

# Együttes modell a túlélési időre és a kumulált költségre

Lang Zsolt<sup>1,2</sup>, Rakonczi Pál<sup>1</sup>, Bacskai Miklós<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Healthware Kft.

<sup>2</sup>Állatorvostudományi Egyetem Budapest

**XI. Biometriai Konferencia  
Budapest, 2017. június 9.**



# Bevezetés

- ❖ Betegek ellátását követjük valamilyen esemény bekövetkezéséig.
- ❖ A követés során több alkalommal, különböző időpontokban feljegyezzük a felhalmozódott költséget és a beteg állapotának jellemzőit.
- ❖ A betegek egy részét nem figyeljük meg egészen az eseményig. Feltesszük, hogy a cenzorálásig tartó idő független az eseményig tartó időtől és a kumulálódó költségek véletlen folyamatától.
- ❖ Célunk az eseményig tartó idő és a halmozódó költségek folyamatának vizsgálata egy olyan közös modell keretében, ami a cenzorálás torzító hatását kiküszöböli.

# Együttes (joint) modell

Az  $i$ -ik beteg eseményig tartó  $T_i^*$  ideje általában pozitív kapcsolatban van az addig felhalmozódó  $Z_i^*$  költséggel (hosszabb idő – nagyobb költség). Ugyanilyen okok miatt **az eseményig összegyűlő költség pozitív kapcsolatban van a cenzorálásig összegyűlő költséggel**. Ezért költségek esetében a hagyományos Cox modelleket módosítani kell.

A  $T_i^*$ ,  $Z_i^*$  és a  $t$ -ik időpontig kumulálódó  $zw_i(t)$  költség eloszlását modellezzük egy elméleti sima, szigorúan monoton növvő  $z_i(t)$  **költségtrend**-folyamat ismeretét feltételezve. Így már feltehető, hogy ezek függetlenek a cenzorálástól.

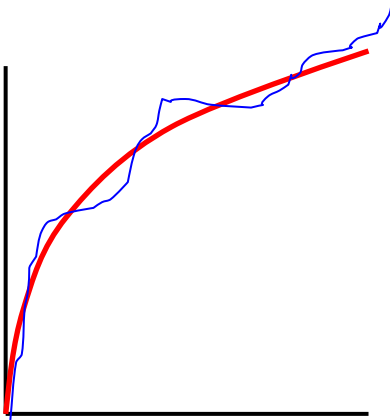
Probléma:  $z_i(t)$  **nem figyelhető meg közvetlenül**.

# A költségek részmodellje

Az  $i$ -ik beteg kumulált költsége a  $t$  követési időpontban

$$zw_i(t) = z_i(t) + w_i(t),$$

ahol  $z_i(t)$  a költségtrend,  $w_i(t)$  tőle független Wiener-folyamat (= a  $w_i(t+\Delta)-w_i(t)$  növekmények függetlenek, eloszlásuk  $N(0, \Delta \cdot \sigma^2)$ ).



A költségtrend változásának sebessége

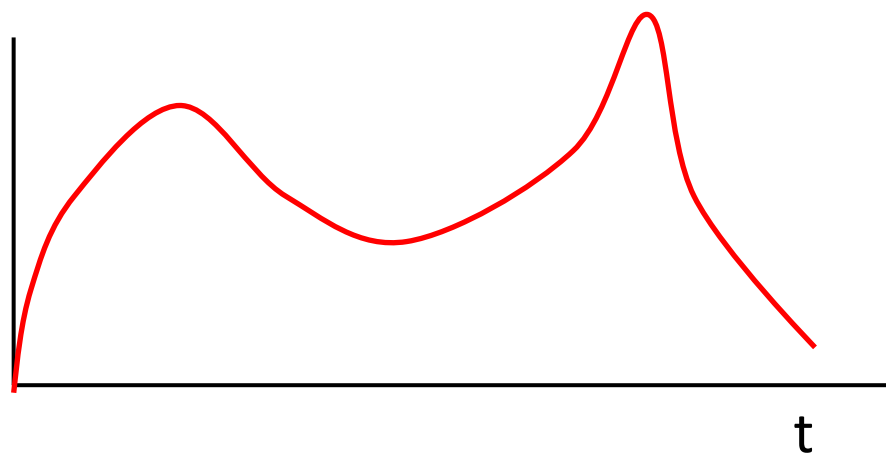
$$\dot{z}_i(t) = r_0(t) \cdot \exp(L_i(t, \lambda) + a \cdot \omega_i),$$

