

## VIII Simpósio Brasileiro em Segurança da Informação e de Sistemas Computacionais

# DIBSet: Um Detector de Intrusão por Anomalias Baseado em Séries Temporais

Universidade Federal de Santa Maria - Centro de Tecnologia  
GMICRO/INPE

Roben Castagna Lunardi, Bruno L. Dalmazo, Erico M. H. do Amaral, Raul Ceretta Nunes  
rclunardi@inf.ufrgs.br, {dalmazo, erico, ceretta}@inf.ufsm.br



## Sumário

- Introdução
- Caracterização
- Séries Temporais
- Solução Conceitual
- Implementação
- Estudos de Caso
- Resultados
- Conclusões e Trabalhos Futuros



## Introdução (1)

- Atualmente a utilização da internet é parte do cotidiano de uma grande gama de usuários
- Diversos serviços são disponibilizados para estes usuários
- Usuários maliciosos podem tirar proveito de possíveis falhas e/ou mal configurações de destes serviços/usuários
- Uma das medidas para a garantia do bom funcionamento é a utilização de Sistemas de Detecção de Intrusão



## Introdução (2)

- Sistemas de Detecção de Intrusão são compostos de 3 partes fundamentais: dados, análise e resposta
- Embora existam diversos estudos na área, ainda não existe uma forma eficiente de analisar os dados capturados
- Por este motivo, o trabalho se concentrou no processo de análise, com a utilização do DIBSet para realizar alguns estudos de caso.



## Caracterização

- Ataques Caracterizáveis: ocorrem sempre da mesma forma
  - Filtráveis
  - Não-Filtráveis
- Ataques Não-Characterizáveis: não possuem um padrão de ocorrência
- Detecção por Assinaturas: busca por atividades suspeitas (conhecidas) e por erros na semântica de protocolos
- Detecção por Anomalias: independe do conhecimento de características específicas de ataques, mas pode gerar muitos falsos positivos



## Séries Temporais

- Séries Temporais é um conjunto de observações de uma dada variável, ordenadas no tempo, geralmente em tempos equidistantes
- O modelo ARIMA incorpora os modelos:
  - AR( $p$ ): puramente autoregressivo de ordem  $p$
  - MA( $q$ ): puramente médias móveis de ordem  $q$
  - ARMA( $p, q$ ): autoregressivo e de médias móveis de ordem  $p$  e  $q$
  - ARIMA( $p, d, q$ ): autoregressivo integrado e de médias móveis de ordem  $p$ ,  $d$  e  $q$  (ARIMA( $p, d, q$ ))
  - onde  $d$  representa a ordem de integração, ou seja, o número de diferenças necessárias para transformar a série temporal não estacionária em estacionária.

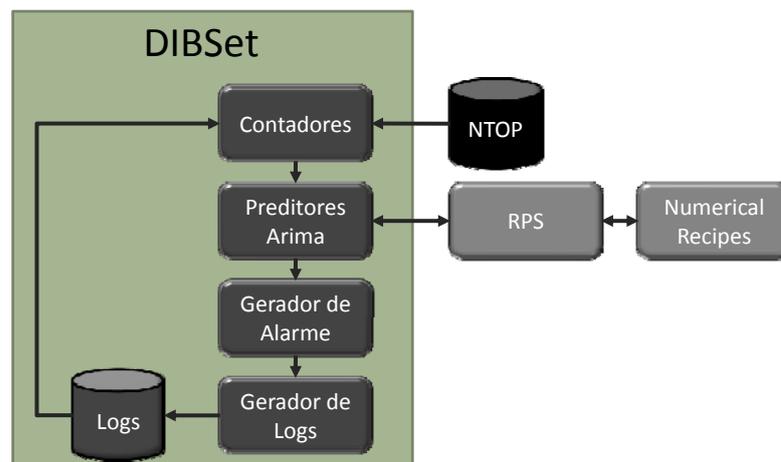


## Solução Conceitual

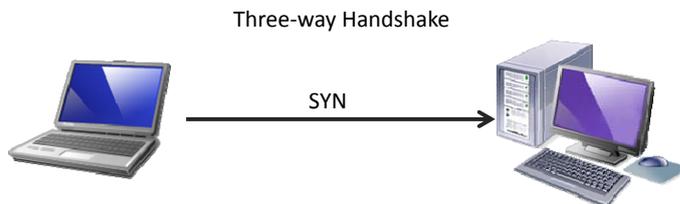
- A Solução é baseado em Detecção de Intrusões por Anomalias
- Foram Utilizadas Séries Temporais para a predição do comportamento esperado
- Estabeleceu-se limites (thresholds) superiores e inferiores
- Os alarmes gerados são diferenciados para a extrapolação dos limiares inferiores e superiores
- Os dados capturados e os alarmes são registrados para realimentação do sistema e conferência das principais ocorrências.



