Exposición sobre Kubernets, Hadoop y Spark

Autores: Ericksson Estévez¹, Jorge Gualpa¹

¹ Facultad de Ciencias de la Ingeniería — Universidad Técnica Estatal de Quevedo (UTEQ) - Quevedo — Los Ríos — Ecuador [ericksson.estevez2016, jorge.gualpa2015]@uteq.edu.ec

Resumen. Kubernetes es una herramienta de orquestación de contenedores que permite la gestión automatizada de aplicaciones en contenedores, mientras que Hadoop es un marco de procesamiento distribuido que se utiliza para el almacenamiento y análisis de grandes conjuntos de datos. Spark, por otro lado, es un motor de procesamiento de datos en memoria que puede trabajar con conjuntos de datos mucho más grandes y de manera más eficiente que Hadoop. Al utilizar Kubernetes para orquestar contenedores de Spark y Hadoop, las organizaciones pueden crear soluciones de big data que sean altamente escalables y tolerantes a fallos. Además, Kubernetes proporciona herramientas para la gestión de recursos y la programación de tareas, lo que permite a los desarrolladores implementar soluciones de big data de manera más rápida y eficiente.

Palabras claves: Kubernetes, Hadoop, Spark, Contenedores

1 Introducción

En la actualidad, la industria de la tecnología se encuentra en constante evolución y con ella, surgen nuevas herramientas y tecnologías que buscan mejorar la eficiencia y escalabilidad de las aplicaciones y el procesamiento de datos. Entre las tecnologías más destacadas en este campo se encuentran Kubernetes, Hadoop y Spark[1].

Kubernetes es una plataforma de orquestación de contenedores que permite gestionar y escalar aplicaciones en un entorno distribuido y escalable. Hadoop, por su parte, es un framework de procesamiento distribuido de grandes volúmenes de datos que permite el procesamiento de datos a gran escala en múltiples nodos. Y Spark es un framework de procesamiento de datos de código abierto que se ejecuta en clústeres de servidores y ofrece una forma más rápida y eficiente de procesar grandes volúmenes de datos que Hadoop.

Cada una de estas tecnologías ofrece soluciones únicas para diferentes necesidades de computación, y su popularidad y adopción continúan creciendo en la industria tecnológica. En este sentido, es importante conocer las características y beneficios de estas herramientas para poder aprovechar al máximo su potencial en el desarrollo y procesamiento de aplicaciones y datos.

2 Contenedores

Los contenedores son una tecnología de virtualización de sistemas operativos que permite empaquetar y distribuir aplicaciones junto con sus dependencias en un entorno aislado y portátil. Los contenedores son una forma de encapsular una aplicación y todas sus dependencias, como bibliotecas y otros componentes, en un paquete autónomo que se puede ejecutar en cualquier sistema operativo que tenga un motor de contenedores compatible[2].

A diferencia de la virtualización tradicional, donde se crea una máquina virtual que contiene un sistema operativo completo, los contenedores comparten el kernel del sistema operativo anfitrión, lo que los hace más ligeros, más rápidos y eficientes. Además, los contenedores se pueden ejecutar en diferentes plataformas, desde ordenadores de sobremesa hasta servidores en la nube [3].

Los contenedores se han vuelto cada vez más populares en el desarrollo de aplicaciones debido a su capacidad para proporcionar un entorno de ejecución consistente y portátil que se puede mover fácilmente de un entorno a otro, lo que ayuda a reducir los problemas de compatibilidad y acelera el proceso de desarrollo y despliegue de aplicaciones [3].

Algunos ejemplos de motores de contenedores populares son Docker, Podman y rkt. Estos motores permiten a los usuarios crear, desplegar y administrar contenedores de manera eficiente y consistente.

2.1 Ventajas de Contenedores

Los contenedores ofrecen varias ventajas sobre otras formas de virtualización y desarrollo de aplicaciones. Algunas de las principales ventajas son:

- **Portabilidad:** Los contenedores son portátiles y pueden ser ejecutados en diferentes plataformas y entornos, incluyendo nubes públicas y privadas, servidores bare-metal y dispositivos IoT [2].
- Aislamiento: Los contenedores ofrecen un alto nivel de aislamiento, lo que significa que las aplicaciones en contenedores pueden ser ejecutadas sin interferir con otras aplicaciones o componentes del sistema. Esto reduce el riesgo de conflictos y errores en el sistema [1].
- **Escalabilidad:** Los contenedores son fácilmente escalables, lo que significa que pueden ser duplicados rápidamente para satisfacer las demandas de una carga de trabajo en particular. Esto permite a las aplicaciones escalar horizontalmente y afrontar de manera efectiva picos de demanda [2].
- Eficiencia: Los contenedores son más eficientes que las máquinas virtuales tradicionales, ya que comparten el kernel del sistema operativo anfitrión, lo que reduce la sobrecarga de recursos y mejora el rendimiento [4].
- Facilidad de gestión: Los contenedores son fáciles de gestionar y mantener, ya que pueden ser gestionados y orquestados a través de herramientas como Kubernetes, Docker Swarm y OpenShift [4].

3 Kubernetes

Kubernetes es un software de código abierto que ofrece una solución eficiente para implementar y administrar contenedores a gran escala. De hecho, la palabra "Kubernetes" proviene del griego y significa "timonel de un buque o piloto", lo que refleja su capacidad para navegar y controlar aplicaciones en un entorno complejo. [5].

Con Kubernetes, es posible crear, entregar y escalar aplicaciones en contenedores de manera más rápida y sencilla. Agrupa los contenedores que conforman una aplicación en unidades lógicas, lo que permite una gestión y descubrimiento eficiente. Además, Kubernetes cuenta con la experiencia de Google de más de 15 años en la ejecución de cargas de trabajo de producción, combinada con las mejores prácticas de la comunidad.[6].

De hecho, Kubernetes se ha convertido en un estándar de facto para la orquestación de contenedores y se ha convertido en un tipo de sistema operativo de clúster para cargas de trabajo nativas de la nube. Es utilizado por más de cien proveedores y tiene el potencial de proteger a los clientes del bloqueo del proveedor [7].

3.1 Componentes de kubernete

A continuación, se describen algunos de los componentes clave de Kubernetes:

- **Pod:** Un pod es la unidad más pequeña que puede ser desplegada y gestionada en Kubernetes. Un pod contiene uno o más contenedores que comparten el mismo espacio de red y recursos [1].
- ReplicaSet: Un ReplicaSet es un controlador que garantiza que un número específico de réplicas de un pod se estén ejecutando en el clúster en todo momento [8].
- **Deployment:** Un Deployment es un objeto de Kubernetes que define cómo se deben desplegar y actualizar los pods y los ReplicaSets [1].
- Servicio: Un Servicio es un objeto de Kubernetes que expone los pods como servicios de red estables a través de una dirección IP y un nombre de DNS [8].
- Namespace: Un Namespace es un objeto de Kubernetes que se utiliza para crear una división lógica en un clúster y separar los recursos en diferentes entornos [8].

