

Расчет тарифных ставок имущественного страхования по накопленной статистике

1. Введение.

Теория расчета тарифных ставок на основе накопленной статистики является важной областью математики имущественного страхования.

Рассмотрим набор классов страховых рисков, объединенных в портфель. Будем считать, что внутри каждого из классов риск полностью однороден, то есть средние суммарные страховые выплаты по каждому из договоров, заключенных в этом классе совпадают. Об однородности всего портфеля, составленного из этих рисков, будем считать, что ничего не известно.

В простейшем виде постановка задачи вычисления тарифных ставок для каждого из классов можно описать следующим графиком (Рис.1).

По горизонтали: P_j – количество заключенных договоров в классе j .

По вертикали: X_j – среднее возмещение на договор в классе j .

Требуется для каждого класса j определить величину тарифной ставки μ_j (чисто рисковая премия).

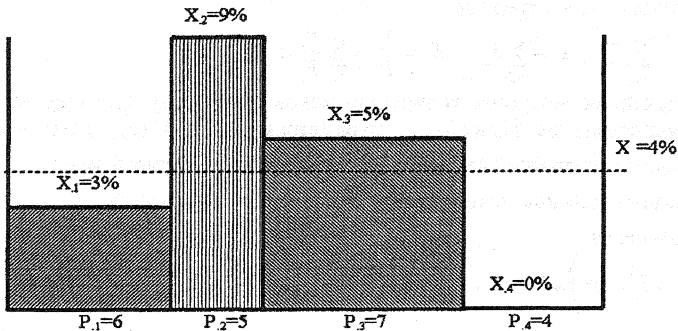


Рис. 1

Отметим следующие возможные подходы к решению задачи:

- можно полагать, что величина тарифной ставки $\mu_j = X_j$, аргументируя это тем, что портфель полностью неоднороден, и поэтому отклонение индивидуальных показателей класса не являются случайными;

- можно считать, что портфель полностью однороден и наблюдаемые различия между классами – случайность. В этом случае $\mu_j = X_{..}$ – среднее возмещение на один договор по всему портфелю.

Однако, используя теорию правдоподобия, можно построить более гибкое решение, а также оценить однородность портфеля, исходя из статистических данных. Данная постановка задачи обобщает аналогичную постановку из [1], где средние оценки тарифных ставок по различным классам рисков предполагались

одинаковыми. Работа была написана при поддержке Российского Фонда Фундаментальных Исследований, проект N 99-01-00184.

2. Постановка задачи расчета тарифных ставок.

Рассмотрим $j = 1, \dots, N$ классов страховых рисков, объединенных в портфель, по которым в течении $t = 1, \dots, n$ лет ведется статистика.

Введем следующие обозначения:

P_{jt} – количество договоров страхования заключенных в t -м году по j -му классу,

Y_{jt} – суммарное возмещение по j -му классу в t -м году по всем искам,

$X_{jt} = \frac{Y_{jt}}{P_{jt}}$ – среднее страховое возмещение по одному договору.

Так же введем следующие величины:

суммарные и средние по времени

$$P_j = \sum_{t=1}^n P_{jt}, \quad Y_j = \sum_{t=1}^n Y_{jt}, \quad X_j = \frac{Y_j}{P_j} = \sum_{t=1}^n \frac{P_{jt}}{P_j} X_{jt};$$

суммарные и средние по полному портфелю договоров

$$P_i = \sum_{j=1}^N P_{ij}, \quad Y_i = \sum_{j=1}^N Y_{ij}, \quad X_i = \frac{Y_i}{P_i} = \sum_{j=1}^N \frac{P_{ij}}{P_i} X_{ij};$$

полные суммарные и средние

$$P_{..} = \sum_{i,j} P_{ij}, \quad Y_{..} = \sum_{i,j} Y_{ij}, \quad X_{..} = \frac{Y_{..}}{P_{..}} = \sum_{i,j} \frac{P_{ij}}{P_{..}} X_{ij}.$$

Пусть случайная величина количества исков по одному договору из класса j имеет распределение Пуассона с параметром λ_j , а $V_j(x)$, $x \geq 0$ – функция распределения случайной величины ξ_j возмещения по одному иску.

