## 参数估计方法在捕鱼问题中的应用

设湖中有鱼 N 条,做上记号后放回湖中(记号不消失),一段时间后让湖中的鱼(做上记号的和没做记号的)混合均匀,再从湖中捕出鱼数 s 条  $(s \ge r)$  ,其中有 t 条  $(0 \le t \le r)$  标有记号。试根据这些信息,估计湖中鱼数的 N 值。

(1)根据概率的统计定义:湖中有记号的鱼的比例应是  $\frac{r}{N}$  (概率),而在捕出的 s 条中有记号的鱼为 t 条,有记号的鱼的比例是  $\frac{t}{s}$  (频率)。设想捕鱼是完全随机的,每条鱼被捕的机会都相等,于是根据用频率来近似概率的道理,便有

故  $N \approx \frac{rs}{t}$  (取最接近的整数)。

- (2) 用矩估计法:设捕出的 s 条鱼中,标有记号的鱼为 $\xi$ ,因为 $\xi$ 是超几何分布,而超几何分布的数学期望是 $E(\xi) = \frac{rs}{N}$ 。捕 s 条鱼得到有标记的鱼的总体平均数,而现在只捕一次,出现 t 条有标记的鱼,故由矩估计法,令总体一阶原点矩等于样本一阶原点矩,即  $\frac{rs}{N} = t$ ,于是也得 $N \approx \frac{rs}{t}$  (取最接近的整数)。
- (3)根据二项分布与极大似然估计:若再加上一点条件,及假定捕出的鱼数 s 与湖中的鱼数 N 的比很小,即  $s \ll N$ ,这样的假定对实际来说一般是可以满足的,这样我们可以认为每捕一条鱼出现有标记的概率为  $p = \frac{r}{N}$ ,且认为在 s 次捕鱼(每次捕一条)中 p 不变。把捕 s 条鱼近似地看作 s 重伯努利实验,于是,根据二项分布,s 条鱼有 t 条有标记的,就相当于 s 次试验中有 t 次成功。故

$$p_s(t) = C_s^t p^t (1-p)^{s-t} = C_s^t (\frac{r}{N})^t (1-\frac{r}{N})^{s-t} = \frac{1}{N^s} C_s^t r^t (N-r)^{s-t}$$

同样地,我们取使 N 概率  $p_s(t)$  达到最大,为此我们将 N 作为非负实数看待,求  $p_s(t)$  关于的 N 最大值。为方便,求  $\ln p_s(t)$  关于 N 的最大值。于是

$$\ln p_{s}(t) = -s \ln N + \ln C_{s}^{t} + t \ln r + (s - t) \ln(N - r) \frac{d \ln p_{s}(t)}{dN} = -\frac{s}{N} + \frac{(s - t)}{N - r} = 0$$

$$\Leftrightarrow \frac{d \ln p_{s}(t)}{dN} = -\frac{s}{N} + \frac{(s - t)}{N - r} = 0$$

同样可得 $N \approx \frac{rs}{t}$  (取最接近的整数)。

(4)根据超几何分布鱼最大似然估计法:设捕出的 s 条鱼中,标有记号放入鱼为  $\xi$ ,则  $\xi$  是一个随机变量,显然  $\xi$  只能取  $0,1,2,\ldots l(l=\min\{s,r\})$  。

令先考虑 s 条中有 i 条有标记的鱼的概率,即  $p(\xi=i)$  。因湖中鱼数设为 N 条,捕出 s 条,故

$$p(\xi = i) = \frac{C_r^i C_{N-r}^{s-i}}{C_N^s}, i = 0, 1, 2 \dots, l(l = \min\{s, r\})$$

因为捕出s条出现t条有标记的鱼的概率为

$$p(\xi = t) = \frac{C_r^t C_{N-r}^{s-t}}{C_N^s} \equiv L(N)$$

根据最大似然估计法,今捕s条出现有标记的鱼t条,那么参数N应该使得 $p(\xi=t)=L(N)$ 达到最大,即参数N的估计值N使得

$$L(N) = \max_{N} L(N)$$

由比值

$$R(N) = \frac{L(N)}{L(N-1)} = \frac{C_r^t C_{N-r}^{s-t}}{C_N^s} \bullet \frac{C_{N-1}^s}{C_r^t C_{N-1-r}^{s-t}} = \frac{C_{N-1}^{s-1} C_{N-1}^s}{C_N^s C_{N-1-r}^{s-t}} = \frac{\frac{(N-r)!}{(s-t)!(N-r-s+t)!} \bullet \frac{(N-1)!}{s!(N-1-s)!}}{\frac{N!}{s!(N-s)!} \bullet \frac{(N-1-r)!}{(s-t)!(N-1-r-s+t)!}}$$

$$= \frac{(N-r)(N-s)}{N(N-r-s+t)} = \frac{N^2 - Nr - Ns + rs}{N^2 - Nr - Ns + Nt}$$

看出,当rs < Nt 时,R(N) < 1,这表明如果t > 0, $N > \frac{rs}{t}$  时,L(N) 是N 的下降函数; 当rs > Nt 时,R(N) > 1,这表明t > 0, $N < \frac{rs}{t}$  时,L(N) 是N 的上升函数。于是 $N = \frac{rs}{t}$  时,L(N) 达到最大值,但由于N 是整数,故取 $N \approx \frac{rs}{t}$  (取最接近的整数)

如果t=0, 就加大 s; 若仍有t=0, 可认为 $N=+\infty$ 。

## 评注:

- 1. 理论依据:
- 二项分布、超几何分布的概率计算,矩法计与极大似然估计。应用参数估计的思想和方法分析、处理问题。
- 2. 应用与推广:

此例说明,对同一个问题可以采用不同的方法解决。例如,估计一个城市的人口总素, 也可以采用同样的方法去考虑。

## 参考文献:

[1] 孙荣恒: 趣味随机问题: 北京: 科学出版社, 2004