3.2 Historia y evolución de Kubernetes

Kubernetes fue iniciado en el año 2014 por Google, como un proyecto de código abierto basado en su experiencia interna en la gestión de contenedores a gran escala. Desde entonces, ha evolucionado y crecido gracias a la contribución de una gran comunidad de desarrolladores y empresas que han adoptado y contribuido al proyecto. Actualmente, Kubernetes es uno de los proyectos de código abierto más populares y de mayor crecimiento, con una amplia adopción en la industria de la tecnología[9].

3.3 Como funciona Kubernetes

Kubernetes funciona mediante la creación de un clúster de servidores, en el cual cada servidor puede ser un nodo maestro o un nodo de trabajo. El nodo maestro es responsable de la gestión y el control del clúster, mientras que los nodos de trabajo son los encargados de ejecutar las aplicaciones y servicios en contenedores [9].

La arquitectura de Kubernetes se basa en el concepto de "pods", que son la unidad básica de despliegue en Kubernetes. Cada pod puede contener uno o varios contenedores, y se encarga de mantenerlos juntos y proporcionarles un espacio de red compartido. Los pods son escalables horizontalmente, lo que significa que se pueden crear múltiples copias de un mismo pod para manejar cargas de trabajo más grandes[10].

Kubernetes también utiliza un sistema de programación de recursos para garantizar que los contenedores tengan acceso a los recursos necesarios, como CPU y memoria. Los usuarios pueden definir límites y solicitudes de recursos para cada contenedor, lo que permite a Kubernetes asignar recursos de manera eficiente y garantizar un rendimiento óptimo [10].

3.4 Arquitectura de Kubernetes

La arquitectura de Kubernetes se divide en dos partes principales: el plano de control (control plane) y los nodos de trabajo (worker nodes).

Plano de control (Control Plane):

El plano de control de Kubernetes es el cerebro de la plataforma y consta de los siguientes componentes:

- API Server: Es el punto de entrada para la gestión de Kubernetes y proporciona una API RESTful para interactuar con los diferentes componentes de Kubernetes [10].
- **Etcd:** Es una base de datos distribuida y consistente que almacena el estado del clúster, como la configuración y los metadatos de los objetos de Kubernetes [10].
- Scheduler: Es responsable de programar los pods en los nodos disponibles [10].
- Controller Manager: Es un conjunto de controladores que supervisan y controlan el estado del clúster [9].

Nodos de trabajo (Worker Nodes):

Los nodos de trabajo son los componentes que ejecutan los contenedores. Cada nodo de trabajo tiene los siguientes componentes:

- **Kubelet:** Es el agente que se ejecuta en cada nodo de trabajo y se encarga de la gestión de los pods y sus contenedores [9].
- **Kube-proxy:** Es responsable de la comunicación de red entre los diferentes servicios y pods del clúster [10].

• Container Runtime: Es el motor que ejecuta los contenedores en los nodos de trabajo [9].

3.5 Ventajas de Kubernetes

- **Escalabilidad:** Kubernetes permite escalar de forma automática y rápida las aplicaciones según las necesidades de tráfico y carga de trabajo. Además, facilita la gestión de múltiples réplicas de una aplicación [8].
- Alta disponibilidad: Kubernetes garantiza la alta disponibilidad de las aplicaciones a través de la monitorización constante de los nodos y la capacidad de reemplazar automáticamente los contenedores en caso de fallos [9].
- **Portabilidad:** Kubernetes es compatible con múltiples proveedores de servicios en la nube, lo que facilita la portabilidad de las aplicaciones entre diferentes proveedores y entornos [10].
- Actualizaciones sin interrupciones: Las actualizaciones y los parches pueden realizarse sin interrupciones en la disponibilidad de las aplicaciones, lo que garantiza que los usuarios finales no experimenten ningún tiempo de inactividad [11].
- Automatización: Kubernetes automatiza muchas tareas relacionadas con la gestión de aplicaciones y la infraestructura, lo que reduce la carga de trabajo de los administradores de sistemas y desarrolladores [8].
- Control y gestión centralizados: Kubernetes proporciona una interfaz centralizada para la gestión y el control de aplicaciones, lo que facilita la implementación y el mantenimiento de la infraestructura [10].
- Seguridad: Kubernetes ofrece múltiples opciones de seguridad para proteger las aplicaciones y los datos, como la autenticación, autorización y la gestión de identidades [8].

3.6 Desventajas de Kubernetes

Aunque Kubernetes es una plataforma ampliamente utilizada para la gestión de aplicaciones en contenedores, también presenta algunas desventajas potenciales, que incluyen:

- Complejidad: Kubernetes puede tener una curva de aprendizaje pronunciada y
 puede resultar complejo de configurar, administrar y operar, especialmente para
 aquellos que son nuevos en la tecnología de contenedores y la orquestación de
 aplicaciones [8].
- Requisitos de recursos: Kubernetes requiere una infraestructura de hardware y
 recursos computacionales adecuados para funcionar correctamente. Esto puede
 implicar un aumento en los costos de infraestructura y recursos, lo que podría ser
 una desventaja para organizaciones con recursos limitados [11].
- Configuración y administración: La configuración y administración de clústeres de Kubernetes puede ser compleja, lo que puede requerir un esfuerzo significativo

para asegurarse de que esté correctamente configurado y asegurado, lo que podría suponer un desafío para algunos equipos de TI [8].

- Curva de aprendizaje: La comprensión completa de los conceptos y términos específicos de Kubernetes puede requerir tiempo y esfuerzo, lo que puede representar una barrera para aquellos que no están familiarizados con la tecnología de contenedores y la orquestación de aplicaciones [1].
- Posibles problemas de compatibilidad: A medida que Kubernetes sigue evolucionando, puede haber cambios y actualizaciones que pueden tener implicaciones en la compatibilidad con versiones anteriores o en la integración con otras herramientas o servicios [1].
- Complejidad en la gestión de almacenamiento y redes: La gestión de almacenamiento y redes en Kubernetes puede resultar compleja y requiere una configuración y administración cuidadosas para garantizar un rendimiento y seguridad adecuados [8].
- Dependencia de la infraestructura: Kubernetes depende de una infraestructura de contenedores subyacente, como Docker, lo que significa que cualquier cambio o problema en esa infraestructura puede afectar el funcionamiento de Kubernetes [4].

3.7 Como Realizar la instalación de Kubernetes en Windows

Para instalar Kubernetes primero instalamos kubectl ubicando en el cmd el siguiente comando:

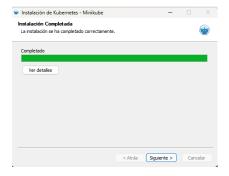
curl -LO https://dl.k8s.io/release/v1.27.0/bin/windows/amd64/kubectl.exe

para verificar la versión utilizamos el siguiente comando:

kubectl version --client=true

Para instalar el custle de Kubernetes descargamos y instalamos minikube en el siguiente enlace:

https://storage.googleap is.com/minikube/releases/latest/minikube-installer.exe



Para arrancar minicube ubicamos:

minikube start

```
C:\Windows\System32>minikube start

* minikube v1.30.1 en Microsoft Windows 11 Pro 10.0.22623.1325 Build 22623.1325

* Controlador virtualbox seleccionado automáticamente

* Descargando la imagen de arranque de la VM

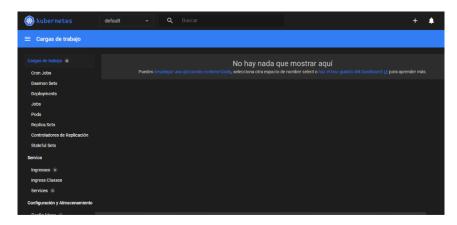
> minikube-v1.30.1-amd64.iso....: 65 B / 65 B [-----] 100.00% ? p/s 0s

> minikube-v1.30.1-amd64.iso: 19.03 MiB / 282.84 MiB 6.73% 5.74 MiB p/s E
```

