没有匹配上。
 - 当 $w \geq 2$ 时，必然是第一部分中的对应位出现的错误。
 - 当 $w = 1$ 时，即标号为 2^k 的位置发生了错误。
 - 无法分辨是传输串时发生了错误，还是校验位发生了错误。
 - 依靠所有位置的校验位来确定。
 - 询问次数： $\lceil \log N \rceil + \lceil \log(n+1) \rceil + 1$
 - $n = \lceil \log N \rceil$

Hamming Code

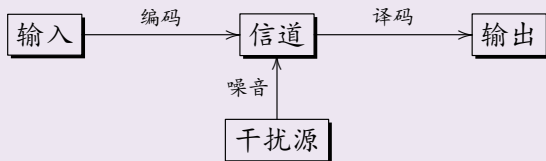
- 首先整个串传输一遍，设传输了 n 位。
- 将这些位从1到 m 标号，设立 $\lceil \log(m+1) \rceil$ 个奇偶校验位。
 - 跳过所有形如 2^k 的标号，最后标到 m 。
 - 第 k 个校验位用于检查标号第 k 个二进制位上是1的位置的奇偶性。
- 在前一个算法中，最后一个校验位只为解决少数位置引发的问题。
- 标号时直接跳过那些位置显得更加经济实惠。
- 询问次数： $\lceil \log N \rceil + \lceil \log(m+1) \rceil$
 - $m \approx \lceil \log(N + \log N) \rceil$

信道编码



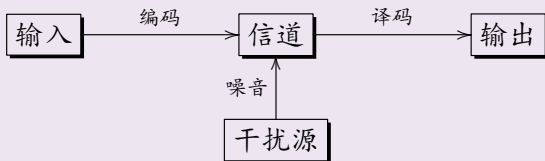
- 设需要传输的是一个长度为 n 的二进制串。
- 编码后得到一个长度为 $m \geq n$ 的二进制串。

信道编码



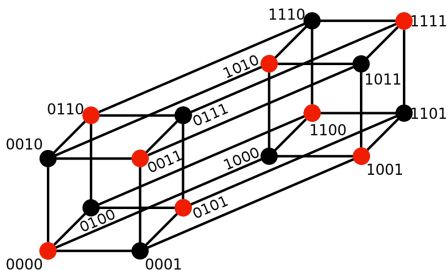
- 设需要传输的是一个长度为 n 的二进制串。
- 编码后得到一个长度为 $m \geq n$ 的二进制串。
- 编码和译码可以看作两个函数。
 - 编码： n 位二进制串 \rightarrow m 位二进制串
 - 译码： m 位二进制串 \rightarrow n 位二进制串

信道编码



- 设需要传输的是一个长度为 n 的二进制串。
- 编码后得到一个长度为 $m \geq n$ 的二进制串。
- 编码和译码可以看作两个函数。
 - 编码： n 位二进制串 $\rightarrow m$ 位二进制串
 - 译码： m 位二进制串 $\rightarrow n$ 位二进制串
- 这个问题中，需要确定一个编码方式。
 - 受到噪声影响后，仍能唯一确定输入的串。

- 可以视为将 n 维二进制空间中的 2^n 个点映射到 m 维二进制空间中。



- 上图为一个 $n = 3 \rightarrow m = 4$ 的例子。
 - 红色节点为被映射到的点。
 - 发生一位错误相当于移动到一个相邻节点。

- 在 m 维二进制空间中有 2^n 个特殊点。
 - 译码的过程就是找最近的特殊点。
- 设曼哈顿距离最近的两个点的距离为 d_{min} 。
 - 称为最小汉明距离。

- 在 m 维二进制空间中有 2^n 个特殊点。
 - 译码的过程就是找最近的特殊点。
- 设曼哈顿距离最近的两个点的距离为 d_{min} 。
 - 称为最小汉明距离。
- 能完成 t 位的检错，必须满足 $d_{min} \geq t + 1$ 。
- 能完成 t 位的纠错，必须满足 $d_{min} \geq 2t + 1$ 。

- 在 m 维二进制空间中有 2^n 个特殊点。
 - 译码的过程就是找最近的特殊点。
- 设曼哈顿距离最近的两个点的距离为 d_{min} 。
 - 称为最小汉明距离。
- 能完成 t 位的检错，必须满足 $d_{min} \geq t + 1$ 。
- 能完成 t 位的纠错，必须满足 $d_{min} \geq 2t + 1$ 。
- 即使不出成通信题，也可以用SPJ判断编码函数是否合格。

