

Thesis

Yajie Bao

10/21/2019

1 引言

设罐子 A 中最初有 s_0 个球, 其中红球个数为 $R_A(0)$, 罐子 B 中最初有 t_0 个球, 红球个数为 $R_B(0)$, 然后在每一步进行以下操作:

- 从罐子 A 拿出 m 个球, 记其中红球的数目为 a , 然后将取出的球放回罐子 A; 从罐子 B 拿出 l 个球, 记其中红球的数目为 b , 然后将取出的球放回罐子 B。
- 对于随机变量 $E \sim b(1, p)$, 其中 $0 < p < 1$. 若 $E = 1$, 则往罐子 A 添加 a 个红球与 $m - a$ 个白球, 往罐子 B 中添加 b 个红球与 $l - b$ 个白球; 若 $E = 0$, 则把从罐子 A 添加 b 个红球与 $l - b$ 个白球, 往罐子 B 中添加 a 个红球与 $m - a$ 个白球。

重复上述步骤, 则第 n 步之后, 两个罐子内的球总数为:

$$s_n = s_0 + \sum_{i=1}^n mE_i + \sum_{i=1}^n l(1 - E_i),$$
$$t_n = t_0 + \sum_{i=1}^n lE_i + \sum_{i=1}^n m(1 - E_i),$$

其中 $E_i \sim b(1, p), i = 1, 2, \dots$ 独立同分布。设 V_{n+1} 为第 $n+1$ 步中从罐子 A 中取出球的红球比例, U_{n+1} 为从罐子 B 中取出球的红球比例, 则第 $n+1$ 步后, 两个罐子内的红球数目为:

$$R_A(n+1) = R_A(n) + mV_{n+1}E_{n+1} + lU_{n+1}(1 - E_{n+1}),$$
$$R_B(n+1) = R_B(n) + lU_{n+1}E_{n+1} + mV_{n+1}(1 - E_{n+1}).$$

设第 $n+1$ 步后 A 罐子中红球比例为 X_{n+1} , B 罐子中红球比例为 Y_{n+1} , 则有

$$X_{n+1} = \frac{R_A(n+1)}{s_{n+1}} = \frac{s_n X_n + mV_{n+1}E_{n+1} + lU_{n+1}(1 - E_{n+1})}{s_{n+1}}, \quad (1)$$

$$Y_{n+1} = \frac{R_B(n+1)}{t_{n+1}} = \frac{t_n Y_n + lU_{n+1}E_{n+1} + mV_{n+1}(1 - E_{n+1})}{t_{n+1}}. \quad (2)$$

设 \mathcal{F}_n 为 X_1, X_2, \dots, X_n 以及 Y_1, Y_2, \dots, Y_n 生成的 σ -代数, $b_n = \sum_{i=1}^n E_i$, $b_n \sim b(n, p)$ 为二项分布。当 \mathcal{F}_n 以及 b_n 给定时, mV_{n+1} 服从参数为 $s_n, s_n X_n, m$ 的超几何分布, mU_{n+1} 服从参数为 $t_n, t_n Y_n, l$ 的超几何分布, 由此可知

$$E(V_{n+1} | \mathcal{F}_n, b_n) = \frac{1}{m} \frac{m s_n X_n}{s_n} = X_n, \quad (3)$$

$$E(U_{n+1} | \mathcal{F}_n, b_n) = \frac{1}{l} \frac{l t_n Y_n}{t_n} = Y_n. \quad (4)$$

所以有,

$$\begin{aligned} E(X_{n+1}|\mathcal{F}_n, b_n) &= X_n - (1-p) \frac{l}{s_0 + b_n(m-l) + (n+1)l} (X_n - Y_n), \\ E(Y_{n+1}|\mathcal{F}_n, b_n) &= Y_n + (1-p) \frac{m}{t_0 + b_n(l-m) + (n+1)m} (X_n - Y_n). \end{aligned}$$

