



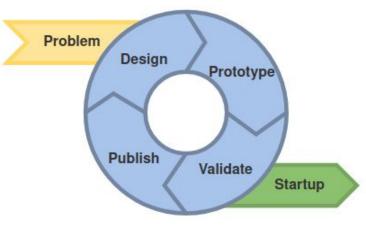
PAINEL - Segurança Cibernética na Era da IA: Desafios e Oportunidades?

Rafael Silva Guimarães Instituto Federal do Espírito Santo - Campus Cachoeiro de Itapemirim rafaelg@ifes.edu.br

LabNERDS: Núcleo de Estudos em Redes Definidas por SW

- Missão: Inovar em sistemas de rede
- **Áreas**: SDN, NFV, redes autônomas, ...









Fundadores Ufes - Colaboradores Ifes



A Internet não é segura

- Além de não atender aos requisitos das aplicações atuais de latência, vazão, confiabilidade e conectividade...
 - ... Muitos **protocolos** amplamente usados na Internet **não foram** originalmente **projetados** com considerações de **segurança** em mente.



Bamboozling Certificate Authorities with BGP

Henry Birge-Lee, Yixin Sun, Anne Edmundson, Jennifer Rexford, and Prateek Mittal, *Princeton University*

https://www.usenix.org/conference/usenixsecurity18/presentation/birge-lee

RAPTOR: Routing Attacks on Privacy in Tor

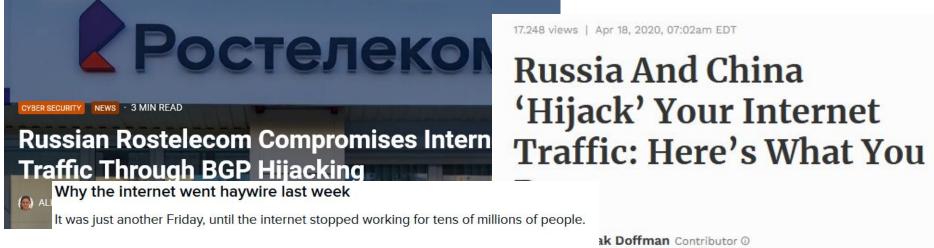
Yixin Sun Princeton University

Anne Edmundson Princeton University Laurent Vanbever ETH Zurich Oscar Li
Princeton University

Jennifer Rexford Princeton University Mung Chiang Princeton University Prateek Mittal Princeton University

BGP e outros protocolos base tem falhas conhecidas

BGP hijacking ("sequestro"): um atacante consegue redirecionar o tráfego de rede de um ou mais prefixos IP de uma rede legítima para a sua própria rede.















By Steven J. Vaughan-Nichols for Networking I July 20, 2020 -- 11:54 GMT (12:54 BST) I Topic: Networking

bersecurity vrite about security and surveillance.

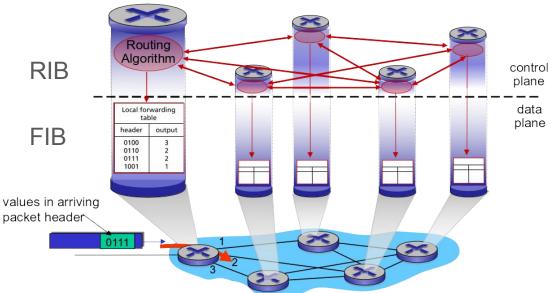
A Internet não é segura

Redes tradicionais:

- Alto custo de mudança da rede.
- Protocolos legados com diversas vulnerabilidades de segurança.
- Novos protocolos seguros são parcialmente implantados junto com protocolos inseguros legados.
- Mudanças concentradas nos sistemas finais, mas não é suficiente: Focar nas extremidades da rede (e.g., sistemas finais) não resolve as fragilidades no núcleo.