如何转化？

- 假设已经构造完成了 $2^n \rightarrow 2^m$ 的映射。
- 那么第 k 次询问选择映射后第 k 位是 1 的数集。
- 当 $N = 2^n$ 时，这两个问题完全等价。
- 当 $K = 1$ 时，前面使用的汉明码就是一种优秀的一位纠错码(single-error-correcting code)。
- 当 $K > 1$ 时，可以选用更高阶的纠错码。

“非交互” \Rightarrow “交互”

- 将非交互的算法直接移植过来当然也是可行的。
- 但能够实时得到反馈可以使得策略更加灵活。
- 在参考文献[2]中指出：

性质0

- 设 $f(N)$ 和 $g(N)$ 分别为交互式与非交互式算法的最优询问次数。
- 当 $K = 1$ 时

$$f(N) \leq g(N) \leq f(N) + 1$$

- 在 $N = 21$ 的时候，两种算法的询问次数首次出现不同。

回答方应该采取怎样的策略？

- 接下来介绍交互式模型 $K \geq 1$ 时的解法。
- 首先考虑一个问题：在交互过程中，回答方应该采取怎样的策略？
- 对于面前的一次询问，回答会将局面引向两种状态。
- 如何判断哪个状态对提问方更不利？
- 比较哪个状态的熵更大。
 - 即比较状态的不确定性。
- 如何描述一个状态？如何量化不确定性？

如何表示状态？

- 在若干次询问之后，需要估计每个数在后续操作中的重要程度。

如何表示状态？

- 在若干次询问之后，需要估计每个数在后续操作中的重要程度。
- 一个重要的评判依据为“假如这个数是 X ，那么回答者现在已经撒谎几次了”，这个量很容易计算。
 - 对于一个数 p 。
 - 有 k_1 次询问集合包含 p 的回答为No，有 k_2 次不包含 p 的回答为Yes。
 - 那么假如 p 是答案，回答者就已经撒谎 $k_1 + k_2$ 次了。

如何表示状态？

- 在若干次询问之后，需要估计每个数在后续操作中的重要程度。
- 一个重要的评判依据为“假如这个数是 X ，那么回答者现在已经撒谎几次了”，这个量很容易计算。
 - 对于一个数 p 。
 - 有 k_1 次询问集合包含 p 的回答为No，有 k_2 次不包含 p 的回答为Yes。
 - 那么假如 p 是答案，回答者就已经撒谎 $k_1 + k_2$ 次了。
- 为了方便之后的计算，改写为“假如这个数是 X ，那么回答者现在还可以撒谎几次”。
- 继续使用的上面的例子。
- 总的撒谎次数限制为 K 次。
- 回答者还可以撒谎的次数为 $K - (k_1 + k_2)$ 次。

如何表示状态？

- 设有 w_i 个数满足“假如这个数是答案，那么回答者还可以撒谎 i 次”，考虑将状态用如下序列表示。

$$W = \{w_K, w_{K-1}, \dots, w_1, w_0\}$$

- 设 W_i 表示对应的 w_i 个数构成的集合，即 $|W_i| = w_i$ 。

如何表示状态？

- 设有 w_i 个数满足“假如这个数是答案，那么回答者还可以撒谎 i 次”，考虑将状态用如下序列表示。

$$W = \{w_K, w_{K-1}, \dots, w_1, w_0\}$$

- 设 W_i 表示对应的 w_i 个数构成的集合，即 $|W_i| = w_i$ 。
- 容易得到，游戏开始时的状态为

$$W_{init} = \{N, 0, 0, \dots, 0, 0\}$$

如何表示状态？

- 设有 w_i 个数满足“假如这个数是答案，那么回答者还可以撒谎 i 次”，考虑将状态用如下序列表示。

$$W = \{w_K, w_{K-1}, \dots, w_1, w_0\}$$

- 设 W_i 表示对应的 w_i 个数构成的集合，即 $|W_i| = w_i$ 。
- 容易得到，游戏开始时的状态为

$$W_{init} = \{N, 0, 0, \dots, 0, 0\}$$

- 可以直接推导出答案的状态满足

$$\sum_{i=0}^K w_i = 1$$

状态如何转移？

- 考虑回答者视角，对于一次询问，类似表示为两个不相交集合。
 - A表示被询问到的数构成的集合。
 - B表示没有被询问到的数构成的集合。
 - 类比 W 按撒谎次数分类表示如下

$$A = \{a_K, a_{K-1}, \dots, a_1, a_0\} \quad B = \{b_K, b_{K-1}, \dots, b_1, b_0\}$$

