

José Felix Mavungo
Engenharia Matemática

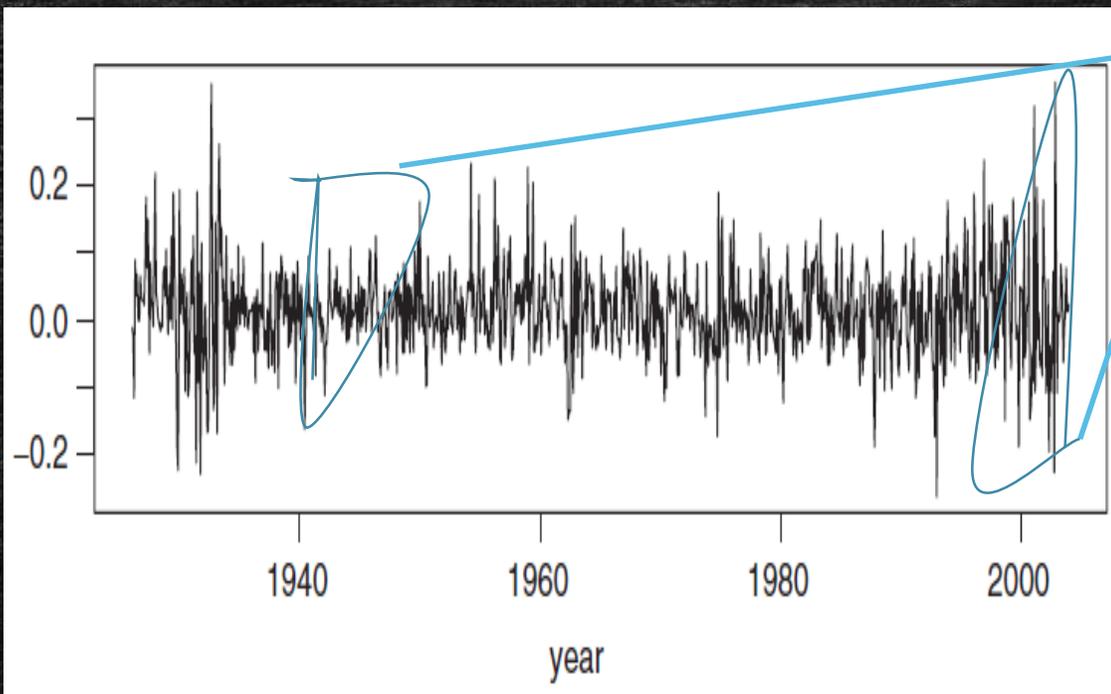
Constrained Nonlinear Programming for Volatility
Estimation with GARCH Models

Orientadora: Maria Eduarda Silva
Co-orientadora: Maria do Carmo Miranda Guedes

Volatilidade

- É uma medida de tendência de um mercado ou um ativo variar dentro de um período de tempo.

Gráfico dos resíduos do “stock” da IBM a partir de Janeiro de 1926 a Dezembro de 2003