Redes Tradicionais

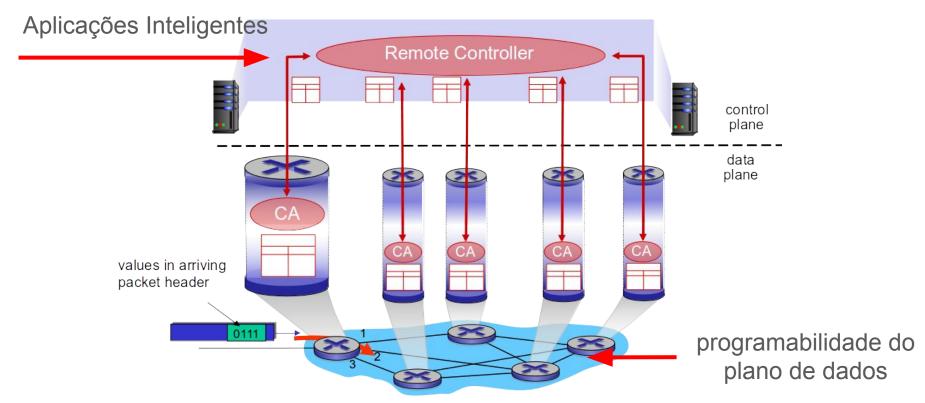
- Distribuído: Os algoritmos de roteamento em cada roteador interagem com os outros roteadores para calcular tabelas de encaminhamento.
- Equipamento de rede contém tanto o plano de controle quanto o de dados.



Source: Jim Kurose and Keith Ross, "Computer Networking: A Top Down Approach", 7th edition, Pearson/Addison Wesley, 2016.

All material copyright 1996-2016, J.F Kurose and K.W. Ross, All Rights Reserved.

Redes Programáveis



PoT-PolKA: Prova de Trânsito com PolKA

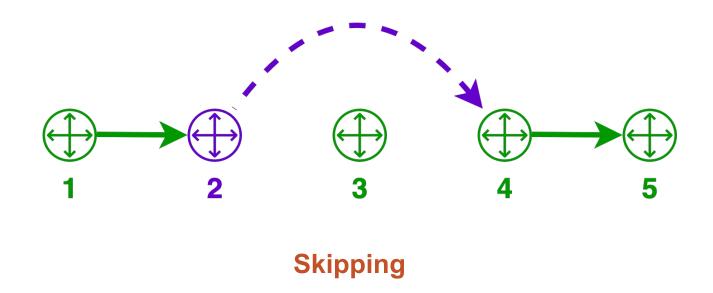
 Proof of Transit (PoT): capacidade de provar que os pacotes passaram por um conjunto de nós de rede.

PoT-PolKA:

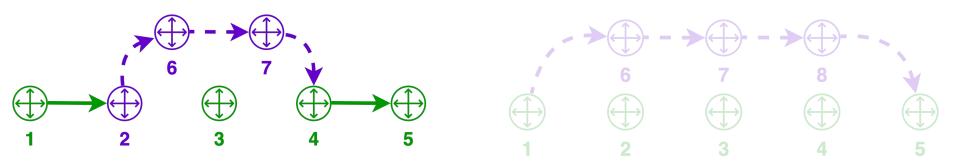
- Combina PolKA com uma solução de prova de trânsito
- Metadados adicionados ao tráfego em cada salto com base no compartilhamento de um segredo (Shamir shared secret)
- Verificador: testa se metadados coletados permitem recuperar segredo
- Segredo só pode ser recuperado ao combinar todas as partes corretamente quando percorre o caminho selecionado

Borges, Everson Scherrer, et al. "In-situ proof-of-transit for path-aware programmable networks." 2023 IEEE 9th International Conference on Network Softwarization (NetSoft). IEEE, 2023.

