

# Sztochasztikus tartalékolás és a tartalék függése a kifutási háromszög időperiódusától

Faluközy Tamás

Vitéz Ildikó Ibolya

Konzulens: Dr. Arató Miklós

*ELTE-TTK, Budapest*

# IBNR, kifutási háromszög

- IBNR: incurred but not reported
- Inkrementális:  $C_{i,j}$  – Kumulált:  $D_{i,j} = \sum_{k=1}^j C_{i,k}$

Kifutási háromszög		Bejelentés/Kifizetés késése (+1)				
		1	2	...	...	n
Bekövetkezés időperiódusa	1	$D_{1,1}$	$D_{1,2}$	...	...	$D_{1,n}$
	2	$D_{2,1}$	$D_{2,2}$	...	...	
	...	...	...	...		
	...	...	...			
	n	$D_{n,1}$				

# Tartalékolási technikák

- Determinisztikus módszerek
  - alsó háromszög kitöltése
  - pontbecslés a tartalékra
- Lánclétra (kumulált károk)

$$l_j(i) = \frac{D_{i,j+1}}{D_{i,j}} \text{ ráták függetlenek } i\text{-től}$$

$$l_j = \frac{D_{1,j+1} + D_{2,j+1} + \dots + D_{n-j,j+1}}{D_{1,j} + D_{2,j} + \dots + D_{n-j,j}}, j = 1, \dots, n-1$$

# Adatok

- Két adatsor (két különböző magyar biztosítótól)
  - Lakásbiztosítási (7 éves) – rövidebb kifutás
  - KGFB (4 éves) – hosszabb kifutás
  - Kifutási háromszög (ált. kumulált):
    - napi/havi/negyedéves/éves
    - kárszámok/károk
    - károk: kifizetési/bejelentési (kifizetés/bejelentés késése szerint)
- Különböző eredmények

# Célok

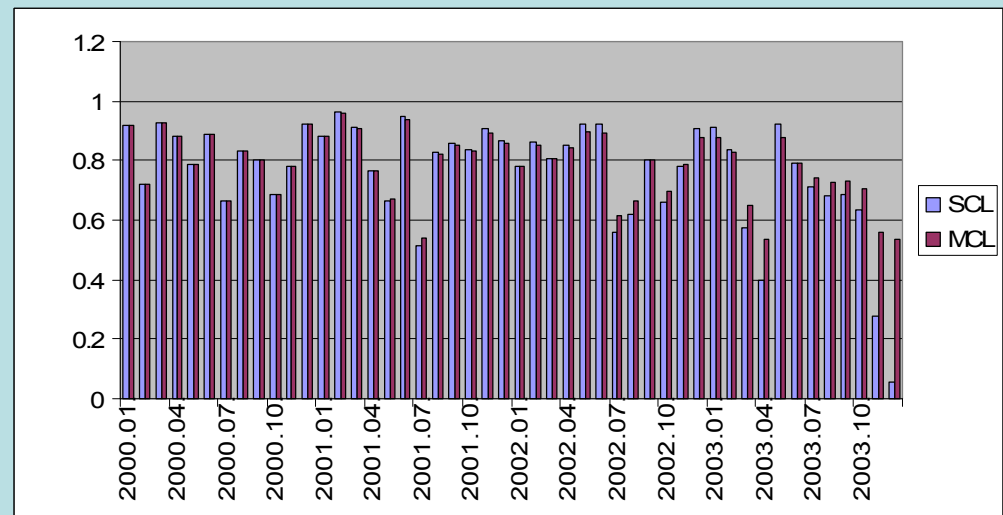
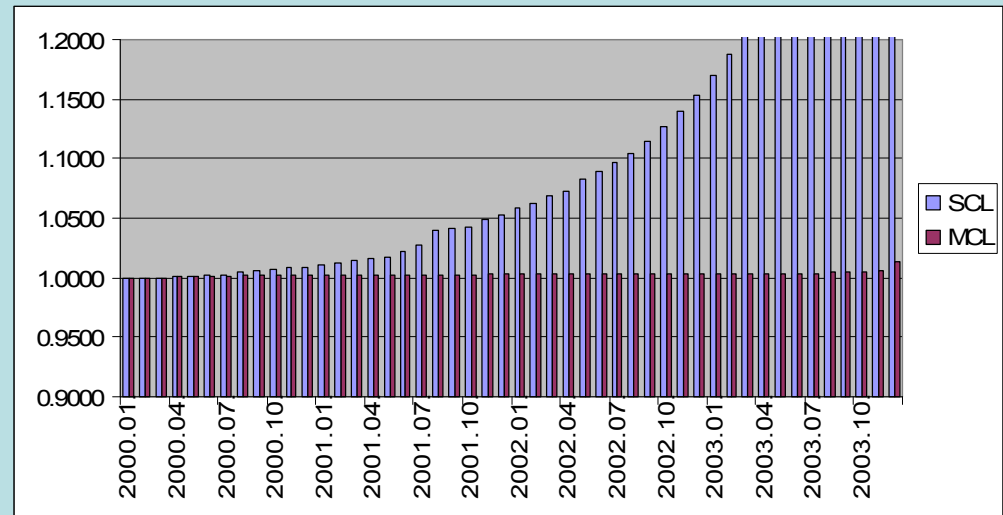
- Müncheneri lánc-létra módszer tesztelése (kifizetési/bejelentési háromszög által adott eredmények közti különbség csökkentése)
- A tartalék időperiódustól való függésének vizsgálata
- Sztochasztikus tartalékolási módszerek  
    ⇒ tartalék kvantiliseinek meghatározásához

