

Stima di modelli di sopravvivenza non parametrici – uscite soltanto per morte

## Stima con il metodo della massima verosimiglianza

Con riferimento alla classe di età  $]x, x + 1]$  per scrivere la verosimiglianza delle osservazioni

$$(r_i, s_i, t_i) \quad i = 1, \dots, n_x$$

definiamo, per ogni  $i = 1, \dots, n_x$ , i n.a.

$T^{(i)}$  durata aleatoria di vita dell'individuo  $i$  nell'intervallo di età  $]x, x + 1]$

Nota:  $T^{(i)}$  ha determinazioni  $]r_i, s_i]$

Indicato con  $T_{x+r_i}^{(i)}$  la durata aleatoria di vita dell' $i$ -esimo individuo in vita all'età  $x + r_i$  si ha

$$T^{(i)} = \min(T_{x+r_i}^{(i)} + r_i, s_i)$$

Nell'ipotesi che per ogni individuo  $i$  la durata aleatoria di vita sia descritta dallo stesso modello di sopravvivenza, dotato di funzione di densità, si ha

$$P(T^{(i)} \leq t) = \begin{cases} 0 & t \leq r_i \\ F_{x+r_i}(t - r_i) & r_i < t < s_i \\ 1 & t \geq s_i \end{cases}$$

ed è inoltre  $P(T^{(i)} = s_i) = 1 - F_{x+r_i}(s_i - r_i) = 1 - {}_{s_i-r_i}q_{x+r_i} = {}_{s_i-r_i}p_{x+r_i}$

Quindi se l'individuo  $i$  decede con età esatta  $x + t_i$  la verosimiglianza di tale osservazione è

$$f_{x+r_i}(t_i - r_i) = {}_{t_i-r_i}p_{x+r_i} \mu(x + t_i)$$

Se invece l'individuo  $i$  raggiunge in vita l'età di uscita pianificata  $x + s_i$ , la verosimiglianza di tale osservazione è

$${}_{s_i-r_i}p_{x+r_i}$$

Stima di modelli di sopravvivenza non parametrici – uscite soltanto per morte

Si definiscono

$$S = \{i \mid \text{l'individuo } i \text{ è in vita all'età } x + s_i\} \quad \textit{survival}$$

$$D = \{i \mid \text{l'individuo } i \text{ esce per morte all'età } x + t_i\} \quad \textit{death}$$

In ipotesi di indipendenza stocastica dei n.a.  $T^{(i)}$  la verosimiglianza delle osservazioni è

$$L = \prod_{i \in S} p_{x+r_i}^{s_i-r_i} \cdot \prod_{i \in D} f_{x+r_i}(t_i - r_i) = \prod_{i \in S} p_{x+r_i}^{s_i-r_i} \cdot \prod_{i \in D} p_{x+r_i}^{t_i-r_i} \mu(x+t_i)$$

A) Nell'ipotesi di interpolazione esponenziale  $\mu(x+t) = \mu_x$ ,  $0 < t \leq 1$

$$p_{x+r_i}^{s_i-r_i} = e^{-\mu_x(s_i-r_i)}$$

la verosimiglianza è

$$L = \prod_{i \in S} e^{-\mu_x(s_i-r_i)} \cdot \prod_{i \in D} \left( e^{-\mu_x(t_i-r_i)} \mu_x \right) = \exp \left[ -\mu_x \left( \sum_{i \in S} (s_i - r_i) + \sum_{i \in D} (t_i - r_i) \right) \right] \cdot (\mu_x)^{d_x}$$

dove  $d_x = \#D$

Stima di modelli di sopravvivenza non parametrici – uscite soltanto per morte

La log-verosimiglianza è allora

$$l = \log L = \left[ -\mu_x \left( \sum_{i \in S} (s_i - r_i) + \sum_{i \in D} (t_i - r_i) \right) \right] + d_x \log(\mu_x)$$

Risolvendo l'equazione di verosimiglianza si trova

$$\hat{\mu}_x = \frac{d_x}{\sum_{i \in S} (s_i - r_i) + \sum_{i \in D} (t_i - r_i)}$$

dove  $\sum_{i \in S} (s_i - r_i) + \sum_{i \in D} (t_i - r_i)$  è detta **esposizione esatta**

Se poniamo

$$E_x^C = \sum_{i \in S} (s_i - r_i) + \sum_{i \in D} (t_i - r_i)$$

si ha

$$L = e^{-\mu_x E_x^C} \cdot (\mu_x)^{d_x}$$

Stima di modelli di sopravvivenza non parametrici – uscite soltanto per morte

### Osservazione

Sia  $D_x$  il n.a. dei decessi nella classe di età  $]x, x+1]$ , in ipotesi di distribuzione di Poisson di parametro  $\mu_x E_x^C$  si ha

$$P(D_x = d_x) = \frac{(\mu_x E_x^C)^{d_x}}{d_x!} e^{-\mu_x E_x^C} = \frac{(E_x^C)^{d_x}}{d_x!} e^{-\mu_x E_x^C} \mu_x^{d_x} \propto L$$

Pertanto ai fini della stima di massima verosimiglianza dell'intensità istantanea di mortalità sono equivalenti le ipotesi esponenziale e di distribuzione di Poisson per il n.a. dei decessi  $D_x$  con  $E(D_x) = \mu_x E_x^C$

### B) Nell'ipotesi di interpolazione lineare

$$s_i - r_i p_{x+r_i} = \frac{1 - s_i q_x}{1 - r_i q_x} \quad \mu(x + t_i) = \frac{q_x}{1 - t_i q_x}$$

indicato con  $d_x = \#D$ , la verosimiglianza è

$$L = \prod_{i \in S} \frac{1 - s_i q_x}{1 - r_i q_x} \cdot \prod_{i \in D} \left( \frac{1 - t_i q_x}{1 - r_i q_x} \cdot \frac{q_x}{1 - t_i q_x} \right) = \prod_{i \in S \cup D} (1 - r_i q_x)^{-1} \prod_{i \in S} (1 - s_i q_x) q_x^{d_x}$$

Dalla log-verosimiglianza

$$l = \log L = - \sum_{i \in S \cup D} \log(1 - r_i q_x) + \sum_{i \in S} \log(1 - s_i q_x) + d_x \log(q_x)$$

si ottiene l'equazione di log-verosimiglianza che può essere risolta per via numerica

$$\sum_{i \in S \cup D} \frac{r_i}{1 - r_i q_x} - \sum_{i \in S} \frac{s_i}{1 - s_i q_x} + \frac{d_x}{q_x} = 0$$

### Osservazione

Soluzioni in forma chiusa possono essere ottenute per dati particolari (p. es. se  $r_i = 0$  e  $s_i = 1$  per ogni  $i$ ) e nel caso di particolari dati raggruppati (per es. se nel caso  $s_i = 1$  per ogni  $i$ , si considera una comune età media di ingresso  $r$  con  $0 < r < 1$  per ogni  $i$ , oppure nel caso  $r_i = 0$  per ogni  $i$ , se si considera una comune età media di uscita pianificata  $s$  con  $0 < s < 1$  per ogni  $i$ )

Vedi London, cap. 7