故

$$E(X_{n+1}|\mathcal{F}_n) = X_n - (1-p)lE\left(\frac{1}{s_0 + b_n(m-l) + (n+1)l}\right)(X_n - Y_n), \quad (5)$$

$$E(Y_{n+1}|\mathcal{F}_n) = Y_n + (1-p)mE\left(\frac{1}{t_0 + b_n(l-m) + (n+1)m}\right)(X_n - Y_n). \quad (6)$$

本文将证明两个罐子中的红球比例差的数学期望收敛到 0, 而且红球比例均处处收敛到同一个极限。

2 $E(X_n - Y_n)$ 的收敛性

引理 1: (Gautschi 不等式) x 为一个正实数且 $s \in (0, 1)$, $\Gamma(x)$ 为 Gamma 函数, 成立

$$x^{1-s} < \frac{\Gamma(x+1)}{\Gamma(x+s)} < (1+x)^{1-s}.$$

定理 1: 设 $E|X_n - Y_n|$ 收敛阶在 $O(n^{-2(1-p)\frac{m}{l}})$ 与 $o(n^{-2(1-p)\frac{l}{m}})$ 之间。

证明: 设 $d = \max\{s_0, t_0\}$, $\tilde{d} = \min\{s_0, t_0\}$, 由 (1) 以及 (2) 可知,

$$E[|X_{n+1} - Y_{n+1}||\mathcal{F}_n] = \left[1 - (1-p)\left(\frac{l}{s_n + l} + \frac{m}{t_n + m}\right)\right]|X_n - Y_n|.$$

两边同时取数学期望可得,

$$\prod_{k=0}^n \left[1 - 2(1-p)\frac{m}{\tilde{d} + nl + l}\right] \leq \frac{E(|X_{n+1} - Y_{n+1}|)}{|X_0 - Y_0|} \leq \prod_{k=0}^n \left[1 - 2(1-p)\frac{l}{d + km + m}\right]. \quad (7)$$

进一步可得

$$\begin{aligned} \prod_{k=0}^n \left[1 - 2(1-p)\frac{l}{d + km + m}\right] &= \frac{\prod_{k=0}^n (d + km + m - 2(1-p)l)}{\prod_{k=0}^n (d + km + m)} \\ &= \frac{\prod_{k=0}^n (\frac{d}{m} + k + 1 - 2(1-p)\frac{l}{m})}{\prod_{k=0}^n (\frac{d}{m} + k + 1)} \\ &= \frac{\Gamma(\frac{d}{m} + n + 2 - 2(1-p)\frac{l}{m}) / \Gamma(\frac{d}{m} + 2 - 2(1-p)\frac{l}{m})}{\Gamma(\frac{d}{m} + n + 2) / \Gamma(\frac{d}{m} + 1)} \\ &= \frac{\Gamma(\frac{d}{m} + n + 2 - 2(1-p)\frac{l}{m})}{\Gamma(\frac{d}{m} + n + 2)} \frac{\Gamma(\frac{d}{m} + 1)}{\Gamma(\frac{d}{m} + 2 - 2(1-p)\frac{l}{m})}. \end{aligned} \quad (8)$$

同理,

$$\begin{aligned}
\prod_{k=0}^n \left[1 - 2(1-p) \frac{m}{\tilde{d} + kl + l} \right] &= \frac{\prod_{k=0}^n (\tilde{d} + kl + l - 2(1-p)m)}{\prod_{k=0}^n (\tilde{d} + kl + l)} \\
&= \frac{\prod_{k=0}^n \left(\frac{\tilde{d}}{l} + k + 1 - 2(1-p) \frac{m}{l} \right)}{\prod_{k=0}^n \left(\frac{\tilde{d}}{l} + k + 1 \right)} \\
&= \frac{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + n + 2 - 2(1-p) \frac{m}{l} \right) / \Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + 2 - 2(1-p) \frac{m}{l} \right)}{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + n + 2 \right) / \Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + 1 \right)} \\
&= \frac{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + n + 2 - 2(1-p) \frac{m}{l} \right)}{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + n + 2 \right)} \frac{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + 1 \right)}{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + 2 - 2(1-p) \frac{m}{l} \right)}. \tag{9}
\end{aligned}$$