# Müncheni lánc-létra (MCL)

- Kárnagyságok (kumulált kifutási háromszög):
  - kifizetési, csak kifizetések (PP)
  - bejelentési, csak kifizetések (IP)
  - bejelentési, kifizetések + tételes függőkártartalék (IPO)
- MCL:
  - PP és IP háromszögek közti eltérés csökkentése
  - Mindkét háromszöget használja, az  $l_j$  ráták az aktuális  $(P/I)_{i,j} = \frac{P_{i,j}}{I_{i,j}}$  hányadosoktól függenek

# MCL eredmények

- PP – IP arányok a sorok utolsó elemeire (kisebb különbség) →
- Probléma: PP és IPO összemérhetők
- PP – IPO ráták → (ugyanakkora különbség)
- Ok: különböző input adatok



# Determinisztikus/Sztochasztikus

- Sokféle determinisztikus módszer
- Különböző eredmények (pontbecslések)
- Cél: kvantilisek, konfidenciaintervallumok – ehhez sztochasztikus módszerek
- Naiv sztochasztikus technikák
  - $l_j$ : i.i.d. valószínűségi változók ( $L_j$ )
  - Tapasztalati eloszlás: diszkrét egyenletes az ismert  $l_j(i) = \frac{D_{i,j+1}}{D_{i,j}}$  értékeken

# Egyenletes-normális (UN) modell

- $L_j$  változó: diszkrét egyenletes eloszlás a  $\left\{ d_j(i) = \frac{X_{i,j+1}}{X_{i,j}} : i = 1, \dots, n-j \right\}$  halmazon
- Várható érték:  $E(L_j) = \frac{1}{t-j} \sum_{i=1}^{n-j} \frac{D_{i,j+1}}{D_{i,j}}$

az alsó háromszög kitöltése

$$\sum_{j=1}^n \left( D_{n-j+1,j} \left( \prod_{k=j}^{n-1} E(L_k) - 1 \right) \right) \quad \text{a teljes tartalék várható értéke}$$

a szórásnégyzet:  $\sum_{j=1}^n \left( D_{n-j+1,j}^2 \left( \prod_{k=j}^{n-1} E(L_k^2) - \prod_{k=j}^{n-1} E^2(L_k) \right) \right)$

normális közelítés (várható érték, szórásnégyzet)  
kvantilisek – a szórásnégyzet segítségével

