

#### Modelagem Estocástica e Quantificação de Incertezas na Dinâmica Não Linear do Zika Vírus

Eber Dantas, Michel Tosin, Americo Cunha Jr

#### ▶ To cite this version:

Eber Dantas, Michel Tosin, Americo Cunha Jr. Modelagem Estocástica e Quantificação de Incertezas na Dinâmica Não Linear do Zika Vírus. Semana do IME 2018, Oct 2018, Rio de Janeiro, Brazil. . hal-01885420

#### HAL Id: hal-01885420 https://hal.science/hal-01885420

Submitted on 1 Oct 2018  $\,$ 

**HAL** is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers. L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destinée au dépôt et à la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publiés ou non, émanant des établissements d'enseignement et de recherche français ou étrangers, des laboratoires publics ou privés.

# Modelagem Estocástica e Quantificação de Incertezas na Dinâmica Não Linear do Zika Vírus

## Eber Dantas de Sá Paiva Michel Antonio Tosin Caldas Americo Barbosa da Cunha Junior

eber.paiva@uerj.br michel.tosin@uerj.br americo@ime.uerj.br NUMERICO – Núcleo de Modelagem e Experimentação Computacional

# UERJ FSTADO DO PIO

## Introdução

Durante 2016 a OMS declarou situação de emergência em saúde pública de interesse internacional em resposta ao aumento do número de infecções pelo vírus Zika e sua confirmada relação com doenças congênitas. Isolado inicialmente em Uganda, 1947, o arbovírus é transmitido principalmente pelos mosquitos do gênero *Aedes* e teve seu primeiro caso autóctone no Brasil em 2015.



## Modelagem Estocástica

#### Princípio da entropia máxima

A distribuição menos enviesada do vetor aleatório  $\mathbf{X}$  é aquela que maximiza a entropia

#### Terceiro modelo probabilístico

Variáveis aleatórias:  $\beta_h$ ,  $\beta_v$ ,  $CV \sim MaxEnt$ . Informações: suporte e média para  $\beta$ , e suporte para CV.



Aedes aegypti

- Mais de 30 países com transmissão autóctona nos últimos 20 anos.
- Mais de 140 mil casos confirmados no Brasil desde 2015.
- Associação com microcefalia e a síndrome de Guillain-Barré.
- Quase 3 mil casos confirmados de indivíduos com alterações no crescimento e desenvolvimento relacionados à infecção pelo vírus Zika.



Novos casos de Zika no Brasil por semana epidemiológica de 2016

Objetivo

Desenvolver um modelo estocástico a partir da calibração prévia de um sistema SEIR-SEI e analisar a propagação das incertezas dos parâmetros na dinâmica, conferindo maior robustez estatística às previsões sobre a epidemia.

 $\mathcal{E}\left(p_{\mathbf{X}}(\mathbf{X})\right) = -\int_{\mathcal{S}} p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) \ln p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) \, \mathrm{d}\mathbf{x} \,,$ 

respeitando as  $\mu + 1$  restrições

$$\int_{\mathcal{S}_n} p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) \, \mathrm{d}\mathbf{x} = 1 \,, \quad \int_{\mathcal{S}_n} \mathbf{g}(\mathbf{x}) \, p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) \, \mathrm{d}\mathbf{x} = \mathbf{b} \,,$$

onde  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^\mu$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^\mu$  compila as informações disponíveis.





## Modelagem Determinística

Modelo comportamental



#### Sistema dinâmico





## Resultados

#### Primeiro modelo probabilístico

Variáveis aleatórias:  $\beta_h$ ,  $\beta_v \sim MaxEnt$ . Informações: suporte, média.



#### Segundo modelo probabilístico

## Contribuições

Um modelo estocástico foi construído ao redor da calibração determinística de um modelo SEIR-SEI para estimar distribuições referentes à resposta do sistema, analisando a propagação das incertezas dos parâmetros. O resultado permite a obtenção de estatísticas referentes a diversos cenários, observação da evolução do processo estocástico e possibilita fazer previsões com maior robustez a respeito da quantidade de infectados durante a epidemia.

### Agradecimentos

+ Condições Iniciais (CI)

#### Quantidades de interesse (QoI)



• Número acumulado de infecciosos

$$C_t = \int_{\tau=0}^t \alpha_h \, E_h(\tau) \, d\tau$$

• Novos casos de infecciosos (por SE)

$$\mathcal{N}_w = C_w - C_{w-1}, \quad (w = 2, 3, \cdots, 52), \quad \mathcal{N}_1 = C_1$$

Variáveis aleatórias:  $\beta_h$ ,  $\beta_v \sim MaxEnt$ . Informações: suporte, média, dispersão.





## Referências

- [1] E. Dantas, M. Tosin and A. Cunha Jr, Calibration of a SEIR–SEI epidemic model to describe Zika virus outbreak in Brazil. *Applied Mathematics and Computation*, 338: 249-259, 2018. https://doi.org/10.1016/j.amc.2018.06.024
- [2] E. Dantas, M. Tosin and A. Cunha Jr. Uncertainty quantification in the nonlinear dynamics of Zika virus, 2018 (em revisão).
- [3] A. Cunha Jr, E. Dantas and M. Tosin. Uncertainty quantification in the Brazilian outbreak of Zika virus. In *13th World Congress in Computational Mechanics (WCCM 2018)*, Nova York, 2018.
- [4] D. L. Smith, K. E. Battle, S. I. Hay, C. M. Barker, et al. Ross, MacDonald, and a theory for the dynamics and control of mosquito-transmitted pathogens. *PLoS Pathog.*, 8(4), 2012. http://dx.doi.org/10.1371/journal.ppat.1002588
- [5] C. Soize. Uncertainty Quantification: an Accelerated Course with Advanced Applications in Computational Engineering, Springer, 2017.