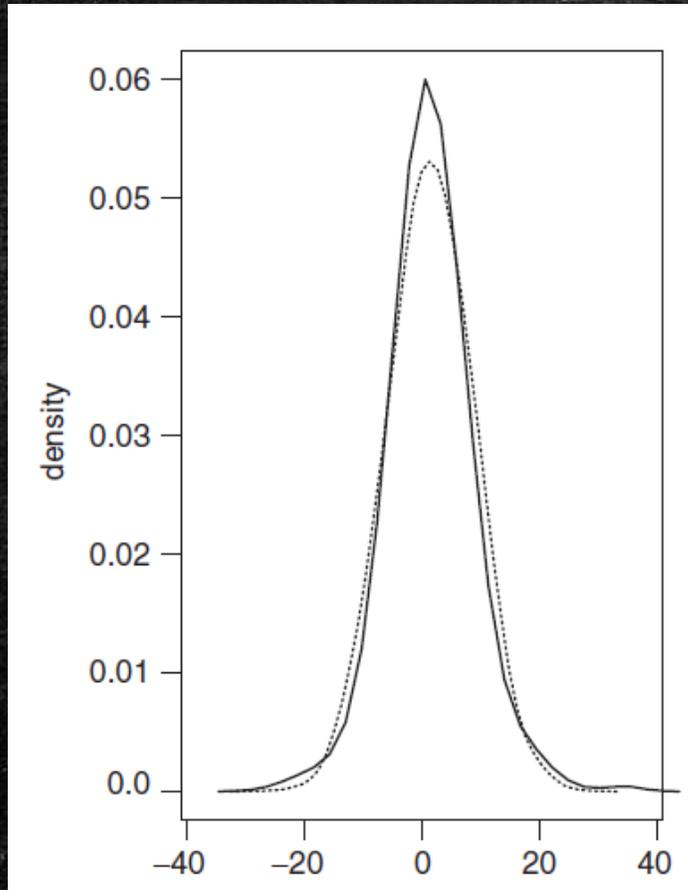


Aglomeração da volatilidade
(Volatility Clustering)

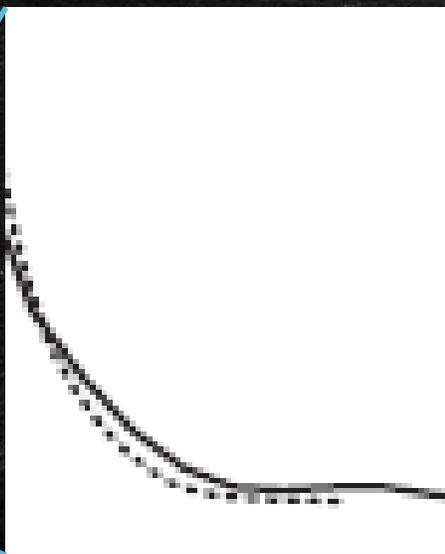
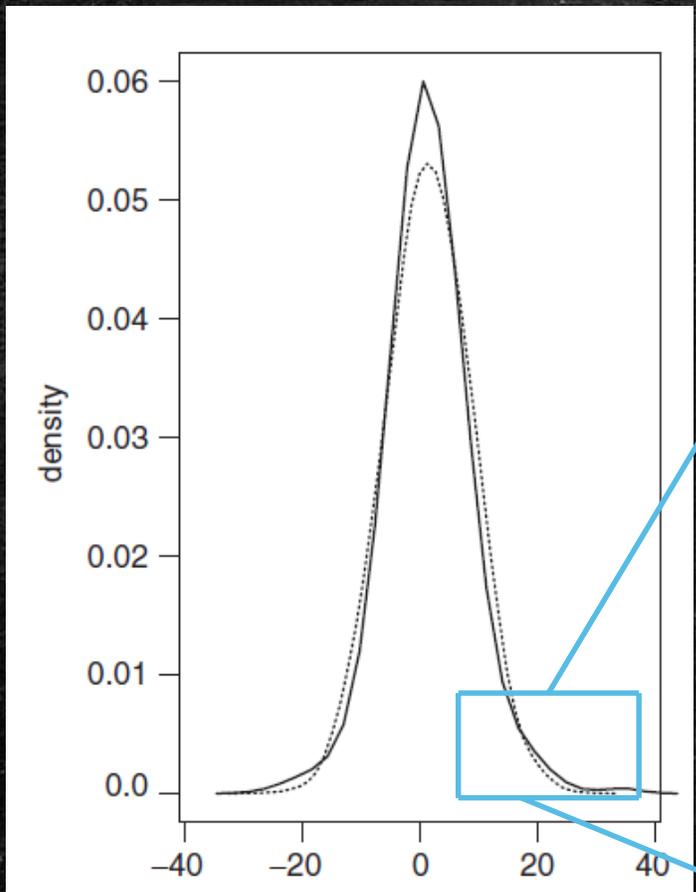
Modelo de diagonal VECH

- Modelo proposto por Bollerslev, Engle, Wooldridge (1988), onde assumem covariâncias constantes para fins de solvabilidade.

