

Rodrigo Mendonça da Paixão
Lucas Teles Agostinho

**Título Provisório da Monografia de
Trabalho de Conclusão de Curso**

São Paulo – Brasil

2015

Rodrigo Mendonça da Paixão
Lucas Teles Agostinho

Título Provisório da Monografia de Trabalho de Conclusão de Curso

Pré-monografia apresentada na disciplina Trabalho de Conclusão de Curso I, como parte dos requisitos para obtenção do título de Bacharel em Ciência da Computação.

Centro Universitário Senac
Bacharelado em Ciência da Computação

Orientador: Eduardo Heredia

São Paulo – Brasil

2015

Resumo

Palavras-chaves: IDS,Rede,Internet

Lista de ilustrações

Figura 1 – Incidentes ano a ano. Fonte: (CERT/CC, 2015)	8
Figura 2 – Taxonomia baseada em ações	11

Lista de tabelas

Lista de abreviaturas e siglas

IDS	Intrusion Detection System
IPS	Intrusion Prevention System
NIDS	Network Intrusion Detection System
IA	Inteligência Artificial
RNA	Rede Neural Artificial
AG	Algoritmo genético

Sumário

1	INTRODUÇÃO	7
1.1	Contexto	7
1.2	Motivação	8
1.3	Objetivos	8
1.4	Método de trabalho	8
1.5	Organização do trabalho	8
2	REVISÃO DE LITERATURA	9
2.1	Segurança e Detecção de intrusão	9
2.2	Ameaças à segurança	9
3	PROPOSTA DO TRABALHO	12
4	EXPECTATIVAS	13
4.1	Bibliografia provisoria	13
5	BIBLIOGRAFIA	15

1 Introdução

1.1 Contexto

Analisar e melhorar os sistemas de detecção de intrusão é uma abordagem importante nos dias atuais, aonde a segurança da informação é essencial, torna-se necessário analisar formas de detectar tentativas de lesar a integridade, confidencialidade ou disponibilidade desta.

O trabalho dos sistemas de detecção de intrusão (IDS) é monitorar as atividades e analisar os eventos em uma rede em busca de anomalias que sugiram uma invasão. Estes não costumam executar qualquer ação para impedir intrusões, sua principal função é alertar os administradores de sistemas que há uma possível violação de segurança, sendo assim uma ferramenta pró-ativa em vez de reativa[3].

Podemos classificar os IDS da seguinte forma.

Baseado em Host ou baseado em rede aonde o primeiro faz uso de arquivos de log de cada computador individualmente e o segundo captura pacotes que trafegam na rede para analisar seu conteúdo.

Online ou Offline, onde um é capaz de detectar e marcar um intruso enquanto a esta sendo realizada a intrusão, e o outro analisa registros após o evento ocorrer e indica que houve uma violação de segurança tinha ocorrido desde a última verificação, respectivamente.

Baseado em abuso ou baseado em anomalia, onde por anomalia o sistema identifica comportamento fora do padrão, e por abuso compara as atividades na rede com comportamentos de ataques já conhecidos.

Muitos dos métodos utilizados nos IDS são baseados em inteligência artificial, tais como Algoritmo genético(AG)[4] e Redes Neurais Artificiais (RNA)[2][5].

Algoritmo genético é uma família de modelos computacionais baseados em princípios de evolução e seleção natural. Esses algoritmos convertem o problema de um domínio específico para um modelo usando uma estrutura de dados "cromossomo" de forma a evoluir estes cromossomos usando operadores de seleção, recombinação e mutação[4]. O processo de um algoritmo genético geralmente começa com uma população selecionada aleatoriamente de cromossomos. estes cromossomos são representações do problema a ser resolvido. De acordo com os atributos do problema, diferentes posições de cada cromossomo são codificados como bits, caracteres ou números. Estas posições são muitas vezes referidos como genes e são alterados aleatoriamente dentro de um intervalo durante a evolução.

As RNA são uma classe de algoritmos para aprendizado de máquina, usada para realizar classificação de dados. A rede neural é treinada de forma a dar mais importância para as principais características de uma determinada instância de um problema, para ajudar a classificar os dados que ainda estão por vir. RNAs tem sido utilizadas com sucesso na detecção de intrusão [6][7][8], no entanto ela necessita de uma quantidade substancial de dados para treinar o treinamento antes de receber os dados novos para classificação, por causa dessa limitação elas não são capazes de serem bem treinadas em casos de baixa frequência de ataques, resultando em uma baixa taxa de acerto na detecção[9]

1.2 Motivação

Apesar de vários esforços de prover a segurança em redes, o número, variedade e complexidade dos incidentes relacionados à segurança tem crescido (Figura 1)[1].