- 同时满足 $a_i + b_i = w_i$, $A_i \cap B_i = W_i$ 。

状态如何转移？

- 考虑回答者视角，对于一次询问，类似表示为两个不相交集合。
 - A表示被询问到的数构成的集合。
 - B表示没有被询问到的数构成的集合。
 - 类比 W 按撒谎次数分类表示如下

$$A = \{a_K, a_{K-1}, \dots, a_1, a_0\} \quad B = \{b_K, b_{K-1}, \dots, b_1, b_0\}$$

- 同时满足 $a_i + b_i = w_i$, $A_i \cap B_i = W_i$ 。
- 假如回答是Yes，那么状态转移到

$$W_{\text{Yes}} = \{a_K, a_{K-1} + b_K, \dots, a_1 + b_2, a_0 + b_1\}$$

- 假如回答是No，那么状态转移到

$$W_{\text{No}} = \{b_K, b_{K-1} + a_K, \dots, b_1 + a_2, b_0 + a_1\}$$

如何量化不确定性？

- 先不加证明地给出一个估价公式或体积(volume)函数。
- 该公式用于判断提问方是否可能在 q 次询问中得到答案。
- 设

$$V_q(W) = \sum_{i=0}^K w_i \sum_{j=0}^i \binom{q}{j}$$

如何量化不确定性？

- 先不加证明地给出一个估价公式或体积(volume)函数。
- 该公式用于判断提问方是否可能在 q 次询问中得到答案。
- 设

$$V_q(W) = \sum_{i=0}^K w_i \sum_{j=0}^i \binom{q}{j}$$

- 这个式子取对数后其实就是熵，先讨论直观意义。
- 假定还有 q 次询问机会， e 次撒谎机会，那么可能的情况数为

$$\sum_{j=0}^e \binom{q}{j}$$

如何量化不确定性？

性质1

$$V_q(W) = V_{q-1}(W_{Yes}) + V_{q-1}(W_{No})$$

- 可以搁在搜索树上想象一下。
- 也可以看一看定义

$$V_q(W) = \sum_{i=0}^K w_i \sum_{j=0}^i \binom{q}{j} = \sum_{i=0}^K (a_i + b_i) \sum_{j=0}^i \binom{q}{j}$$

$$V_{q-1}(W_{Yes}) = \sum_{i=0}^K a_i \sum_{j=0}^i \binom{q-1}{j} + \sum_{i=1}^K b_i \sum_{j=1}^i \binom{q-1}{j-1}$$

$$V_{q-1}(W_{No}) = \sum_{i=0}^K b_i \sum_{j=0}^i \binom{q-1}{j} + \sum_{i=1}^K a_i \sum_{j=1}^i \binom{q-1}{j-1}$$

- 利用组合数递推公式 $\binom{q}{j} = \binom{q-1}{j} + \binom{q-1}{j-1}$ 证明。

如何量化不确定性？

性质2 (计算理论下界)

双方最佳策略下，提问方能在 q 次询问后得到答案的必要条件为

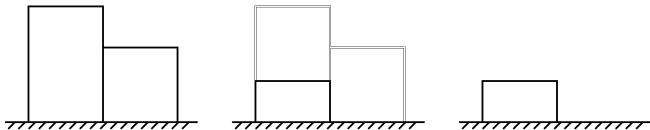
$$V_q(W) \leq 2^q$$

- 直接当熵来看的话很自然，另外也可以归纳证明。
- 当 $q = 0$ 时，显然成立。
 - 当没有询问机会的时候，只能存在一个数。
- 当 $q > 1$ 时，假如 $V_q(W) > 2^q$ 。
 - 根据性质1， $\text{Max}\{V_{q-1}(W_{\text{Yes}}), V_{q-1}(W_{\text{No}})\} > 2^{q-1}$ 。
 - 回答方只需要选择超过 2^{q-1} 的那个分支。
 - 归纳得到结论成立。