# UN – megjegyzések

## Egyenletes-generálás (UG)

- UN:
  - Várható érték: egyik determinisztikus módszer pontbecslése („láncszemhányados átlagokkal”)
  - UN: kvantilisek is adhatók
- UG:
  - $L_j$  valószínűségi változók, mint fent
  - $i$ . sor tartaléka:  $D_{i,n-i+1} \cdot (L_{n-i+1} \cdot L_{n-i+2} \cdot \dots \cdot L_{n-1} - 1)$
  - teljes tartalék:  $(n-1)!(n-2)! \dots 1!$  lehetséges érték
  - 1000 lehetséges kimenetel generálása, tapasztalati kvantilisek

# MCMC modell

		$Y_1$	$Y_2$	...	$Y_{n-1}$	$Y_n$
$e_1$	$X_1$	$C_{1,1}$	$C_{1,2}$	...	$C_{1,n-1}$	$C_{1,n}$
$e_2$	$X_2$	$C_{2,1}$	$C_{2,2}$	...	$C_{1,n-1}$	
...	...	...				
$e_n$	$X_n$	$C_{n,1}$				

$C_{i,j}$ :  $i$ . periódusban bekövetkezett,  $(j-1)$  periódussal később bejelentett károk száma

$\sim \text{Poisson}(e_i X_i Y_j)$

$e_i$ :  $i$ . periódusban élő szerződések száma

$X_i$ : egy szerződésre jutó kárszámintenzitás az  $i$ . periódusban

$\sim$  iid, gamma

$Y_j$ :  $j-1$  periódusnyi késéssel bejelentett károk aránya

$\sim \text{Beta}(a,b)$  eloszlás a  $\left[0, 1 - \sum_{k=1}^{j-1} Y_k\right]$  intervallumon

# MCMC-tartalékolás

a posteriori eloszlások Bayes-tétellel:

$$[\underline{x} | \underline{c}, \underline{y}] \sim \prod_{i=1}^n [x_i] \cdot \prod_{j=1}^{n-i+1} [c_{i,j} | x_i, y_j]$$

$$\Rightarrow [\underline{x} | \underline{c}, \underline{y}] \propto \prod_{i=1}^n x_i^{\left(\alpha + \sum_{j=1}^{n-i+1} c_{i,j}\right) - 1} \cdot e^{-x_i \left(\lambda + e_i \sum_{j=1}^{n-i+1} y_j\right)}$$

$$[\underline{y} | \underline{c}, \underline{x}] \sim \prod_{j=1}^n [y_j] \cdot \prod_{i=1}^{n-j+1} [c_{i,j} | x_i, y_j]$$

$$\Rightarrow [\underline{y} | \underline{c}, \underline{x}] \propto y_n^{a+b-1} \cdot \prod_{i=1}^n e^{\left(-y_i \sum_{j=1}^{n-i+1} e_j x_j\right)} \cdot y_i^{a-1 + \sum_{j=1}^{n-i+1} c_{i,j}} \cdot \frac{1}{\left(1 - \sum_{j=1}^{i-1} y_j\right)^a}$$

# Markov Chain Monte Carlo mintavétel

Metropolis-Hastings módszer;

javaslati eloszlás:  $q(\cdot | x) \sim N(x, 0.0001)$

1. mintagenerálás  $z \sim q(\cdot | x_t)$

2.