Extensão de segurança: Prova de Trânsito

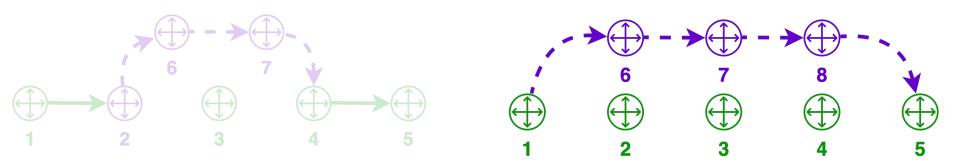


Extensão de segurança: Prova de Trânsito



Partial Detour

Extensão de segurança: Prova de Trânsito



Complete Detour

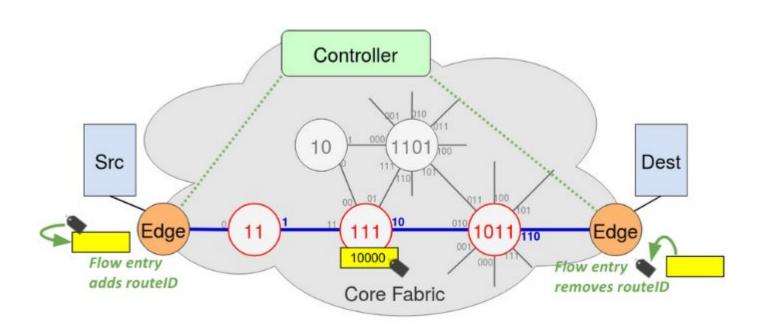
PolKA: encaminhamento pela origem

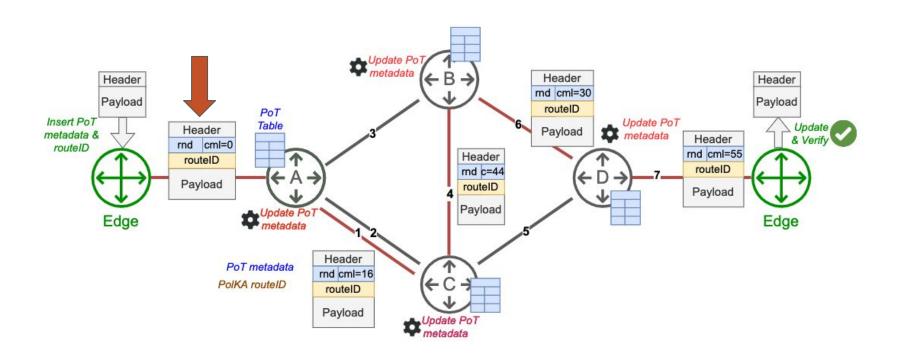
- Roteamento na fonte ou Source Routing (SR)
 - Uma origem determina um caminho e adiciona um rótulo de rota ao cabeçalho do pacote.

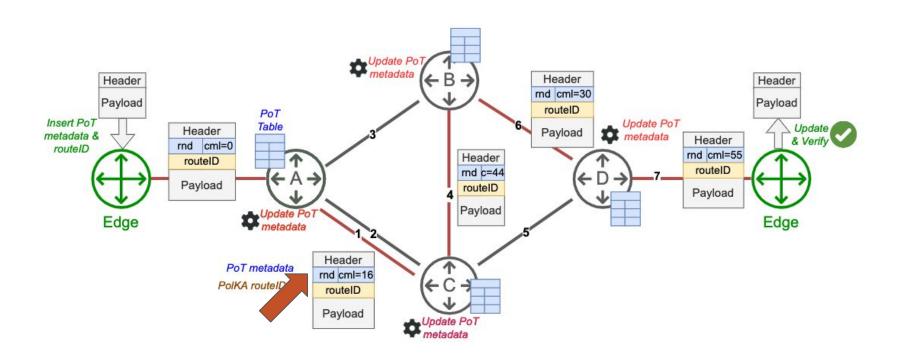
Proposta do grupo:

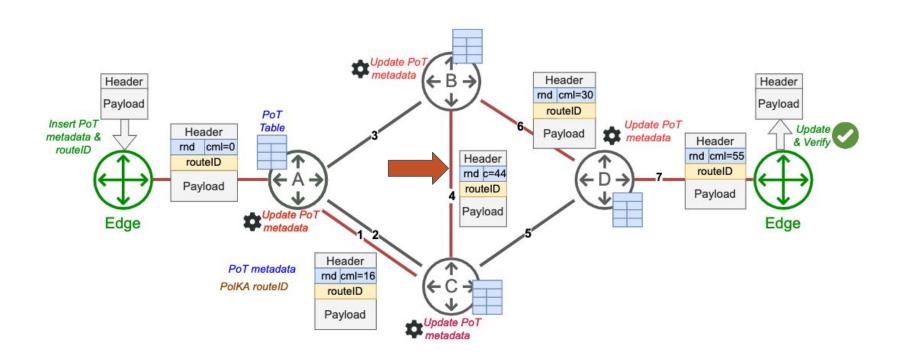
- Codificação da rota usando RNS (Residue Number System)
- Aritmética usada em várias aplicações criptográficas de segurança
- Encaminhamento através de operações aritmética de mod (resto da divisão):

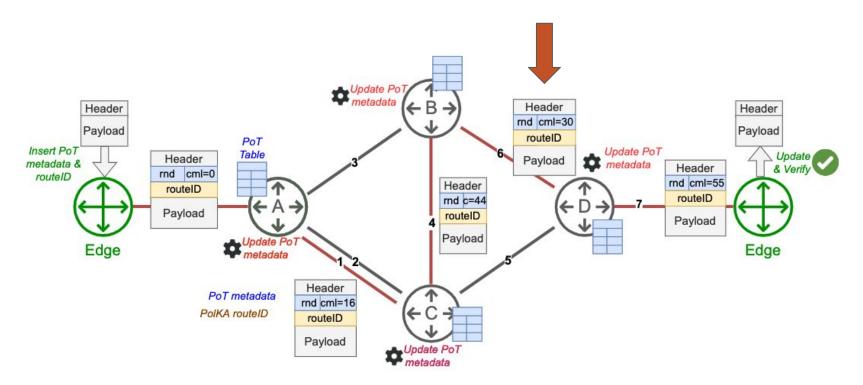
Como o PolKA funciona?