- 希望将提问者引向熵更大（估价更大）的局面。
- 利用性质2可以计算出 W_{Yes} 和 W_{No} 哪个状态对提问者更不利。

提问者视角

- 希望转移到熵更小（估价更小）的局面。
- 由于性质1的约束，每次最多只能将估价减半。
- 每个元素在 W_{Yes} 和 W_{No} 中都有相应贡献。
- 只关心贡献量的差值。



- 可以转化为集合均分问题。

集合带权均分

有 N 个数 A_i ，将这些数分为两部分，使得两部分的和的差值尽量小。

集合带权均分

有 N 个数 A_i ，将这些数分为两部分，使得两部分的和的差值尽量小。

- 选用一些简单的贪心就可以达到比较好的效果。
 - 将 N 个数排成降序，依次决策。
 - 每次把当前数放入较小的那一堆。

集合带权均分

有 N 个数 A_i ，将这些数分为两部分，使得两部分的和的差值尽量小。

- 选用一些简单的贪心就可以达到比较好的效果。
 - 将 N 个数排成降序，依次决策。
 - 每次把当前数放入较小的那一堆。
- 其他方法
 - 参考文献[3]，实测效果比前一种略好一点。
 - 参考文献[1]， $N = 10^{20}$, $K \leq 4$ 时的构造解。

容错的二叉搜索

- 提问者每次可以把元素划分成两个集合。
- 回答者指出答案在这两个集合的某一个中。
- 撒谎有一个固定的次数限制 e （不随其它量增长）。

- 枚举询问次数 q ，将错误信息量化。
- 计算搜索空间的体积，可以用熵来理解。

$$V_q(W) = \sum_{i=0}^e w_i \sum_{j=0}^i \binom{q}{j}$$

- 转化为划分问题(partition problem)。

容错的 k 叉搜索

- 提问者每次可以把元素划分成 k 个集合。
 - 回答者指出答案在这 k 个集合的某一个中。
 - 撒谎有一个固定的次数限制 e （不随其它量增长）。
-
- 二叉搜索问题的一般化。
 - 同样枚举询问次数 q ，量化错误信息。
 - 同样计算搜索空间的体积，不过计算方式略有不同。
 - 最后转化为 k 划分问题(k -partition problem)。

k 叉搜索的搜索空间

性质2 (改)

双方最佳策略下，提问方能在 q 次询问后得到答案的必要条件为

$$V_{k,q}(W) = \sum_{i=0}^e w_i \sum_{j=0}^i (k-1)^j \binom{q}{j} \leq k^q$$

- $(k-1)^j$: 除了需要计算出错的位置，还要考虑出错后的状态。
- k^q : 回答者的答案有 k 种情况，即每次选择 k 个分支中的一个，用熵理解就是得到 $\log_2 k$ bit的信息。

k叉搜索的搜索空间

性质2 (改)

双方最佳策略下，提问方能在 q 次询问后得到答案的必要条件为

$$V_{k,q}(W) = \sum_{i=0}^e w_i \sum_{j=0}^i (k-1)^j \binom{q}{j} \leq k^q$$

- $(k-1)^j$: 除了需要计算出错的位置，还要考虑出错后的状态。
- k^q : 回答者的答案有 k 种情况，即每次选择 k 个分支中的一个，用熵理解就是得到 $\log_2 k$ bit的信息。
- 容易证明也有类似的性质1成立。
- 不难理解最后会转化为 k 划分问题。

一个经典问题

称球问题

- 有 n 个球，其中 $n - 1$ 个球重量一样，剩下一个稍重一些。
 - 有一架天平，可以通过称重来找出那个偏重的球。
 - 最小化称重次数。
-
- 将 n 个球标号后，可能的答案有 n 种。
 - 天平返回的情况有三种，可以利用熵计算出称重次数的下界为 $\lceil \log_3 n \rceil$ 。

