

Rangkuman Metoda Buhlmann

Jika ingin memprediksi aggregate claim periode akan datang digunakan compromise estimator C yang dirumuskan $C = ZR + (1 - Z)H$ dimana R adalah mean dari observasi current (sekarang), H adalah mean prior, Z adalah faktor kredibilitas, yang didefinisikan

oleh Buhlmann : $Z = \frac{n}{n + k}$, n adalah banyaknya periode observasi dan memenuhi

$$0 \leq Z \leq 1, k = \frac{E_x \text{Var}_y(Y|X)}{\text{Var}_x E_y(Y|X)}$$

Langkah-langkah menentukan compromise estimator C dengan menggunakan pendekatan Buhlmann.

1. Tentukan n , banyaknya periode observasi
2. Hitung variansi dari ekspektasi $\text{Var}_x E_y(Y|X)$
3. Hitung ekspektasi dari variansi $E_x \text{Var}_y(Y|X)$
4. Hitung $k = \frac{E_x \text{Var}_y(Y|X)}{\text{Var}_x E_y(Y|X)}$
5. Hitung faktor kredibilitas $Z = \frac{n}{n + k}$
6. Hitung compromise estimator $C = ZR + (1 - Z)H$

Karakteristik kredibilitas Buhlmann

1. $\lim_{n \rightarrow \infty} Z = 1$
2. Z fungsi decreasing dari k , Z fungsi decreasing dari $E_{\ominus} \text{Var}_N$
3. Z fungsi increasing dari $\text{Var}_{\ominus} E_N$

Komponen dari total variansi

$$\text{Var}(Y) = E_x \text{Var}_y(Y|X) + \text{Var}_x E_y(Y|X)$$

Aplikasi metoda Buhlmann

Definisi 6.1

X_1, \dots, X_n mutually

independent $\Leftrightarrow P(X_1 \leq x_1 \dots X_n \leq x_n) = P(X_1 \leq x_1) \times \dots \times P(X_n \leq x_n)$

Definisi 6.2

X_1, \dots, X_n conditionally independent given $\Theta \Leftrightarrow$

$$P(X_1 \leq x_1 \dots X_n \leq x_n | \Theta) = P(X_1 \leq x_1 | \Theta) \times \dots \times P(X_n \leq x_n | \Theta)$$

Pendekatan umum yang diadopsi prosedur Empirical Bayesian

X_{ij} = besarnya klaim kelompok i periode j , $i = 1, \dots, r$; $j = 1, \dots, n+1$

Tentukan taksiran $E(X_{i,n+1} | X_{i1}, X_{i2}, \dots, X_{in})$

Misal $X_i = (X_{i1}, \dots, X_{in})$

Asumsi

1. X_1, \dots, X_r mutually independent
2. X_i tergantung dari parameter resiko $\theta_i, X_i | \Theta_i$
3. $\Theta_1, \dots, \Theta_r$ IID
4. $X_1, \dots, X_n | \Theta_i$ mutually conditionally independent
5. Untuk setiap (i, j) banyaknya pemegang polis sama

$$v = E v(\Theta_i) = E_{\Theta} \text{Var}(X_{ij} | \Theta_i)$$

$$a = \text{Var}(\mu(\Theta_i)) = \text{Var}_{\Theta} (E(X_{ij} | \Theta_i))$$

$$\mu = E \mu(\Theta)$$

$$\hat{v} = \frac{1}{r(n-1)} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^n (X_{ij} - \bar{X}_i)^2$$

$$\hat{a} = \frac{1}{r-1} \sum_{i=1}^r \bar{X}_i - \bar{X}^2 - \frac{1}{rn} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^n X_{ij} - \bar{X}_i$$

$$\bar{x}_i = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_{ij}$$

$$\hat{\mu} = \bar{x}_{..} = \frac{1}{r} \sum_{i=1}^r \bar{x}_i = \frac{1}{rn} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^n x_{ij}$$

$$\hat{k} = \frac{\hat{v}}{\hat{a}}$$

$\hat{Z} = \frac{n}{n + \hat{k}}$ dimana \hat{k} dan \hat{Z} adalah estimator tak bias.

Akhirnya estimasi Buhlmann dari $E[X_{i,n+1} | X_{i,1} = x_{i,1}, X_{i,2} = x_{i,2}, \dots, X_{i,n} = x_{i,n}]$ adalah

$$\hat{C}_i = \hat{Z}\bar{x}_i + (1 - \hat{Z})\hat{\mu}$$

Langkah-langkah menentukan compromise estimator dari aggregate claim amount untuk setiap r policyholders

1. Tentukan banyaknya pemegang polis, $r > 2$
2. Tentukan banyaknya policy years of experience $n > 2$
3. Hitung rata-rata banyaknya klaim, x_{ij} , untuk setiap pemegang polis selama setiap policy year.
4. Hitung rata-rata banyaknya klaim, \bar{x}_i selama policy years untuk setiap pemegang polis
5. Hitung estimasi $\hat{\mu}$
6. Hitung \hat{v}
7. Hitung \hat{a}
8. Hitung $\hat{k} = \frac{\hat{v}}{\hat{a}}$
9. Hitung faktor kredibilitas $\hat{Z} = \frac{n}{n + \hat{k}}$
10. Hitung Buhlmann compromise estimate, \hat{C}_i , dari claim aggregate untuk setiap pemegang polis

Teorema 6.1

Misal (1) dalam satu periode terdapat X_1, \dots, X_n IID $F_{x|\Theta}$ (2) dalam tiap periode terdapat satu observasi $X_i, i = 1, \dots, n$ IID $F_{x|\Theta}$, maka

$$Z = \frac{1}{1 + \frac{E_{\Theta} \left[\text{Var} \left[X_1, \dots, X_n \mid \Theta \right] \right]}{\text{Var}_{\Theta} \left[E \left[X_1, \dots, X_n \mid \Theta \right] \right]}} = \frac{n}{n + \frac{E_{\Theta} \text{Var}(X \mid \Theta)}{\text{Var}_{\Theta} E \left[X \mid \Theta \right]}}$$