

Katedra štatistiky,  
Fakulta hospodárskej informatiky,  
Ekonomická univerzita v Bratislave



# Pravdepodobnostné modelovanie inverznými distribučnými funkciami: **Estimácia kvantilových modelov**

**Ľubica SIPKOVÁ**

január 2010

6. z cyklu prezentácií

# Estimácia QM

## Metódy priradenia numerickej hodnoty parametrom kvantilovej funkcie.

### Voľba metód estimácie závisí od:

- výberu tvaru kvantilového rozdelenia vo fáze identifikácie (jeho zložitosť a rozpracovanosť estimačných metód preň)
- vlastností empirického rozdelenia (vhodnosť, možnosť výpočtu charakteristík empirického rozdelenia)
- požiadaviek praxe na lepšiu zhodu v určitých častiach rozdelenia
- dostupného softvéru, výpočtovej techniky, odbornej literatúry (tabuľky) a matematických a programovacích znalostí, časového faktoru...

## Triedenie estimačných metód QM

- snaha zosúladiť vlastnosti modelu s vlastnosťami výberových údajov pri ich vhodnej kvantifikácii **výberovými charakteristikami** (momentové, kvantilové, lineárne momenty...)
- **minimalizácia** niektorej **miery rozdielov výberových hodnôt a distribučných hodnôt** (najmenšie švorce distr. rezíduí, minimalizácia absolútnych distr. rezíduí)
- **výpočtovo-intenzívne** minimalizačné metódy podľa testov „dobrej zhody“ (Kolmog.-Smirnovho, Anderson-Darlingovho...)
- **maximalizácia funkcie vierohodnosti**

## Ktorým estimačným metódam sa budeme venovať?

- Metóda maximálnej vierohodnosti (**bude jej venovaná samostatná prezentácia - najpoužívanejšia**)
- Metóda momentov
- Metóda kvantilov
- Metóda minimalizácie štvorca distribučných rezíduí (aproximatívna metóda cez strednú hodnotu rovnomerného rozdelenia)
- Metóda minimalizácie absolútnych distribučných rezíduí

## Metóda momentov

- klasický prístup – zosúladiť prvé štyri momenty empirického a teoretického rozdelenia

### Kroky:

- vyjadriť momentové miery polohy, variability, šikmosti a špicatosti pre teoretické rozdelenie (nie vždy analytické riešenie)
- nájsť riešením najskôr parametre základného alebo normovaného tvaru (niekedy potrebná optimalizácia)
- vhodne umiestniť a rozložiť (roztiahnuť) pomocou odhadu výberového priemeru a výberovej štandardnej odchýlky

## Príklad metódy kvantilov pre RS GLD

- vypočítať prvé štyri momenty empirického rozdelenia, označme  $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \hat{\alpha}_3, \hat{\alpha}_4$
- nájsť ich zodpovedajúce vyjadrenie pre RS GLD  $(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4)$ , t.j.  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$
- dosadiť  $\alpha_i = \hat{\alpha}_i$  pre  $i = 1, 2, 3, 4$  a riešiť pre jednotlivé parametre  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4$

Poznámka:

premenná:  $Z = X - \lambda_1$  má RS GLD  $(0, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4)$ , t. j.  **$\lambda_1$  je parameter polohy**

## Momenty RS GLD

Pre  $k$ -ty moment  $E(Z^k)$  platí

$$E(Z^k) = \frac{1}{\lambda_2^k} \sum_{i=0}^k \left[ \binom{k}{i} (-1)^i \beta(\lambda_3(k-i)+1, \lambda_4 i+1) \right]$$

kde  $\beta(a,b)$  je beta funkcia, definovaná vzťahom

$$\beta(a, b) = \int_0^1 x^{a-1} (1-x)^{b-1} dx$$

$k$ -ty moment pre RS GLD  $(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4)$  existuje len vtedy, ak:

$$\lambda_3 > -1/k \text{ a } \lambda_4 > -1/k$$

prvé štyri momenty RS GLD rozdelenia

$$\alpha_1 = \mu = E(X) = \lambda_1 + \frac{A}{\lambda_2}$$

$$\alpha_2 = \sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \frac{B - A^2}{\lambda_2^2}$$

$$\alpha_3 = E[(X - \mu)^3 / \sigma^3] = \frac{C - 3AB + 2A^3}{\lambda_2^3 \sigma^3}$$

$$\alpha_4 = E[(X - \mu)^4 / \sigma^4] = \frac{D - 4AC + 6A^2B - 3A^4}{\lambda_2^4 \sigma^4}$$

kde

$$A = \frac{1}{1 + \lambda_3} - \frac{1}{1 + \lambda_4}$$

$$B = \frac{1}{1 + 2\lambda_3} + \frac{1}{1 + 2\lambda_4} - 2\beta(1 + \lambda_3, 1 + \lambda_4)$$

$$C = \frac{1}{1 + 3\lambda_3} + \frac{1}{1 + 3\lambda_4} - 3\beta(1 + 2\lambda_3, 1 + \lambda_4) + 3\beta(1 + \lambda_3, 1 + 2\lambda_4)$$

$$D = \frac{1}{1 + 4\lambda_3} + \frac{1}{1 + 4\lambda_4} - 4\beta(1 + 3\lambda_3, 1 + \lambda_4) + \\ + 6\beta(1 + 2\lambda_3, 1 + 2\lambda_4) - 4\beta(1 + \lambda_3, 1 + 3\lambda_4)$$