Математическое ожидание и второй момент случайной величины ξ_j обозначим через

$$e_j = E[\xi_j] = \int_0^{\infty} x dV_j(x), \quad d_j = E[\xi_j^2] = \int_0^{\infty} x^2 dV_j(x).$$

Соответственно условные математическое ожидание и дисперсия суммарных возмещений Y_{jt} имеют вид:

$$E[Y_{jt} | \lambda_j] = P_{jt} \lambda_j e_j \Rightarrow E[X_{jt} | \lambda_j] = \lambda_j e_j = \mu_j(\lambda_j),$$

$$Var[Y_{jt} | \lambda_j] = P_{jt} \lambda_j d_j \Rightarrow Var[X_{jt} | \lambda_j] = \frac{\lambda_j d_j}{P_{jt}} \stackrel{def}{=} \frac{\sigma_j^2(\lambda_j)}{P_{jt}}.$$

Требуется построить несмещенную оценку $\hat{\mu}_k$ величины тарифной ставки $\mu_k(\lambda_k)$, исходя из статистических данных, накопленных за n лет, где параметр λ_k для класса k будем считать случайной величиной.

3. Построение решения методом максимального правдоподобия.

Величину тарифной ставки $\mu_k(\lambda_k)$ будем оценивать линейной оценочной функцией следующего вида: $\hat{\mu}_k = \sum_{t=1}^n \sum_{j=1}^N \alpha_{jt}^k X_{jt}$.

Введем обозначения:

$$m_k = E[\mu_k(\lambda_k)], \quad v_k = E[\sigma_k^2(\lambda_k)], \quad \omega_k = Var[\mu_k(\lambda_k)].$$

Заметим, что в [1] величины m_k , v_k , ω_k предполагались независимыми от k .

Несмещенность оценки $\hat{\mu}_k$ выражается условием $E[\hat{\mu}_k] = m_k$.

Таким образом, можно поставить задачу минимизации:

$$\begin{cases} E[(\hat{\mu}_k - \mu_k(\lambda_k))^2] \rightarrow \min, \\ E[\hat{\mu}_k] = m_k; \end{cases}$$

Требуется определить коэффициенты α_{ij}^k при которых достигается минимум.

Для решения поставленной задачи запишем Лагранжиан

$$L(\alpha_{ij}^k, \beta_k) = \frac{1}{2} E \left[\left(\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k X_{ij} - \mu_k(\lambda_k) \right)^2 \right] - \beta_k E \left[\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k X_{ij} - \mu_k(\lambda_k) \right]$$

и приравняем к нулю его частные производные по всем переменным:

$$\frac{\partial L}{\partial \beta_k} = E \left[\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k X_{ij} - m_k \right] = E \left[\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k E[X_{ij} | \lambda_j] - m_k \right] = \sum_{i,j} \alpha_{ij}^k m_j - m_k = 0,$$

$$\frac{\partial L}{\partial \alpha_{rs}^k} = E \left[\left(\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k X_{ij} - \mu_k(\lambda_k) \right) X_{rs} \right] - \beta_k m_s = 0.$$

Используя равенства $E[E[X|Y]] = E[X]$, $E[XY] = E[X]E[Y] + \delta_{XY} Var[X]$,

где δ_{XY} – символ Кронекера, получим

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial \alpha_{rs}^k} &= E \left[\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k E[X_{ij} X_{rs} | \lambda] - \mu_k(\lambda_k) E[X_{rs} | \lambda] \right] - \beta_k m_s = \\ &= E \left[\sum_{i,j} \alpha_{ij}^k \left(\mu_j(\lambda_j) \mu_s(\lambda_s) + \delta_{js} \delta_{ir} \frac{\sigma_s^2(\lambda_s)}{P_{rs}} \right) - \mu_k(\lambda_k) \mu_s(\lambda_s) \right] - \beta_k m_s = \\ &= \left(m_s \sum_{i,j} \alpha_{ij}^k m_j + \sum_{i,j} \alpha_{ij}^k \delta_{js} \omega_s + \alpha_{rs}^k \frac{v_s}{P_{rs}} - m_k m_s - \delta_{sk} \omega_s \right) - \beta_k m_s = \\ &= \sum_i \alpha_{is}^k \omega_s + \alpha_{rs}^k \frac{v_s}{P_{rs}} - \beta_k m_s - \delta_{sk} \omega_s = 0. \end{aligned}$$