Esto nos crea una máquina virtual de minikube:

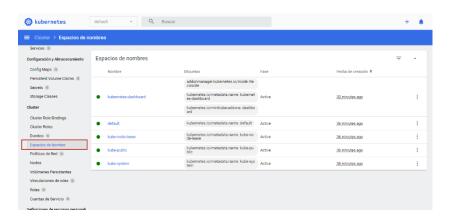


Para entrar a la herramienta grafica utilizamos el comando: minikube dashboard



Para pararlo utilizamos el comando: minikube stop El cual tambien parara la máquina virtual.

Como podemos ver namespaces en Kubernetes donde podemos ver la información como despliegues, etc.



Y para saberlo por medio de la línea de comando es la siguiente: kubectl get namespaces

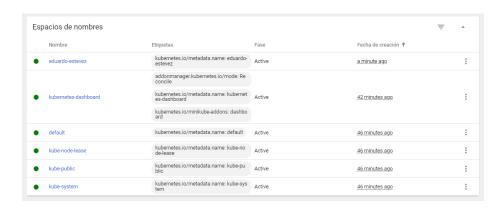
```
C:\Windows\System32>kubectl get namespaces
NAME
                       STATUS
                                AGE
default
                       Active
                                42m
kube-node-lease
                       Active
                                42m
kube-public
                       Active
                                42m
kube-system
                       Active
                                42m
kubernetes-dashboard
                       Active
                                37m
C:\Windows\System32>_
```

Como crear un namespaces: Lo tenemos que realizar por medio de comando

```
C:\Windows\System32>kubectl create namespace eduardo-estevez
namespace/eduardo-estevez created
```

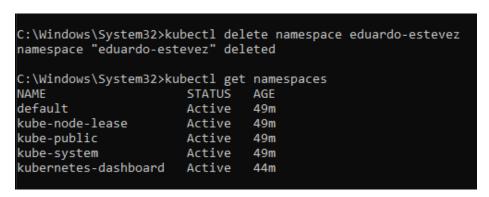
Y como vemos el namespaces fue creado con éxito

```
C:\Windows\System32>kubectl get namespaces
NAME
                        STATUS
                                  AGE
                        Active
default
                                  45m
eduardo-estevez
                        Active
                                  2s
kube-node-lease
                        Active
                                  45m
kube-public
                        Active
                                  45m
kube-system
                        Active
                                  45m
kubernetes-dashboard
                        Active
                                  40m
```

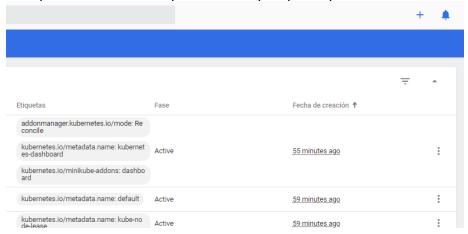


Para eliminar el namespaces ubicamos el siguiente comando:

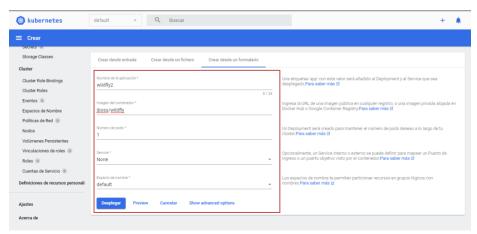
kubectl delete namespace eduardo-estevez



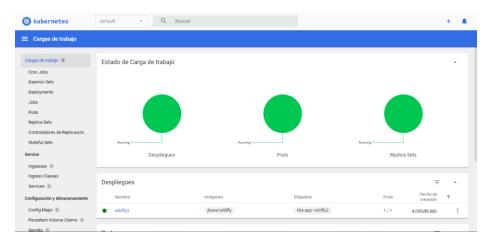
Crear pod le damos en el mas que esta en la esquina parte superior



Llenamos los campos de los formularios



Y vemos que ya esta cargado el pod



Para ver por la línea de comando es:

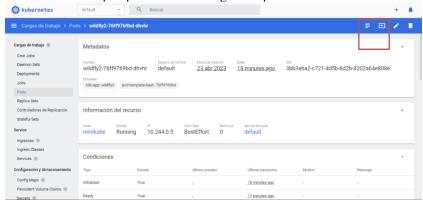
kubectl get pods

```
C:\Windows\System32>kubectl get pods
NAME READY STATUS RESTARTS AGE
wildfly2-76ff9769bd-dhvhr 1/1 Running 0 2m47s
C:\Windows\System32>
```

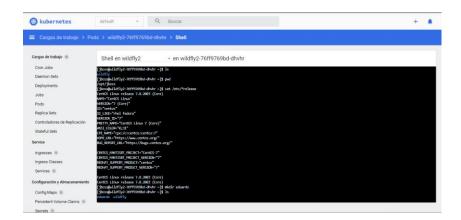
Y con el siguiente comando podemos ver la descripción del pod que hemos creado:

kubectl describe pod widfly2

Para acceder a un pod podemos ir a la siguiente parte:



Nos presentará lo siguiente donde podemos ver que es una terminar igual a Linux



Otra forma seria por el siguiente comando:

exec -it wildfly2-76ff9769bd-dhvhr -- /bin/bash

```
C:\Windows\System32>kubectl exec -it wildfly2-76ff9769bd-dhvhr -- /bin/bash
[jboss@wildfly2-76ff9769bd-dhvhr ~]$ ls
eduardo wildfly
[jboss@wildfly2-76ff9769bd-dhvhr ~]$ pwd
/opt/jboss
[jboss@wildfly2-76ff9769bd-dhvhr ~]$
```

4 Hadoop

4.1 Que es Apache Hadoop

Debemos entender que Apache Hadoop es un framework de software que aporta la capacidad de ejecutar aplicaciones distribuidas y escalables, generalmente para el sector del Big Data. Así, permite a las aplicaciones hacer uso de miles de nodos de procesamiento y almacenamiento y petabytes de datos [12].

Hadoop es una de las tecnologías más populares en el ámbito de aplicaciones Big Data. Es usado en multitud de empresas como plataforma central en sus Data Lakes (Lagos de datos), sobre la que se construyen los casos de uso alrededor de la explotación y el almacenamiento de los datos [12].

Hadoop es un sistema de procesamiento distribuido que utiliza dos componentes principales para procesar grandes cantidades de datos en clústeres de servidores. El sistema de archivos distribuidos de Hadoop (HDFS) es utilizado para el almacenamiento de datos, mientras que el tiempo de ejecución de MapReduce es utilizado para el procesamiento de datos. MapReduce se basa en la idea de dividir los datos en pequeñas tareas (map) y luego combinarlos para producir un único resultado

(reduce), lo que permite procesar grandes cantidades de datos de mane-ra eficiente. Hadoop es ampliamente utilizado por empresas grandes y pequeñas para procesar grandes cantidades de datos, como registros del servidor, análisis de datos de redes sociales, análisis de datos publicitarios, y otros fines similares [13].