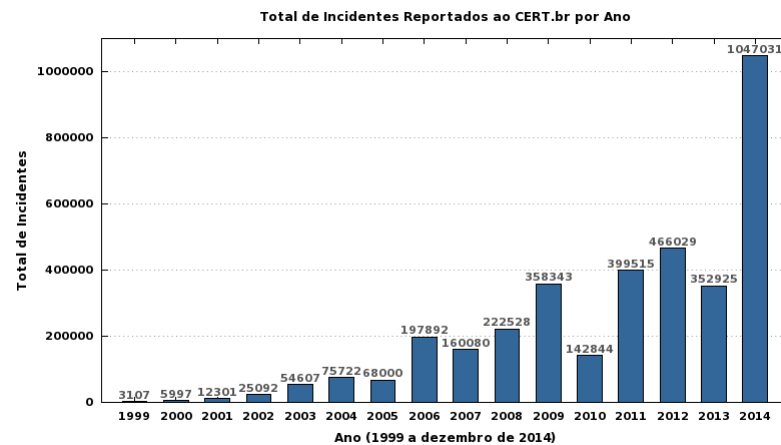


Figura 1 – Incidentes ano a ano. Fonte: (CERT/CC, 2015)

Com isso é necessário pensar em abordagens mais sofisticadas para IDS, como utilização de abordagens híbridas diferentes relativo a técnicas de IA, estas já têm sido exploradas para ultrapassar os problemas de qualquer um dos métodos individuais[10][11][12].

1.3 Objetivos

Temos como objetivo criar uma ferramenta que seja de fácil uso e possa ser usada por outros desenvolvedores em suas aplicações, onde irá detectar um ou mais tipos de ataques conhecidos e alguns semelhantes, dando um baixo número de erros.

1.4 Método de trabalho

1.5 Organização do trabalho

2 Revisão de Literatura

2.1 Segurança e Detecção de intrusão

O IDS usa padrões já conhecidos de atividades ilegais para indentificar se o comportamento esta diferente do perfil tradicional, porém não é incomun ocorrer os chamados falsos negativos ou falsos positivos, isso ocorre por existir uma margem de erro nestas classificações. Após isso para negar o serviço ao intruso é necessario o uso de um Sistema de Prevenção de Intrusão (Intrusion Prevention System - IPS), este é uma solução ativa que provê políticas e regras para o tráfego de rede, quanto o IDS somente avisa a atividade suspeita, o IPS tenta parar essa atividade, porém também possui uma taxa de erro. Com a popularização de ferramentas e técnicas cada vez mais sofisticadas de intrusão é necessario criar ferramentas e tecnicas mais sofisticadas para IDS e IPS.

O objetivo é criar um sistema de detecção de intrusão que apresente um baixo indice de erros utilizando tecnicas de inteligencia artificial, onde o sistema vai aprender, quais são os comportamentos aceitos na rede de computadores.

Os principais objetivos da segurança computacional são:

Confidencialidade: a garantia de que a informação esteja disponível somente para aqueles que tem autorização para obtê-la.

Integridade: é a garantia de que a informação permanecerá inalterada mesmo sob situações críticas, como acidentes ou tentativas de manipulações hostis.

Disponibilidade: consiste na proteção dos recursos e serviços prestados pelo sistema de forma que eles não sejam degradados ou se tornem indisponíveis garantindo assim que a informação estará sempre acessível e pronta para o uso.

Qualquer atividade que possa comprometer qualquer um desses objetivos é considerada uma violação às políticas de segurança.

2.2 Ameaças à segurança

As falhas de segurança são contantes nos sistemas computacionais, essas os sujeitam a varios tipos de ameaças internas ou externas, que podem acabar desencadeando intrusoes que exploram as vulnerabilidades do sistema.

A motivação para exploração dessas vulnerabilidades podem ser de simples vandalismo até tecnicas de espionagem.

Segundo um relatório técnico gerado pelo Sandia National Laboratories (HOWARD; LONGSTAFF, 1998) é apresentado uma taxonomia que se baseia em ações para classificar ameaças à segurança em cima das informações que estão em transito.

As características destas são (podem ser visualizadas na figura 2):

Interrupção: As informações em trânsito são interrompidas, impossibilitando que as mesmas cheguem até seu destino e prejudicando a questão da disponibilidade dos recursos.

Interceptação: As informações são interceptadas durante a transmissão, comprometendo a confidencialidade da mensagem.

Modificação: As informações são interceptadas e alteradas durante a transmissão, afetando não só a confidencialidade como a integridade da mensagem.

Fabricação: Trata-se da inserção de informações em determinada comunicação, comprometendo a autenticidade das informações recebidas.

