

## Análise Hierárquica para Dados de Bacias Hidrográficas

Verônica Stamatto Peres

Orientadora: Dra. Sílvia Regina Costa Lopes

IME - UFRGS - Brasil

### 1. Introdução

O objetivo deste projeto é analisar e desenvolver modelos lineares generalizados para séries temporais. Para isso utilizamos dois bancos de dados diferentes. Primeiramente, usamos os dados referentes à medida de qualidade da água em quatro pontos do Rio dos Sinos. O segundo banco de dados refere-se a vazão de água do Rio Colorado, Estados Unidos.

Analizamos os dados de forma descritiva e realizamos simulações modelando a série temporal histórica para esses dados, aplicando a metodologia hierárquica Bayesiana. Com a análise descritiva e as simulações realizadas para o primeiro banco de dados conseguimos desenvolver outro modelo para as séries temporais, que está sendo testado com os dados do Rio Colorado.

Até o momento, esse modelo apresentou melhor estimativa para os parâmetros quando analisamos dados do Rio Colorado em relação aos modelos estudados anteriormente. Os resultados obtidos serão apresentados através de tabelas e gráficos.

### 2. Séries Temporais

O trabalho iniciou-se com uma análise descritiva da série temporal do Rio dos Sinos.

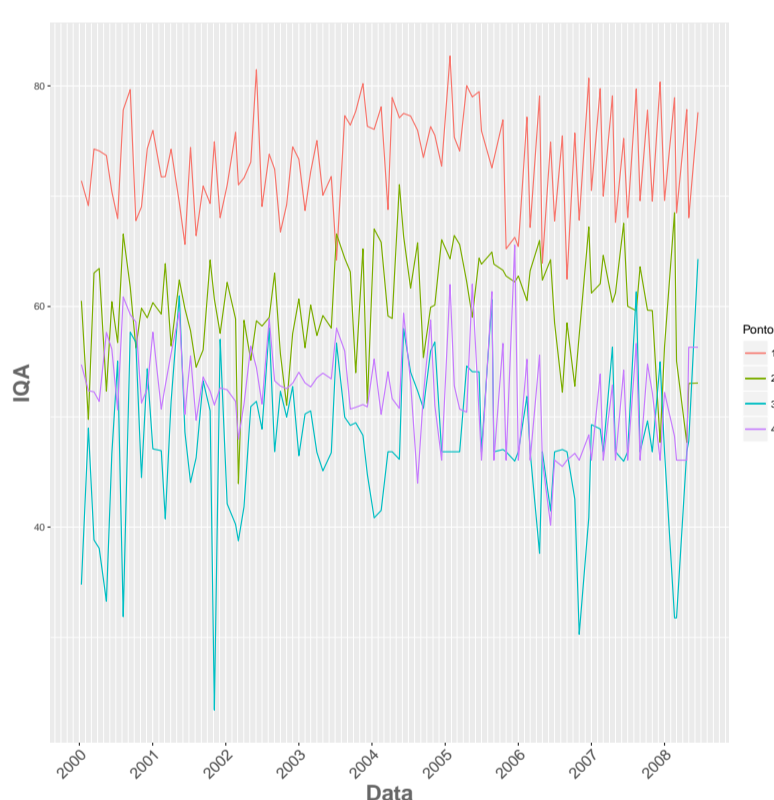


Figura 1: Série temporal histórica da qualidade da água do Rio dos Sinos, em quatro pontos de coleta.

Observamos a maior qualidade média da água no ponto de coleta 1 em relação aos demais, seguido pelo ponto de coleta 2.

A segunda série temporal se refere à dois pontos de coleta no Rio Colorado, analisando a vazão de água.

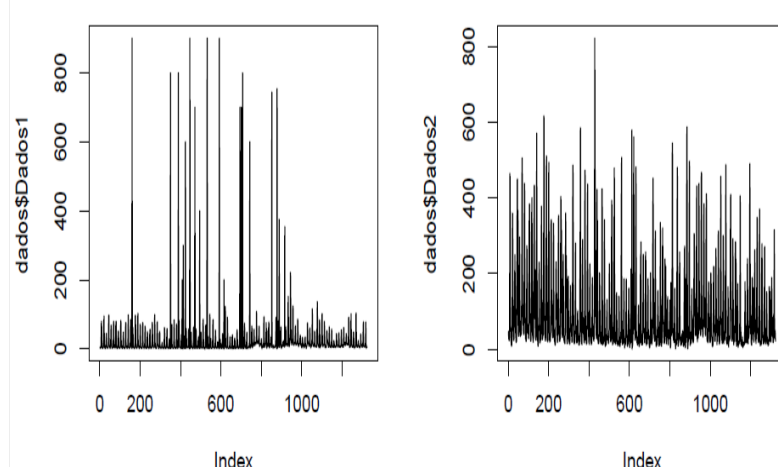


Figura 2: Série temporal histórica da vazão da água do Rio Colorado, em dois pontos de coleta.

