



# PerfSPEC Learning Phase

Aplicación proactiva de políticas de seguridad  
basadas en perfiles de rendimiento  
para contenedores

H. Kermabon-Bobinnec et al.,  
"PerfSPEC: Performance Profiling-based Proactive Security Policy  
Enforcement for Containers,"  
in IEEE Transactions on Dependable and Secure Computing,  
doi: 10.1109/TDSC.2024.3420712



PerfSPEC

## Aplicación proactiva de políticas de seguridad basadas en perfiles de rendimiento para contenedores

Performance Profiling-based Proactive Security Policy Enforcement  
for Containers -- IEEE publication

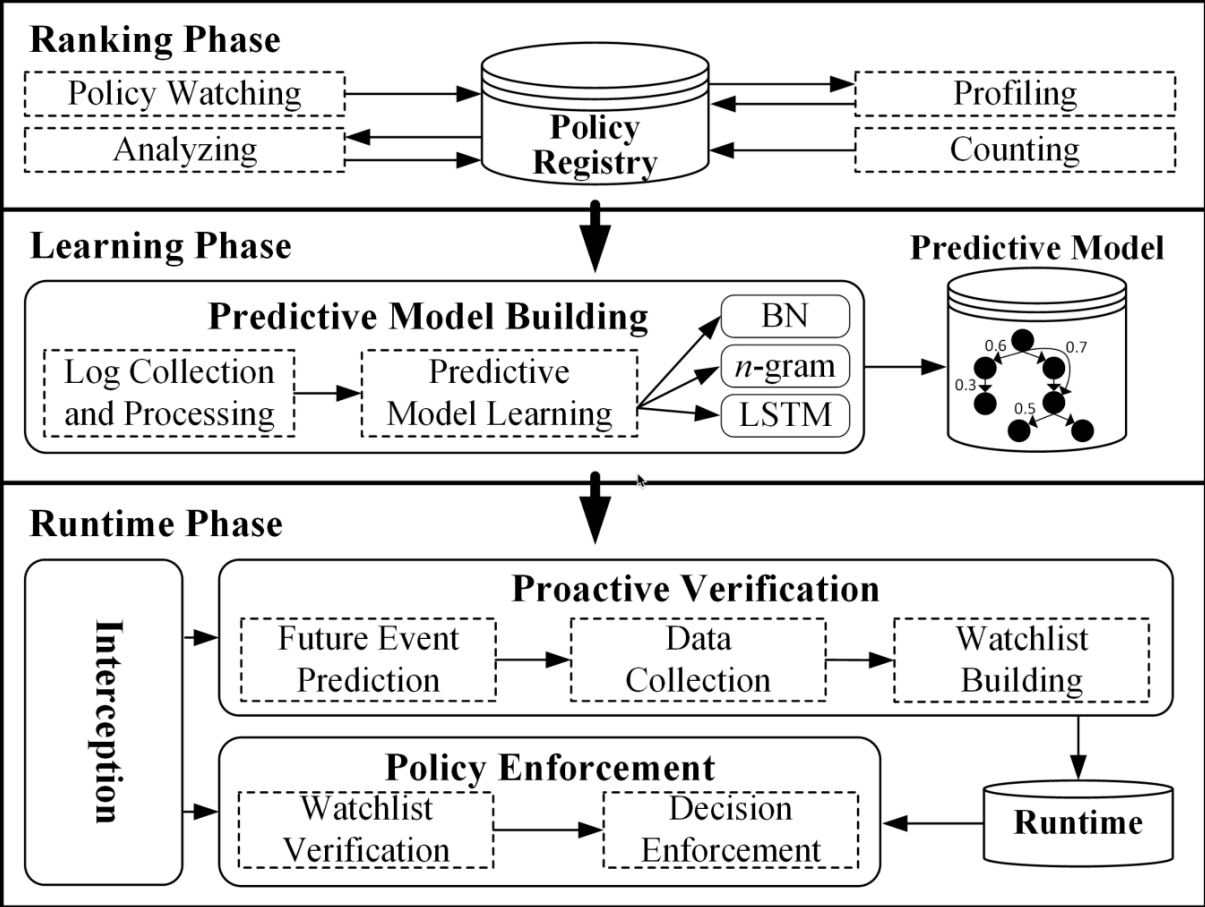
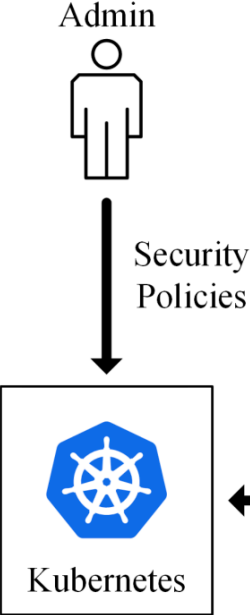
Abstract—Container environments provide cloud native applications with scalability, flexibility, and portable support. As a popular container orchestrator, Kubernetes facilitates automatic deployment and maintenance of a large number of containerized applications. However, potential misconfigurations, vulnerabilities, or implementation flaws may empower attackers to exploit the Kubernetes cluster. Although existing solutions such as runtime security policy enforcement may prevent an attack, they can be inefficient in large scale container environments. In this paper, we propose a performance profiling-based proactive security policy enforcement solution, namely, **PerfSPEC**. First, we **accelerate the proactivization of policies** (which typically requires significant manual effort) **by proposing to profile and rank existing policies according to their induced overhead**. This allows us to better focus our efforts and greatly improve the overall response time (e.g., by 98% in contrast to less than 49%). Then, we address the performance limitations of existing solutions **by leveraging learning-based approaches to predict future events and compute their verification results in advance**. As a result, PerfSPEC achieves a viable response time (e.g., less than 10 ms in contrast to 600 ms with one of the most popular existing approaches) even for large container environments (up to 800 Pods).