4.2 Historia

En el año 2006, los dos componentes que formaban parte de Hadoop: MapReduce y HDFS se cedieron a la Apache Software Foundation como proyecto open source. Esto impulsó su adopción como herramienta Big Data en proyectos en muchas industrias. El proyecto fue desarrollado en el lenguaje de programación Java [14].

La versión 1.0 de Hadoop fue publicada en el año 2012. La versión 2.0 se publicó en el año 2013 añadiendo Yarn como gestor de recursos y desacoplando HDFS de MapReduce. En el año 2017 se publicó Hadoop 3.0 añadiendo mejoras [12].

4.3 Arquitectura de Hadoop

Anteriormente, en los sistemas tradicionales, las tecnologías se han enfocado en traer los datos a los sistemas de almacenamiento. Sin embargo, en los procesos Hadoop, se trata de acercar el procesamiento al lugar en donde se encuentran almacenados los datos y así aprovechar técnicas de paralelización, aumentando de manera importante la escalabilidad y el rendimiento de los sistemas que trabajan con grandes cantidades de datos [14].

La arquitectura de Hadoop y su diseño está basado en la idea de que mover el procesamiento es mucho más rápido, fácil y eficiente que mover grandes cantidades de datos, que pueden producir altas latencias y congestión en la red. El sistema de ficheros distribuido de Hadoop (HDFS) proporciona a las aplicaciones la capacidad de acceder a los datos en el lugar en el que se encuentren almacenados [15].

4.4 Componentes Principales

Para comprender completamente cómo funciona Hadoop debemos entender sus tres componentes principales. Hemos dedicado una entrada a cada uno de ellos:

- MapReduce: Hadoop MapReduce es un paradigma de procesamiento de datos caracterizado por dividirse en dos fases o pasos diferenciados: Map y Reduce. Estos subprocesos asociados a la tarea se ejecutan de manera distribuida, en diferentes nodos de procesamiento o esclavos. Para controlar y gestionar su ejecución, existe un proceso Master o Job Tracker. También es el encargado de aceptar los nuevos trabajos enviados al sistema por los clientes [13].
- Yarn (Yet Another Resource Negotiator): Yarn (Yet Another Resource Negotiator) es una pieza fundamental en el ecosistema Hadoop. Es el framework que permite a Hadoop soportar varios motores de ejecución incluyendo MapReduce, y proporciona un planificador agnóstico a los trabajos que se

- encuentran en ejecución en el clúster. Esta mejora de Hadoop también es conocida como Hadoop 2. Yarn separa las dos funcionalidades principales: la gestión de recursos y la planificación y monitorización de trabajos. Con esta idea, es posible tener un gestor global (Resource Manager) y un Application Master por cada aplicación [12].
- HDFS (Hadoop Distributed File System): HDFS (Hadoop Distributed File System) es el componente principal del ecosistema Hadoop. Esta pieza hace posible almacenar data sets masivos con tipos de datos estructurados, semiestructurados y no estructurados como imágenes, vídeo, datos de sensores, etc. Está optimizado para almacenar grandes cantidades de datos y mantener varias copias para garantizar una alta disponibilidad y la tolerancia a fallos. Con todo esto, HDFS es una tecnología fundamental para Big Data, o, dicho de otra forma, es el *Big Data File System* o almacenamiento Big Data por excelencia [15].

4.5 Tecnologías relacionadas

Los proyectos open source más populares del ecosistema formado alrededor de Apache Hadoop seguramente te sonarán. Se trata de los siguientes:

- **Spark**: Motor de procesamiento en memoria compatible con HDFS. Aumenta la velocidad de MapReduce en 100 veces. Soporta aplicaciones ETL, Machine learning y Streaming de datos así como consultas SQL [15].
- Ambari: Herramienta para gestionar y provisionar clústers de Apache Hadoop y tecnologías relacionadas. Proporciona una interfaz web sencilla y amigable para visualizar y monitorizar el estado del sistema y de todos sus componentes, así como establecer alertas y visualizar estadísticas [15].
- **Oozie**: Permite ejecutar y planificar en el tiempo trabajos y tareas en Hadoop mediante configuraciones XML [15].
- **Pig**: Proporciona el lenguaje de programación Pig Latin, con sintaxis parecida a SQL. Transforma los programas en sentencias MapReduce que ejecutan en un clúster Hadoop [13].
- **Storm**: Componente encargado de procesar flujos de datos en tiempo real. Su uso suele ir acompañado de Apache Kafka [13].
- Tez: Framework de programación de flujos de datos. Es la evolución de MapReduce que ejecuta sobre Yarn optimizando el código para alcanzar mejoras de hasta 10 veces en el rendimiento. Muchas tecnologías están adoptando Tez como motor de ejecución principal [12].
- **Zookeeper**: Servicio de coordinación para aplicaciones distribuidas, tolerante a fallos. Generalmente, se despliega en 3 nodos [12].

4.6 La función de Hadoop en la IoT (Internet de las cosas)

Una solución que ofrece Hadoop es la capacidad de almacenar y analizar cantidades masivas de datos. Los big data continúan creciendo cada vez más. Cinco años atrás, generábamos un poco más de la mitad de los datos que generamos en la actualidad. Hoy en día, creamos más datos en tres minutos que los que generábamos en un día hace quince años [15].

El motivo principal que dio lugar a este aumento masivo en la generación de datos es la ola tecnológica actual llamada la "Internet de las cosas" (o IoT, por su nombre en inglés). Esto es cuando los objetos físicos comunes se conectan a Internet y se controlan a través de dicha red. El primer paso fueron los smartphones, los televisores inteligentes y los sistemas de alarma. Ahora, se ve en electrodomésticos inteligentes, como refrigeradores, lavavajillas, termostatos, bombillas, cafeteras, cámaras de seguridad, monitores para bebés y mascotas, cerraduras, aspiradoras robot y demás dispositivos con conexión a Internet. Si bien esos electrodomésticos nos simplifican la vida, registran y almacenan datos sobre sus acciones diarias [16].

La IoT también se extiende a entornos profesionales, empresariales y gubernamentales. Las unidades de aire acondicionado inteligentes mantienen la eficiencia en los edificios y las cámaras corporales protegen tanto a agentes de policía como a civiles. Asimismo, los sensores ambientales ayudan a los gobiernos a responder más rápido a los desastres naturales, como terremotos e incendios forestales [16].

En conclusión, todos estos dispositivos registran una asombrosa cantidad de datos, por lo que requieren funcionalidades de supervisión flexibles y una capacidad de adaptación asequible. Por ende, los sistemas como Hadoop suelen ser la solución adecuada para almacenar datos de la Internet de las cosas. Hadoop no es la única opción. Pero sin duda es la más popular, dadas la creciente demanda de dispositivos de la Internet de las cosas [14].