### 3. Metodologia

A metodologia de interesse neste projeto consiste na análise da estrutura espaço-temporal nos modelos lineares generalizados, usando a metodologia Bayesiana. A estrutura temporal será modelada através de processos auto-regressivos de primeira e segunda ordem.

O modelo de interesse neste trabalho é dado por

$$\mu_{it} \equiv E(Y_{it}) = \alpha_0 + S_i(t) + R_i,$$

onde  $Y_{it}$  é a contagem de um fenômeno aleatório,  $\mu_{it}$  é sua esperança matemática,  $\alpha_0$  é uma constante,  $S_i(t)$  é o efeito temporal associado a qualquer região  $i$  e  $R_i$  é o efeito aleatório associado a  $i$ -ésima região.

A componente  $R_i$  é a soma de efeitos aleatórios espacialmente correlacionados  $b_i$  e efeitos aleatórios não-correlacionados  $h_i$ , onde  $b_i$  será modelado através de processos auto-regressivos condicionais intrínsecos (CAR). Primeiramente incluímos apenas os efeitos não-correlacionados  $h_i$  nas simulações.

Os dois modelos para explicar a componente de efeito temporal,  $S_i(t)$  que consideramos neste trabalho são:

Modelo	$S_i(t)$	Especificação do Modelo
$M1$	$A_1(t)$	$A_1(t) \sim \mathcal{N}(\phi_1 + \rho(A_1(t-1) - \phi_{1-1}), \sigma_{\epsilon_1}^2)$
$M1^*$	$A_1(i, t)$	$A_1(i, t) \sim \mathcal{N}(\phi_1 + \rho(A_1(i, t-1) - \phi_{1-1}), \sigma_{\epsilon_1}^2)$
$M2$	$A_5(t)$	$A_5(t) \sim \mathcal{N}(\phi_5 + \rho(A_5(t-1)) + \rho(A_5(t-12)) - \rho(A_5(t-13)) - \rho(\phi_{5-1} - \phi_5))$
$M2^*$	$A_5(i, t)$	$A_5(i, t) \sim \mathcal{N}(\phi_5 + \rho(A_5(i, t-1)) + \rho(A_5(i, t-12)) - \rho(A_5(i, t-13)) - \rho(\phi_{5-1} - \phi_5))$

Os modelos  $M1$ ,  $M1^*$  possuem um processo auto-regressivo imposto na média da distribuição *a priori* e apresentam um parâmetro  $\rho$  na sua estrutura auto-regressiva. Os modelos  $M2$  e  $M2^*$  são um auto-regressivo para uma série temporal com sazonalidade.

Na literatura, o parâmetro  $\rho$  é tal que  $|\rho| < 1$ , para garantir a convergência das cadeias de Markov quando do uso do algoritmo Monte Carlo Markov Chain.

A diferença entre os modelos  $M_j$  e  $M_j^*$ , onde  $j \in \{2, 6\}$ , é que para aqueles sem asterisco consideramos para todas as regiões, enquanto os modelos com asterisco são considerados diferentemente para cada  $i$ -ésima região.

### 4. Simulação

Serão apresentados os gráficos dos estimadores e médias das melhores simulações de cada série temporal, que se referem ao modelo  $M2^*$  para os dados do Rio dos Sinos e o modelo  $M6^*$  para os dados do Rio Colorado.

Para comparar os modelos através de simulações, utilizaremos alguns critérios de seleção de modelo propostos em Figueira et al (2016). Os critérios selecionados foram: *Deviance Information Criterion* (DIC), *Logarithm of the Pseudo Marginal Likelihood* (LPML), *Pearson Residuals* (Qp) e *Widely Applicable Information Criterion* (WAIC) [ver Paulino et al.(2015)].

