

<b>ISC</b>	<b>Infraestructuras y Servicios Cloud</b>
<b>25/26</b>	Redes Virtuales y Seguridad de Acceso
<b>GIIA</b>	<b>Enunciado de la práctica 3</b>

## Versión 1: Conceptual y Tareas

### Objetivos de la práctica

El objetivo de esta práctica es que los estudiantes de Ingeniería en Inteligencia Artificial comprendan y apliquen los conceptos de **redes seguras en la nube (VPC)** y **despliegue de aplicaciones multicapa** en Amazon Web Services (AWS).

### Resultados de Aprendizaje

Al finalizar esta práctica, los estudiantes serán capaces de:

- **Diseñar y configurar** una arquitectura de red segura en AWS, utilizando subredes públicas y privadas, así como **Grupos de Seguridad** y **tablas de enrutamiento**.
- **Desplegar** un modelo de inteligencia artificial como un servicio accesible mediante una API REST.
- **Integrar** las diferentes capas de una aplicación (front-end y back-end) para que se comuniquen de forma segura en una red privada.
- **Demostrar** que los recursos críticos (el modelo de IA) están protegidos y solo son accesibles a través de una interfaz controlada (el front-end).

### Descripción del proyecto

Se creará una aplicación de inferencia de IA en AWS con una arquitectura de dos capas. La aplicación consta de un **front-end web** y un **back-end** con un modelo de IA. El **back-end** y el modelo de IA se alojarán en una **subred privada** dentro de una VPC. El **front-end** se ubicará en una **subred pública**, actuando como el único punto de entrada para los usuarios.

La comunicación entre el front-end y el back-end se realizará a través de una llamada a una API interna, utilizando las **direcciones IP privadas** y las reglas del

**Grupo de Seguridad.** Para los datos del modelo, se utilizará un bucket de Amazon S3, al cual el back-end accederá de forma segura mediante un rol de IAM, sin necesidad de credenciales.

---

## **Tareas a realizar por los estudiantes**

### **1. Configurar la infraestructura de red:**

- Crear una VPC con una subred pública y una privada.
- Configurar un Internet Gateway para la subred pública y un NAT Gateway para la privada.

### **2. Preparar el entorno de seguridad y almacenamiento:**

- Crear un bucket de S3 con dos carpetas (front-end y back-end).
- Crear dos grupos de seguridad, uno para el front-end (acceso público) y otro para el back-end (acceso restringido).
- Crear una política de S3 que permita el acceso desde la red pública.

### **3. Preparar los archivos de la aplicación y el modelo:**

- Entrenar un modelo de IA simple y guardar el archivo .pkl.
- Subir el modelo y los archivos de la aplicación a sus respectivas carpetas en S3.

### **4. Desplegar los servicios de la aplicación:**

- Lanzar una instancia EC2 con el Linux de AWS en la subred pública para el front-end.
- Lanzar una instancia EC2 con el Linux de AWS en la subred privada para el back-end.
- Usar scripts de **User Data** para automatizar la instalación de dependencias y la ejecución de los servidores.

### **5. Verificar la seguridad y funcionalidad:**

- Confirmar que el servidor del back-end no es accesible desde internet.
- Verificar que la página web del front-end es accesible públicamente.
- Probar la aplicación para confirmar que la comunicación interna entre el front-end y el back-end funciona correctamente.

---

## Código y archivos necesarios

Los estudiantes necesitarán los siguientes archivos para completar la práctica.

### 1. Código para entrenar el modelo (Python)

Este script genera el archivo `modelo.pkl` que deben subir a S3.

