Modelo predictivo ataques ddos

Definición y caso de uso

Este documento explica el proceso del trabajo que hemos realizado para crear modelos predictivos de ataques DDoS. Hemos utilizado un [dataset](https://www.unb.ca/cic/datasets/ddos-2019.html) (CSVs/CSV-01-12.zip) de la universidad de New Brunswick que contiene 87 columnas y millones de filas de las cuales hemos limpiado y nos hemos quedado con, alrededor de, 680 mil columnas.

Los datos contienen valores como IP’s, protocolos, puertos, tamaño de paquetes, tiempo entre paquetes, etc. Estos se obtuvieron de un PCAP a través de la aplicación Packet Tracer durante 2 días. Contienen datos de 11 tipos de ataques diferentes además de datos de tránsito de red benignos.

Los ataques DDoS son una amenaza sobre la seguridad de las redes desde hace años y hasta día de hoy. Este se basa, a grandes rasgos, en colapsar servidores mediante el envío malicioso de un gran número de paquetes. Este es un problema que amenaza a la seguridad en las redes desde hace años y hasta el día de hoy. Hay muchas herramientas capaces de detectar ataques DDoS, sin embargo, consideramos que una capaz de hacerlo en tiempo real, y con capacidad de aprender de nuevos tipos de ataques son parece muy prometedor.

Un buen modelo predictivo se podría incorporar en un sistema de seguridad. Si este es capaz de detectar ataque DDoS en tiempo real sería de gran contribución a la seguridad de la red. Además, si es un modelo explicativo, y con capacidad de clasificación del tipo de ataque sufrido aportaría una capa de información extra sobre el caso.

Además se podría entrenar con nuevos tipos de ataques que surjan para que se vaya con gran facilidad sin tener que definir las reglas explícitamente.

# Feature engineering

El [dataset](https://www.unb.ca/cic/datasets/ddos-2019.html) es un conjunto de 11 archivos, uno por cada tipo de ataque mezclados con transito de red benigno. Hemos limpiado y clasificado los datos para unificarlos y balancearlos y nos hemos quedado con un bloque de datos que contiene alrededor de 680 mil casos con cada tipo de ataque igual de representado que el resto.

Este caso es bastante particular, ya que hay gran cantidad de columnas que al representar datos sobre el flujo, se mantienen en valores bajos en casi todos los casos, sin embargo, en cierto tipo de ataque se eleva enormemente ya que es la cualidad de ese tipo de ataque. Esto hace imposible tratar los outliers ya que nos haría quedarnos sin la información que nos indica que tipo de ataque es.

Estas sería las columnas más importantes:

* Puerto fuente
* Puerto destino
* IP’s fuente
* IP’s destino
* Protocolo
* Etiqueta con el tipo de ataque
* Información acerca de los paquetes
* Información acerca del flujo

Tratado de datos:

CAPA RAW:

* Unificación de los 11 archivos diferentes en un solo parquet.
* Balanceo de la representación de cada clase. Eliminamos columnas de cada clase hasta que tengan todas la misma cantidad.
* Refactorizamos los encabezados de las columnas para poder trabajar mejor con ellos,

CAPA STAGING

* Eliminamos columnas que no nos aportan ningún valor.
* Eliminamos valores de filas que no tienen valor.
* En “Flow\_Packets/s" y "Flow\_Bytes/s" hay valores infinitos y nulos.