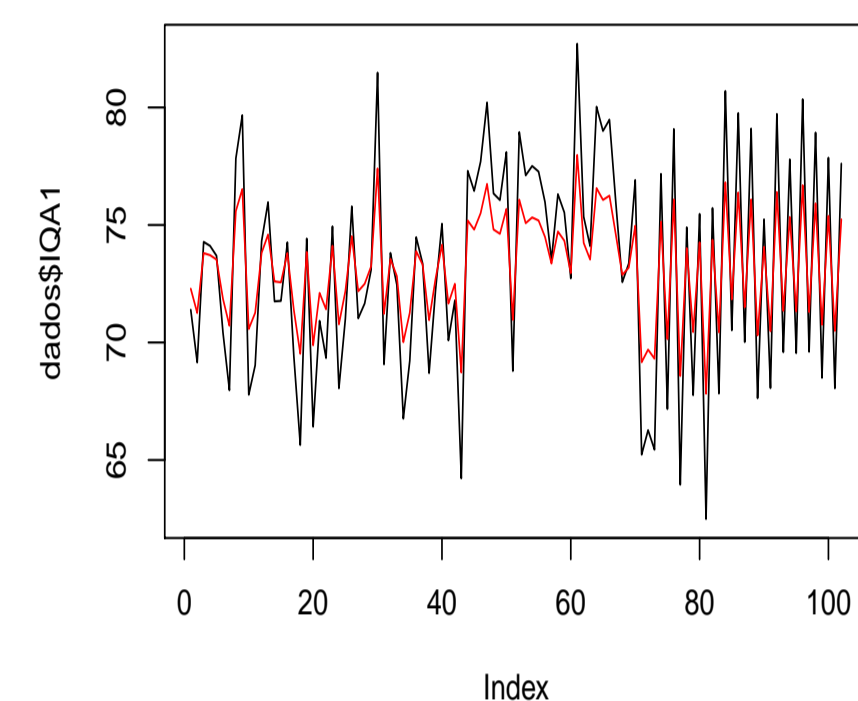


Figura 3: Gráfico de comparação entre os estimadores e os dados do Rio dos Sinos da região 1 para o modelo  $M2^*$ .

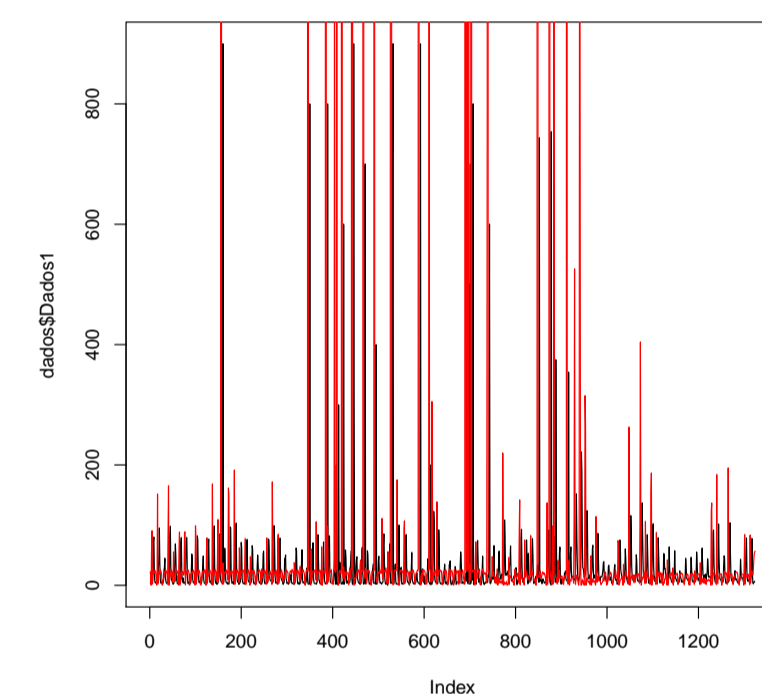


Figura 4: Gráfico de comparação entre os estimadores e os dados do Rio Colorado da região 1 para o modelo  $M6^*$ .

### 5. Conclusão

Concluímos que o melhor modelo que se ajusta à série temporal do Rio dos Sinos é o  $M1^*$ . Os modelos para a série temporal do Rio Colorado ainda estão sendo ajustados para obtermos melhores resultados. Até o momento, os gráficos das séries ajustadas apresentam picos extremos (tanto altos como baixos) que precisam ser analisados.

### Referências

- [1] Congdon, P. (2006). *Bayesian statistical modelling*. London: Wiley.
- [2] Figueira, C.V., S.R.C. Lopes e G.L. Silva (2016). "Spatiotemporal Analysis by Autoregressive Models". Em preparação.
- [3] Paulino, C.D., A.A. Turkman e B. Murteira (2009). *Estatística Bayesiana*. Lisboa: Fundação Calouste Gulbenkian.
- [4] Rampaso, R.C., A.D.P. Souza e E.F. Flores (2015). "Bayesian analysis of spatial data using different variance and neighbourhood structures". *Journal of Statistical Computation and Simulation*, DOI:10.1080/00949655.2015.1022549.

vpstamatto@gmail.com  
silvia.lopes@ufrgs.br