4.7 Ventajas de Hadoop

- **Escalabilidad:** esta herramienta permite almacenar y distribuir conjuntos de datos inmensos en sus cientos de servidores que operan en paralelo, permitiendo olvidarse de los límites que otras alternativas imponen [17].
- Velocidad: garantiza una eficiencia de procesamiento que nadie puede igualar, ¿de qué otra forma se pueden procesar terabytes de información en pocos minutos?
 [17]
- Efectividad en costes: el almacenamiento de datos se convierte en una realidad para las empresas ya que la inversión necesaria pasa de ser decenas de miles de Euros por terabyte a quedarse reducida a cientos de Euros por terabyte [18].
- Flexibilidad: ¿nuevas fuentes de datos? no hay problema, ¿nuevos tipos de datos? por supuesto... Apache Hadoop se adapta a las necesidades del negocio y le acompaña en su expansión, aportando soluciones reales para cualquier iniciativa que surja [18].

• **Resistencia al fracaso:** su tolerancia a errores es uno de sus atributos mejor valorados por los usuarios ya que toda la información contenida en cada nodo tiene su réplica en otros nodos del cluster. En caso de producirse un fallo siempre existirá una copia lista para ser usada [16].

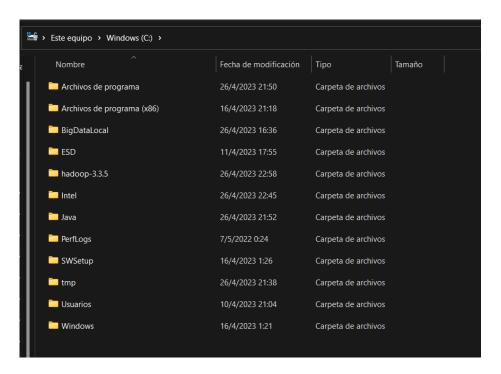
4.8 Hadoop - Configuración Entorno

4.8.1 Descargar los binarios de Hadoop 3.3.5

Para descargar binarios, visite Apache.org y busque los binarios de Hadoop 3.3.5. Debería obtener el archivo hadoop-3.3.5.tar.gz.



Por muchas razones obvias, es posible que desee organizar su instalación adecuadamente. Por lo tanto, cree una carpeta separada donde descomprima los archivos binarios. Crearemos la carpeta "C:\hadoop-3.3.5" y la referenciaremos más, pero puede elegir cualquier opción que más le convenga.

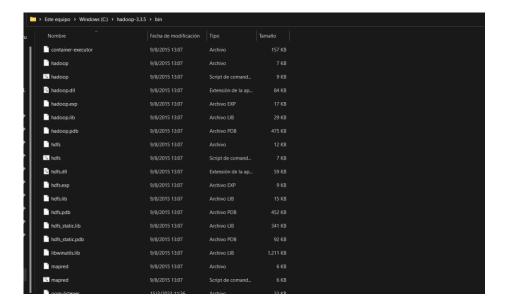


Descomprima la carpeta tar.gzHadoop-3.3.5 en " C:\hadoop-3.3.5"

4.8.2 Descargar binarios compatibles con Windows

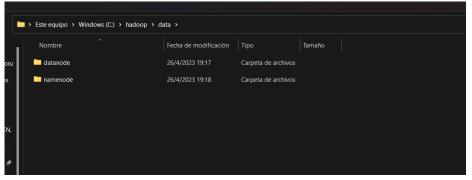
Para descargar los archivos necesarios, se descargara del siguiente repositorio "https://drive.google.com/drive/folders/1Q8bOFv1jVNreTuE34lSGhN7wzJ5b5w1P"

Descomprima el zip y copie todos los archivos presentes en la carpeta bin en C:\hadoop-3.3.5\bin También reemplace los archivos existentes.



4.8.3 Crear carpetas para datanode y namenode

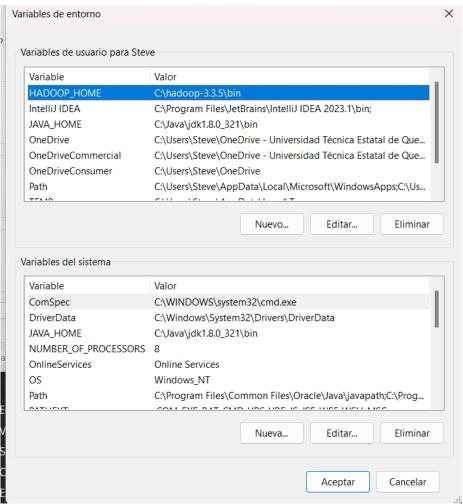
Vaya a C:\hadoop-3.3.5y cree una carpeta "Datos". En la carpeta "data", cree dos carpetas "datanode" y "namenode". Los archivos en HDFS se ubicarán en la carpeta del nodo de datos.



4.8.4 Establecer Variables de entorno de Hadoop

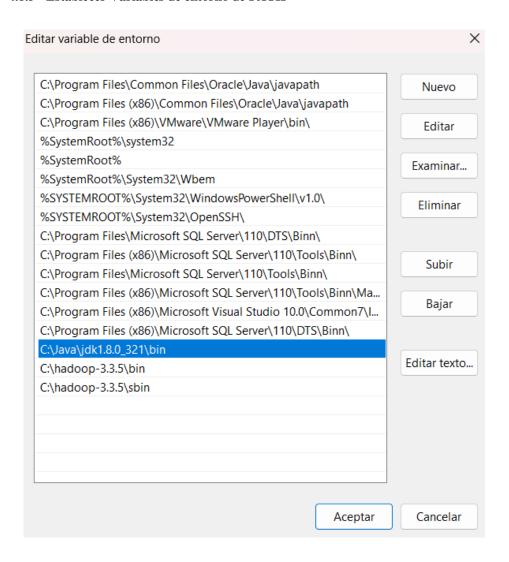
Para configurar estas variables, navegue hasta "Sistema". Haga clic en Configuración avanzada del sistema-> Variables de entorno. Inserte una descripción de la imagen aquí y haga clic en Nuevo para crear una nueva variable de entorno.





Ahora que hemos establecido las variables de entorno, debemos verificarlas. Abra un nuevo símbolo del sistema de Windows y ejecute el comando echo en cada variable para confirmar que se les han asignado los valores requeridos.

4.8.5 Establecer Variables de entorno de PATH



Ahora que hemos establecido las variables de entorno, debemos verificarlas. Abra un nuevo símbolo del sistema de Windows y ejecute el comando echo en cada variable para confirmar que se les han asignado los valores requeridos.

4.8.6 Configurar Hadoop

Después de configurar las variables de entorno, necesitamos configurar Hadoop editando el siguiente archivo de configuración.

hadoop-env.cmd core-site.xml hdfs-site.xml mapred-site.xml yarn-site

4.8.7 Configurar Hadoop "core-site.xml"

Ahora, configure los ajustes de Hadoop Core.

Abra C:\hadoop-3.3.5\etc\hadoop\core-site.xml y ábralo debajo del contenido dentro de la etiqueta </ configuration>.

4.8.8 Configurar Hadoop "hdfs-site.xml"

Después de editar core-site.xml, debe establecer el factor de replicación y la ubicación del namenode y datanode.

Abra C:\hadoop-3.3.5\etc\hadoop\hdfs-site.xml y ábralo bajo el contenido dentro de la etiqueta </ configuration>.

