

问题 1

a) 考虑指示变量  $\{X_i\}_{i=1}^N$ , 若第  $i$  个盒子中恰好有 3 个球, 则  $X_i = 1$ , 反之  $X_i = 0$ 。有

$$\begin{aligned}\Pr[X_1 = 1] &= \binom{N}{3} \left(\frac{1}{N}\right)^3 \left(1 - \frac{1}{N}\right)^{N-3} \\ &= \frac{N!}{3!(N-3)!} \left(\frac{1}{N}\right)^3 \left(\frac{N-1}{N}\right)^{N-3} \left(1 - \frac{1}{N}\right)^N \\ &\approx \frac{1}{6e} \frac{(N-2)(N-1)N}{(N-1)^3} \\ &= \frac{1}{6e} \left(1 - \frac{1}{(N-1)^2}\right)\end{aligned}$$

b) 记  $X$  为恰好有 3 个球的盒子的数量。有  $X = \sum_{i=1}^N X_i$ , 则

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^N X_i\right] = \sum_{i=1}^N \mathbb{E}[X_i] \\ &= \sum_{i=1}^N \Pr[X_i = 1] \\ &\approx \frac{N}{6e} \left(1 - \frac{1}{(N-1)^2}\right)\end{aligned}$$

c) 考虑指示变量  $\{Y_k\}_{k=1}^n$ , 若  $i_k = k$ , 则  $X_k = 1$ , 反之  $X_k = 0$ 。记  $Y$  为  $i_k = k, k \in [n]$  的  $k$  的数量。有

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[Y] &= \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n Y_k\right] = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[Y_k] \\ &= \sum_{k=1}^n \Pr[Y_k = 1] \\ &= n \Pr[Y_1 = 1] \\ &= n \frac{1}{n} = 1\end{aligned}$$

d) 记  $Z$  为第一次看到第一次向上的投掷次数。不难发现  $Z$  服从几何分布  $GE(\frac{1}{l})$ , 从而  $\mathbb{E}[Z] = l$ 。下面给出计算

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[Z] &= \sum_{i=1}^{\infty} i \cdot \Pr[Z = i] \\
&= \sum_{i=1}^{\infty} i \cdot \frac{1}{l} \cdot \left(1 - \frac{1}{l}\right)^{i-1} \\
&= \frac{1}{l-1} \sum_{i=1}^{\infty} i \cdot \left(\frac{l-1}{l}\right)^i \\
&= \frac{1}{l-1} \frac{1 - 1/l}{(1/l)^2} = l
\end{aligned}$$

Since  $\sum_{i=1}^{\infty} i \cdot \alpha^i = \frac{\alpha}{(1-\alpha)^2}$ ,  $0 < \alpha < 1$ .

问题 2

a) 在任意时刻  $t$ ,  $\forall i \in [n]$ ,  $c_i^t = 2^{t-s_i^{(t)}} 2^{-s_i^{(t)}} = 2^t 2^{-2s_i^{(t)}} = 2^t 4^{-s_i^{(t)}}$ 。注意到  $2^t$  不会改变总体的权重分布, 因此这种更新规则等价于: 只惩罚回答错误的专家, 使  $c_i^{(t)} \leftarrow c_i^{(t-1)}/4$ 。

不妨假设更新规则为: 只惩罚回答错误的专家, 使  $c_i^{(t)} \leftarrow \alpha c_i^{(t-1)}$ , 其中  $0 < \alpha < 1$ 。