Введем следующие обозначения: $\alpha_{.s}^k = \sum_i \alpha_{is}^k$, $a_{sk} = \alpha_{.s}^k - \delta_{sk}$.

Полученные уравнения запишутся в виде

$$\begin{cases} \omega_s (\alpha_{.s}^k - \delta_{sk}) P_{rs} + v_s \alpha_{rs}^k - m_s \beta_k P_{rs} = 0 \\ \sum_j m_j (\alpha_{.j}^k - \delta_{kj}) = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \omega_s a_{sk} P_{rs} + v_s \alpha_{rs}^k - m_s \beta_k P_{rs} = 0 \\ \sum_j m_j a_{jk} = 0 \end{cases} \quad (1)$$

при всех $r = 1, \dots, n$, $s = 1, \dots, N$.

Просуммируем первое уравнение по r и найдем a_{sk}

$$a_{sk} (P_{.s} \omega_s + v_s) + \delta_{sk} v_s - m_s \beta_k P_{.s} = 0 \Rightarrow a_{sk} = \frac{m_s \beta_k P_{.s} - \delta_{sk} v_s}{P_{.s} \omega_s + v_s}.$$

Подставив a_{jk} во второе уравнение, получим

$$\sum_j m_j \frac{m_j \beta_k P_j - \delta_{jk} v_j}{P_j \omega_j + v_j} = \sum_j \frac{m_j^2 \beta_k P_j}{P_j \omega_j + v_j} - \frac{m_k v_k}{P_k \omega_k + v_k} = 0 \Rightarrow \frac{m_k v_k \beta_j}{P_k \omega_k + v_k} = \frac{m_j v_j \beta_k}{P_j \omega_j + v_j} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow m_j = \frac{v_k \beta_j}{v_j \beta_k} \frac{P_j \omega_j + v_j}{P_k \omega_k + v_k} m_k \Rightarrow m_j = \frac{\gamma_k \beta_j}{\gamma_j \beta_k} m_k,$$

где $\tilde{a}_k = \frac{i_k}{P_k \dot{u}_k + i_k}$.

Таким образом,

$$\sum_j m_k \frac{\gamma_k \gamma_j \beta_j}{\gamma_j \beta_k} \left(\frac{P_j \gamma_k \beta_j}{v_j \gamma_j \beta_k} m_k - \delta_{jk} \right) = 0 \Rightarrow \sum_j \frac{1}{\gamma_j v_j} \beta_j^2 m_k = \frac{\beta_k}{\gamma_k}. \quad (2)$$

Из первого уравнения системы (1) выразим α_{rs}^k

$$\alpha_{rs}^k = P_{rs} \frac{m_s \beta_k - \omega_s a_{sk}}{v_s} = P_{rs} \frac{m_s \beta_k (P_s \omega_s + v_s) - \omega_s (m_s \beta_k P_s - \delta_{sk} v_s)}{v_s (P_s \omega_s + v_s)} = P_{rs} \frac{m_s \beta_k + \delta_{sk} \omega_s}{P_s \omega_s + v_s}$$