4.8.9 Configurar Hadoop "mapred-site.xml"

Configuremos las propiedades para el marco Map-Reduce.

Abra C:\hadoop-3.3.5\etc\hadoop\mapred-site.xml y abra debajo del contenido dentro de la etiqueta </ configuration>. Si no ve mapred-site.xml, abra el archivo mapred-site.xml.template y cámbiele el nombre a mapred-site.xml

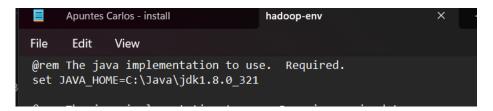
4.8.10 Configurar Hadoop "yarn-site.xml"

Ahora, configure los ajustes de Hadoop yarn-site

Abra C:\hadoop-3.3.5\etc\hadoop\ yarn-site.xml y ábralo debajo del contenido dentro de la etiqueta </ configuration

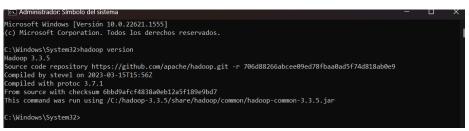
4.8.11 Configurar Hadoop "hadoop-env"

Agregamos la ruta del Jdk que tenemos instalado



4.8.12 Inicia Hadoop

Primero abrimos un nuevo símbolo del sistema de Window como administrador y comprobamos la versión de Hadoop version



Solo por primera vez para instalar usaremos el siguiente comando hdfs namenode -format



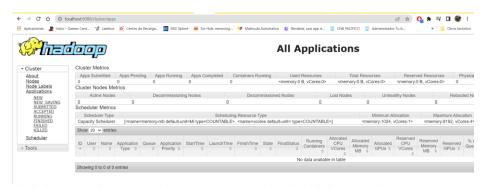
Una vez ejecutado esperamos a que termine el proceso.

Luego iniciamos Hadoop

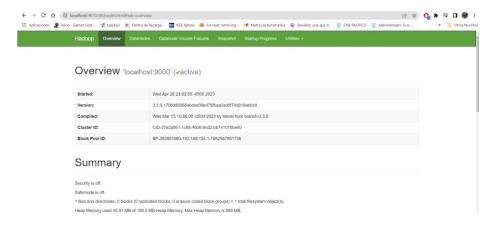
Y se abriráe 4 nuevos terminales cmd de Windows para 4 demonios, a saber, namenode, datanode, nodemanager y resourcemanager. No cierre estas ventanas, minimícelas. Cerrar la ventana terminará el demonio.

4.8.13 Interfaz de usuario web de Hadoop

Finalmente, controlemos el funcionamiento del demonio Hadoop. Sin mencionar que puede usar la interfaz de usuario web para diversas actividades de administración y monitoreo. Abre tu navegador y comienza a usarlo.



Abrir http://localhost:8088/cluster/apps para abrir el administrador de recursos



Abra http://localhost:9870/dfshealth.html#tab-overview para verificar el estado de ejecución del nodo de nombre

4.9 Probando Hadoop

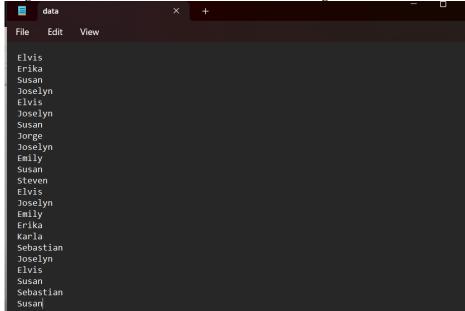
Creación de una carpeta para entrada

Nos dirigimos a Utilidades





Luego creamos un Arhivo con el nombre de Data con los siguientes datos.



Y lo colocamos en el Disco local C

苛 > Este equipo > Windows (C:)			
Nombre	Fecha de modificación	Tipo	Tamaño
Archivos de programa	26/4/2023 21:50	Carpeta de archivos	
Archivos de programa (x86)	16/4/2023 21:18	Carpeta de archivos	
■ BigDataLocal	26/4/2023 16:36	Carpeta de archivos	
□ ESD	11/4/2023 17:55	Carpeta de archivos	
hadoop-3.3.5	26/4/2023 22:58	Carpeta de archivos	
Intel	26/4/2023 22:45	Carpeta de archivos	
Java	26/4/2023 21:52	Carpeta de archivos	
PerfLogs	7/5/2022 0:24	Carpeta de archivos	
SWSetup	16/4/2023 1:26	Carpeta de archivos	
tmp	26/4/2023 21:38	Carpeta de archivos	
Usuarios	10/4/2023 21:04	Carpeta de archivos	
Windows	16/4/2023 1:21	Carpeta de archivos	
data	27/4/2023 0:23	Text Document	1 KB

5 Spark

Es un sistema de procesamiento de datos distribuido de código abierto que permite procesar grandes cantidades de datos de manera rápida y eficiente. Fue desarrollado por Apache Software Foundation y se basa en el lenguaje de programación Scala [19].

Spark ofrece un conjunto de herramientas para el procesamiento de datos en diferentes formatos, incluyendo CSV, JSON, Parquet y Avro, y es compatible con varios sistemas de almacenamiento de datos, como Hadoop Distributed File System (HDFS), Apache Cassandra, Apache HBase y Amazon S3 [19].

Una de las principales características de Spark es su capacidad para trabajar con datos en memoria, lo que significa que puede procesar grandes volúmenes de datos de manera más rápida que otros sistemas de procesamiento de datos distribuidos que utilizan el disco como almacenamiento principal [20].

Spark también ofrece una amplia gama de APIs y bibliotecas, incluyendo APIs para Python, Java y Scala, y bibliotecas para aprendizaje automático, procesamiento de gráficos y procesamiento de flujo de datos en tiempo real [20].

5.1 Historia de Spark

Fue creado en el año 2009 en la Universidad de California, Berkeley por Matei Zaharia como un proyecto de investigación en el Laboratorio de Análisis de Datos de Berkeley (AMPLab). El objetivo principal del proyecto era crear un motor de procesamiento de datos distribuido que fuera más rápido que el sistema de procesamiento de datos de código abierto existente en ese momento, llamado Apache Hadoop [21].

En 2010, Spark se convirtió en un proyecto de código abierto en Apache Software Foundation, y desde entonces ha sido adoptado y utilizado por muchas empresas y organizaciones en todo el mundo debido a su velocidad, escalabilidad y facilidad de uso. Además, Spark ha evolucionado para incluir módulos como Spark SQL, Spark Streaming, y MLlib, lo que lo hace aún más útil y versátil en una variedad de aplicaciones y casos de uso [20].

5.2 Componentes de Spark

Los componentes centrales son los siguientes:

- **Spark Core:** Es el componente central de Spark que proporciona las funcionalidades básicas de procesamiento distribuido de datos, incluyendo la API para la creación y manipulación de RDDs (Resilient Distributed Datasets), que son la estructura de datos fundamental en Spark [22].
- Spark SQL: Es un módulo de Spark que permite trabajar con datos estructurados utilizando el lenguaje SQL. Spark SQL permite ejecutar consultas SQL en RDDs, DataFrames y tablas de bases de datos externas [22].