**Vyjadriť momenty  
Q-rozdelenia obyčajne nie  
je jednoduché a niekedy je  
nemožné**

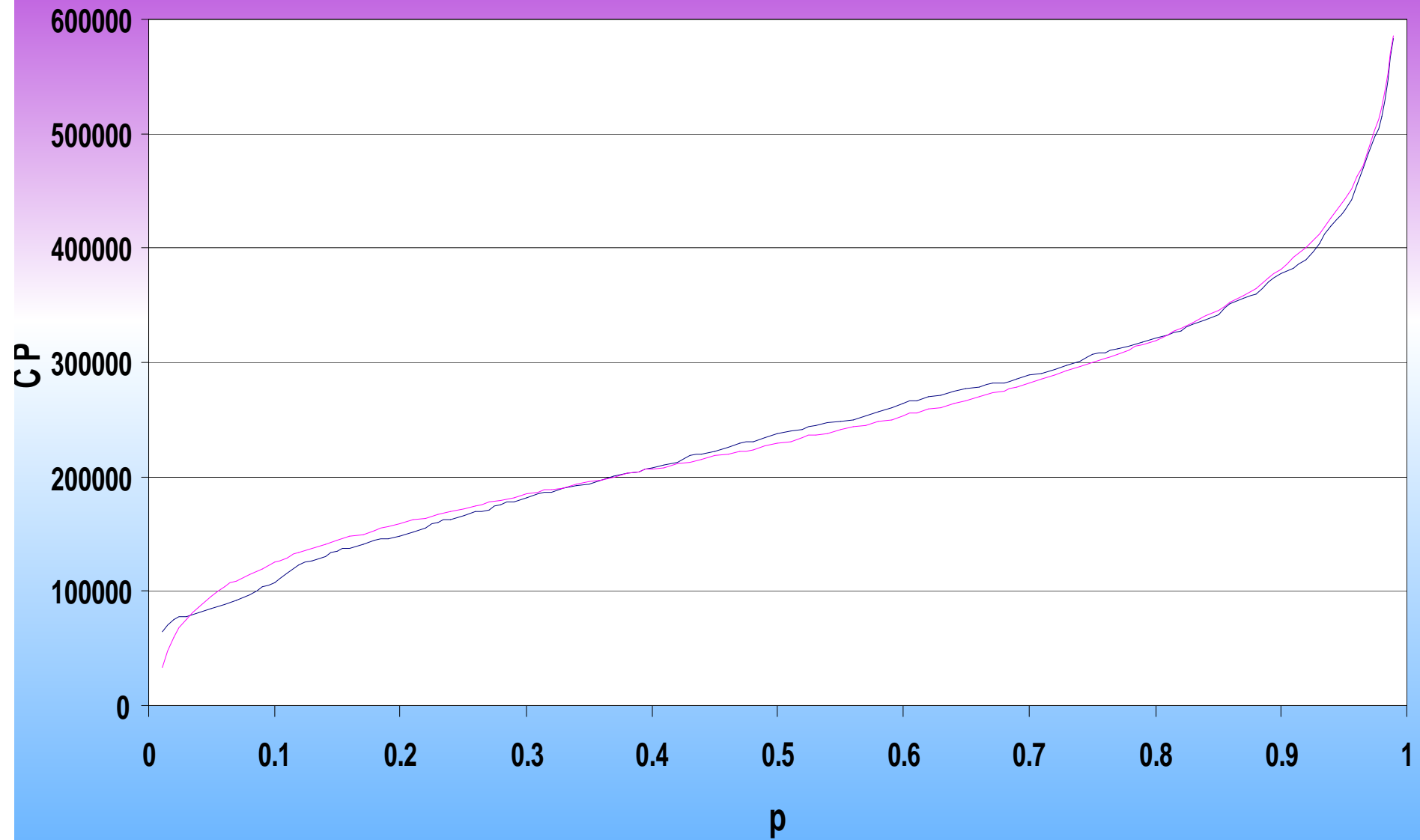


# Čo je a čo nie je vyriešené Karianom a Dudewiczom

- ponúkli tabelované hodnoty parametrov RS GLD pre určité hodnoty momentových charakteristík výberového súboru
- štvrtý centrálny moment len pre určité tvary (jednomodálne s konečným oborom funkčných hodnôt funkcie hustoty)
- existencia viacerých obmedzení a tabelované hodnoty len y časti jedného z regiónov hodnôt parametrov tvaru RS GLD
- metóda veľmi citlivá na koncové extrémne hodnoty

# Kvantilové funkcie empirického a RS GLD (odhad metódou momentov)

— CP skut — CP teor MM



# Metóda kvantilov

- Klasický prístup – zosúladiť kvantilové charakteristiky empirického a teoretického rozdelenia

## **Kroky v kvantilovom modelovaní:**

- vyjadriť kvantilové miery polohy, variability, šikmosti a špicatosti pre teoretické rozdelenie – veľmi jednoduché z QF
- nájsť riešením najskôr parametre teoretického tvaru
- vhodne umiestniť pomocou odhadu výberového mediánu a rozložiť (rozťahnuť) pomocou miery pre variabilitu – odhadu interkvartilového rozpätia

## Q-charakteristiky Kariana a Dudewicza pre RS GLD

- pre polohu – výberový medián

$$\hat{\rho}_1 = \tilde{x}_{0,5}$$

- pre variabilitu – interkvantilové rozpätie

$$\hat{\rho}_2 = \tilde{x}_{1-u} - \tilde{x}_u$$

- pre šikmost' – pomer váhy ľavého a pravého konca

$$\hat{\rho}_3 = \frac{\tilde{x}_{0,5} - \tilde{x}_u}{\tilde{x}_{1-u} - \tilde{x}_{0,5}}$$