Comparação das densidades empíricas e normal dos “stock” da IBM

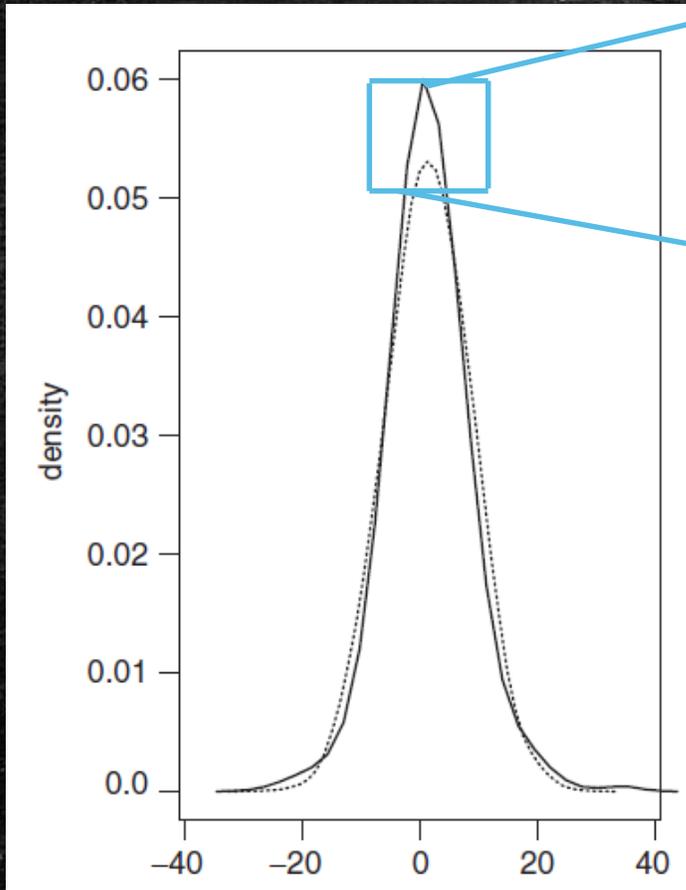


Comparação das densidades empíricas e normal dos “stock” da IBM



Distribuição leptocúrtica

Comparação das densidades empíricas e normal dos “stock” da IBM.



Mistura de distribuições
com variâncias diferentes

Modelo BEEK

- Modelo proposto por Baba, Engle, Kraft e Kroner (1989), onde asseguram que a matriz de covariância seja definida positiva.

Objectivo

- Resolver o problema da estimação do modelo GARCH multivariado como um problema de otimização não linear com restrições.

Processo estocástico

Seja $Y = \{Y_t, t \in \mathbb{Z}^+\}$ um processo estocástico, a função autoregressiva para os retornos usada foi,

$$Y_t = \Phi_1 Y_{t-1} + \Phi_2 Y_{t-2} + \dots + \Phi_m Y_{t-m} + \epsilon_t$$

onde ϵ_t é um ruído branco satisfazendo $E(\epsilon_t | \epsilon_{t-1}) = 0$ e $\epsilon_{t-1} = \{\epsilon_{t-1}, \epsilon_{t-2}, \dots\}$.

Inovações: Modelo GARCH

$$E(\varepsilon_t^2 | \varepsilon_{t-1}) = h_t = \sum_{i=1}^q \alpha_i \varepsilon_{t-1} + \sum_{j=1}^p \beta_j h_{t-1}$$

$$\sum_{i=1}^q \alpha_i + \sum_{j=1}^p \beta_j < 1$$

$$\max -\frac{T}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \log h_t - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \frac{\varepsilon_t^2}{h_t}$$

Problema de Otimização

$$\max -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \log h_t - \frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \frac{\varepsilon_t^2}{h_t}$$

$$\sum_{i=1}^q \alpha_i + \sum_{j=1}^p \beta_j < 1$$

$$h_t = c + \sum_{i=1}^q \alpha_i \varepsilon_{t-1} + \sum_{j=1}^p \beta_j h_{t-1}$$

$$h_t \geq 0 \quad \forall t = 1, \dots, T$$

$$c \geq 0$$

$$\alpha_i \geq 0 \quad \forall i = 1, \dots, q$$

$$\beta_j \geq 0 \quad \forall j = 1, \dots, p$$

$$\sum_{i=1}^m \Phi_i Y_{t-i} + \varepsilon_t = y_t \quad \forall t = 1, \dots, T$$