Из уравнения (2) выразим m_k , подставим его в полученное уравнение и,

учитывая, что $\hat{\mu}_k = \sum_{i,j} \alpha_{ij}^k X_{ij}$, получим

$$\hat{\mu}_k = \sum_{i,j} P_{ij} X_{ij} \frac{m_j \beta_k + \delta_{jk} \omega_j}{P_j \omega_j + v_j} = \beta_k \sum_j \frac{P_j m_j X_{j,j}}{P_j \omega_j + v_j} + \frac{P_k \omega_k}{P_k \omega_k + v_k} X_k =$$

$$= \beta_k \sum_j \frac{1}{\gamma_j} \frac{P_j \beta_j}{P_j \omega_j + v_j} X_{j,j} \Big/ \sum_s \frac{1}{\gamma_s} \frac{P_s \beta_s^2}{v_s} + (1 - \gamma_k) X_k =$$

$$= \sum_j \frac{P_j X_{j,j} / v_j}{\sum_s \frac{1}{\gamma_s} \frac{P_s \beta_s \beta_k}{v_s \beta_j \beta_k}} + (1 - \gamma_k) X_k = \sum_j \frac{P_j X_{j,j} / v_j}{\sum_s \frac{\gamma_s}{\gamma_j \gamma_k} \frac{P_s}{v_s} \frac{m_s^2}{m_j m_k}} + (1 - \gamma_k) X_k =$$

$$= \gamma_k m_k \frac{\sum_j \frac{P_j}{v_j} X_{j,j} \gamma_j m_j}{\sum_s \frac{P_s}{v_s} \gamma_s m_s^2} + (1 - \gamma_k) X_k$$

Таким образом, окончательно получили

$$\hat{\mu}_k = \gamma_k m_k \frac{\sum_{j=1}^N \tilde{\gamma}_j m_j X_{j,j}}{\sum_{s=1}^N \tilde{\gamma}_s m_s^2} + (1 - \gamma_k) X_k, \text{ где } \tilde{a}_k = \frac{i_k}{P_k \dot{u}_k + i_k}, \tilde{\alpha}_k = \frac{P_k}{i_k} \gamma_k.$$

Следует отметить, что если $m_k = m$, $v_k = v$, $\omega_k = \omega \forall k$, то выражение для $\hat{\mu}_k$ преобразуется в результат, полученный в [1].

Величины m_k , v_k , ω_k должны быть оценены каким-либо способом на основе имеющейся статистики по страховым случаям. Для величины m_k разумнее всего

в качестве оценки взять величину реально действующей тарифной ставки в k -ом классе рисков.

4. Оценки для дисперсий по годам и классам риска.

Рассмотрим следующие статистики:

$$V_s = \frac{1}{n-1} \sum_{r=1}^n (X_{rs} - X_s)^2 \frac{P_{rs}}{P_s} = \frac{1}{n-1} \sum_{r=1}^n X_{rs}^2 \frac{P_{rs}}{P_s} - \frac{1}{n-1} X_s^2 \frac{P_s}{P_s},$$

$$W_s = X_s^2.$$

Покажем, что с помощью этих статистик можно построить несмещенные оценки для дисперсий по годам ω_s и классам риска ν_s . Для этого выпишем условные математические ожидания величин V_s и W_s .

$$E[V_s | \lambda] = \frac{1}{n-1} \sum_{r=1}^n \frac{P_{rs}}{P_s} \left(\mu_s^2(\lambda_s) + \frac{\sigma_s^2(\lambda_s)}{P_{rs}} \right) - \frac{1}{n-1} \frac{P_s}{P_s} \left(\mu_s^2(\lambda_s) + \frac{\sigma_s^2(\lambda_s)}{P_s} \right) = \frac{\sigma_s^2(\lambda_s)}{P_s} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow E[V_s] = \frac{\nu_s}{P_s} \Rightarrow \hat{\nu}_s = V_s P_s,$$

$$E[W_s | \lambda] = \mu_s^2(\lambda_s) + \frac{\sigma_s^2(\lambda_s)}{P_s} \Rightarrow E[W_s] = m_s^2 + \omega_s + \frac{P}{P_s} V_s \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \hat{\omega}_s = W_s - \frac{P}{P_s} V_s - \hat{m}_s^2;$$

Таким образом, получены требуемые несмещенные оценки дисперсий.

Литература.

1. Э. Штрауб. «Математика имущественного страхования».