根据引理 1Gautschi 不等式,

$$\frac{\Gamma \left(\frac{d}{m} + n + 2 - 2(1-p) \frac{l}{m} \right)}{\Gamma \left(\frac{d}{m} + n + 2 \right)} = \mathcal{O}(n^{-2(1-p) \frac{l}{m}}) \tag{10}$$

$$\frac{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + n + 2 - 2(1-p) \frac{m}{l} \right)}{\Gamma \left(\frac{\tilde{d}}{l} + n + 2 \right)} = \mathcal{O}(n^{-2(1-p) \frac{m}{l}}), \tag{11}$$

所以有, $E|X_n - Y_n|$ 的收敛阶在 $O(n^{-2(1-p) \frac{l}{m}})$ 与 $O(n^{-2(1-p) \frac{l}{m}})$ 之间。

上面证明了 $E(X_n - Y_n)$ 是收敛到 0 的, 下面我们来看 $E(X_n - Y_n)$ 的具体表达式。

令 $c_n = E(s_0 + b_n(m-l) + (n+1)l)^{-1}$, $d_n = E(t_0 + b_n(l-m) + (n+1)m)^{-1}$, $c_0 = (s_0 + l)^{-1}$, $d_0 = (t_0 + m)^{-1}$ 。根据 (5) 以及 (6) 可知,

$$E(X_{n+1} - Y_{n+1}) = [1 - (1-p)(lc_n + md_n)] E(X_n - Y_n).$$

所以,

$$E(X_n - Y_n) = (X_0 - Y_0) \prod_{k=0}^{n-1} [1 - (1-p)(lc_k + md_k)].$$

进一步可得,

$$E(X_n + Y_n) = [1 + (1-p)(md_0 - lc_0)](X_0 + Y_0) - (1-p)(X_0 - Y_0) \sum_{k=1}^{n-1} (md_k - lc_k) \prod_{j=0}^{k-1} [1 - (1-p)(lc_j + md_j)]$$

由以上证明可知 $\sum_{k=1}^{\infty} (md_k - lc_k) \prod_{j=0}^{k-1} [1 - (1-p)(lc_j + md_j)]$ 是收敛的, 所以 $E(X_n + Y_n)$ 也是收敛的, 并记 $\beta = \lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n + Y_n)$,

$$\beta = [1 + (1-p)(md_0 - lc_0)](X_0 + Y_0) - (1-p)(X_0 - Y_0) \sum_{k=1}^{\infty} (md_k - lc_k) \prod_{j=0}^{k-1} [1 - (1-p)(lc_j + md_j)].$$

因为 $E(X_n)$ 与 $E(Y_n)$ 收敛到相同的极限, 故 $\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} E(Y_n) = \frac{\beta}{2}$ 。

3 X_n, Y_n 的强收敛性

引理 2: 假设 $\{x_n, n \geq 1\}$, $\{a_n, n \geq 1\}$ 以及 $\{b_n, n \geq 1\}$ 为非负实数数列满足 $x_{n+1} \leq a_n x_n + b_n$, 其中 $0 < a_n < 1, n \geq 1$. 若 $\lim_{n \rightarrow \infty} \prod_{i=1}^n a_i = 0$ 且 $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ 收敛, 那么 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = 0$.

定理 2: $X_n - Y_n$ 几乎处处收敛到 0.

