## **EVALUACIÓN #3**

Prof. Nibaldo Rodríguez A.

### **OBJETIVOS**

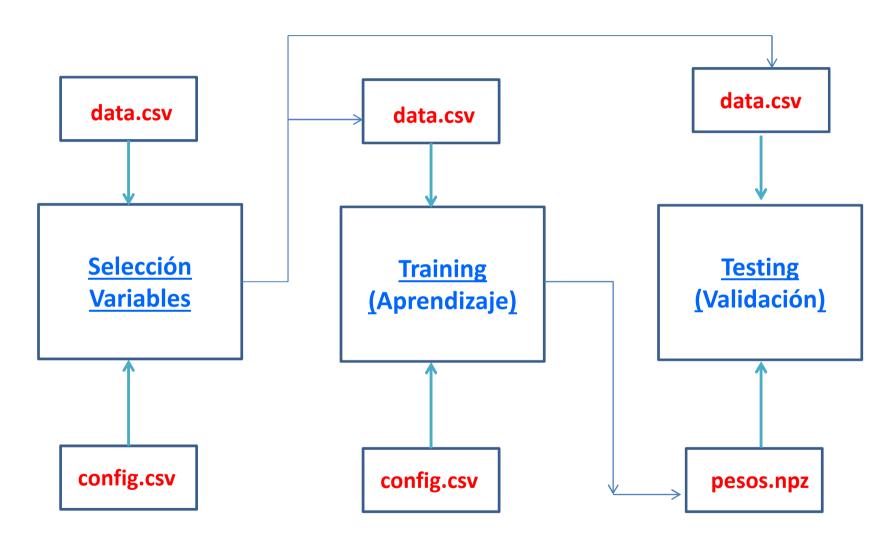
#### General:

 Implementar y evaluar un sistema de detección de intrusos usando técnicas machine learning.

#### • Específicos:

- Seleccionar variables usando ganancia de información, información mutua y valores propios de matrices.
- Implementar una red neuronal artificial (ANN) usando aprendizaje híbrido (PSO+BP) para clasificar tres tipo de tráfico (normal, dos, probe).
- Evaluar el rendimiento de la ANN usando métricas de exactitud y F-scores para cada clase.

# Etapas del Modelo:



#### **Selección Variables:**

- EQUIPO #A:
  - Grupos: 1 al 8
  - Ganancia de la Información
  - SVD

- EQUIPO #B:
  - Grupos: 9 al 15
  - Información Mutua
  - -SVD

#### Selección Variables: Data

- Datos de Training: **KDDTrain.txt** 
  - Muestras: 25192, Variables: 43
  - Variable Número 42: tipo de tráfico
    - -Normal, Clase 1
    - -DOS, Clase 2
    - -Probe, Clase 3
- Datos de Testing: KDDTest.txt
  - Muestras: 22544, Variables: 43
  - Clases: {1,2,3}.

#### Selección Variables: Data

- Clase #1: Valores
  - 'normal'
- Clase #2: Valores
  - 'neptune', 'teardrop', 'smurf', 'pod', 'back',
  - 'land', 'apache2', 'processtable', 'mailbomb',
  - 'udpstorm'
- Clase #3: Valores
  - 'ipsweep', 'portsweep', 'nmap',
  - 'satan', 'saint', 'mscan'

- Convertir Variables no-numéricas a numéricas:
- Variables categóricas:
  - Var #2: protocolo
  - Var #3: servicio
  - Var #4: flag
- Variables continuas
  - $Vars = \{1, 5:41\}$
- Variable Etiqueta
  - Var #42=  $\{1 \text{ ó } 2 \text{ ó } 3\}$

• Normalizar cada variable = {1:41}

$$x = \frac{(x - x_{\min})}{(x_{\max} - x_{\min})} \times (b - a) + a, \ a = 0.01$$
  $b = 0.99$ 

- Equipo #A:
  - Calcular la data de relevancia usando el método de ganancia de información .
- Equipo #B:
  - Calcular la data de relevancia usando el método de Información Mutua.
- Crear archivo con los índices relevantes :
  - index.csv : M-filas por 1-columna
- Calcular la reducción de redundancia usando el método de descomposición de valores singulares.
  - Crear archivo con la matriz de filtro (matriz V):
    - filter\_v.csv.

- Filtrar la data usando archivo filter\_v.csv
- Crear archivo de datos con data filtrada:
  - -dtrn.csv: data de entrada para la red neuronal
  - **etrn.csv**: data de etiquetas para la red.

