# Identificação de vias de sinalização celular baseada em repositórios de cinética de reações bioquímicas

Beneficiário: Gustavo Estrela de Matos

Pesquisador Responsável: Marcelo da Silva Reis

Centro de Toxinas, Imuno-resposta e Sinalização Celular (CeTICS)

Laboratório Especial de Ciclo Celular (LECC)

Instituto Butantan, São Paulo, 22 de setembro de 2017.

#### Resumo

[A fazer (máximo 20 linhas).]

## Identification of cell signaling networks based on biochemical reaction kinetics repositories

Student: Gustavo Estrela de Matos

Supervisor: Marcelo da Silva Reis

Center of Toxins, Immune-response and Cell Signaling (CeTICS)

Laboratório Especial de Toxinologia Aplicada (LETA)

Instituto Butantan, São Paulo, September 22, 2017.

#### Abstract

[To do (20 lines maximum).]

## Sumário

| 1            | Introdução                                    | 4 |
|--------------|---|---|
| 2            | Objetivos                                     | 4 |
| 3            | Metodologia                                   | 4 |
|              | 3.1 Desafios científicos                      | 4 |
|              | 3.2 Desafios tecnológicos                     | 6 |
| 4            | Plano de trabalho e cronograma de execução    | 6 |
|              | 4.1 Cronograma proposto                       | 6 |
| 5            | Forma de análise e disseminação de resultados | 6 |
| $\mathbf{R}$ | eferências                                    | 6 |

#### 1 Introdução

- Enunciar o problema de identificação de vias de sinalização celular. Ilustrá-lo utilizando o exemplo do paper da Methods in Molecular Biology [1]. Para isto monte uma figura com 4 subfiguras, mostrando a simulação do modelo inicial, e depois com o acréscimo de uma reação (os arquivos das subfiguras estão na pasta "figures").
- Explicar, de forma concisa, a abordagem da Lulu para tentar resolver o problema [2], que envolve o uso do repositório de interatomas KEGG [3]. Citar limitações dessa abordagem, como por exemplo o uso do SFS como função custo para fazer a seleção de modelos [4].

#### 2 Objetivos

- Geral: desenvolver uma abordagem mais efetiva para auxiliar na identificação de vias de sinalização celular. Esta abordagem teria como ponto de partida o trabalho da Lulu e incluiria soluções para as limitações do mesmo, que foram discutidas na seção anterior.
- Específico: aplicar a metodologia na identificação de vias de sinalização celular relevantes em nosso estudo de caso, a linhagem tumoral murina Y1.

## 3 Metodologia

#### 3.1 Desafios científicos

- Realizar a seleção de modelos utilizando uma estratégia global ao invés de incremental.
   Para este fim, faremos a redução do problema da seleção de modelos para um problema de seleção de características, o que exigirá:
  - Definir uma função custo apropriada, que leve em consideração a penalização por overfitting decorrente do acréscimo de novas espécies químicas e/ou reações sem a

inclusão de novas medidas experimentais para ajustar o modelo aumentado. Uma possibilidade seria o uso do critério de informação de Akaike (*Akaike's Information Criterion* – AIC) [5], cujo princípio foi aplicado com sucesso em seleção de modelos no contexto de discriminação de classes de redes biológicas [6]. Também investigaremos para este fim o uso de abordagens Bayesianas [7], como por exemplo a técnica conhecida como *Bayesian inference-based modeling* (BIBm) [8].

- Escolher um algoritmo de seleção de características. Critérios que penalizam overfitting provavelmente induzirão curvas em U nas cadeias do reticulado Booleano
  induzido pelo espaço de busca, o que nos permitirá aproximar o problema de
  seleção de características através do problema de otimização U-curve. Como o
  cálculo da função custo provavelmente será computacionalmente muito intensivo,
  o melhor algoritmo para esse fim tende a ser o U-Curve-Search (UCS) [9, 10].
- Contornar o problema da incompletude dos bancos de dados de interatomas (e.g., KEGG), que se dá no nível de estrutura da via de sinalização e também na ausência de constantes de velocidade.
  - Estrutura da via de sinalização. no mapa da via de sinalização de Ras em camundongo, existe uma aresta dizendo que Raf1 ativa MEK, mas não como se dá tal ativação. Por exemplo, no modelo apresentado na introdução, MEK é ativado após ser fosforilado duas vezes pela forma ativa de Raf1, dinâmica que exige duas equações para ser descrita em termos de cinética química. Para lidar com este problema, precisaremos estabelecer a lei cinética (tipo de reação) a ser utilizada de acordo com a natureza das espécies químicas envolvidas em uma dada interação. No exemplo dado, sabe-se que a ativação de MEK por Raf é ultrassensível, e que portanto pode ser modelada utilizando a equação de Hill [11].
  - Ausência de constantes de velocidade. Dificulta tanto a estimação quanto o problema de otimização. Vamos contornar isso coletando e organizando in-

formações extraídas de repositórios tais como o Sabio-RK [12], Brenda [13], Bio-Numbers [14], e possivelmente também BioModels [15].

