

Stockholms universitet, Matematiska institutionen

**Tentamen: MT7028 Prissättning inom sakförsäkring,  
2025-01-08, 8–13**

*Examinator:* Filip Lindskog, lindskog@math.su.se

*Återlämning:* Meddelas via kursforum.

*Tillåtna hjälpmedel:* Inga.

*Allmänt:* Resonemang skall vara tydliga och lätta att följa.

---

### Uppgift 1

För att modellera skadefrekvens vill vi bestämma parametervektorn  $\beta$  som minimerar

$$\sum_{i=1}^n d(n_i, w_i \mu(x_i; \beta)), \quad d(y, m) = y \log \frac{y}{m} - y + m,$$

där  $\{(n_i, w_i, x_i) : i = 1, \dots, n\}$  är realisationer av oberoende likafördelade tripletter där  $n_i$  är antalet skador för kontrakt nr  $i$ ,  $w_i$  är kontraktsduration och  $x_i$  är en kovariatvektor. Antag att kovariatvektorn  $x = (x^{(1)}, x^{(2)})$  är 2-dimensionell och att funktionen  $\mu(x; \beta)$  ges av

$$\mu(x; \beta) = \exp\left(\beta_1 + \beta_2 \mathbb{1}_{\{x^{(1)} < a\}} + \beta_3 \mathbb{1}_{\{x^{(2)} < b\}}\right)$$

för några numeriska värden  $a, b$ .  $\mathbb{1}_{\{x^{(1)} < a\}}$  antar värdet 1 om  $x^{(1)} < a$ , annars värdet 0. Bestäm ett ekvationsystem som de optimala parametervärdena  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  löser. (10 p)

### Uppgift 2

Antag premieargumenten fordonsålder, med nivåer *under 3 år* respektive *över 3 år*, och ägarålder, med nivåer *under 30 år* respektive *över 30 år*. Antag en modell för (förväntad betingad) skadefrekvens på formen  $\mu_{i,j} = \gamma_0 \gamma_{1,i} \gamma_{2,j}$ ,  $i = 1, \dots, m_1$  och  $j = 1, \dots, m_2$ . Ange  $m_1, m_2$  och uttryck  $\mu_{i,j}$  på formen i Uppgift 1 samt ange designmatrisen inklusive hur du väljer att ordna cellerna  $(i, j)$ . (10 p)

### Uppgift 3

För ett enskilt försäkringskontrakt är  $N$  antalet skador,  $W$  är kontraktsdurationen och  $X$  är en kovariatvektor som beskriver försäkringstagaren

och det försäkrade objektet. Antag att  $N$  givet  $W$  och  $X$  är Poissonfördelad enligt:

$$P(N = n \mid W = w, X = x) = e^{-w\mu(x)} \frac{(w\mu(x))^n}{n!}, \quad n = 0, 1, \dots$$

Antag att skadebeloppen  $C_1, \dots, C_N$  för de  $N$  skadorna för kontraktet är oberoende och likafördelade, och oberoende av  $N, W, X$ . Låt  $\pi(x)$  beteckna 1-årspremien för ett försäkringskontrakt med kovariatvektor  $x$  som betalas för den tid (upp till ett år) som kontraktet är i bruk (kan avslutas i förtid). Bestäm  $\pi(x)$  om det väljs så att förväntad premieintäkt för ett försäkringskontrakt med kovariatvektor  $x$  är lika med förväntad skadekostnad för samma kontrakt. (10 p)

#### Uppgift 4

Antag att vi vill modellera (förväntad betingad) skadefrekvens som funktion av ägarålder med ett polynom  $p(x; \theta) = \theta_0 + \theta_1 x + \theta_2 x^2$ . Vi har endast data

$$\{(y_1, w_1, x_1), (y_2, w_2, x_2), (y_3, w_3, x_3), (y_4, w_4, x_4)\}.$$

För varje kombination av  $k \in \{1, \dots, 4\}$  och  $\lambda \in \{\lambda_1, \dots, \lambda_{10}\}$ ,  $0 < \lambda_1 < \dots < \lambda_{10}$ , beräknar vi den minimerande parametervektorn

$$\hat{\theta}_{\lambda, k} = \operatorname{argmin}_{\theta} \left( \sum_{i \neq k} w_i (y_i - p(x_i; \theta))^2 + \lambda \int_{x_{\min}}^{x_{\max}} (p''(x; \theta))^2 dx \right).$$

Vi avser välja parametervektorn  $\theta$  med hjälp av korsvalidering så att  $p(x; \theta)$  passar data väl samtidigt som vi undviker överanpassning. Beskriv hur vi ska använda vektorerna  $\hat{\theta}_{\lambda, k}$  för att välja ett optimalt  $\theta$ ? (10 p)

#### Uppgift 5

Antag att vi har tre observationer

$$(y_1, x_1) = (5, 60), \quad (y_2, x_2) = (12, 25), \quad (y_3, x_3) = (7, 40),$$

av oberoende likafördelade par  $(Y_i, X_i)$ , där  $Y_i$  är skadekostnad och  $X_i$  är ägarålder. Anpassa ett regressionsträd  $x \mapsto T(x)$  med två löv till datamaterialet. Beräkna generaliseringsfelet

$$E[(Y - T(X))^2],$$

där det anpassade regressionsträdet betraktas som känt, under antagande att  $X$  är likformigt fördelad på  $(20, 80)$  och  $Y$  givet  $X = x$  är normalfördelad med väntevärde

$$\mu(x) = 10\mathbb{1}_{\{x \leq 30\}} + 4\mathbb{1}_{\{x > 30\}}$$

och varians 20.