若算法在第  $k$  个事件中给出了错误的预测(不妨设为 0), 那么有  $\sum_{q_i^{(k)}=0} c_i^{(k-1)} \geq \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n c_i^{(k-1)} \geq \sum_{q_i^{(k)}=1} c_i^{(k-1)}$ 。从而

$$\begin{aligned}
\sum_{i=1}^n c_i^{(k)} &= \sum_{i:q_i^{(k)}=0} c_i^{(k)} + \sum_{i:q_i^{(k)}=1} c_i^{(k)} \\
&= \alpha \sum_{i:q_i^{(k)}=0} c_i^{(k-1)} + \sum_{i:q_i^{(k)}=1} c_i^{(k-1)} \\
&= \alpha \sum_{i=1}^n c_i^{(k-1)} + (1-\alpha) \sum_{i:q_i^{(k)}=1} c_i^{(k-1)} \\
&\leq \left(\alpha + \frac{1-\alpha}{2}\right) \sum_{i=1}^n c_i^{(k-1)} \\
&= \frac{1+\alpha}{2} \sum_{i=1}^n c_i^{(k-1)}
\end{aligned}$$

因此在预测前  $t$  个事件后,  $\sum_{i=1}^n c_i^{(t)} \leq \left(\frac{1+\alpha}{2}\right)^{s^{(t)}} \sum_{i=1}^n c_i^{(0)} = \left(\frac{1+\alpha}{2}\right)^{s^{(t)}} n$ 。

$\forall i \in [n]$ ,  $c_i^{(t)} = \alpha^{s_i^{(t)}} \leq \sum_{i=1}^n c_i^{(t)} \leq \left(\frac{1+\alpha}{2}\right)^{s^{(t)}} n$ , 则

$$s^{(t)} \leq \frac{\log \frac{1}{\alpha}}{\log \frac{2}{1+\alpha}} s_i^{(t)} + \frac{\log n}{\log \frac{2}{1+\alpha}}$$

代入  $\alpha = \frac{1}{4}$ , 有  $s^{(t)} \leq 2.95s_i^{(t)} + 1.48 \log n$ 。

b) 令  $x = \frac{1}{\alpha}$ , 容易验证  $\frac{\ln x}{\ln \frac{2x}{x+1}}$  在  $x > 1$  上单调递增,  $\lim_{x \rightarrow 1^+} \frac{\ln x}{\ln \frac{2x}{x+1}} = 2$ 。

所以  $\forall \epsilon > 0$ , 一定存在  $0 < \alpha < 1$  使得  $s^{(t)} \leq (2 + \epsilon)s_i^{(t)} + O_\epsilon(\log n)$  成立。

下面给出一个简单近似, 由泰勒展开, 容易验证  $\frac{\ln x}{\ln \frac{2x}{x+1}} \leq \frac{3}{2} + \frac{x}{2}$ ,  $\forall x > 1$ 。

令  $\frac{3+x}{2} \leq 2 + \epsilon$ , 所以  $x \leq 1 + 2\epsilon$ , 即只要取  $\alpha = \frac{1}{1+2\epsilon}$ 。此时  $\log \frac{2}{1+\alpha} = \log \left(2 - \frac{1}{1+\epsilon}\right)$ 。

$\forall \epsilon \leq \epsilon_0$ ,  $\log \left(2 - \frac{1}{1+\epsilon}\right) \geq \log \left(2 - \frac{1}{1+\epsilon_0}\right) \epsilon = \Omega(\epsilon)$ 。

从而,  $s^{(t)} \leq (2 + \epsilon)s_i^{(t)} + O(\frac{1}{\epsilon} \log n) = (2 + \epsilon)s_i^{(t)} + O_\epsilon(\log n)$ 。

c) 考虑以下情况: 在时刻  $t (t \leq T_0 = \log_2 n)$ , 前  $\frac{n}{2^t}$  个专家会给出正确预测, 而其余专家会给出错误预测。

在第  $t-1$  次预测结束后, 前  $\frac{n}{2^t}$  个专家的总信用为  $\frac{n}{2^t}$ , 其余专家的信用为

$$\sum_{i=1}^{t-1} \frac{n}{2^i} \left(\frac{1}{2}\right)^{t-i} = \sum_{i=1}^{t-1} \frac{n}{2^t} = \frac{(t-1)n}{2^t}$$

在第  $t$  次预测中, 预测错误的专家总信用为  $\frac{n}{2^t} + \frac{(t-1)n}{2^t} = \frac{tn}{2^t} \geq \frac{n}{2^t}$ 。