Problema de estimação não linear com restrições

$$\max -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T (\log \det H_t + \varepsilon_t^T H_t^{-1} \varepsilon_t)$$

$$\text{vech}(H_t) = \text{vech}(C) + \sum_{i=1}^q A_i \text{vech}(\varepsilon_{t-i} \varepsilon_{t-i}^T) + \sum_{j=1}^p \beta_j \text{vech}(H_{t-j})$$

$\forall t = 1, \dots, T$

$$\sum_{i=1}^m \Phi_{li} Y_{l,t-1} + \varepsilon_{lt} = y_{lt} \quad \forall t = 1, \dots, T, l = 1, \dots, n$$

$H_t \succcurlyeq 0 \quad \forall t = 1, \dots, T$

Modelo de Diagonal VECH

$$\max -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T (\log \det H_t + \varepsilon_t^T H_t^{-1} \varepsilon_t)$$

$$H_t = C + A \odot \varepsilon_{t-i} \varepsilon_{t-i}^T + B \odot H_{t-j} \\ \forall t = 1, \dots, T$$

$$\sum_{i=1}^m \Phi_{li} Y_{l,t-1} + \varepsilon_{lt} = y_{lt} \quad \forall t = 1, \dots, T, l = 1, \dots, n \\ H_t \succcurlyeq 0 \quad \forall t = 1, \dots, T$$

Modelo BEKK

$$\max -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T (\log \det H_t + \varepsilon_t^T H_t^{-1} \varepsilon_t)$$

$$H_t = C^T C + A^T \varepsilon_{t-i} \varepsilon_{t-i}' A + B^T H_{t-j} B$$

$$\sum_{i=1}^m \Phi_{li} Y_{l,t-1} + \varepsilon_{lt} = y_{lt} \quad \forall t = 1, \dots, T, l = 1, \dots, n$$

$$H_t \succcurlyeq 0 \quad \forall t = 1, \dots, T$$

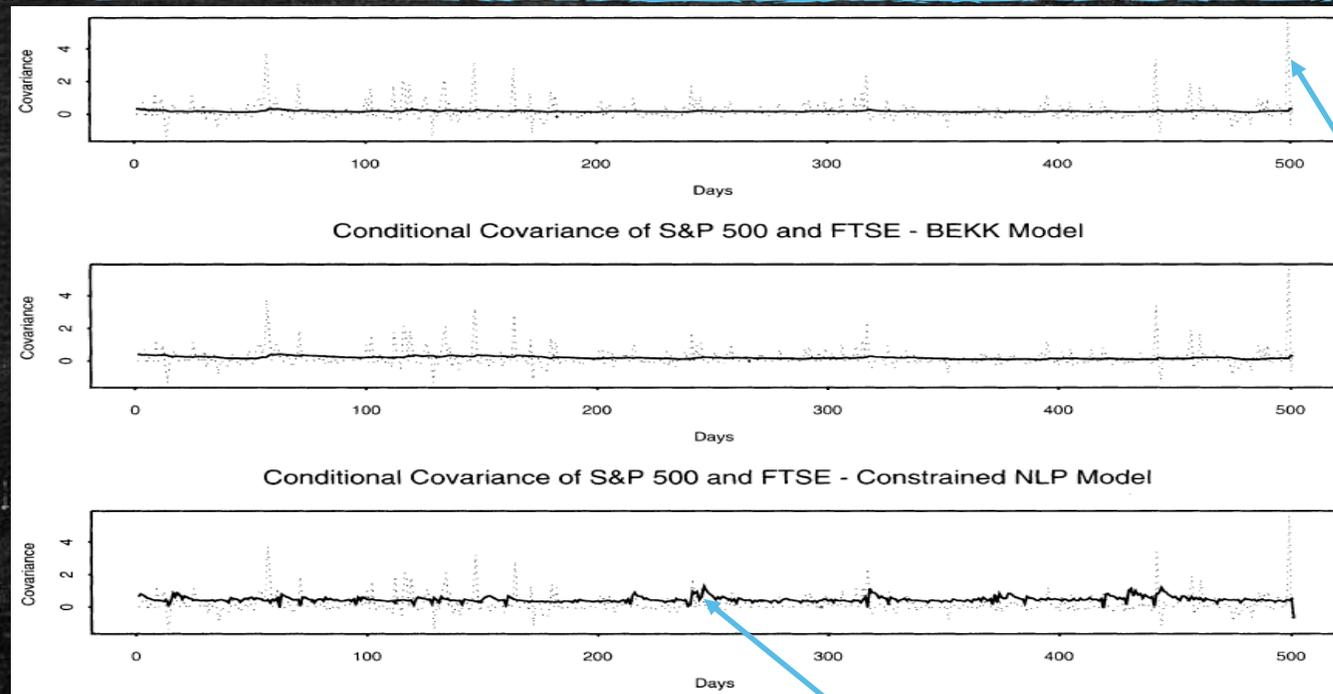
Resultados com o modelo univariado sobre S&P 500