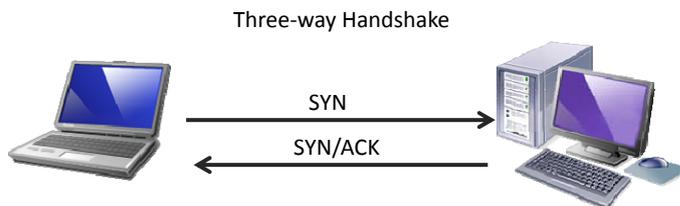
## Implementação



## Estudos de Caso (1.1)



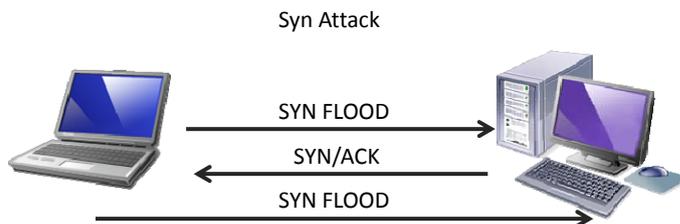
## Estudos de Caso (1.2)



## Estudos de Caso (1.3)

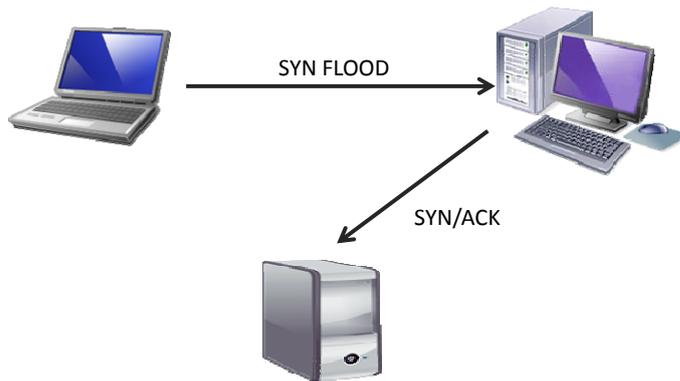


## Estudos de Caso (1.4)



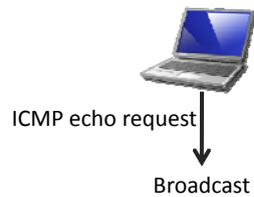
## Estudos de Caso (1.5)