- pre špicatost' – faktor váhy konca

$$\hat{\rho}_4 = \frac{\tilde{x}_{0,75} - \tilde{x}_{0,25}}{\hat{\rho}_2}$$

## Teoretickou analógiou týchto kvantilových mier pre RS GLD sú:

$$\rho_1 = F^{-1}(0,5) = \lambda_1 + \frac{0,5^{\lambda_3} - 0,5^{\lambda_4}}{\lambda_2}$$

$$\rho_2 = F^{-1}(1-u) - F^{-1}(u) = \frac{(1-u)^{\lambda_3} - u^{\lambda_4} + (1-u)^{\lambda_4} - u^{\lambda_3}}{\lambda_2}$$

$$\rho_3 = \frac{F^{-1}(0,5) - F^{-1}(u)}{F^{-1}(1-u) - F^{-1}(0,5)} = \frac{(1-u)^{\lambda_4} - u^{\lambda_3} + 0,5^{\lambda_3} - 0,5^{\lambda_4}}{(1-u)^{\lambda_3} - u^{\lambda_4} + 0,5^{\lambda_4} - 0,5^{\lambda_3}} \quad |$$

$$\rho_4 = \frac{F^{-1}(0,75) - F^{-1}(0,25)}{\rho_2} = \frac{0,75^{\lambda_3} - 0,25^{\lambda_4} + 0,75^{\lambda_4} - 0,25^{\lambda_3}}{(1-u)^{\lambda_3} - u^{\lambda_4} + (1-u)^{\lambda_4} - u^{\lambda_3}}$$

# Pre a proti kvantilovej metóde est RS GLD

- pri riešení systéme rovníc  $\hat{\rho}_i = \rho_i$ ,  $i = 1, 2, 3, 4$

pre  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  a  $\lambda_4$  platí rovnako ako pri momentovej metóde, že systém dvoch rovníc pre  $\lambda_3$  a  $\lambda_4$  nezávisí od hodnôt  $\lambda_1$  a  $\lambda_2$  a je nutné ho riešiť výpočtovými simplexovými metódami

- po získaní hodnôt  $\lambda_3$  a  $\lambda_4$  už nie je problémom vypočítať hodnoty  $\lambda_1$  a  $\lambda_2$  zo systému rovníc
- hodnoty parametrov tvaru RS GLD nepodmieňujú tak ako pri Pearsonovom alebo Johnsonovom systéme kriviek  $\lambda_3$  – šikmost' a  $\lambda_4$  – špicatosť, ale spoločne modelujú jeho tvar
- umiestnenie mediánu, hodnota miery polohy, závisí od hodnôt všetkých štyroch parametrov

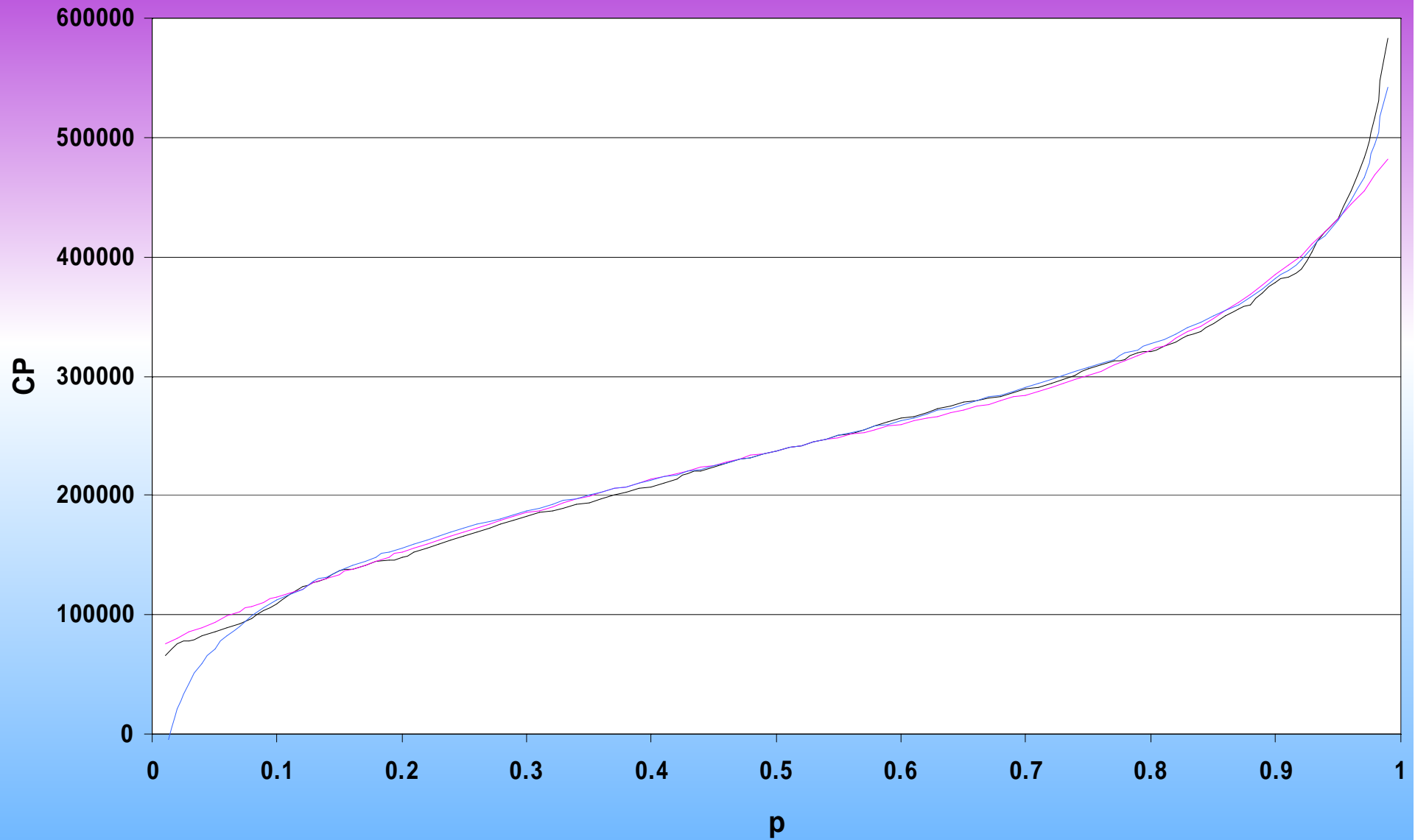
**Nie je teoreticky správne v metódach odhadu RS GLD dávať do súvislosti štyri miery (momentové alebo kvantilové) so štyrmi jeho parametrami**