ahol  $r_0$  „alaptrend”,  $L_i$  időtől függő kovariáns,  $\lambda$  paramétervektor,  $a$  skálatényező,  $\omega_i$  a betegtől függő közös (shared) frailty tag, azaz random paraméter  $N(0, \sigma_\omega^2)$  eloszlással.

# Az időskálás hazard részmodellje

Az  $i$ -ik beteg hazardfüggvénye a  $t$  követési időpontban

$$h_i(t, \omega_i) = \lim_{\Delta \downarrow 0} P(t+\Delta \geq T_i^* | T_i^* \geq t, \omega_i) / \Delta.$$



Nagyobb hazard  
↕  
Rövidebb túlélési idő

A hazardfüggvény modellje

$$h_i(t, \omega_i) = r_0(t) \cdot g_0(z_i(t)) \cdot \exp(K_i(t, z_i(t), \beta) + \omega_i),$$

ahol  $r_0$  időtől,  $g_0$  költségtrendtől függő tényező,  $K_i$  időtől és költségrendtől függő kovariáns,  $\beta$  paramétervektor,  $\omega_i$  közös frailty paraméter.

# Költségtrend-skálás hazard

Az időskálás hazard átírható

$$h_i(t, \omega_i) = \lim_{\Delta \downarrow 0} P(z_i(t+\Delta) \geq z_i(T_i^*)) | z_i(T_i^*) \geq z_i(t), \omega_i) / \Delta$$

alakúra.

Értelmezzük a **költségtrend-skálás hazard**ot a

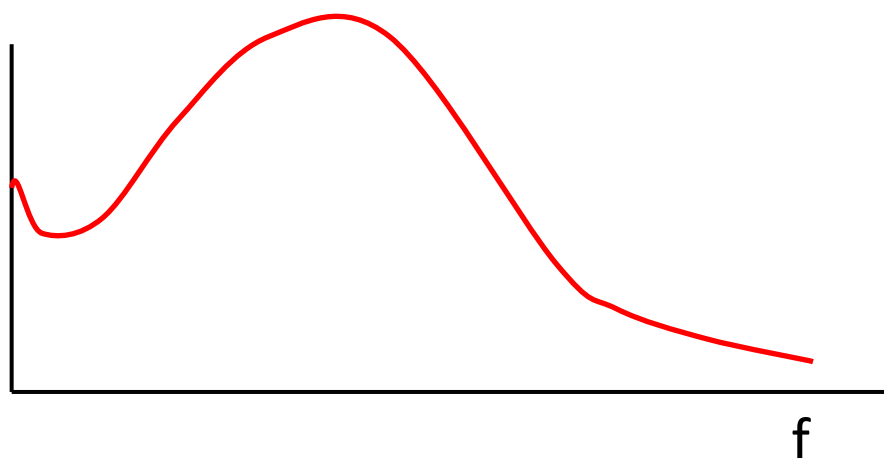
$$g_i(z_i(t), \omega_i) = \lim_{\Delta \downarrow 0} P(z_i(t+\Delta) \geq z_i(T_i^*)) | z_i(T_i^*) \geq z_i(t), \omega_i) / (z_i(t+\Delta) - z_i(t))$$

egyenlőséggel, ami **az esemény azonnali kockázatának és a költség növekedésének az aránya**.