一个经典问题

称球问题

- 有 n 个球，其中 $n-1$ 个球重量一样，剩下一个稍重一些。
 - 有一架天平，可以通过称重来找出那个偏重的球。
 - 最小化称重次数。
-
- 将 n 个球标号后，可能的答案有 n 种。
 - 天平返回的情况有三种，可以利用熵计算出称重次数的下界为 $\lceil \log_3 n \rceil$ 。
 - 一个广为流传的版本中，剩下的一个球可能偏重也可能偏轻。
 - 由于还要考虑偏轻和偏重两种情况，故下界为 $\lceil \log_3 2n \rceil$ 。
 - 为了减少繁琐的讨论，只考虑上面的简化版本。

称球问题 (改)

- 有 n 个球，其中 $n-1$ 个球重量一样，剩下一个稍重一些。
 - 你的朋友有一架天平，但他不肯每次都老实地帮你称重。
 - 称重请求得到的反馈中，会错误不超过 e 次。
 - 最小化称重请求次数。
-
- 设天平上的两堆球是 A 、 B ，剩下那堆为 C 。
 - 天平的三种结果事实上将答案分别指向这三堆球之一。
 - 可以看出这是一个三叉搜索问题。
 - 有一个额外限制： $|A| = |B|$ 。
 - 参考文献[4]给出了 $e = 2$ 时的策略。

一些类似问题

- 掉线的同学可以尝试重连了。



- 接下来介绍两个与Ulam游戏类似但不相关的问题。
 - Selecting the largest element with errors
 - Sorting with with errors

Selecting the largest element with errors

容错的极大值问题

- 有 n 个权值互不相同物品，需要在其中找出最大的那一个。
- 每个物品的权值都是未知的，只能通过一个比较器来进行比较。
- 比较器每次可以比较两个不同的物品，返回值只会是“大于”或“小于”中的一个。
- 这个比较器总共有 e 次机会返回错误的答案。
- 求比较次数尽量少的操作策略。

Selecting the largest element with errors

一个重要子问题

- 比较两个物品 A 、 B 。
- 不断地使用比较器，直到某一种答案出现 $e + 1$ 次时停止。
- 设 t_i 为返回的错误信息次数，即比较次数为 $e + 1 + t_i$ 。

Selecting the largest element with errors

一个重要子问题

- 比较两个物品 A 、 B 。
- 不断地使用比较器，直到某一种答案出现 $e + 1$ 次时停止。
- 设 t_i 为返回的错误信息次数，即比较次数为 $e + 1 + t_i$ 。
- 在原问题中，将上面的算法重复 $n - 1$ 次就能找到最大值。
- 由于错误次数限制为 $e \geq \sum t_i$ ，故需要的询问次数最多为

$$(e + 1)(n - 1) + e$$

Selecting the largest element with errors

一个重要子问题

- 比较两个物品 A 、 B 。
- 不断地使用比较器，直到某一种答案出现 $e + 1$ 次时停止。
- 设 t_i 为返回的错误信息次数，即比较次数为 $e + 1 + t_i$ 。
- 在原问题中，将上面的算法重复 $n - 1$ 次就能找到最大值。
- 由于错误次数限制为 $e \geq \sum t_i$ ，故需要的询问次数最多为

$$(e + 1)(n - 1) + e$$

- 接下来证明这个算法是最优的。
- 存在应答策略使得询问次数至少为 $(e + 1)(n - 1) + e$ 。

第一阶段

- 该应答策略分为两个阶段。
- 第一阶段包含前 $(e+1)(n-1)-1$ 次询问，剩下都归于第二阶段。
- 首先确立一个假定的大小顺序

$$x_1 < x_2 < \cdots < x_{n-1} < x_n$$

- 对于第一阶段的所有询问，都按这个顺序如实处理。

第二阶段

- 定义一个称为负票(negative vote)的概念。
- 假如一次比较的结果为 $a < b$, 那么称 a 收到了一张负票。
- 如果一个物品收到了 $e + 1$ 张负票, 那么它一定不可能成为最大值。

第二阶段

- 定义一个称为负票(negative vote)的概念。
- 假如一次比较的结果为 $a < b$, 那么称 a 收到了一张负票。
- 如果一个物品收到了 $e + 1$ 张负票, 那么它一定不可能成为最大值。
- 在第一阶段中, x_n 必定没有收到负票。
- 且必定存在至少一个 x_m 收到的负票数量小于 $e + 1$ 。
 - 因为第一阶段只有 $(e + 1)(n - 1) - 1$ 次比较。