$$x[t+1] = \begin{cases} Z & \alpha \text{ vszg.} \\ x[t] & 1 - \alpha \text{ vszg.} \end{cases}$$

$$\alpha = \min \left( 1, \frac{f(z) q(x[t] | z)}{f(x[t]) q(z | x[t])} \right)$$

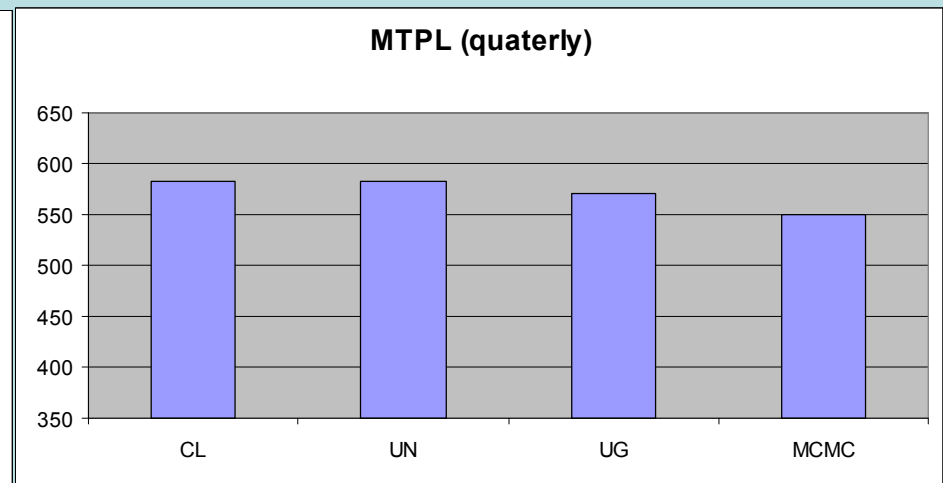
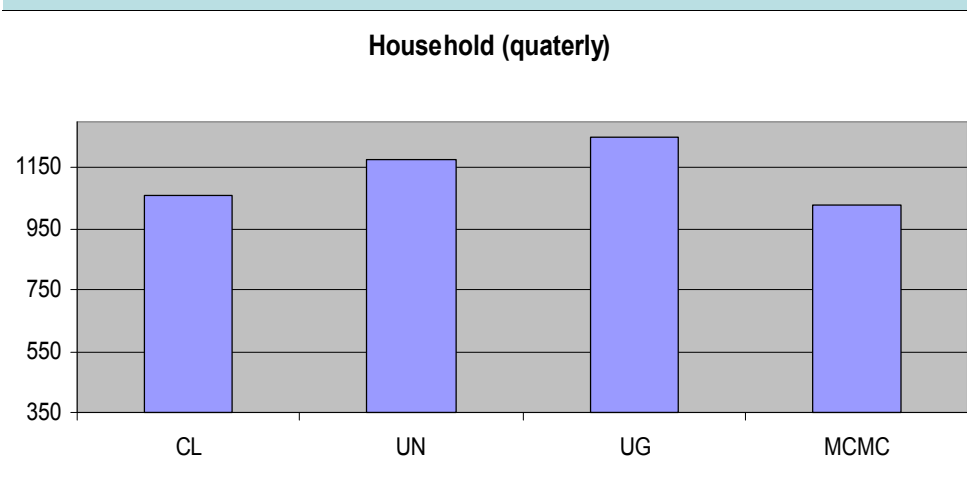
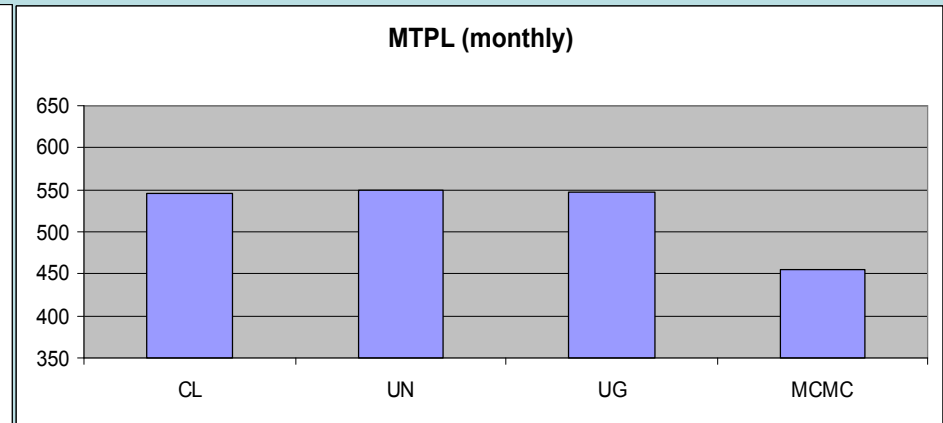
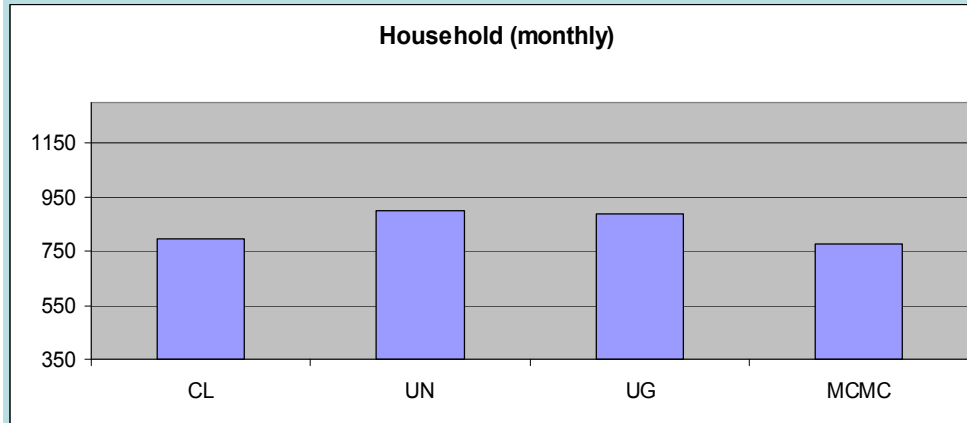
# MCMC-tartalékolás