Python

# Archivo: entrenar\_modelo.py

```
import joblib
```

```
import numpy as np
```

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
```

```
# Crear un conjunto de datos de ejemplo
```

```
x_train = np.array([[1], [2], [3], [4], [5], [6], [7], [8], [9], [10]])
```

```
y_train = np.array([2.1, 4.2, 5.8, 8.1, 10.3, 11.9, 14.2, 16.0, 18.2, 20.5])
```

```
# Entrenar el modelo y guardarlo
```

```
model = LinearRegression()
```

```
model.fit(x_train, y_train)
```

```
joblib.dump(model, 'modelo.pkl')
```

```
print("Modelo entrenado y guardado como 'modelo.pkl'.")
```

---

### 2. Código del back-end (Python/Flask)

Este servidor se ejecuta en la instancia de la subred privada.

Python

# Archivo: app\_backend.py

```
from flask import Flask, request, jsonify
```

```
import joblib
```

```
import os
```

```
import boto3
```

```
app = Flask(__name__)
```

```
S3_BUCKET = 'tu-nombre-de-bucket-unico' # ¡Cambia esto!
```

```
S3_MODEL_KEY = 'backend/modelo.pkl'
```

```
MODEL_LOCAL_PATH = 'modelo.pkl'
```

```
def download_model_from_s3():  
    try:  
        s3 = boto3.client('s3')  
        s3.download_file(S3_BUCKET, S3_MODEL_KEY, MODEL_LOCAL_PATH)  
        return True  
    except Exception as e:  
        print(f"Error descargando el modelo: {e}")  
        return False
```

```
model_downloaded = download_model_from_s3()
```

```
model = None
```

```
if model_downloaded:  
    model = joblib.load(MODEL_LOCAL_PATH)
```

```
@app.route('/predict', methods=['POST'])
```

```
def predict():  
    if not model:  
        return jsonify({"error": "Modelo no disponible"}), 500  
    try:  
        data = request.get_json(force=True)  
        features = data['features']  
        prediction = model.predict([features])  
        return jsonify({"prediction": prediction.tolist()[0]})  
    except Exception as e:  
        return jsonify({"error": str(e)}), 400
```

```
if __name__ == '__main__':  
    app.run(host='0.0.0.0', port=5000)
```

---

### 3. Código del front-end (Node.js/Express)

Este servidor se ejecuta en la instancia de la subred pública.

JavaScript

```
// Archivo: app_front.js  
const express = require('express');
```

```

const path = require('path');
const axios = require('axios');

const app = express();
const PORT = 80;

// ¡El estudiante debe reemplazar esto con la IP privada de su instancia de back-end!
const BACKEND_API_URL = 'http://IP_PRIVADA_DEL_BACKEND:5000/predict';

app.use(express.static(path.join(__dirname, 'public')));
app.use(express.json());

app.post('/api/predict', async (req, res) => {
  try {
    const response = await axios.post(BACKEND_API_URL, req.body);
    res.json(response.data);
  } catch (error) {
    console.error('Error al conectar con el backend:', error.message);
    res.status(500).json({ error: 'No se pudo conectar con el servicio de IA.' });
  }
});

app.listen(PORT, () => {
  console.log(`Servidor front-end escuchando en el puerto ${PORT}`);
});

```

---

## 4. Interfaz de usuario (HTML/JavaScript)

La página web que interactúa con el front-end.

HTML

```

<!DOCTYPE html>
<html lang="es">
<head>
  <meta charset="UTF-8">
  <title>Inferencia de IA</title>
</head>
<body>

```

```
<h1>Inferencia de modelo de IA segura</h1>
<p>Ingresa una característica para que el modelo en la red privada haga una predicción:</p>
<input type="number" id="featureInput" placeholder="Ingresa un número">
<button onclick="predict()">Predecir</button>
<h3>Resultado:</h3>
<p id="result">El resultado aparecerá aquí.</p>

<script>
  async function predict() {
    const feature = document.getElementById('featureInput').value;
    const resultElement = document.getElementById('result');
    resultElement.innerText = "Cargando...";

    try {
      const response = await fetch('/api/predict', {
        method: 'POST',
        headers: { 'Content-Type': 'application/json' },
        body: JSON.stringify({ features: [parseFloat(feature)] })
      });
      const data = await response.json();
      resultElement.innerText = `Predicción: ${data.prediction.toFixed(2)}`;
    } catch (error) {
      resultElement.innerText = 'Error al conectar con la API del front-end.';
    }
  }
</script>
</body>
</html>
```