
Família de modelos dinâmicos DARMA quantílicos

João Inácio Scrimini ¹
Cleber Bisognin ²

Resumo

A distribuição Dagum Exponencial Generalizada Exponencializada (EGED) foi proposta por Nasiru et al. (2019), com parâmetros $(\alpha, \delta, \sigma, \lambda, \eta, \gamma)$ reais positivos, denotada por $EGED(\alpha, \delta, \sigma, \lambda, \eta, \gamma)$, com suporte nos reais positivos. Segundo Nasiru et al. (2019) a distribuição EGED contém pelo menos 8 casos particulares. Desta forma, o objetivo deste trabalho é propor um modelo dinâmico de séries temporais para modelagem de quantis da distribuição EGED e seus casos particulares. Considere a σ -álgebra \mathcal{F}_{t-1} que representa toda a informação passada até o instante $t - 1$. Seja $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_n)^\top$ variáveis aleatórias tais que Y_t , condicional a \mathcal{F}_{t-1} para $t = 1, \dots, n$, possui função densidade de probabilidade condicional EGED reparametrizada com quantil μ_t , onde $\delta = -\frac{1}{\log(\mu_t)} \log\left\{\frac{1}{\alpha} \left[(1 - (1 - (1 - (1 - \tau)^{\frac{1}{\lambda}})^{\frac{1}{\eta}})^{\frac{1}{\gamma}})^{-\frac{1}{\sigma}} - 1 \right] \right\}$, com $\tau \in (0, 1)$. Assim, um modelo para μ_t é dado por $g(\mu_t) = \mathbf{x}_t^\top \boldsymbol{\beta} + \varepsilon_t$, em que $\boldsymbol{\beta} = (\beta_1, \dots, \beta_k)^\top$ é o vetor de parâmetros da regressão ($\boldsymbol{\beta} \in \mathbb{R}^k$) e $\mathbf{x}_t = (x_{t1}, \dots, x_{tk})^\top$ são observações de k covariáveis ($k < n$), as quais são supostamente fixas e conhecidas e $g : \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R}$ é uma função de ligação duas vezes diferenciável e estritamente monótona. Neste trabalho utilizamos $g(x) = \log(x)$ e assumimos que ε_t é um processo ARMA(p, q), ou seja, $\phi(L)(g(y_t) - \mathbf{x}_t^\top \boldsymbol{\beta}) = \theta(L)r_t$, onde L é o operador *backward*, $\phi(z) = -\sum_{j=0}^p \phi_j z^j$ e $\theta(z) = -\sum_{j=0}^q \theta_j z^j$, para todo $z \in \mathbb{C}$, $\phi_0 = -1 = \theta_0$ e assumimos que $\phi(\cdot)$ e $\theta(\cdot)$ não possuem raízes em comum e r_t é um erro aleatório. Neste caso a estrutura a ser considerada é $g(\mu_t) = \zeta + \mathbf{x}_t^\top \boldsymbol{\beta} + \sum_{j=1}^p \phi_j [g(y_{t-j} - \mathbf{x}_{t-j}^\top \boldsymbol{\beta})] + \sum_{j=1}^q \theta_j r_{t-j}$, para $t = 1, \dots, n$ e $\zeta \in \mathbb{R}$ é uma constante, a qual, neste trabalho, consideramos $\zeta = 0$. A estimação do vetor de parâmetros do modelo proposto $\boldsymbol{\varphi} = (\sigma, \delta, \lambda, \eta, \gamma, \boldsymbol{\beta}^\top, \boldsymbol{\phi}^\top, \boldsymbol{\theta}^\top)^\top$, com $\boldsymbol{\beta} = (\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_k)^\top$, $\boldsymbol{\phi} = (\phi_1, \dots, \phi_p)^\top$ e $\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \dots, \theta_p)^\top$, será realizada utilizando os estimadores de máxima verossimilhança (EMV), onde a função de log-verossimilhança de \mathbf{y} é dada por $\ell(\boldsymbol{\varphi}) = \sum_{t=1}^n \ell_t(\boldsymbol{\varphi})$, em que $\ell_t(\boldsymbol{\varphi}) = \log(\alpha \lambda \sigma \delta \eta \gamma) - (\delta + 1) \log(y_t) - (\sigma + 1) \log(z_t) + (\gamma + 1) \log(1 - z_t^{-\sigma}) + (\eta - 1) \log[1 - (1 - z_t^{-\sigma})^\gamma] + (\lambda - 1) \log\{1 - [1 - (1 - z_t^{-\sigma})^\gamma]^\eta\}$, com $z_t = (1 + \alpha y_t^{-\delta})$, μ_t o quantil da observação y_t no tempo t , e a reparametrização por δ , com $\tau \in (0, 1)$. Para avaliar as propriedades dos EMV, foram realizadas simulações de Monte Carlo. A implementação computacional foi desenvolvida no *software* R Core Team (2023). Para o cenário $\boldsymbol{\theta} = (\alpha, \lambda, \sigma, \eta, \gamma, \phi_1, \theta_1, \beta_0, \beta_1, \beta_2) = (1; 1; 30; 1; 1; -0, 3; 0, 5; 3, 5; 0, 4; -0, 7)$, foram utilizadas 3.000 replicações para os tamanhos amostrais $n \in \{100; 300; 500\}$ e para o quantil $\tau = 0, 50$. Analisando este cenário em particular, os estimadores são assintoticamente não viesados, normalmente distribuídos e consistentes. Estão sendo realizadas simulações para outros diferentes cenários e aplicações em variáveis reais. Também está sendo desenvolvido um pacote no R para ser disponibilizado.

Palavras-chave: Modelo Dinâmico, Séries Temporais, ARMA, Monte Carlo.

¹Departamento de Estatística, UFSM - joao.scrimini@acad.ufsm.br

²Departamento de Estatística, UFSM - cleber.bisognin@ufsm.br