第二阶段

- 定义一个称为负票(negative vote)的概念。
- 假如一次比较的结果为 $a < b$, 那么称 a 收到了一张负票。
- 如果一个物品收到了 $e + 1$ 张负票, 那么它一定不可能成为最大值。
- 在第一阶段中, x_n 必定没有收到负票。
- 且必定存在至少一个 x_m 收到的负票数量小于 $e + 1$ 。
 - 因为第一阶段只有 $(e + 1)(n - 1) - 1$ 次比较。
- 接下来 e 次询问中, 通过 e 次错误机会保证 x_m 不再收到更多负票。
 - 和 x_m 无关的比较事件如实回答。

第二阶段

- 定义一个称为负票(negative vote)的概念。
- 假如一次比较的结果为 $a < b$, 那么称 a 收到了一张负票。
- 如果一个物品收到了 $e + 1$ 张负票, 那么它一定不可能成为最大值。
- 在第一阶段中, x_n 必定没有收到负票。
- 且必定存在至少一个 x_m 收到的负票数量小于 $e + 1$ 。
 - 因为第一阶段只有 $(e + 1)(n - 1) - 1$ 次比较。
- 接下来 e 次询问中, 通过 e 次错误机会保证 x_m 不再收到更多负票。
 - 和 x_m 无关的比较事件如实回答。
- x_n 和 x_m 成为最大值在逻辑上都是成立的。
 - 只需将 x_n 或 x_m 各自收到的负票视为错误信息。
- 共 $(e + 1)(n - 1) - 1 + e$ 次询问后, 仍无法确定答案。

容错的排序问题

- 有 n 个权值互不相同物品，需要将他们排序。
 - 每个物品的权值都是未知的，只能通过一个比较器来进行比较。
 - 比较器每次可以比较两个不同的物品，返回值只会是“大于”或“小于”中的一个。
 - 这个比较器总共有 e 次机会返回错误的答案。
 - 求比较次数尽量少的操作策略。
-
- 由于常数比较繁琐，这里只考虑复杂度。
 - 随便选择一个基于比较的 $O(n \log n)$ 排序算法，改用前面的 $O(e)$ 比较方法，就能得到一个 $O(en \log n)$ 的排序算法。

Sorting with errors

- 考虑插入排序，假如前 k 个物品已经排好了，将第 $k + 1$ 个物品插入到合适的位置。
- 维护一个支持二分的数据结构。
 - 退役选手只想到平衡树。
- 插入的时候进行二分，每次插入时需要进行 $O(\log n)$ 次比较操作。
 - 先不考虑容错。
- 通过和前后两个数 $O(e)$ 比较来检查插入位置是否正确。
- 重新插入的次数为 $O(e)$ ，检查的次数为 $O(n + e)$ 。
- 复杂度 $O(n \log n + en + e^2)$

- Ulam猜数游戏-非交互式
 - 纠错码
- Ulam猜数游戏-交互式
 - 计算搜索空间大小
 - 扩展到 k 叉搜索的情况
- 其它容错类问题
 - 容错的最大值问题
 - 容错的排序问题

- [1] R. Hill, J.P. Karim, Searching with lies: the Ulam problem, Discrete Mathematics 106/107 (1992) 273-283.
- [2] Andrzej Pelc, Searching games with errors - fifty years of coping with liars, Theoretical Computer Science 270 (2002) 71-109.
- [3] E.L. Lawler, S. Sarkissian, An algorithm for “Ulam's Game” and its application to error correcting codes, Inform. Process. Lett. 56 (1995) 89 - 93.
- [4] W. Liu, Q. Zhang, Z. Nie, Searching for a counterfeit coin with two unreliable weighings, Discrete Applied Mathematics, 2005, 150(1) 160-181.
- [5] B. Ravikumar, K. Ganesan, K.B. Lakshmanan, On selecting the largest element in spite of erroneous information, Proc. 4th Annu. Symp. on Theoretical Aspects of Computer Science, Lecture Notes in Computer Science, Vol. 247, Springer, Berlin, 19 - 21 February 1987, pp. 88 - 99.
- [6] P.M. Long, Sorting and searching with a faulty comparison oracle, Technical Report UCSC-CRL-92 - 15, University of California at Santa Cruz, November 1992.
- [7] 曹雪虹, 张宗橙, 信息论与编码(第二版), 清华大学出版社, 2009.