证明:

注意到,

$$X_{n+1} - Y_{n+1} = (X_n - Y_n) + \frac{m(V_{n+1} - X_n)E_{n+1} + l(U_{n+1} - Y_n)(1 - E_{n+1})}{s_{n+1}} - \frac{l(U_{n+1} - Y_n)E_{n+1} + m(V_{n+1} - X_n)(1 - E_{n+1})}{t_{n+1}},$$

记

$$H_{n+1} = \frac{m(V_{n+1} - X_n)E_{n+1} + l(U_{n+1} - Y_n)(1 - E_{n+1})}{s_{n+1}} - \frac{l(U_{n+1} - Y_n)E_{n+1} + m(V_{n+1} - X_n)(1 - E_{n+1})}{t_{n+1}}.$$

则

$$\begin{aligned} E(H_{n+1}^2 | \mathcal{F}_n) &= (1-p) \left(\frac{m}{t_n + m} + \frac{l}{s_n + l} \right)^2 (X_n - Y_n)^2 \\ &\quad + p \left(\frac{m^2 \sigma_{1n}^2}{(s_n + m)^2} + \frac{l^2 \sigma_{2n}^2}{(t_n + l)^2} \right) + (1-p) \left(\frac{m^2 \sigma_{1n}^2}{(t_n + m)^2} + \frac{l^2 \sigma_{2n}^2}{(s_n + l)^2} \right), \end{aligned}$$

其中 $\sigma_{1n}^2 = \frac{X_n(1-X_n)}{m^2} \frac{s_n - m}{s_n - 1}$, $\sigma_{2n}^2 = \frac{Y_n(1-Y_n)}{l^2} \frac{t_n - l}{t_n - 1}$.

另外有,

$$E(H_{n+1} | \mathcal{F}_n) = -(1-p) \left(\frac{l}{s_n + l} + \frac{m}{t_n + m} \right) (X_n + Y_n).$$

这里仍然假设 $m > l$ 且 $d = \max\{s_0, t_0\}$ 于是有,

$$\begin{aligned} E[(X_{n+1} - Y_{n+1})^2 | \mathcal{F}_n] &= \left[1 - 2(1-p) \left(\frac{l}{s_n + l} + \frac{m}{t_n + m} \right) + (1-p) \left(\frac{l}{s_n + l} + \frac{m}{t_n + m} \right)^2 \right] (X_n - Y_n)^2 \\ &\quad + p \left(\frac{m^2 \sigma_{1n}^2}{(s_n + m)^2} + \frac{l^2 \sigma_{2n}^2}{(t_n + l)^2} \right) + (1-p) \left(\frac{m^2 \sigma_{1n}^2}{(t_n + m)^2} + \frac{l^2 \sigma_{2n}^2}{(s_n + l)^2} \right) \\ &\leq \left[1 - (1-p) \left(\frac{l}{s_n + l} + \frac{m}{t_n + m} \right) \right] (X_n - Y_n)^2 + p \left(\frac{m^2 \sigma_{1n}^2}{(s_n + m)^2} + \frac{l^2 \sigma_{2n}^2}{(t_n + l)^2} \right) \\ &\quad + (1-p) \left(\frac{m^2 \sigma_{1n}^2}{(t_n + m)^2} + \frac{l^2 \sigma_{2n}^2}{(s_n + l)^2} \right) \\ &\leq \left[1 - \frac{2(1-p)l}{d + mn + m} \right] (X_n - Y_n)^2 + \frac{4}{(n+1)^2}, \end{aligned} \tag{12}$$

(12) 两边取数学期望后,

$$E(X_{n+1} - Y_{n+1})^2 \leq \left[1 - \frac{2(1-p)l}{d + mn + m} \right] E(X_n - Y_n)^2 + \frac{4}{(n+1)^2}$$

其中 $\lim_{n \rightarrow \infty} \prod_{k=1}^n \left[1 - \frac{2(1-p)l}{d + mk + m} \right] = 0$ 以及 $\sum_{k=1}^{\infty} \frac{4}{(n+1)^2}$ 收敛, 根据引理 2 可知

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n - Y_n)^2 = 0.$$

同时根据 (12) 可知, $\{(X_n - Y_n)^2 + \frac{4}{n}, n = 1, 2, \dots\}$ 为下鞅。由下鞅收敛定理, $(X_n - Y_n)^2 + \frac{4}{n}$ 几乎处处收敛, 故 $(X_n - Y_n)^2$ 几乎处处收敛。设 $\lim_{n \rightarrow \infty} (X_n - Y_n)^2 \stackrel{a.s.}{=} Z$, 则 $Z \geq 0, a.s.$ 。