- Minden lépésben
  - 1 minta  $x$ -re, 1 minta  $y$ -ra
  - tartalék: Poisson-minta generálása az aktuális  $X$  és  $Y$  segítségével számolt paraméterrel:

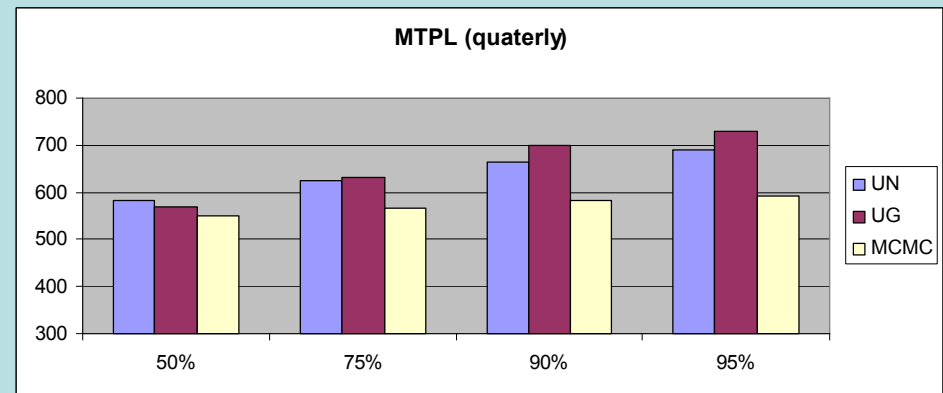
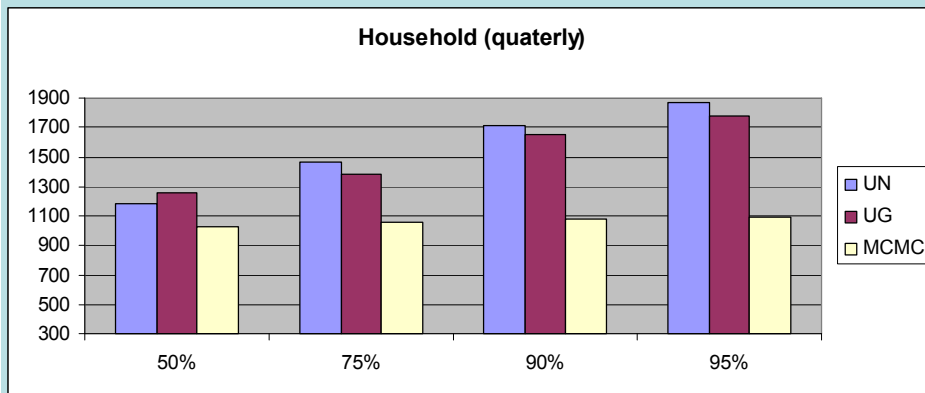
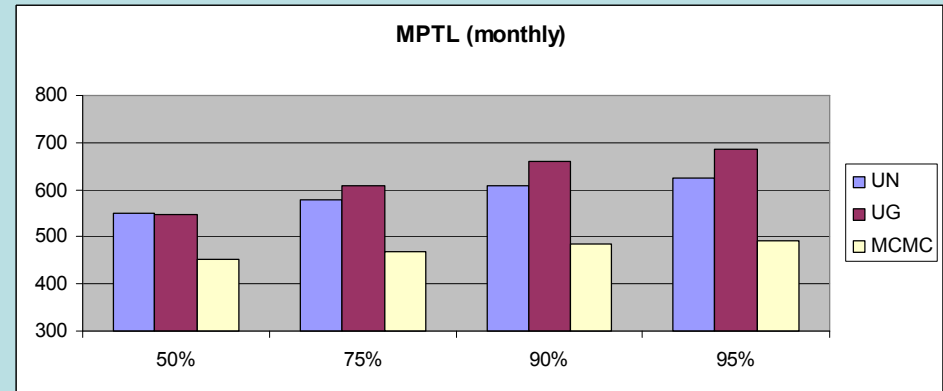
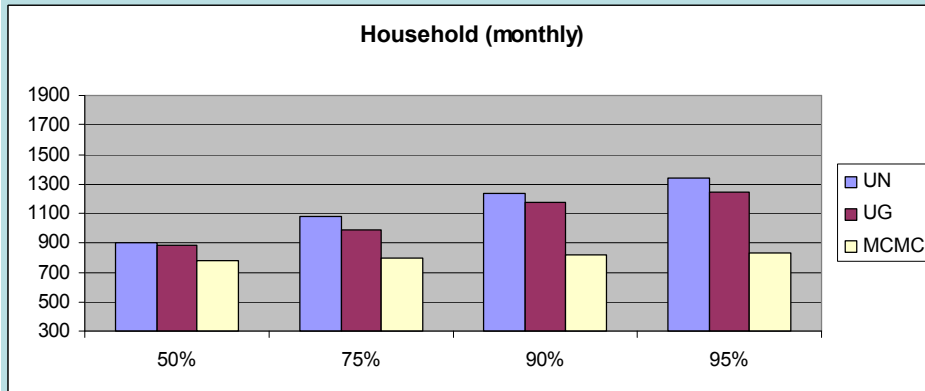
$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=n-i+2}^n e_i x_i y_j$$