La seguridad tiene que estar en modo **PROACTIVO**  
en lugar de vivir constantemente bajo amenazas  
o trabajar la mayor parte del tiempo  
en análisis forenses y post mortem.

PerfSPEC

Learning Phase

# PerfSPEC





# PerfSPEC Learning Phase

## PerfSPEC Learning Phase

### Proceso

#### ■ Recolección logs

Recopilación de logs de eventos del entorno. Para ello, [PerfSPEC](#) primero requiere habilitar la función de **auditoría en logs** de [Kubernetes](#)

#### ■ Procesado

- Se extraen los eventos de los datos históricos y se genera un log de auditoría realista y representativo.
- Se extraen los campos `objectRef[resource]` y métodos de los logs de eventos y se almacenan en un archivo
- Usando herramientas de análisis de datos, se procesa cada entrada tipificando los eventos, a los que se asigna al par (método, recurso) una cadena `metodo_recurso` (tipo de evento).

#### ■ Modelo Aprendizaje Predictivo

Implementar una de las tres diferentes aproximaciones propuestas: *Bayesian network*, *n-gram* y *LSTM*.

# Recolección logs

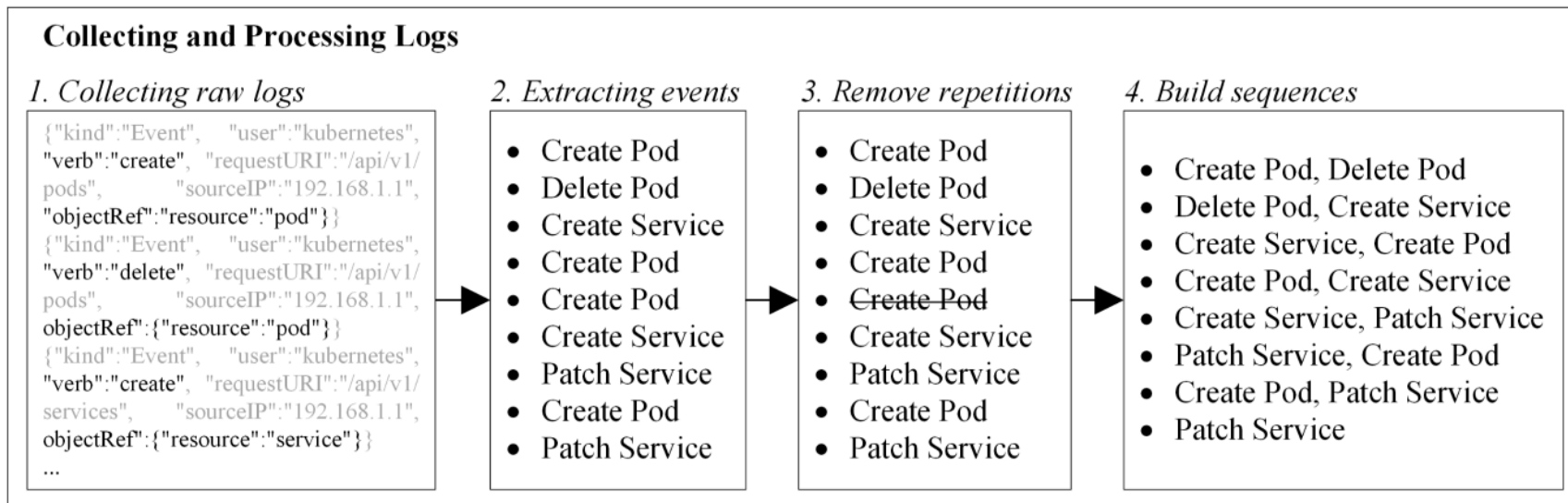
## Metodología

- Para generar eventos, se adoptan los 60 **Helm** más populares disponibles en ArtifactHub que se implementan y eliminan a intervalos regulares para simular operaciones administrativas.
- Como estos paquetes de software son utilizados comúnmente por los usuarios para implementar aplicaciones y servicios en **Kubernetes**, se considera que las secuencias de operaciones realizadas para cada implementación y eliminación son **realistas y representativas**.
- Guardamos los eventos utilizando los logs de auditoría de **Kubernetes**

### DataSet

- 60 paquetes
- 16.548 eventos
- 94.287 logs
- 6.489 acciones

# Procesado



**Preprocesamiento de datos:** recopilación para generar información limpia y útil (acciones críticas) para entrenar modelos y clasificar prepare\_perfspec.py

=> HTML prepare\_perfspec.html |