SYN Attack com Spoofing

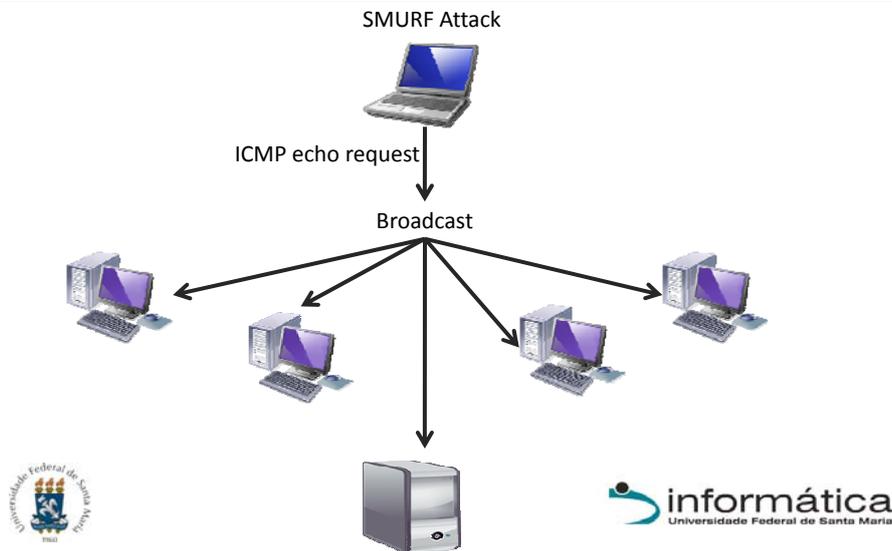


## Estudos de Caso (2.1)

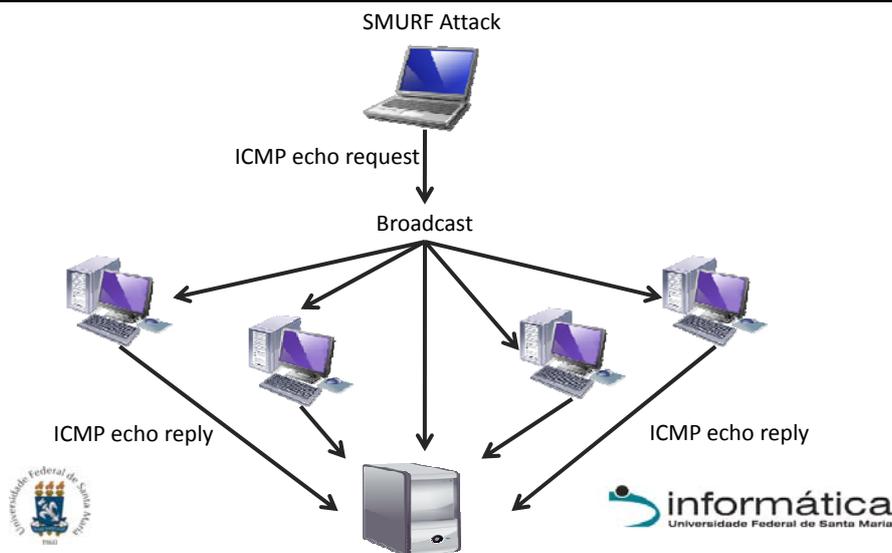
SMURF Attack



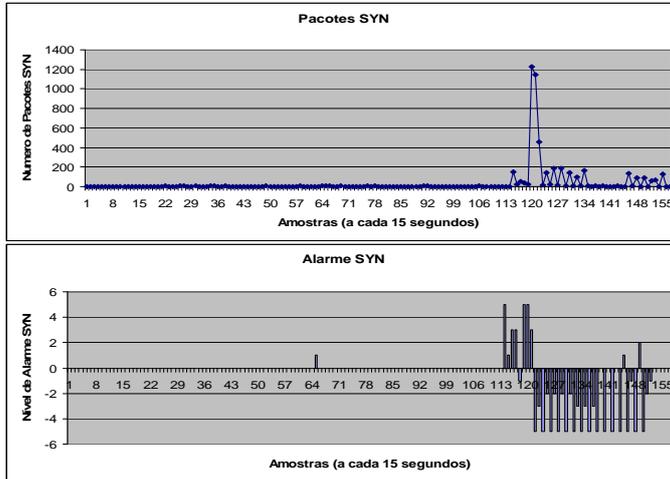
## Estudos de Caso (2.2)



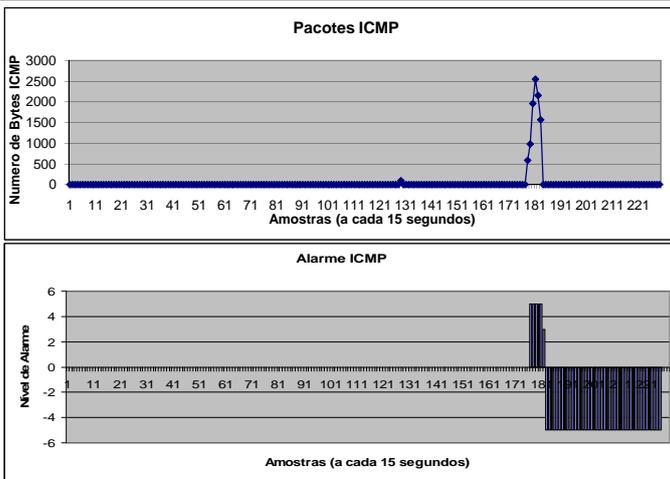
## Estudos de Caso (2.3)



## Resultados (1)



## Resultados (2)



## Conclusões e Trabalhos Futuros

- Utilizamos séries temporais para detectar intrusões
- Empregamos níveis inferiores e superiores de *thresholds*
- Apresentamos a implementação do DIBSet como sistema de detecção de intrusões
- Para suportar a nossa solução, utilizamos dois ataques e os respectivos níveis de alarmes
- Os resultados foram suportaram as idéias apresentadas



## Conclusões e Trabalhos Futuros

- Como continuação deste trabalho estão sendo adaptadas as funções de coletas para utilizar os dados do IAS (*Internet Analysis System*) – parceria FHGe e UFSM
- Além disso, está sendo aperfeiçoado o algoritmo de geração de alarmes para diminuir o número de falsos positivos
- Serão realizados outros ataques para verificar o desempenho do DIBSet



## Referências

- Pohlmann, N. and Proest M. (2006) "Internet Early Warning System: The Global View". In: Vieweg, Securing Electronic Business Process, pages 377 – 386.
- Dwyer, D. (2003) "Network Intrusion Detection." 3rd Edition, New Riders Publishing.
- Kompella, R. R., Singh, S. E Varghese, G. (2007) "On Scalable Attack Detection in the Network". In: IEEE/ACM TRANSACTIONS ON NETWORKING, Vol. 15, No. 1.
- Levchenko, K., Paturi, R. e Varghese, G. (2004) "On the Difficulty of Scalably Detecting Network Attacks". CCS-ACM.
- Peng, T., Leckie, C. e Ramamohanarao, K. (2007) "Survey of Network-Based Defense Mechanisms Countering the DoS and DDoS Problems". In: ACM Computing Surveys, Vol. 39, No 1, Article 3.
- Maselli, G., Deri, L. e Suin, S. (2003) "Design and Implementation of an Anomaly Detection System: an Empirical Approach". Proceedings of Terena Networking Conference (TNC 03), Zagreb, Croatia.
- Lunardi, R. (2008) "Um analisador de intrusões baseado em Séries Temporais". Trabalho de Graduação n°255, Curso de Ciência da Computação, UFSM.
- Kumar, S. (2007) "Smurf-based Distributed Denial of Service (DDoS) Attack Amplification in Internet". Second International Conference on Internet Monitoring and Protection (ICIMP IEEE 2007).
- Bowerman, Bruce L. and O'Connel, Richard T. Forecasting and Time Series: an Applied Approach. Belmont: Duxbury Press. 1993.
- Goodall, J. (2006) "Visualizing Network Traffic For Intrusion Detection" In: ACM Symposium on Designing Interactive Systems, pages 363-364.