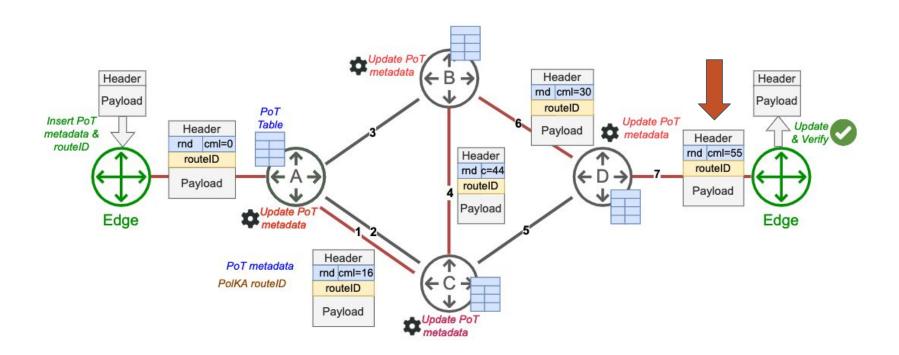












Como usar IA para redes?

In-network
Data plane

Control plane

In-network
machine learning

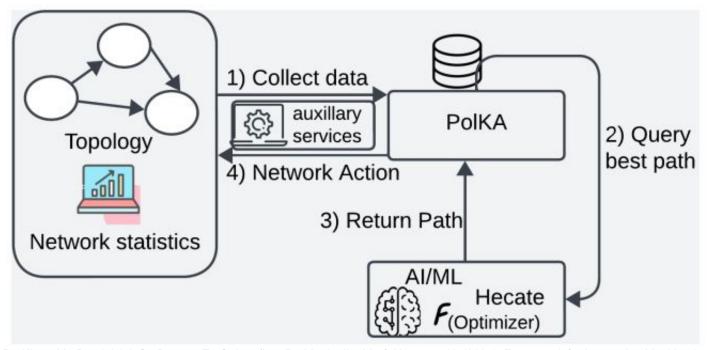
Network-assisted machine
learning
learning

learning

Zheng, Changgang, et al. "In-network machine learning using programmable network devices: A survey." IEEE Communications Surveys & Tutorials (2023).

PolKA + Hecate: Plano de Controle com IA

 Integração de métodos de aprendizado de máquina para previsão de caminhos otimizados para os fluxos.



In-network ML: Árvores de decisão em SmartNICs

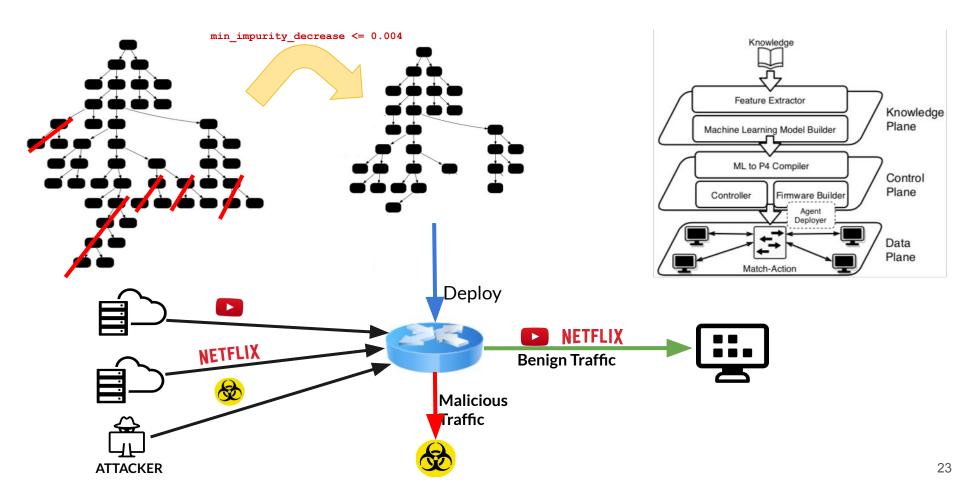
Tese de Doutorado Bruno Missi Xavier

- Título: Crossing Domains for Accuracy: In-Network Stacking of Machine Learning Classifiers, Ano de obtenção: 2024.
- Orientador: Magnos Martinello (UFES)
- Coorientador: Marco Ruffini (TCD, Irlanda)