#### 3.2 Desafios tecnológicos

- 1. Integração apropriada do featsel [16] com o SigNetSim [17] para seleção de modelos.
- Organização das informações coletadas em um banco de dados relacional, que será integrado ao CeTICSdb, repositório de ômicas desenvolvido e mantido pelo grupo de Biologia Computacional do CeTICS.

#### 4 Plano de trabalho e cronograma de execução

[Tente detalhar os trabalhos que serão necessários, dados os objetivos e desafios metodológicos.]

#### 4.1 Cronograma proposto

[Tabela análoga ao dos projetos anteriores.]

## 5 Forma de análise e disseminação de resultados

[Análogo ao nosso último projeto.]

#### Referências

[1] Marcelo S Reis, Vincent Noël, Matheus H Dias, Layra L Albuquerque, Amanda S Guimarães, Lulu Wu, Junior Barrera, and Hugo A Armelin. An Interdisciplinary Approach for Designing Kinetic Models of the Ras/MAPK Signaling Pathway. In *Kinase Signaling Networks*, pages 455–474. Springer, 2017.

- [2] Lulu Wu. Um método para modificar vias de sinalização molecular por meio de análise de banco de dados de interatomas. Master's thesis, Universidade de São Paulo, 2015.
- [3] Minoru Kanehisa and Susumu Goto. KEGG: kyoto encyclopedia of genes and genomes. Nucleic acids research, 28(1):27–30, 2000.
- [4] A. W. Whitney. A direct method of nonparametric measurement selection. *IEEE Trans* Comp, 20(9):1100–1103, 1971.
- [5] Hamparsum Bozdogan. Model selection and akaike's information criterion (aic): The general theory and its analytical extensions. *Psychometrika*, 52(3):345–370, 1987.
- [6] Daniel Yasumasa Takahashi, Joao Ricardo Sato, Carlos Eduardo Ferreira, and André Fujita. Discriminating different classes of biological networks by analyzing the graphs spectra distribution. *PLoS One*, 7(12):e49949, 2012.
- [7] Paul Kirk, Thomas Thorne, and Michael PH Stumpf. Model selection in systems and synthetic biology. *Current opinion in biotechnology*, 24(4):767–774, 2013.
- [8] Tian-Rui Xu, Vladislav Vyshemirsky, Amélie Gormand, Alex von Kriegsheim, Mark Girolami, George S. Baillie, Dominic Ketley, Allan J. Dunlop, Graeme Milligan, Miles D. Houslay, and Walter Kolch. Inferring signaling pathway topologies from multiple perturbation measurements of specific biochemical species. *Science Signaling*, 3(113):ra20–ra20, 2010.
- [9] Marcelo S. Reis. Minimização de funções decomponíveis em curvas em U definidas sobre cadeias de posets-algoritmos e aplicações. PhD thesis, Universidade de São Paulo, 2012.
- [10] Marcelo S. Reis, Gustavo Estrela, Carlos Eduardo Ferreira, and Junior Barrera. Optimal Boolean lattice-based algorithms for the U-curve optimization problem. *Enviado para* publicação, 2017.

- [11] Chi-Ying Huang and James E Ferrell. Ultrasensitivity in the mitogen-activated protein kinase cascade. Proceedings of the National Academy of Sciences, 93(19):10078–10083, 1996.
- [12] Ulrike Wittig, Renate Kania, Martin Golebiewski, Maja Rey, Lei Shi, Lenneke Jong, Enkhjargal Algaa, Andreas Weidemann, Heidrun Sauer-Danzwith, Saqib Mir, Olga Krebs, Meik Bittkowski, Elina Wetsch, Isabel Rojas, and Wolfgang Müller. Sabiork—database for biochemical reaction kinetics. Nucleic Acids Research, 40(D1):D790–D796, 2012.
- [13] Ida Schomburg, Antje Chang, Christian Ebeling, Marion Gremse, Christian Heldt, Gregor Huhn, and Dietmar Schomburg. Brenda, the enzyme database: updates and major new developments. Nucleic Acids Research, 32(suppl 1):D431–D433, 2004.
- [14] Ron Milo, Paul Jorgensen, Uri Moran, Griffin Weber, and Michael Springer. Bionum-bers—the database of key numbers in molecular and cell biology. *Nucleic acids research*, 38(suppl\_1):D750–D753, 2009.
- [15] Nicolas Le Novere, Benjamin Bornstein, Alexander Broicher, Melanie Courtot, Marco Donizelli, Harish Dharuri, Lu Li, Herbert Sauro, Maria Schilstra, Bruce Shapiro, et al. Biomodels database: a free, centralized database of curated, published, quantitative kinetic models of biochemical and cellular systems. *Nucleic acids research*, 34(suppl\_1):D689–D691, 2006.
- [16] Marcelo S. Reis, Gustavo Estrela, Carlos Eduardo Ferreira, and Junior Barrera. featsel: A framework for benchmarking of feature selection algorithms and cost functions. SoftwareX, 6:193 – 197, 2017.
- [17] Vincent Noël. The Signaling Network Simulator (SigNetSim): A Web application for building, fitting, and analyzing mathematical models of molecular signaling networks., 2017. Accessed September 20, 2017. https://github.com/vincent-noel/SigNetSim.