- Cargar Datos de Testing: KDDTest.txt
- Convertir variables no-numéricas a numéricas
- Normalizar cada variables {1:41} usando método previo.
- Filtrar la data normaliza usando los archivos index.csv, filter\_v.csv.
  - Normalizar la data filtrada.
- Crear archivo con datos normalizados:
  - dtst.csv

- Crear Etiquetas numéricas para Variable #42:
  - Caso #1: Normal
  - Caso #2 : DOS
  - Caso #3: Probe
- Crear archivo de Etiquetas de testing:
  - etst.csv

### **Configuración: Selección de Variables**

```
cnf sv.csv
• Número de Muestras de Train : 1000
• Número de Muestras de Test : 5000
                               : 0.6
• Valor de Relevancia (0,1)
• Número de Vectores Singulares : 10
• Clase Normal (s/n)
Clase DOS
               (s/n)
• Clase Probe (s/n)
```

### **Entrenamiento ANN: trn.py**

- Re-ordenar aleatoriamente la posición de la Data:
  - dtrn.csv etrn.csv

- Crear Etiquetas Binarias: etrn.csv
  - Caso #1: Normal, DOS
  - Caso #2: Normal, Probe
  - Caso #3: Normal, DOS, Proble.

### **Entrenamiento ANN: trn.py**

Entrenar la ANN+PSO

+

Entrenar la ANN+BP

### **Entrenamiento ANN: tst.py**

- Re-ordenar aleatoriamente la posición de la Data:

- Crear Etiquetas Binarias: etst.csv
  - Caso #1: Normal, DOS
  - Caso #2: Normal, Probe
  - Caso #3: Normal, DOS, Proble.

### **Configuración: ANN-PSO**

```
cnf_ann_pso.csv
```

```
• Línea 1 : Número Función Oculta : 5
```

- Línea 2 : Número Función Salida : 8
- Línea 3 : Número Nodos Ocultos : 20
- Línea 4 : Número Iteraciones : 1000
- Línea 5 : Número de Partículas : 20
- •
- •

#### **Configuración: ANN-BP**

```
cnf_ann_bp.csv
```

- Línea 1 : Número Iteraciones : 2000
- Línea 2 : Tasa de Aprendizaje : 0.1
- •
- •

**RESULTADOS:** 

**Train/ Test** 

### **Train: trn.py**

- Crear archivos:
  - costo\_pso.csv
    - -N-Filas por 1-Columnas
    - -Cada fila representa el valor del Error Cuadrático Medio (MSE) durante la etapa de aprendizaje.
- Crear archivo binario de pesos:
  - pesos\_pso.npz
    - w1 ,w2

### **Train: trn.py**

- Crear archivos:
  - costo\_bp.csv
    - -N-Filas por 1-Columnas
    - -Cada fila representa el valor del Error Cuadrático Medio (MSE) durante la etapa de aprendizaje.
- Crear archivo binario de pesos:
  - pesos\_bp.npz
    - w1 ,w2

### Test: tst.py

- Matriz de Confusión:
  - cmatrix.csv
    - Cada elemento representa el valor predicho versus el valor real.
    - Filas: Valor predicho
    - Columnas: Valor Real.
- Fscores:
  - fscores.csv
    - 4-Filas por 1-Columna
    - Cada Fila:
      - » F-scores de la Clase 1
      - » F-scores de la Clase 2
      - » F-scores de la Clase 3
      - » F-scores promedio.

Lenguaje de Programación:

Python- Numpy (3.7)

#### **Fechas Entrega:**

- Lunes 07/11/2022, Hora: 09:00 am:
  - Selección de variables
- Lunes 21/11/2022, Hora: 09:00 am
  - Clasificación para tres tipo de tráfico
- Programas fuentes:
  - sv.py
  - trn.py
  - tst.py
  - myutility.py
- Archivos de Configuración:
  - cnf\_sv.csv
  - cnf\_ann\_pso.csv
  - cnf\_ann\_bp.csv .

#### **Fechas Entrega:**

- Archivos de Resultados:
  - index.csv
  - filter\_v.csv
  - costos\_pso.csv
  - costos\_bp.csv
  - cmatrix.csv
  - fscore.csv
- Nombre archivo Entregable:
  - grupoNum.zip

### **OBSERVACIÓN:**

- Si un Grupo no Cumple con los requerimientos funcionales y no-funcionales, entonces será evaluado con nota entre 1 y 3.
- Si un Grupo es hallado que ha realizado copia de los programas fuentes, entonces será evaluado con la nota mínima.