另一方面, 由控制收敛定理可知 $E(Z) = 0$, 所以 $Z = 0, a.s.$ 。故 $X_n - Y_n$ 几乎处处收敛到 0。

定理 3: 在此罐子模型中,

$$\{X_n + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k), n \geq 1\} \quad (13)$$

以及

$$\{Y_n - \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{m}{t_k + m} (X_k - Y_k), n \geq 1\} \quad (14)$$

均为鞅且 X_n 以及 Y_n 均几乎处处收敛。

证明.

根据定理 1 可知, $E(|X_n - Y_n|)$ 的收敛阶在 $\mathcal{O}(n^{-2(1-p)\frac{m}{l}})$ 与 $\mathcal{O}(n^{-2(1-p)\frac{l}{m}})$ 之间, 于是有

$$\begin{aligned} E \left[\left| X_n + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k) \right| \right] &\leq 1 + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_0 + kl + l} E(|X_k - Y_k|) \\ &\leq 1 + \sum_{k=0}^{\infty} (1-p) \frac{l}{s_0 + kl + l} E(|X_k - Y_k|) \\ &< \infty. \end{aligned} \quad (15)$$

根据 (5),

$$\begin{aligned} E \left[X_n + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k) \middle| \mathcal{F}_n \right] &= X_{n-1} - (1-p) \frac{l}{s_{n-1} + l} (X_{n-1} - Y_{n-1}) \\ &\quad + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k) \\ &= X_{n-1} + \sum_{k=0}^{n-2} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k). \end{aligned} \quad (16)$$

所以 $\{X_n + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k), n \geq 1\}$ 为鞅, 同理 $\{Y_n - \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{m}{t_k + m} (X_k - Y_k), n \geq 1\}$ 也为鞅, 且根据 Doob 鞅收敛定理, (13) 和 (14) 均几乎处处收敛。

下面证明 $\sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{l}{s_k + l} (X_k - Y_k)$ 及 $\sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \frac{m}{t_k + m} (X_k - Y_k)$ 几乎处处收敛, 从而得到 X_n 和 Y_n 几乎处处收敛。

根据 Jensen 不等式,

$$\begin{aligned} E(|X_n - Y_n| | \mathcal{F}_n) &\geq |E(X_n - Y_n | \mathcal{F}_n)| \\ &= \left[1 - (1-p) \left(\frac{l}{s_{n-1} + l} + \frac{m}{t_{n-1} + m} \right) \right] |X_{n-1} - Y_{n-1}|, \end{aligned}$$

所以 $\{W_n \stackrel{\text{def}}{=} |X_n - Y_n| + \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) \left(\frac{l}{s_k + l} + \frac{m}{t_k + m} \right) |X_k - Y_k|, n \geq 1\}$ 为下鞅, 另一方面 $E(W_n^+) = E(W_n) < \infty$ 。根据下鞅收敛定理, $\lim_{n \rightarrow \infty} W_n = W$ a.s. 且 $E(W) < \infty$ 。

又因为 $|X_n - Y_n|$ 几乎处处收敛, 所以 $\sum_{k=0}^{n-1}(1-p)\left(\frac{l}{s_k+l} + \frac{m}{t_k+m}\right)|X_k - Y_k|$ 也几乎处处收敛。故 $\sum_{k=0}^{n-1}(1-p)\frac{l}{s_k+l}(X_k - Y_k)$ 及 $\sum_{k=0}^{n-1}(1-p)\frac{m}{t_k+m}(X_k - Y_k)$ 均几乎处处收敛。

定理 4. A、B 两个罐子中的红球比例 X_n 及 Y_n 的方差均收敛到 0。

证明:

注意到 X_{n+1}^2 的条件数学期望为

$$\begin{aligned} & E(X_{n+1}^2 | \mathcal{F}_n) \\ &= E \left[\left(X_n + \frac{mE_{n+1}(V_{n+1} - X_n) + l(1 - E_{n+1})(U_{n+1} - X_n)}{s_{n+1}} \right)^2 | \mathcal{F}_n \right] \\ &= X_n^2 + 2X_n \frac{l(1-p)(Y_n - X_n)}{s_n + l} + \frac{m^2 p(\sigma_{1n}^2 + X_n^2)}{(s_n + m)^2} + \frac{l^2(1-p)(\sigma_{2n}^2 + (Y_n - X_n)^2)}{(s_n + l)^2}. \end{aligned} \quad (17)$$

又因为

$$E^2(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = X_n^2 + 2X_n \frac{l(1-p)(Y_n - X_n)}{s_n + l} + \frac{l^2(1-p)^2(Y_n - X_n)^2}{(s_n + l)^2},$$

所以有

$$\begin{aligned} \text{Var}(X_{n+1}) &= E[E(X_{n+1}^2 | \mathcal{F}_n) - E^2(X_{n+1} | \mathcal{F}_n)] \\ &= E \left[\frac{m^2 p \sigma_{1n}^2}{(s_n + m)^2} + \frac{l^2(1-p)\sigma_{2n}^2}{(s_n + l)^2} + \frac{l^2 p(1-p)(X_n - Y_n)^2}{(s_n + l)^2} \right]. \end{aligned} \quad (18)$$

显然, $\text{Var}(X_{n+1})$ 收敛到 0。同理, $\text{Var}(Y_{n+1})$ 也收敛到 0。

综上所述, $X_n \rightarrow \frac{\beta}{2}$ a.s., $Y_n \rightarrow \frac{\beta}{2}$ a.s.。

4 $R_A(n)$ 与 $R_B(n)$ 的大数定律与中心极限定理

定理 5. 两个罐子中的红球数 $R_A(n)$ 与 $R_B(n)$ 满足

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{R_A(n)}{n} &\stackrel{\text{a.s.}}{=} \frac{mp + l(1-p)}{2} \beta, \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{R_B(n)}{n} &\stackrel{\text{a.s.}}{=} \frac{lp + m(1-p)}{2} \beta. \end{aligned}$$

以及

$$\begin{aligned} \frac{R_A(n)}{\sqrt{n}} &\xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(\frac{\beta(mp + l(1-p))}{2}, \frac{\beta^2(m-l)^2 p(1-p)}{4}\right), \\ \frac{R_B(n)}{\sqrt{n}} &\xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(\frac{\beta(lp + m(1-p))}{2}, \frac{\beta^2(m-l)^2 p(1-p)}{4}\right). \end{aligned}$$

证明:

已知 $s_n = s_0 + \sum_{i=1}^n [mE_i + l(1 - E_i)]$ 。令 $Z_i = mE_i + l(1 - E_i)$, 则 $Z_i, i = 1, 2, \dots$ 独立同分布, 且

$$E(Z_i) = mp + l(1-p), \quad \text{Var}(Z_i) = (m-l)^2 p(1-p).$$

根据强大数定律, $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{s_n}{n} \stackrel{\text{a.s.}}{=} mp + l(1-p)$ 。又因为 $X_n \rightarrow \frac{\beta}{2}$ a.s., 所以

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{R_A(n)}{n} \stackrel{\text{a.s.}}{=} \frac{mp + l(1-p)}{2} \beta.$$

根据中心极限定理,

$$\frac{s_n}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}(mp + l(1-p), (m-l)^2 p(1-p)),$$

由 Slutsky 定理可知,

$$\frac{R_A(n)}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(\frac{\beta(mp + l(1-p))}{2}, \frac{\beta^2(m-l)^2 p(1-p)}{4}\right).$$

同理,

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{R_B(n)}{n} &\stackrel{\text{a.s.}}{=} (lp + m(1-p))Z, \\ \frac{R_B(n)}{\sqrt{n}} &\xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(\frac{\beta(lp + m(1-p))}{2}, \frac{\beta^2(m-l)^2 p(1-p)}{4}\right). \end{aligned}$$