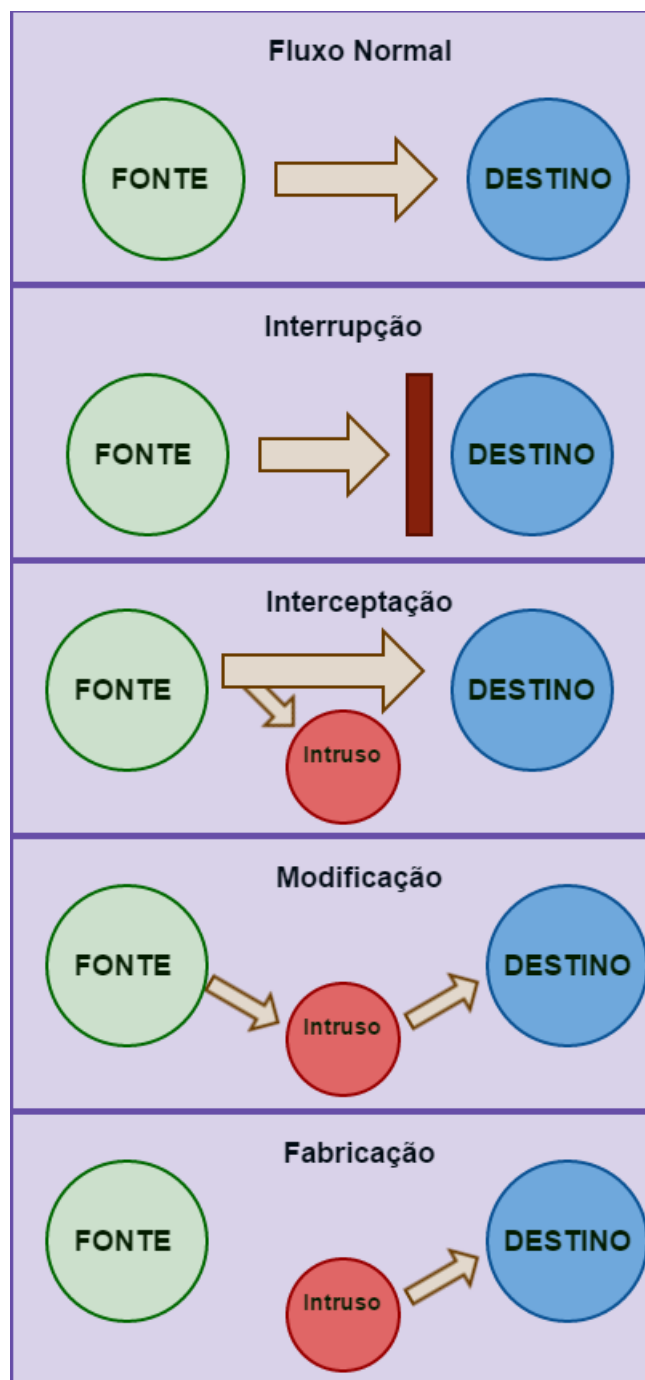


Figura 2 – Taxonomia baseada em ações

3 Proposta do Trabalho (O que vai ser desenvolvido!)

4 Expectativas

5 Bibliografia

- [1] CERT/CC. CERT/CC Statistics 1988-2015. Computer Emergency Response Team (Coordenation Center), Maio 2015. Acessado em 22/05/2015. Disponível em: <<http://www.cert.br/stats/>>.
- [2] Shraddha Surana, “Intrusion Detection using Fuzzy Clustering and Artificial Neural Network” Research Scholar, Department of Computer Engineering, Vishwakarma Institute of Technology, Pune, 2014
- [3] W. W. Fu and L. Cai, “A Neural Network based Intrusion Detection Data Fusion Model,” in Third International Joint Conference on Computational Science and Optimization, 2010.
- [4] Wei Li, Using Genetic Algorithm for Network Intrusion Detection, Department of Computer Science and Engineering Mississippi State University, Mississippi State, MS 39762
- [5] Jake Ryan, Meng-Jang Lin and Risto Miikkulainen. Intrusion Detection with Neural Networks. In Advances in Neural Information Processing Systems 10, MIT Press, 1998.
- [6] C. Zhang, J. Jiang and M. Kamel, “Intrusion Detection using hierarchical neural networks,” Pattern Recognition Letters, pp. 779-791, 2005.
- [7] X. Tong, Z. Wang and H. Yu, “A research using hybrid RBF/ Elman neural networks for intrusion detection system secure model,” Computer Physics Communication, pp. 1795- 1801, 2009.
- [8] S.-C. O. K. Y. Wonil Kim, “Intrusion Detection Based on Feature Transform Using Neural Network,” in Computational Science - ICCS 2004, vol. 3037, Springer Berlin Heidelberg, 2004, pp. 212-219
- [9] R. Beghdad, “Critical study of neural networks in detecting intrusions,” Computers & Security, pp. 168-175, 2008.
- [10] G. Liu, Z. Yi and S. Yang, “A hierarchical intrusion detection model based on the PCA neural networks,” Neurocomputing, pp. 1561- 1568, 2007.
- [11] L. Ren, “Research of Web Data Mining based on Fuzzy Logic and Neural Networks,” in Sixth International Conference on Fuzzy Systems and Knowledge Discovery, 2006.
- [12] F. M.-P. F. J. M.-G. R. L.-F. J. A. G.-M.-A. D. M.-J. Iren Lorenzo-Fonseca,

“Intrusion detection method using Neural Networks based on the reduction of characteristics,” in *Bio-Inspired Systems: Computational and Ambient Intelligence*, vol. 5517, Springer Berlin Heidelberg, 2009, pp. 1296-1303.