=> Public HTML prepare\_perfspec.html |

# Aprendizaje Predictivo

Approach	Size of Window	Accuracy	Offline Learning Time	Runtime Inference Time
Bayesian Network	N.A.	79.7%	4.29 s	1e-4 s
LSTM	1	92.3%	24.01 s	0.06 s
	2	97.6%	32.75 s	0.07 s
n-grams	1	88.2%	0.01 s	1e-4 s
	2	97.3%	0.07 s	2e-4 s

## LSTM

Long Short Term Memory

- Accuracy metric with loss
- Recall metric validation only
- F1 score metric validation only
- Precision metric validation only
- Checkpoints models
- Early Stopping
- Early ReduceLROnPlateau

- **Entrenar modelos** para obtener predicciones [train\\_perfspec.py](#).
- **Obtener predicciones** de modelos existentes [run\\_perfspec.py](#).
- **Revisión y análisis** de modelos entrenados (mejorar resultados) [model\\_perfspec.py](#)  
=> [HTML model\\_perfspec.html](#) – [Public HTML model\\_perfspec.html](#).



# Objetivos

- *Look & feel*, interacciones entre procesamiento, análisis y presentación.
- Gestión paquetes de software como `uv` para complementar `**pip**` Python.
- Notebook abierto compatible como Marimo, motores alternativos: Polars y Pandas.
- Configuraciones y estructuras para probar diferentes ajustes y opciones.
- Implementar un modelo personalizado de LSTM en notebooks.
- Diferentes métricas para aplicar a modelos de entrenamiento, ajustes personalizables y checkpoints.
- Notebooks como scripts de Python uso en línea de comandos: recopilar predicciones o entrenar modelos.
- Usar DRY: reutilizar código y centralizar configuraciones o cargar recursos (lib\_perfspec).
- Dividir tareas en varios **notebooks** específicos.

**PerfSPEC** fue diseñado para funcionar en la seguridad de la nube/contenedores, uno de los pilares de la informática actual y futura, donde los sistemas distribuidos prometen una resiliencia, escalabilidad y rendimiento sin precedentes.