- **Spark Streaming:** Es un módulo de Spark que permite procesar datos de streaming en tiempo real. Spark Streaming permite la integración con fuentes de datos de streaming como Apache Kafka y Flume [23].
- MLlib: Es una biblioteca de aprendizaje automático integrada en Spark que proporciona una variedad de algoritmos de aprendizaje automático, como regresión lineal, regresión logística, clasificación Naive Bayes, clustering K-means y más [23].
- GraphX: Es una biblioteca de Spark para el procesamiento de grafos que permite realizar operaciones de análisis de redes sociales, recomendación de productos, y más [23].

5.3 Como funciona Spark

Spark funciona como un motor de procesamiento de datos distribuido que permite procesar grandes conjuntos de datos en clústeres de computadoras. Spark se basa en el modelo de datos RDD (Resilient Distributed Datasets) que permite a Spark procesar datos de manera distribuida de forma tolerante a fallos y en memoria [22].

El funcionamiento de Spark se puede resumir en los siguientes pasos:

- Spark distribuye los datos: Spark distribuye los datos en un clúster de computadoras, dividiéndolos en particiones, que se distribuyen en los nodos del clúster [21].
- Spark procesa los datos: Spark procesa los datos de forma distribuida mediante la ejecución de operaciones en cada partición de datos en paralelo en diferentes nodos del clúster. Las operaciones se ejecutan en memoria, lo que permite un procesamiento de datos más rápido que en los sistemas de procesamiento de datos tradicionales que acceden a los datos desde el disco[21].
- Spark almacena los resultados: Los resultados del procesamiento se almacenan en memoria y en disco, según sea necesario [19].
- Spark optimiza el procesamiento: Spark utiliza técnicas de optimización como la partición de datos, el particionamiento de operaciones y la gestión de memoria para maximizar el rendimiento del procesamiento de datos [19].
- Spark gestiona la tolerancia a fallos: Spark es tolerante a fallos y puede recuperarse automáticamente de fallos en los nodos del clúster [20].

5.4 Ventajas de Spark

Spark tiene varias ventajas que lo convierten en una de las herramientas más populares para el procesamiento de datos distribuidos, entre ellas:

• Rendimiento superior: Spark utiliza una arquitectura de procesamiento en memoria que lo hace mucho más rápido que los sistemas de procesamiento de datos tradicionales, que acceden a los datos desde el disco. Además, Spark tiene la capacidad de procesar grandes conjuntos de datos en paralelo, lo que permite un procesamiento más rápido y escalable [24].

- **Flexibilidad:** Spark es compatible con una variedad de lenguajes de programación, como Java, Scala, Python y R, lo que lo hace accesible a una amplia comunidad de desarrolladores [24].
- Tolerancia a fallos: Spark es tolerante a fallos y puede recuperarse automáticamente de fallos en los nodos del clúster, lo que permite una mayor disponibilidad de datos y un menor tiempo de inactividad [22].
- Integración con otras tecnologías de big data: Spark se integra bien con otras tecnologías de big data, como Hadoop, Hive, Kafka y más, lo que permite a las organizaciones construir soluciones de big data completas y escalables [23].
- Bibliotecas de machine learning y análisis de datos: Spark proporciona una variedad de bibliotecas para el aprendizaje automático y el análisis de datos, lo que permite a las organizaciones realizar análisis complejos de datos y construir modelos de aprendizaje automático [23].
- Comunidad activa: Spark cuenta con una comunidad activa de desarrolladores y usuarios que contribuyen al desarrollo de la plataforma y brindan soporte a los nuevos usuarios [25].

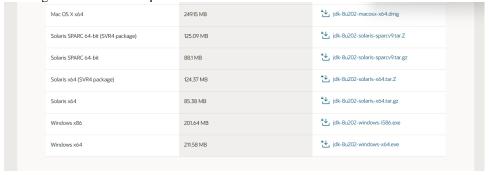
5.5 Desventajas de Spark

Aunque Spark es una herramienta muy popular y tiene varias ventajas, también hay algunas desventajas que se deben tener en cuenta, entre ellas:

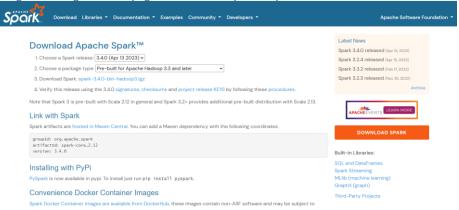
- Requiere una curva de aprendizaje: Spark es una herramienta compleja y requiere una curva de aprendizaje para entender su funcionamiento y utilizarlo de manera efectiva. Además, la necesidad de programar en Scala, Java, Python o R también puede ser un obstáculo para los nuevos usuarios [26].
- Consumo de memoria: Aunque Spark utiliza una arquitectura de procesamiento en memoria, esto también significa que puede consumir mucha memoria, lo que puede ser un problema en clústeres de computadoras con recursos limitados [26].
- **Dificultades de depuración:** El procesamiento distribuido en Spark puede dificultar la depuración de errores en el código, lo que puede llevar más tiempo que la depuración en sistemas de procesamiento de datos tradicionales [27].
- Configuración del clúster: La configuración y el mantenimiento de un clúster de Spark pueden ser complicados y requerir habilidades de administración de sistemas, lo que puede aumentar el costo y la complejidad de implementar y mantener una solución de big data basada en Spark [27].
- Limitaciones en operaciones complejas: Aunque Spark es capaz de procesar grandes conjuntos de datos, algunas operaciones complejas, como aquellas que requieren una gran cantidad de transferencia de datos entre nodos, pueden ser menos eficientes en Spark que en otros sistemas de procesamiento de datos distribuidos [22].

5.6 Como Realizar la instalación de Spark en Windows

Descargamos e instalamos primero el JDK8



Luego nos dirigimos a la página oficial de Apache Spark



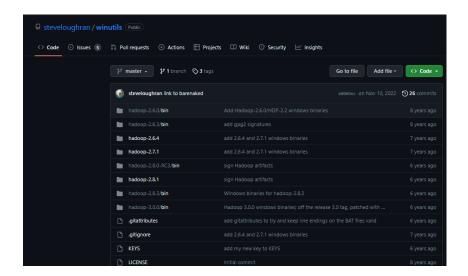
Descargamos Spark

Download Apache Spark™



Note that Spark 3 is pre-built with Scala 2.12 in general and Spark 3.2+ provides additional pre-built distribution with Scala 2.13.