Határértékben az arány  $g_i(z_i(t), \omega_i) = h_i(t, \omega_i) / \dot{z}_i(t)$  alakot ölt, amiből az  $f = z_i(t)$  jelöléssel

$$g_i(f, \omega_i) = g_0(f) \cdot \exp(K_i(t, f, \beta) - L_i(t, \lambda) + (1-a) \cdot \omega_i).$$

# Költségtrend-skálás hazard



Nagyobb hazard  
↕  
Kisebb összköltség  
↕  
Rövidebb túlélési idő  
vagy  
lassabb költségnövekedés

Ha a **költségtrend-hazard állandó**, akkor az esemény kockázata és a költségnövekedés egymással arányban áll. Ilyenkor

**nagyobb kockázat ↔ nagyobb költségnövekmény**

# A paraméterek becslése

A **likelihood függvény** tényezői betegenként

- ❖ Az  $\omega_i$  közös frailty paraméter likelihoodja
- ❖ Az eseményig tartó túlélési idő likelihood-ja ( $\omega_i$ -re feltételesen)
- ❖ A véletlen költségreziduum likelihoodja ( $\omega_i$ -re, a követési időre és az esemény elérési státuszára feltételesen)

***Azonban az  $\omega_i$  közös frailty hiányzó érték a likelihoodban!***

A **paraméterbecslés** történhet

- ❖ **EM** algoritmussal (frekventista eljárással)
- ❖ **Bayes**-i modell keretében, **Markov lánc Monte Carlo** módszerrel



# Szimulált adatok

Az ismertett modellnek megfelelően 200 beteg havonkénti állapotát, kumulált költségét szimuláltuk, valamilyen esemény eléréséig vagy cenzorálásig. A követési idő  $26 \pm 17$  hónap, a cenzorálás aránya 34%.

A **költségtrend** egyenlete

$$\dot{z}_i(t) = A/B \cdot (t/B)^{A-1} \cdot \exp(L_i \cdot \lambda + a \cdot \omega_i),$$

ahol  $A=0.5$ ,  $B=10$ ,  $L_i$  0 és 1-et felvevő kovariáns,  $\lambda=0.2$ ,  $a=1$ ,

$\omega_i \sim N(0, \sigma_w^2)$  közös frailty,  $\sigma_w=0.5$ .

Az **időskálás hazardfüggvény** modellje

$$h_i(t) = A/B \cdot (t/B)^{A-1} \cdot C/D \cdot (z_i(t)/D)^{C-1} \cdot \exp(X_i \cdot \beta + z_i(t) \cdot \gamma_1 + z_i(t)^2 \cdot \gamma_2 + \omega_i),$$

ahol  $C=4$ ,  $D=2$ ,  $X_i$  0 és 1-et felvevő kovariáns,  $\beta=0.1$ ,  $\gamma_1=0.1$ ,  $\gamma_2=-0.05$ .

A **reziduális költségfolyamat**ban szereplő szórás  $\sigma=0.05$ .

# Bayes-i modell, MCMC

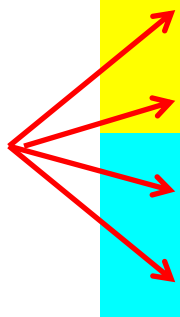
Összesen 30000 iterációt hajtottunk végre, ebből 10000 burn in (elhagytuk), a maradék 20000-ből minden 10-iket használtuk fel (a korreláció csökkentése érdekében). A futási idő 9 óra volt.

Az OpenBUGS 3.2.3-as verzióját futtattuk, az R 3.3.2-es verziójából indítva.

# Eredmények

Kötődés	Paraméter	Pontos érték	Átlag	Szórás
Idő	A	.50	.50	.004
	B	10.00	7.44	.637
	$\lambda$	.20	.13	.058
	a	1.00	1.13	.058
	$\beta$	.10	.05	.199
Költségtrend	C	4.00	2.18	.377
	D	2.00	5.26	.639
	$\gamma_1$	.10	.62	.546
	$\gamma_2$	-0.05	.45	.284
Közös frailty	$\sigma_w$	.50	-	-
Reziduális költség	$\sigma$	.05	.05	.001

**Korrelált  
MCMC**



Normálistól különböző eloszlás? Pl. gamma, Poisson, negatív binomiális?

# Köszönetnyilvánítás

A kutatást az OTKA K108571 számú pályázata támogatta.

*Köszönöm a  
figyelmet!*