(10 p)

### Uppgift 1

Med  $\mu_i := \mu(x_i; \beta)$ ,  $m_i = w_i \mu_i$ ,  $d_i = d(n_i, m_i)$  fås

$$\frac{\partial}{\partial \beta_j} \sum_{i=1}^n d(n_i, w_i \mu(x_i; \beta)) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial d_i}{\partial m_i} \frac{\partial m_i}{\partial \mu_i} \frac{\partial \mu_i}{\partial \beta_j} = \sum_{i=1}^n \left(1 - \frac{n_i}{w_i \mu_i}\right) w_i \frac{\partial \mu_i}{\partial \beta_j}$$

där  $\partial \mu_i / \partial \beta_1 = \mu_i$ ,  $\partial \mu_i / \partial \beta_2 = \mu_i \mathbf{1}_{\{x_i^{(1)} < a\}}$ ,  $\partial \mu_i / \partial \beta_3 = \mu_i \mathbf{1}_{\{x_i^{(2)} < b\}}$ . Sätter vi dessa uttryck lika med noll fås

$$\sum_{i=1}^n (n_i - w_i \mu_i) = 0, \quad \sum_{i=1}^n (n_i - w_i \mu_i) \mathbf{1}_{\{x_i^{(1)} < a\}} = 0, \quad \sum_{i=1}^n (n_i - w_i \mu_i) \mathbf{1}_{\{x_i^{(2)} < b\}} = 0.$$

### Uppgift 2

$m_1 = m_2 = 2$ . Ordna enligt  $(i, j) = (1, 1), (1, 2), (2, 1), (2, 2)$  med  $(2, 2)$  som bascell, där  $i = 1$  svarar mot  $x^{(1)} < 3$ ,  $i = 2$  svarar mot  $x^{(1)} > 3$ ,  $j = 1$  svarar mot  $x^{(2)} < 30$ ,  $j = 2$  svarar mot  $x^{(2)} > 30$ .  $\beta_1 = \log(\gamma_0)$ ,  $\beta_2 = \log(\gamma_{1,1})$ ,  $\beta_3 = \log(\gamma_{2,1})$ , och designmatrisen är (för data aggregerade till tariffceller)

$$X = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

### Uppgift 3

Enligt uppgiften gäller  $E[\pi(X)W \mid X] = E[Z \mid X]$  där  $Z = \sum_{k=1}^N C_k$  är skadekostnad. P.g.a. antaget oberoende gäller

$$E[Z \mid X] = E[E[Z \mid N, X] \mid X] = E[NE[C] \mid X] = E[C]E[N \mid X].$$

Därför gäller att

$$\begin{aligned} \pi(x) &= \frac{E[Z \mid X = x]}{E[W \mid X = x]} = E[C] \frac{E[N \mid X = x]}{E[W \mid X = x]} \\ &= E[C] \frac{E[E[N \mid W, X = x] \mid X = x]}{E[W \mid X = x]} \\ &= E[C] \frac{E[W \mu(x) \mid X = x]}{E[W \mid X = x]} \\ &= E[C] \mu(x) \end{aligned}$$

### Uppgift 4

Prediktionsförmågan för modellen som svarar mot parametervärdet  $\lambda$  kvantifieras av

$$c(\lambda) = \sum_{k=1}^4 w_i (y_k - p(x_k; \hat{\theta}_{\lambda,k}))^2, \quad \lambda \in \{\lambda_1, \dots, \lambda_{10}\}.$$

Låt  $\lambda^*$  vara det värde som minimerar  $c(\lambda)$ . Vi skattar parametervektorn  $\theta$  som

$$\hat{\theta} = \operatorname{argmin}_{\theta} \left( \sum_{i=1}^4 w_i (y_i - p(x_i; \theta))^2 + \lambda^* \int_{x_{\min}}^{x_{\max}} (p''(x; \theta))^2 dx \right).$$

### Uppgift 5

Vi ska välja ett värde  $x_0$  så att  $x \leq x_0$  definierar ett löv och  $x > x_0$  definierar det andra lövet. Genom att välja  $x_0 \in [25, 40)$  hamnar  $(12, 25)$  i ena lövet och  $(7, 40), (5, 60)$  tillsammans i andra lövet. Ett sådant val ger minimal kvadratsumma (svarar mot val av kvadratisk förlustfunktion)

$$\left(12 - \frac{12}{1}\right)^2 + \left(7 - \frac{7+5}{2}\right)^2 + \left(5 - \frac{7+5}{2}\right)^2$$

och vi får träd-prediktorn (för  $x_0 = 25$ )

$$T(x) = 12\mathbf{1}_{\{x \leq 25\}} + \frac{7+5}{2}\mathbf{1}_{\{x > 25\}} = 12\mathbf{1}_{\{x \leq 25\}} + 6\mathbf{1}_{\{x > 25\}}$$

Generaliseringsfelet blir då, där  $Z \sim N(0, 20)$ ,

$$\begin{aligned} E[(Y - T(X))^2] &= \frac{5}{60}E[(10 - 12 + Z)^2] + \frac{5}{60}E[(10 - 6 + Z)^2] + \frac{50}{60}E[(4 - 6 + Z)^2] \\ &= \frac{1}{12} \left( (4 + 20) + (16 + 20) + 10(4 + 20) \right) \\ &= \frac{300}{12} = \frac{50}{2} = 25 \end{aligned}$$