**PerfSPEC**

Learning Phase



# PerfSPEC Learning Phase



## PerfSPEC Learning Phase

**CONDA** Conda package manager





**pandas** Pandas Data Analysis

**marimo** Python notebooks

**jupyter** Python notebooks

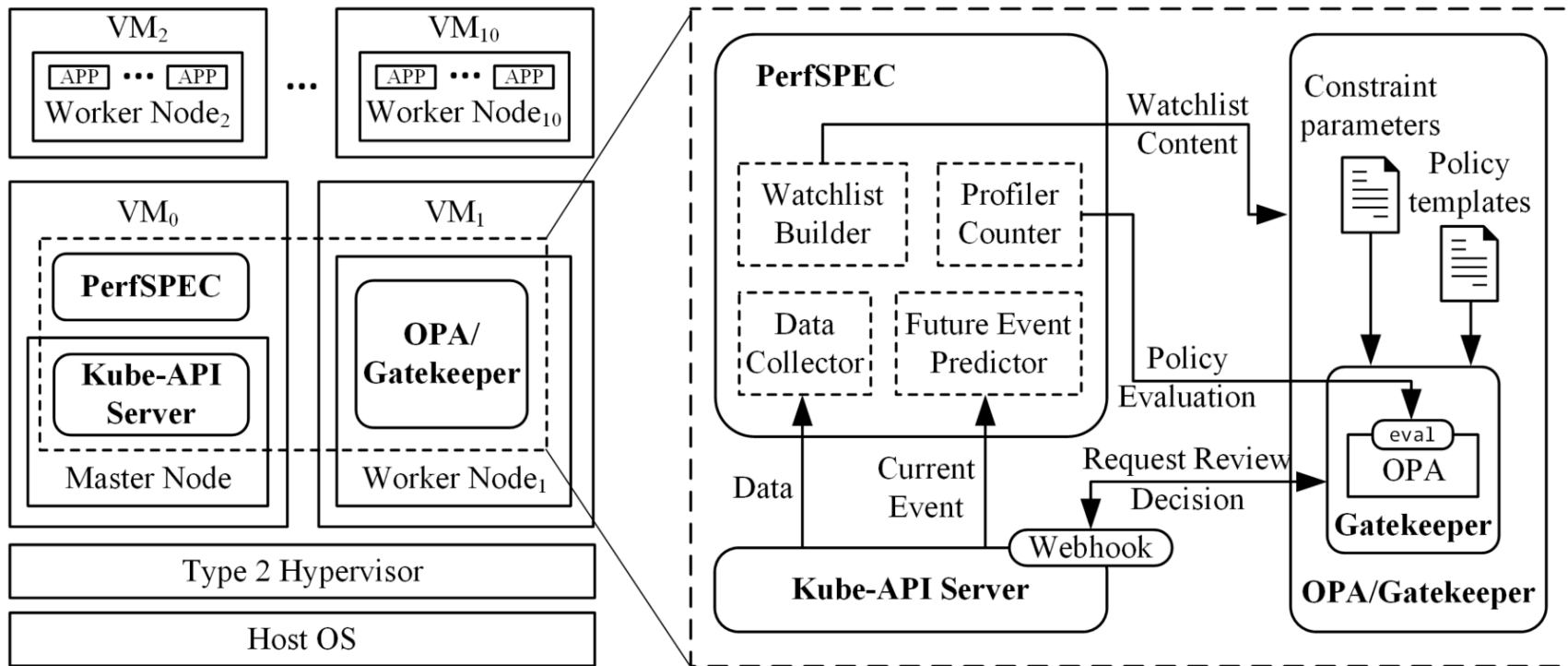
**TensorFlow** Machine learning



-  UV Python package and project manager **Rust**
-  Polars Polars DataFrames **Rust**
-  Nushell + **Dataframes** a **Rust** shell
-  Deep Learning Framework **Rust**