# Účel momentovej a kvantilovej metódy

- v praxi pri niektorých tvaroch môžu priniesť uspokojivé výsledky
- prinášajú prvý pohľad na možné tvary kvantilových rozdelení, t. j. na možné kombinácie približných hodnôt parametrov tvaru
- využívajú sa na získanie východiskových parametrov, vstupujúcich do výpočtových simplexových procedúr pri aplikácii ďalších metód odhadu

# Kvantilové funkcie empirického a RS GLD (odhad metódou kvantilov)

— CP skut — CP teoret MQ1 — CP teoret MQ2







GLD L-moments

Hľadať

[Rozšírené hľadanie](#)  
[Nastavenia](#)

Hľadať:  web  stránky písané po slovensky  stránky zo Slovenska

Web

Výsledky 1 - 30 z 39 800 stránok v angličtin

Mali ste na mysli: [GR L-moments](#)

[Characterizing the generalized lambda distribution by L-moments](#) - [ [Preložiť túto stránku](#) ]

The generalized lambda distribution (GLD) is a flexible four parameter distribution with many practical applications. **L-moments** of the **GLD** can be expressed ...

[adsabs.harvard.edu/abs/2007math.....1405K](#) - [Podobné stránky](#)

J Karvanen - 2007 - [Citované 2-krát](#) - [Súvisiace články](#) - [Všetky verzie 6](#)

[\[math/0701405\] Characterizing the generalized lambda distribution ...](#) - [ [Preložiť túto stránku](#)

15 Jan 2007 ... **L-moments** of the **GLD** can be expressed in closed form and are good ... In this paper, we present the **L-moments** of the **GLD** up to an arbitrary ...

[arxiv.org/abs/math.ST/0701405](#) - [Podobné stránky](#)

J Karvanen - 2007 - [Citované 2-krát](#) - [Súvisiace články](#) - [Všetky verzie 6](#)

[arXiv:math.ST ...](http://arxiv.org/abs/math.ST/0701405v1) - [ [Preložiť túto stránku](#)

15 Jan 2007 ... **moments**, the **L-moments** of the **GLD** can be expressed in closed form, which ... In this paper we analyze the **GLD** using **L-moments**. ...

[arxiv.org/pdf/math.ST/0701405](#) - [Podobné stránky](#)

J Karvanen - 2007 - [Citované 2-krát](#) - [Súvisiace články](#) - [Všetky verzie 6](#)

[L-moments and TL-moments of the generalized lambda distribution](#) - [ [Preložiť túto stránku](#)

Application of the **GLD** using both **L-** and **TL-moment** parameter estimates from example data is demonstrated, and comparison of the **L-moment** fit of the ...

[portal.acm.org/citation.cfm?id=1238258](#) - [Podobné stránky](#)

# Metóda minimalizácie absolútnych distribučných rezíduí

kritérium k minimalizácii v prípade RS GLD:

$$S(\lambda) = \sum_{r=1}^n \left| x_r - Q(p_r^*, \lambda) \right|$$

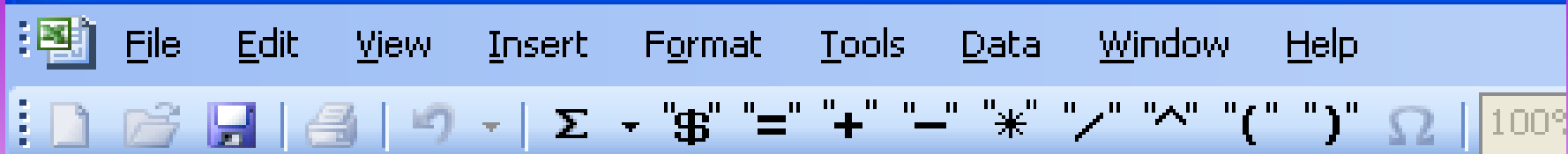
kritérium k  
minimalizácii  
všeobecne

$$\sum \left| x_{(r)} - Q(p_r^*; \Theta) \right|$$

kde

$$p_r^* = \text{BETAINV}(0,5, r, n-r+1)$$

# Microsoft Excel - pracovna est agamma-bPareto pre CDPD 2005



LN ✗ ✓  $f_x$  = \$B\$5141-B2+1

	A	B	C	D	E
1	CDPD	r	n-r+1	BETAINV(0,5,r,n-r+1)	Qabs(BETAINV
2	14542	1,00	11-B2+1	0,00013487	5409
3	15744	2,00	5 138,00	0,00032657	5409
4	17770	3,00	5 137,00	0,00052031	5412

