

支払備金に関する Mack の公式の一般化

齋藤新悟

九州大学大学院数理学研究院

2009/10/24

当研究成果は、筆者が

- 日新火災海上保険株式会社
- 九州大学大学院数理学研究院

による共同研究に携わる中で得たものである。

本発表の概略：

- 目的：ランオフ三角形から支払備金 (IBNR) を区間推定.
- 先行研究：Mack の公式.
- 主結果：Mack の公式の拡張.

ランオフ三角形と支払備金

$C_{i,j}$ = 事故年度 i , 経過年数 j における累積支払保険金 ($i, j = 1, \dots, n$).
 $i + j \leq n + 1$ に対する $C_{i,j}$ が既知.

		経過年数 j				
		1	2	\dots	$n - 1$	n
事故年度 i	1	$C_{1,1}$	$C_{1,2}$	\dots	$C_{1,n-1}$	$C_{1,n}$
	2	$C_{2,1}$	$C_{2,2}$	\dots	$C_{2,n-1}$	
	\vdots	\vdots	\vdots	\ddots		
	$n - 1$	$C_{n-1,1}$	$C_{n-1,2}$			
	n	$C_{n,1}$				

$$\text{支払備金 } R = (C_{2,n} - C_{2,n-1}) + \dots + (C_{n-1,n} - C_{n-1,2}) + (C_{n,n} - C_{n,1}).$$

チェーンラダー法

チェーンラダー法は支払備金の点推定を与える。

		経過年数 j				
		1	2	...	$n-1$	n
事故年度 i	1	$C_{1,1}$	$C_{1,2}$...	$C_{1,n-1}$	$C_{1,n}$
	2	$C_{2,1}$	$C_{2,2}$...	$C_{2,n-1}$	
	⋮	⋮	⋮	⋮		
	$n-1$	$C_{n-1,1}$	$C_{n-1,2}$			
	n	$C_{n,1}$				

$$\text{Loss Development Factor} : \hat{f}_j = \frac{C_{1,j+1} + \cdots + C_{n-j,j+1}}{C_{1,j} + \cdots + C_{n-j,j}}.$$

$$\hat{C}_{i,j} = C_{i,n+1-i} \hat{f}_{n+1-i} \cdots \hat{f}_{j-1} \quad (i+j \geq n+2).$$

問題

支払備金を **区間推定**するにはどうすればよいか？

Mack のアイデア：

- チェーンラダー法を正当化する distribution-free なモデルを設定.
- **平均 2 乗誤差**を推定.

Mack モデル

- (1) $(C_{1,1}, \dots, C_{1,n}), \dots, (C_{n,1}, \dots, C_{n,n})$ は独立
(**事故年度に関する独立性**).
- (2) $E[C_{i,j+1} | C_{i,1}, \dots, C_{i,j}] = C_{i,j} f_j$.
- (3) $V(C_{i,j+1} | C_{i,1}, \dots, C_{i,j}) = C_{i,j} v_j$.

Mack の結果 I : 点推定について

$\mathcal{D} = \{C_{i,j} \mid i + j \leq n + 1\}$: 既知の情報量.
推定すべきもの : $E[C_{i,j}|\mathcal{D}]$ など.

Mack の結果 I : 点推定について (チェーンラダー法の正当化)

- チェーンラダー推定量 \hat{f}_j は f_j の不偏推定量かつある意味で最良推定量 (つまり分散を最小にする).
- $E[\hat{C}_{i,j}] = E[E[C_{i,j}|\mathcal{D}]] (= E[C_{i,j}])$ ← 不偏性の類似.
- 次の \hat{v}_j は v_j の不偏推定量 :

$$\hat{v}_j = \frac{1}{n-j-1} \sum_{i=1}^{n-j} C_{i,j} \left(\frac{C_{i,j+1}}{C_{i,j}} - \hat{f}_j \right)^2.$$

Mack の結果 II : 区間推定について

支払備金 $R = (C_{2,n} - C_{2,n-1}) + \cdots + (C_{n,n} - C_{n,1})$.

その推定量 $\hat{R} = (\hat{C}_{2,n} - C_{2,n-1}) + \cdots + (\hat{C}_{n,n} - C_{n,1})$.