所以在前  $T_0$  次预测中, 算法总是给出错误预测, 第 1 个专家总是给出正确预测。即,  $s^{(T_0)} = \log_2 n$ , 而  $s_1^{(T_0)} = 0$ 。

对于  $t > T_0$ , 所有专家都给出正确预测, 所以  $\forall T \geq T_0$ , 都有  $s^{(T)} \geq \log_2 n$ ,  $s_1^{(T)} = 0$ 。

实际上, 可以将前  $\frac{n}{2^t}$  个专家改为前  $\frac{n}{2} \left(\frac{3}{4}\right)^{t-1}$  个专家,  $T_0$  满足  $\frac{n}{2} \left(\frac{3}{4}\right)^{T_0-1} = 1$ 。

计算可知  $s^{(T)} \approx 2.41 \log_2 n - 1.41$ 。

更一般地, 对于任意的惩罚因子  $\alpha$ , 时刻  $t$  只有  $\frac{n}{2} \left(\frac{1+\alpha}{2}\right)^{t-1}$  个专家给出正确预测,  $T_0$  满足  $\frac{n}{2} \left(\frac{1+\alpha}{2}\right)^{T_0-1} = 1$ 。

计算可知  $\forall T \geq T_0$ ,  $s^{(T)} = \frac{\log n}{\log \frac{2}{1+\alpha}} - \frac{1}{\log \frac{2}{1+\alpha}} + 1 \leq \frac{\log n}{\log \frac{2}{1+\alpha}}$ , 从而符合  $\log n$  项的上界。

( $\eta = \frac{1+\alpha}{2}$  是  $\eta = 1 - \eta + \alpha$  的解)

d) 不妨假设在任意时刻，正确的结果总是 1。考虑以下情况：

1. 在  $t = 2k - 1, k \in \mathbb{N}^+$  时，前  $\frac{n}{2}$  个专家给出正确预测，后  $\frac{n}{2}$  个专家给出错误预测。
2. 在  $t = 2k, k \in \mathbb{N}^+$  时，前  $\frac{n}{2}$  个专家给出错误预测，后  $\frac{n}{2}$  个专家给出正确预测。

模拟前两轮预测结果：

1. 算法给出错误预测 0，前  $\frac{n}{2}$  个专家的信用不变为 1，后  $\frac{n}{2}$  个专家的信用更新为  $\frac{1}{2}$ 。
2. 算法给出错误预测 0，前  $\frac{n}{2}$  个专家的信用更新为  $\frac{1}{2}$ ，后  $\frac{n}{2}$  个专家的信用不变为  $\frac{1}{2}$ 。

两轮结束后，算法给出 2 次错误预测，每个专家各给出 1 次错误预测，并且各个专家的信用权重恢复为 1。

重复上述过程， $\forall T \geq 2, \min_i s_i^{(T)} = \lfloor \frac{T}{2} \rfloor, s^{(T)} = T$ ，所以  
 $s^{(T)} \geq 2 \min_i s_i^{(T)} \geq 2 \cdot 0.1T$ 。

而这样的构造对任意惩罚因子  $\alpha$  都适用。

### 问题 3

a) 正确。两边对  $n$  取对数，只要证  $1 + (\log n)^{0.9} \log_n 2 = 1 + o(1)$ ，即  $\frac{1}{(\log n)^{0.1}} = o(1)$ 。  
而  $\forall \epsilon > 0$ ，只要  $n > 2^{\epsilon^{-10}}$ ，就有  $\frac{1}{(\log n)^{0.1}} < \epsilon$ 。

b) 正确。两边对 2 取对数，只要证  $100 \log n = \Omega(\log n)$ 。显然。

c) 正确。注意到  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{n \log n}{n 2^{\sqrt{\log n}}} = \lim_{x = \log n \rightarrow +\infty} 2^{2 \ln x - \sqrt{x}} = 0$ 。从而  
 $n \log n = o(n 2^{\sqrt{\log n}})$ ，自然有  $n = O(n 2^{\sqrt{\log n}})$ 。

d) 正确。 $\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \leq \frac{1}{k!} n^k \leq n^k$ 。