$$p_r^* = \text{BETAINV}(0,5, r, n-r+1)$$

5134	1687639	5 133,00	7,00	0,99870224	
5135	1960603	5 134,00	6,00	0,99889671	
5136	2271077	5 135,00	5,00	0,99909115	
5137	2531409	5 136,00	4,00	0,99928550	
5138	2619331	5 137,00	3,00	0,99947969	
5139	2638678	5 138,00	2,00	0,99967343	
5140	2795979	5 139,00	1,00	0,99986513	
5141		5 139,00			VWF

# Výpočet hodnôt pravdepodobnosti mediánového rankitu usporiadaných štatistík

$$p_r^* = \text{BETAINV}(0,5, r, n-r+1)$$

LN	A	B	C	D	
1	CDPD	r	n-r+1	BETAINV(0,5,r,n-r+1)	Qa
2	14542	1,00	5 139,00	=BETAINV(0,5;\$B2;\$C2)	
3	15744	2,00	5 138,00	0,00032657	
4	17770	3,00	5 137,00	0,00052031	
5	18894	4,00	5 136,00	0,00071450	
6	19731	5,00	5 135,00	0,00090885	
7	20938	6,00	5 134,00	0,00110329	
8	21538	7,00	5 133,00	0,00129776	

# Vyjadrenie hodnôt kvantilovej **distribučnej** funkcie pre výpočet distribučných rezíduí v Exceli

distribučné rezíduum  $e_r = x_{(r)} - Q(p_r; \Theta)$

kde kvantilová funkcia je napr. v gama-Paretovom tvare:

$$Q(p) = \alpha + \left( \omega (1-p) \text{GAMMAINV}(p; \beta, \gamma) + \frac{\kappa p}{(1-p)^\delta} \right), \quad 0 < p < 1, \delta > 0$$

= \$E\$5142 + ((\$E\$5143\*(1-\$D2)\*GAMMAINV(\$D2;\$E\$5144;\$E\$5145)) + (\$E\$5146\*\$D2\*(1/((1-\$D2)^\$E\$5147))))

	C	D	E	F	G	H
	n-r+1	BETAINV(0.5,r,n-r+1)	Qabs(BETAINV(0.5,r,n-r+1))	ABS e		
1,00	5 139,00	0,00013487	1/((1-\$D2)^\$E\$5147))))	39511,49255		
2,00	5 138,00	0,00032657	54090,673567	38346,67357		
3,00	5 137,00	0,00052031	54129,031144	36359,03114		
4,00	5 136,00	0,00071450	54168,025047	35274,02505		
5,00	5 135,00	0,00090875	54207,495704	34179,49570		

## Vyjadrenie absolútnej hodnoty distribučných rezíduí v Exceli

kritérium k minimalizácii

$$S(\lambda) = \sum_{r=1}^n |x_r - Q(p_r^*, \lambda)|$$

	A	B	C	D	E	F
CDPD	r	n-r+1	BETAINV(0.5,r,n-r+1)	Qabs(BETAINV(0.5,r,n-r+1))	ABS e	
	14542	1,00	5 139,00	0,00013487	54053,492547	=ABS(\$A2-\$E2)
	15744	2,00	5 138,00	0,00032657	54090,673567	38346,673567
	17770	3,00	5 137,00	0,00052031	54129,031144	36359,031144
	18894	4,00	5 136,00	0,00071450	54168,025047	35274,02505
	19731	5,00	5 135,00	0,00090885	54207,185781	34176,185781

# Parametre G-P QF v Exceli

fx = \$E\$5142+(((\$E\$5143\*(1-\$D5140)\*(GAMMAINV(\$D5140;\$E\$5144;\$E\$5145)))+(\$E\$5146\*\$D5140\*(1/((1-\$D5140)^\$E\$5147))))

B	C	D	E	F	G	H	I
	n-r+1	BETAINV(0.5,r,n-r+1)	Qabs(BETAINV(0.5,r,n-r+1))	ABS e			
134,00	6,00	0,99889671	1634076,947934	326526,0521			
135,00	5,00	0,99909115	1737011,193179	534065,8068			
136,00	4,00	0,99928550	1874131,206877	657277,7931			
137,00	3,00	0,99947969	2072085,954020	547245,046			
138,00	2,00	0,99967343	2402469,024589	236208,9754			
139,00	1,00	0,99986513	1-\$D5140)^\$E\$5147))))	389732,5324			
139,00			WPD ABS	SUM ABS e:			
			54028,261173269400	19 397 386,2309			
			107019,245224283000	min pre vsetky hod			
			0,784758998729				
			1,739904400706				
			172389,490963				
			0,325393				


kritérium k minimalizácii

$$S(\lambda) = \sum_{r=1}^n |x_r - Q(p_r^*, \lambda)|$$


# Minimalizácia absolútnych distribučných rezíduí v Exceli

D	E	F	G
.5,r,n-r+1)	Qabs(BETAINV(0.5,r,n-r+1))	ABS e	
0,99947969	2072085,954020	547245,046	
0,99967343	2402469,024589	236208,9754	
0,99986513	3185711,532397	389732,5324	
	WPD ABS	SUM ABS e:	
	54028,261173269400	19 397 386,2309	
	107019,245224283000	min pre vsotky hod	
	0,784758998729		
	1,739904400706		
	172389,490963		
	0,325393		