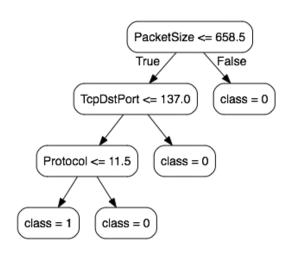
<u>Programmable Switches for in-Networking Classification</u> (IEEE Infocom 2021)

<u>MAP4: A Pragmatic Framework for In-Network Machine Learning Traffic Classification</u>
(IEEE TNSM 2022)

In-network ML: Árvores de decisão em SmartNICs



In-network ML: Árvores de decisão em SmartNICs



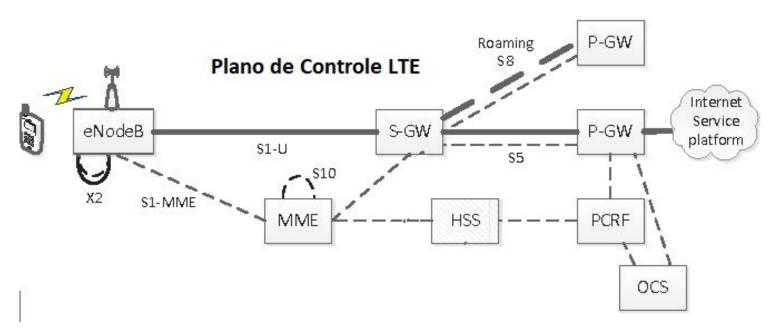
```
if (hdr.ipv4.totallen <= 658.5)
  if (hdr.tcp.dstport <= 137.0)
    if (hdr.ipv4.protocol <= 11.5)
       meta.class = 1;
  else
       meta.class = 0;
  else
    meta.class = 0;</pre>
else
meta.class = 0;
```

```
table classtable {
 key = {
   meta.class: exact;
  actions = {
   forward by class;
 size = 512;
apply {
 extract features();
 hash();
 update features();
  <IF-ELSE CHAIN HERE>
 classtable.apply();
       P4 Template
```

Decision Tree

If-else chain

Sistema de Mitigação de Ataques de Negação de Serviços Contra o Plano de Controle do 5G (LTE)



Problemas endereçados?

- Ataques de negação de serviços DoS.
- Forte impacto de forma geral.
- São de difícil detecção por se misturarem ao tráfego legítimo.
- Ao bloquear um ataque de DoS muitas vezes se bloqueia o tráfego legítimo.
- A disponibilidade do plano de controle do 5G é ainda mais importante, por causa dos novos serviços multi-tenants/multi-slices.

Ideia

- E se a gente, ao invés de bloquear o ataque, simplesmente aumentasse os recursos para absorver o ataque?
- Podemos usar o ambiente virtualizado do 5G para escalonar recursos facilmente.
- Elevar a relação custo/benefício do ataque.
- Garante-se algum tempo adicional para melhorar o restante das camadas de defesa.
- Eventualmente, podemos até interromper o ataque por dissuasão.

RAVEN: Detecção e Classificação Precoce de Atores Maliciosos em uma Rede Acadêmica

Sistema inteligente para detectar e classificar varreduras de portas rapidamente, prevenindo ataques maliciosos futuros.

- Modelos de aprendizado de máquina para classificar tipos de varreduras
- Detecção em tempo real com precisão de 98,8%

Inovações:

- 2 conjuntos de dados gerados usando tráfego real da rede eduroam no lfes
- Foco na privacidade: sem inspeção de pacotes, apenas análise de fluxo
- Detecção eficaz de 8 tipos de varreduras de portas

Coelho, W. B., Zanotelli, V. F., Comarela, G., & Villaça, R. S. (2024). RAVEN: Detecção e Classificação Precoce de Atores Maliciosos em Redes Acadêmicas. Instituto Federal do Espírito Santo (Ifes) e Universidade Federal do Espírito Santo (Ufes).





Obrigado!

Rafael S. Guimarães rafaelg@ifes.edu.br