# PerfSPEC Runtime Phase

## Integración con Kubernetes



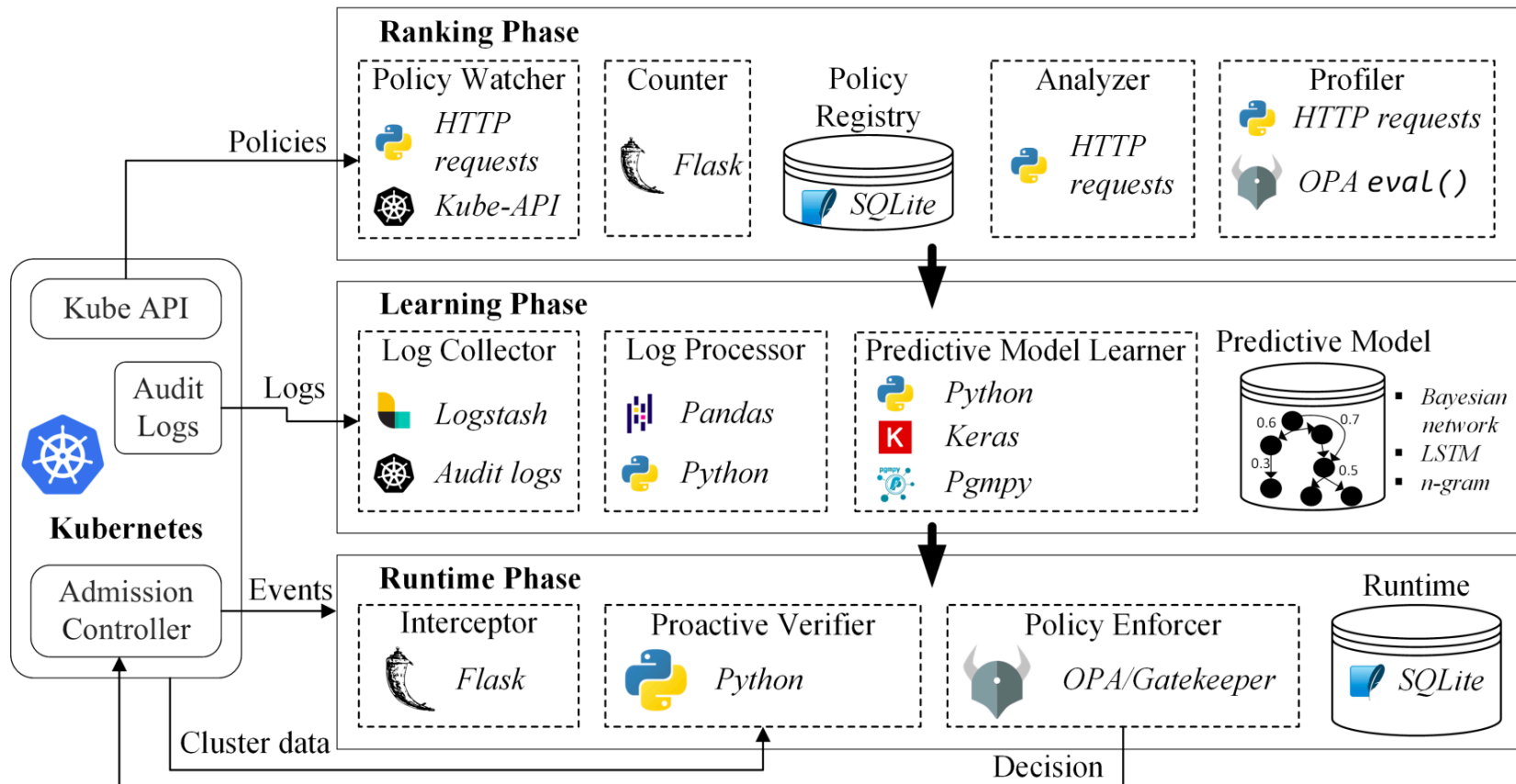
La seguridad tiene requisitos complejos,  
es un ejercicio constante y sin fin  
de mezclar y combinar múltiples elementos  
que deben combinarse para crear  
una forma de vida pacífica  
como la de una orquesta y sus músicos  
tocando frente a una audiencia.

PerfSPEC

Learning Phase

# Arquitectura inicial

## PerfSPEC





Repositorio **PerfSPEC Learning Phase**

[repo.jesusperez.pro/jesus/perfspec-learning](https://repo.jesusperez.pro/jesus/perfspec-learning)



Email [jpl.@jesusperez.pro](mailto:jpl.@jesusperez.pro)