**Solver Parameters**

Set Target Cell:  

Equal To:  Max  Min  Value of:

By Changing Variable Cells:  

Subject to the Constraints:



# Öztürk a Dale aproximativná metóda pre RS GLD

kritérium k  
minimalizácii

$$S(\lambda) = \sum_{r=1}^n \left[ CP_r - \lambda_1 - \lambda_2^{-1} g_r(\lambda_3, \lambda_4) \right]^2$$

kde

$$g_r = \left( \frac{r}{n+1} \right)^{\lambda_3} - \left( \frac{n-r+1}{n+1} \right)^{\lambda_4}$$

## Metóda minimalizácie druhej mocniny distribučných rezíduí

kritérium k  
minimalizácii

$$\sum \left( x_{(r)} - Q(p_r; \Theta) \right)^2$$

kde  $p_r$  je  $p$ -hodnota odhadu rankitu  
alebo tiež približne

$$p_r = r / (n + 1)$$

$$p_r = (r - 0.5) / n$$

$U$  má rovnomerné rozdelenie v intervale (0, 1)

pre funkciu hustoty  $i$ -tej usporiadanej štatistiky  $U_{(i:n)}$  platí:

$$f(u_{(i:n)}) = n \binom{n-1}{i-1} U_{(i:n)}^{i-1} (1 - U_{(i:n)})^{n-i}$$

Odhad rankitu  
je cez  
rovnomerné  
rozdelenie  
použitím Q-  
transformácie:

a jej stredná hodnota  $E(U_{(i:n)}) = i / (n + 1)$

# Výpočet hodnôt pravdepodobnosti **aproximácie** rankitu usporiadaných štatistík

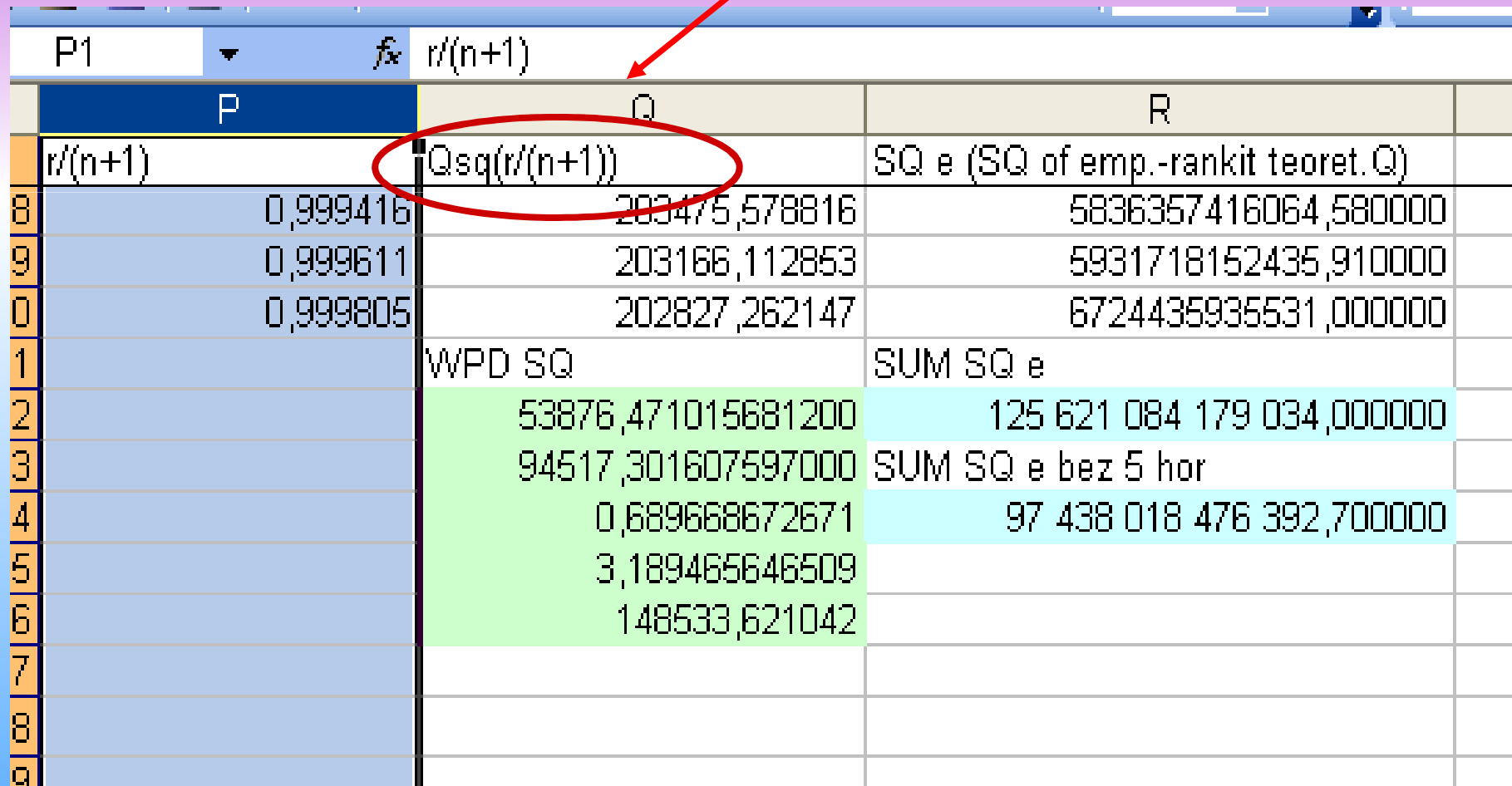
aproximácia rankitu  
alebo približne

$$p_r = r / (n + 1)$$

$$p_r = (r - 0.5) / n$$

P1	$f_r$	$r/(n+1)$	Q	R
	P	$r/(n+1)$	$Q_{sq}(r/(n+1))$	SQ e (SQ of emp.-rankit teoret. Q)
8	0,999416		203475,578816	5836357416064,580000
9	0,999611		203166,112853	5931718152435,910000
0	0,999805		202827,262147	6724435935531,000000
1			WVPD SQ	SUM SQ e
2			53876,471015681200	125 621 084 179 034,000000
3			94517,301607597000	SUM SQ e bez 5 hor
4			0,689668672671	97 438 018 476 392,700000
5			3,189465646509	
6			148533,621042	
7				
8				
9				

# Výpočet hodnôt $r$ -tej hodnoty QF pomocou aproximácie rankitu poriadkových štatistík v exceli



P1	$f_x$	$r/(n+1)$	Q	R
	P		Q	R
	$r/(n+1)$		Qsq( $r/(n+1)$ )	SQ e (SQ of emp.-rankit teoret. Q)
8	0,999416		203475,578816	5836357416064,580000
9	0,999611		203166,112853	5931718152435,910000
0	0,999805		202827,262147	6724435935531,000000
1			WVPD SQ	SUM SQ e
2			53876,471015681200	125 621 084 179 034,000000
3			94517,301607597000	SUM SQ e bez 5 hor
4			0,689668672671	97 438 018 476 392,700000
5			3,189465646509	
6			148533,621042	
7				
8				
9				

# Výpočet súčtu hodnôt druhých mocnín pre testovacie kritérium


$$\sum \left( x_{(r)} - Q(p_r; \Theta) \right)^2$$

P1	$f_*$	$r/(n+1)$		
	P	Q	R	
	$r/(n+1)$	$Q_{sq}(r/(n+1))$	SQ e (SQ of emp.-rankit teoret. Q)	
8	0,999416	203475,578816	5836357416064,580000	
9	0,999611	203166,112853	5931718152435,910000	
0	0,999805	202827,262147	6724435935531,000000	
1		WVPD SQ	SUM SQ e	
2		53876,471015681200	125 621 084 179 034,000000	
3		94517,301607597000	SUM SQ e bez 5 hor	
4		0,689668672671	97 438 018 476 392,700000	
5		3,189465646509		
6		148533,621042		
7				
8				
9				


# Minimalizácia štvorca distribučných rezíduí v Exceli

	P	Q	R
r/(n+1)		Qsq(r/(n+1))	SQ e (SQ of emp.-rankit teoret. Q)
	0,999416	2255530,030147	132351145666,168000
	0,999611	2603676,774672	1225085774,437290
	0,999805	3331144,196596	286401787647,435000
		WPD SQ	SUM SQ e
		53876,471015681200	1 072 870 347 401,280000
		94517,301607597000	
		0,689668672671	SUM SQ e bez 5 hor
		3,189465646509	259 274 515 622,345000
		148533,621042	
		0,362093	


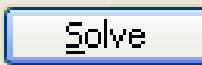
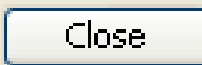