### 问题 4

Alg 2: 求解满足  $j < i < k$  且  $a[i] < a[j], a[i] < a[k]$  的三元组  $(i, j, k)$  的数量。

$$\begin{aligned}
\sum_{i=1}^n (i-1)(n-i) &= \sum_{i=1}^n in - n - i^2 + i \\
&= n \frac{n(n+1)}{2} - n^2 - \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} + \frac{n(n+1)}{2} \\
&= \frac{n(n+1)(n+2)}{6} - n^2 = \Theta(n^3)
\end{aligned}$$

Alg 3: 求解  $\gcd(a, b)$ , 即  $a, b$  的最大公因数。

当  $a = b$  时,  $T(a, b) = O(1)$ 。不妨假设  $a > b$ , 否则在第一次取模后, 将运行  $G(b, a)$ 。

设算法在第  $n$  层递归返回。记在第  $i$  层递归中,  $G$  的第一个参数为  $r_i$ 。则  $r_0 = a, r_1 = b$ 。

有以下等式成立  $r_{i-1} = \lfloor \frac{r_{i-1}}{r_i} \rfloor r_i + r_{i+1}, i \in [n], r_{n+1} = 0$ 。

不难发现  $r_1 > r_2 > \dots > r_n > 0, \lfloor \frac{r_{i-1}}{r_i} \rfloor \geq 1, i \in [n]$ 。从而有以下不等式

$$\begin{aligned}
r_{i-1} &\geq r_i + r_{i+1}, i \in [n] \\
r_{n-1} &\geq r_n \geq 1
\end{aligned}$$

有

$$\begin{aligned}
r_0 + \eta r_1 &\geq \frac{1}{\eta} r_1 + r_2 \\
&= \frac{1}{\eta} (r_1 + \eta r_2) \\
&\geq \left(\frac{1}{\eta}\right)^{n-1} (r_{n-1} + \eta r_n) \\
&\geq \left(\frac{1}{\eta}\right)^{n-1} (1 + \eta) r_n \geq \left(\frac{1}{\eta}\right)^{n-1}
\end{aligned}$$

其中  $\eta = \frac{\sqrt{5}-1}{2}$ 。所以  $n \leq \log_{\frac{1}{\eta}}(a + \eta b) + 1 = O(\log a + \log b)$ 。

Alg 4: 求解方程  $x_1 + x_2 + \dots + x_n = m$  的非负整数解的数量。

由组合数的相关知识, 方案数为  $\binom{n+m-1}{n-1}$ , 因此算法的复杂度为  $\Theta\left(\binom{n+m-1}{n-1}\right)$ 。

下面进行验证。有递推式

$$T(n, m) = \sum_{i=0}^m T(n-1, m-i)$$

当  $n = 0$  时,  $T(0, m) = 1 = \binom{m-1}{0}$  成立。

假设  $n = k$  时,  $T(k, m) = \binom{m+k-1}{k-1}$  成立。

当  $n = k + 1$  时, 对  $m$  进行归纳。

1. 当  $m = 0$  时,  $T(k + 1, 0) = 1 = \binom{k}{k}$ 。
2. 假设  $m = l$  时,  $T(k + 1, l) = \binom{k+l}{k}$  成立。
3. 当  $m = l + 1$  时, 有

$$\begin{aligned} T(k + 1, l + 1) &= \sum_{i=0}^m T(k, m - i) \\ &= T(k, l + 1) + \sum_{j=0}^l T(k, l - j) \\ &= T(k, l + 1) + T(k + 1, l) \\ &= \binom{k + l}{k - 1} + \binom{k + l}{k} \\ &= \binom{k + l + 1}{k} \end{aligned}$$

综上, 归纳得证。