平均 2 乗誤差 $\text{mse } \hat{R} = E[(R - \hat{R})^2 | \mathcal{D}]$ を考える (分散のようなもの).
これを用いると例えば 95%信頼区間は次で推定できる:

$$(\hat{R} - 3(\text{mse } \hat{R})^{1/2}, \hat{R} + 3(\text{mse } \hat{R})^{1/2}).$$

Mack の結果 II : 区間推定について (Mack の公式)

$\text{mse } \hat{R}$ を次で推定する:

$$\begin{aligned} & \sum_{i=2}^n \left(\hat{C}_{i,n}^2 \sum_{l=n+1-i}^{n-1} \frac{\hat{v}_l}{\hat{f}_l^2} \left(\frac{1}{\hat{C}_{i,l}} + \frac{1}{\sum_{m=1}^{n-l} C_{m,l}} \right) \right) \\ & + 2 \sum_{i=2}^{n-1} \hat{C}_{i,n} \left(\sum_{i'=i+1}^n \hat{C}_{i',n} \right) \left(\sum_{l=n+1-i}^{n-1} \frac{\hat{v}_l}{\hat{f}_l^2 \sum_{m=1}^{n-l} C_{m,l}} \right). \end{aligned}$$

主結果 I : Mack モデルの拡張

Mack モデル

- (1) $(C_{1,1}, \dots, C_{1,n}), \dots, (C_{n,1}, \dots, C_{n,n})$ は独立.
- (2) $E[C_{i,j+1} | C_{i,1}, \dots, C_{i,j}] = C_{i,j} f_j$.
- (3) $V(C_{i,j+1} | C_{i,1}, \dots, C_{i,j}) = C_{i,j} v_j$.

(3) は分散が $C_{i,j}$ の 1 乗に比例するという仮定.

これはチェーンラダーの正当化に不可欠だが本当に妥当な仮定か？

Mack モデルの拡張

- (1) Mack モデルと同じ.
- (2) Mack モデルと同じ.
- (3') $V(C_{i,j+1} | C_{i,1}, \dots, C_{i,j}) = C_{i,j}^\alpha v_j$ (α は任意の定数).

$\alpha = 1$ の場合が Mack モデル.

主結果 II : 点推定について

主結果 II : 点推定について

- 次の \hat{f}_j は f_j の不偏推定量かつ最良推定量 :

$$\hat{f}_j = \frac{C_{1,j}^{1-\alpha} C_{1,j+1} + \cdots + C_{n-j,j}^{1-\alpha} C_{n-j,j+1}}{C_{1,j}^{2-\alpha} + \cdots + C_{n-j,j}^{2-\alpha}}.$$

- 次の $\hat{C}_{i,j}$ は $E[\hat{C}_{i,j}] = E[E[C_{i,j}|\mathcal{D}]] (= E[C_{i,j}])$ を満たす :

$$\hat{C}_{i,j} = C_{i,n+1-i} \hat{f}_{n+1-i} \cdots \hat{f}_{j-1} \quad (i+j \geq n+2).$$

- 次の \hat{v}_j は v_j の不偏推定量 :

$$\hat{v}_j = \frac{1}{n-j-1} \sum_{i=1}^{n-j} C_{i,j}^{2-\alpha} \left(\frac{C_{i,j+1}}{C_{i,j}} - \hat{f}_j \right)^2.$$

主結果 III : 区間推定について (Mack の公式の拡張)

$n + 1 - i \leq j_i \leq k_i \leq n$ ($i = 1, \dots, n$) とし,

$$S = \sum_{i=1}^n (C_{i,k_i} - C_{i,j_i})$$

と定義する.

- 支払備金 $R = \sum_{i=2}^n (C_{i,n} - C_{i,n+1-i})$ は
 $j_i = n + 1 - i, k_i = n$ の場合の S .
- 次年度支払保険金 $\sum_{i=2}^n (C_{i,n+2-i} - C_{i,n+1-i})$ は
 $j_i = n + 1 - i, k_i = n + 2 - i$ の場合の S .

主結果 III : 区間推定について (Mack の公式の拡張)

主結果 III : 区間推定について (Mack の公式の拡張)

mse \hat{S} を次で推定する :

$$\sum_{i,l=1}^n \hat{\varphi}_{i,l}^2 \hat{A}_{i,l} + 2 \sum_{1 \leq i < i' \leq n} \sum_{l=1}^n \hat{\varphi}_{i,l} \hat{\varphi}_{i',l} \hat{B}_l.$$

ただし,

$$\hat{A}_{i,l} = \frac{\hat{v}_l}{\hat{f}_l^2} \left(\frac{1}{\hat{C}_{i,l}^{2-\alpha}} + \frac{1}{\sum_{m=1}^{n-l} C_{m,l}^{2-\alpha}} \right), \quad \hat{B}_l = \frac{\hat{v}_l}{\hat{f}_l^2 \sum_{m=1}^{n-l} C_{m,l}^{2-\alpha}},$$
$$\hat{\varphi}_{i,l} = \begin{cases} \hat{C}_{i,k_i} - \hat{C}_{i,j_i} & (n+1-i \leq l < j_i), \\ \hat{C}_{i,k_i} & (j_i \leq l < k_i), \\ 0 & (\text{それ以外}). \end{cases}$$

- Mack モデルの仮定のうち、必ずしも自然な仮定とはいえないものを拡張した.
- 次年度支払保険金などを含む様々な量に対して平均 2 乗誤差の推定量を与えた.