- Várható érték és kvantilisek meghatározása a kapott értékek alapján

# Eredmények: pontbecslések



# Eredmények: kvantilisek



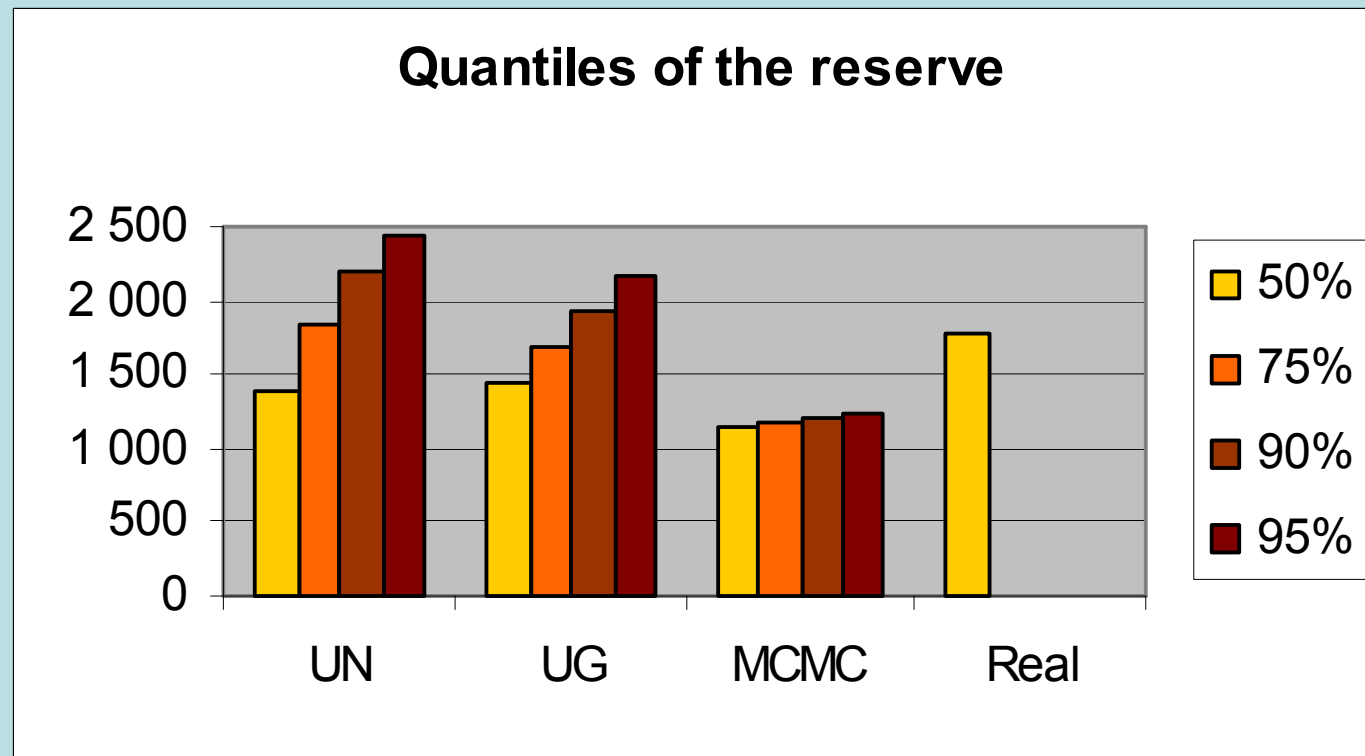
# Tartalékolási módszerek tesztelése

- Olyan intervallumot választunk, hogy minden információ ismert legyen: alsó háromszög is  
⇒ első három év (lakásbiztosítási adatok)
- Becsült értékek összehasonlítása a tényleges értékkel

$C_{1,1}$	$C_{1,2}$	$C_{1,3}$	$C_{1,4}$	$C_{1,5}$
$C_{2,1}$	$C_{2,2}$	$C_{2,3}$	$C_{2,4}$	$C_{2,5}$
$C_{3,1}$	$C_{3,2}$	$C_{3,3}$	$C_{3,4}$	$C_{3,5}$
$C_{4,1}$	$C_{4,2}$	$C_{4,3}$	$C_{4,4}$	$C_{4,5}$
$C_{5,1}$	$C_{5,2}$	$C_{5,3}$	$C_{5,4}$	$C_{5,5}$

# Teszt-eredmények

- Valódi érték: 1788, Lánc-létra: 990



# Konklúziók

- Pontbecslések nem megbízhatók
- Sztochasztikus módszerek nagyon különböző eredményeket adhatnak
- Módszer és periódus választása:
  - adatoktól is függően (hosszú/rövid kifutás)
  - teszteléssel
- Bootstrap, cross-validation módszerek

**Köszönöm a figyelmet!**