**Solver Parameters**

Set Target Cell: **\$R\$5142** 

Equal To:  Max  Min  Value of: 0

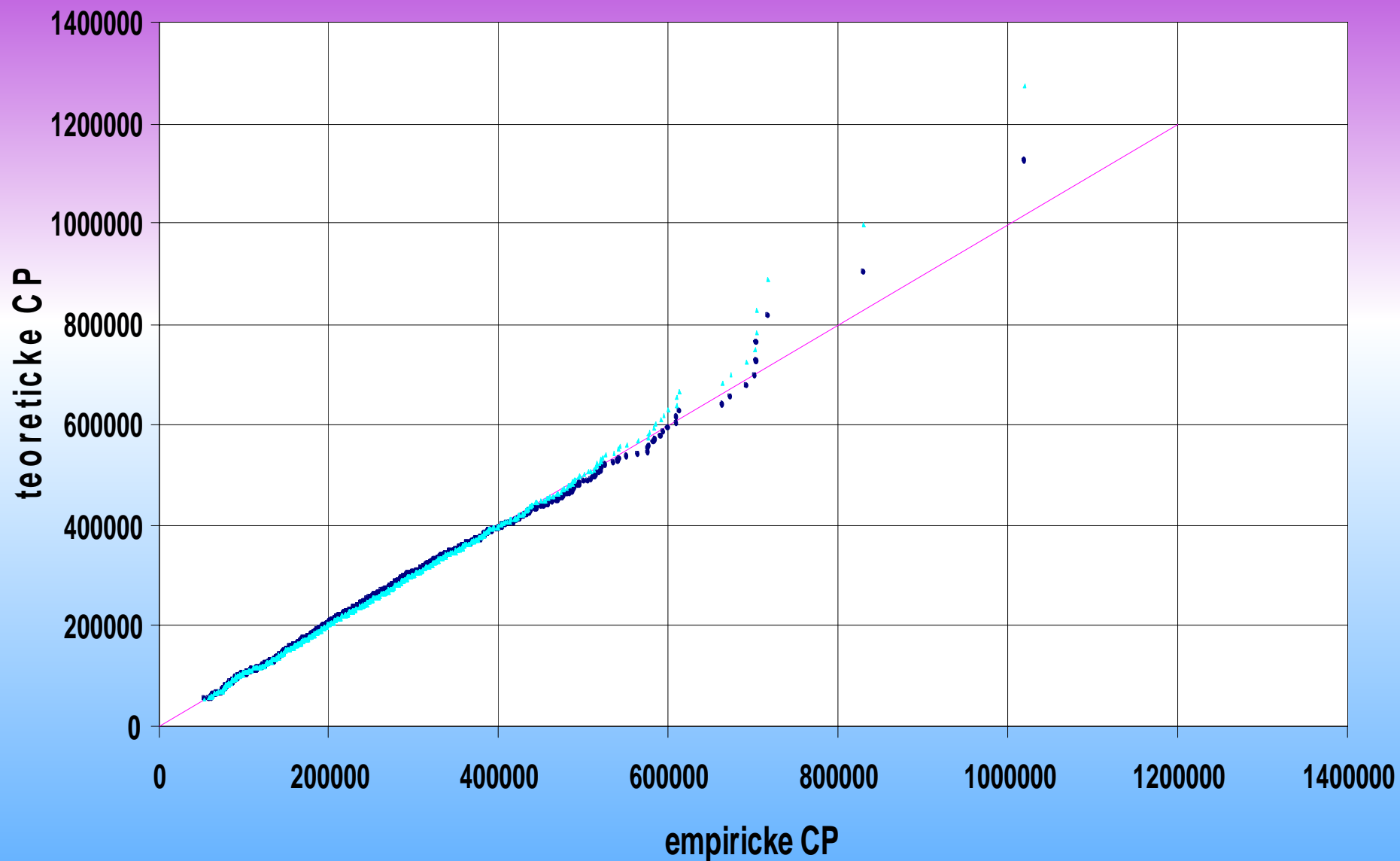
By Changing Cells: **\$Q\$5142:\$Q\$5147** 

Subject to the Constraints:

# Q-Q graf pre Weibull-Pareto rozdelenie

• suma štvorca distr. rezíduí — 45 st. priamka ▲ suma abs. distr. rezíduí



## Vlastnosti bodových odhadov parametrov QF aplikáciou rôznych estimačných metód

- „medzera“ v teórii o vlastnostiach nimi získaných odhadov parametrov
- v známych analýzach vlastností odhadov ide o závery na základe simulácií a štatistického spracovania ich výsledkov, pričom **je diskutabilné dodržanie rovnakých podmienok** pri náhodných pozorovaniach pri rôznych metódach
- **nie je možné voliť preferenciu metód odhadov podľa vlastností získaných odhadov**, ako je to v klasickom prístupe k pravdepodobnostnému modelovaniu



## Dvojaký prístup, rôzne možnosti posúdenia kvality estimátorov

- **v prípade klasických metód** odhadov parametrov funkcií hustoty sa uprednostňujú maximálne vierohodné odhady s analyticky odvodenými dôkazmi ich vynikajúcich vlastností
- **v kvantilovom prístupe** metódy založené na vyjadrení distribučných rezíduí sú vo všeobecnosti vhodnejšie ako metóda momentov a metóda kvantilov pri odhade kvantilových tvarov zložitejších rozdelení

## Porovnanie vhodnosti dvoch rozdielnych spôsobov eliminácie nulového súčtu distribučných rezíduí

Metóda používajúca sumu **štvorcov** prináša tvary, ktoré tesnejšie modelujú **dlhý koniec** rozdelenia

- Metóda minimalizácie súčtu **absolútnych** distribučných rezíduí poskytnú tvary tesnejšie na **hrubom konci** a v strednej časti rozdelenia
- **Je robustnejšou alternatívou a rastúca variabilita na dlhom konci rozdelenia má pri nej menší vplyv**

## Na záver

- Výber metódy odhadu v konkrétnej aplikácii závisí aj od požiadaviek praxe, od účelu, na ktorý má model slúžiť, t. j. ktorú časť je potrebné najtesnejšie modelovať
- na dosiahnutie čo najlepšej zhody je vhodné použiť v konkrétnom prípade viaceré metódy, výsledky vzájomne porovnať, prípadne výsledky jednej metódy použiť ako vstupné hodnoty optimalizačných procedúr ďalších metód
- metódy, sú teoreticky, technicky a hlavne časovo náročné a ich výsledky možno vylepšovať opakovaním procedúr
- nemožno voliť najvhodnejší odhad kvantilovej funkcie podľa vlastností odhadov pri jednotlivých metódach, dôraz sa musí klásť na dôslednú analýzu kvality a vhodnosti získaných kvantilových tvarov

**Pravdepodobnostné modelovanie  
inverznými distribučnými funkciami:  
Modifikačné pravidlá pre kvantilové funkcie**

**Spracovanie **šiestej** z cyklu prezentácií o  
kvantilovom modelovaní.**

Podrobnejšie možno nájsť v monografii:

**Sipková, Ľ; Sodomová, E.: Modelovanie kvantilovými  
funkciami, Vydavateľstvo EKONÓM, Bratislava,  
2007; 175 s.**

**ISBN 978-80-225-2346-2**

**Ľubica SIPKOVÁ**

**január 2010**