Method	c	α_1	β_1	Log-likelihood value
Constrained NLP (St. Err.)	0.00201931 (0.0015)	0.978463 (0.00784)	0.0180615 (0.00103)	-2179.67
SPLUS (St. Err.)	0.00285 (0.000762)	0.97250 (0.003177)	0.02204 (0.0034232)	-2181.8

Resultados com o modelo multivariado sobre S&P 500 e FTSE 100

Coefficients	Constrained NLP	D-VECH	BEKK
<i>c</i> ₁₁	-0.198775 (0.00597)	0.021812 (0.07542)	0.126516 (0.026245)
<i>c</i> ₁₂	1.24346 (0.00471)	0.016743 (0.010096)	0.005078 (0.018835)
<i>c</i> ₂₂	-0.121942 (0.00211)	0.005688 (0.001437)	0.059896 (0.009138)
<i>a</i> ₁₁	0.20436 (0.00036)	0.04509 (0.009925)	0.196017 (0.024318)
<i>a</i> ₁₂	-0.384304 (1.27 × 10 ⁻⁹)	0.026886 (0.011565)	-0.013858 (0.024476)
<i>a</i> ₂₁			-0.003001 (0.016084)
<i>a</i> ₁₃	0.17964 (0.000106)		
<i>a</i> ₁₃	0.17964 (0.000106)		
<i>a</i> ₂₂	0.959926 (0.000824)	0.033912 (0.005841)	0.171552 (0.017128)
<i>a</i> ₂₃	-0.382031 (0.000346)		
<i>a</i> ₃₃	0.248888 (0.0001308)		
<i>b</i> ₁₁	0.396459 (0.01033)	0.930056 (0.016520)	0.971880 (0.007864)
<i>b</i> ₁₂	2.11141 (0.01133)	0.885738 (0.062685)	0.001883 (0.005981)
<i>b</i> ₂₁			0.003817 (0.004755)
<i>b</i> ₁₃	-0.446092 (0.002658)		
<i>b</i> ₂₂	-8.53698 (0.11985)	0.954386 (0.007181)	0.980089 (0.004033)
<i>b</i> ₂₃	1.62468 (0.007876)		
<i>b</i> ₃₃	0.509248 (0.004097)		
Log-likelihood	-2572.48	-3453.05	-3461.91
AIC	5176.96	6924.1	6945.82
SIC	5261.01	6971.91	7004.26

Variância condicional para S&P 500 e FTSE.



$$\sqrt{\text{retorno diário}^2 * 252}$$

$$\sqrt{(\text{variância condicional obtida das estimações} * 252)}$$

Conclusão

- Os resultados mostraram que problema não linear é um exercício que vale apenas para o problema de estimação GARCH e que o mesmo é um competidor significativo para as representações VECM e BEKK.

Bibliografia

- Aslihan Altay-Salih, Mustafa Ç. Pinar and Sven Leyffer, Constrained Nonlinear Programming for Volatility Estimation with GARCH Models, *SIAM Review* Vol. 45, No. 3 (Sep., 2003), pp. 485-503

Referências

- Bollerslev, R.F. Engle, and J Wooldridge (1988), A capital asset pricing model with time varying covariances, J. Polit. Econ., 96, pp. 116-131.
- Baba, R.F. Engle, D. Kraft, and K.F. Kroner (1989), Multivariate Simultaneous Generalized ARCH, manuscript, Department of Economics, University of California at San Diego.