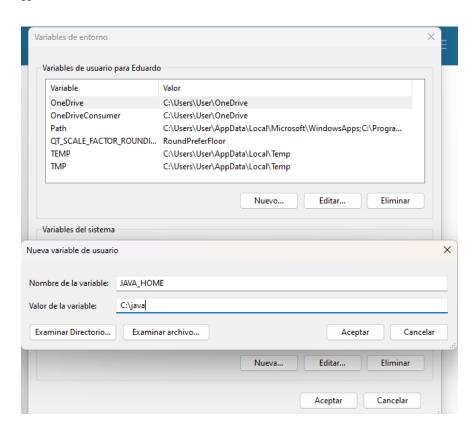
Por último descargamos el repositorio winutils



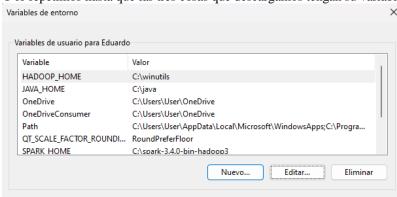
Buscamos la ventana propiedades del sistema



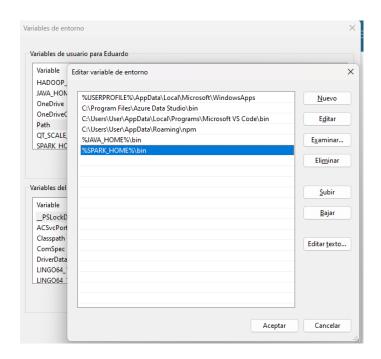
Creamos una variable de entorno con la dirección del java



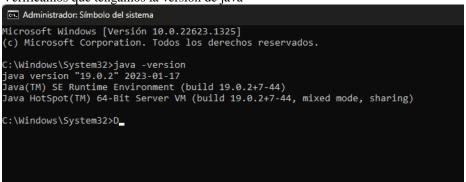
Y lo repetimos hasta que las tres cosas que descargamos tengan su variable de entorno



Editamos el Path y agregamos esas dos variables de entorno %JAVA_HOME%\bin %SPARK_HOME%\bin

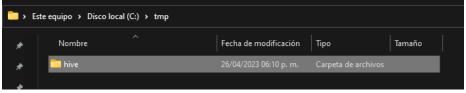


Verificamos que tengamos la versión de java



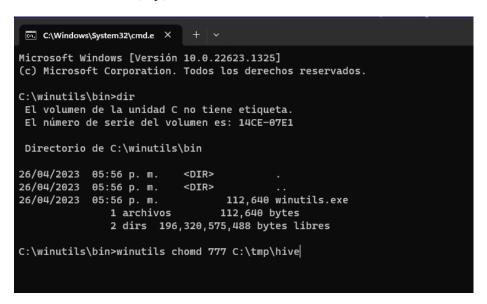
Creamos dos carpetas en el disco local C

Tmp y dentro hive



Para terminar de instalar en un CMD nos ubicamos en la dirección del winutils y procedemos a poner el siguiente comando

winutils chomd 777 C:\tmp\hive



Por último, instalamos las librerías que vamos a utilizar

```
Seleccionar Administrador: Símbolo del sistema
Microsoft Windows [Versión 10.0.22623.1325]
(c) Microsoft Corporation. Todos los derechos reservados.
C:\Windows\System32>pip install pyspark findspark_
```

Abrimos un jupyter notebook para hacer una prueba

```
C:\Windows\System32>
C:\Windows\System32>
C:\Windows\System32>jupyter notebook_
```

Dentro del jypiter realizamos una prueba para verificar si está bien instalado creamos una nueva SparkSession por medio de los siguientes comandos.

conda install -c conda-forge findspark

import findspark
findspark.init()

from pyspark.sql import SparkSession

spark = Spark Session.builder.getOrCreate()

y para mirar si fue creada escribimos: spark

```
In [5]: import findspark findspark findspark.init()

In [6]: from pyspark.sql import SparkSession

In [7]: spark = SparkSession.builder.getOrCreate()

In [8]: spark
Out[8]: SparkSession in-memory
SparkContext

Spark U
Version
v3.4.0
Master
local[*]
AppName
pyspark-shell

In []:
```

Ejemplo de Spark.

- Cómo cargar y transformar datos utilizando PySpark en un entorno de Spark configurado con findspark
- ➤ Importar la librería findspark e inicializarla import findspark findspark.init()

```
In [1]: import findspark
findspark.init()
```

➤ Importar la clase SparkSession de PySpark from pyspark.sql import SparkSession

```
In [2]: from pyspark.sql import SparkSession
```

Crear una instancia de SparkSession
spark = SparkSession.builder \
 .appName("MiApp") \
 .getOrCreate()

> Cargar un archivo CSV como un DataFrame df = spark.read.csv("datos.csv", header=True, inferSchema=True)



➤ Mostrar el esquema del DataFrame df.printSchema()

➤ Realizar una operación de transformación en el DataFrame df2 = df.filter(df["edad"] >= 18).groupBy("ciudad").count()

```
In [17]: df2 = df.filter(df["edad"] >= 18).groupBy("ciudad").count()
```

➤ Mostrar los resultados en la consola df2.show()

```
In [18]: df2.show()

+----+
| ciudad|count|
+----+
| Madrid| 2|
|Barcelona| 2|
| Valencia| 1|
+----+
```

6 Conclusiones

En un mundo cada vez más centrado en la tecnología, las empresas necesitan soluciones innovadoras para manejar grandes cantidades de datos de manera efectiva. Kubernetes, Hadoop y Spark son tecnologías que pueden ayudar en este sentido, ofreciendo herramientas para el procesamiento, almacenamiento y gestión de grandes volúmenes de datos.

7 Referencias

- 1. Sayfan, G. Mastering Kubernetes: Automating Container Deployment and Management; ISBN 9781786461001.
- 2. Turnbull, J. The Docker Book; 2014;
- 3. Renzo, A. Containerization with Ansible 2 Implement Container Management, Deployment, and Orchestration within the Ansible Ecosystem;
- 4. Clingan, J.; Finnigan, K. Kubernetes Native Microservices with Quarkus and MicroProfile;
- 5. Azure Microsoft ¿Qué Es Kubernetes? | Microsoft Azure Available online: https://azure.microsoft.com/es-es/topic/what-is-kubernetes/#overview (accessed on 8 August 2022).
- 6. Kubernetes Available online: https://kubernetes.io/es/ (accessed on 8 August 2022).
- 7. Truyen, E.; Kratzke, N.; Landuyt, D. van; Lagaisse, B.; Joosen, W. Managing Feature Compatibility in Kubernetes: Vendor Comparison and Analysis., doi:10.1109/ACCESS.2020.3045768.
- 8. Arundel, J.; Domingus, J. Praise for Cloud Native DevOps with Kubernetes;
- 9. Poulton, N. The Kubernetes Book; 2017;
- 10. Lukša, M. Kubernetes in Action;
- 11. Brendan Burns, J.B.& K.H. Kubernetes book.
- 12. Owens, J.R.; EBSCO Publishing (Firm) *Hadoop Real World Solutions Cookbook*; Packt Publishing, 2013; ISBN 9781849519120.
- 13. Turkington, G.; Modena, G. Learning Hadoop 2: Design and Implement Data Processing, Lifecycle Management, and Analytic Workflows with the Cutting-Edge Toolbox of Hadoop 2; ISBN 9781783285518.
- 14. Perera, Srinath.; Gunarathne, Thilina. *Hadoop MapReduce Cookbook: Recipes for Analyzing Large and Complex Datasets with Hadoop MapReduce*; Packt Pub, 2013; ISBN 9781849517287.
- 15. Grover, M.; Malaska, T.; Seidman, J.; Shapira, G. *Hadoop Application Architectures*;
- 16. Tom, W.; Hadoop, W. PROGR AMMING LANGUAGES/HADOOP Hadoop: The Definitive Guide "Nowyouhavethe Hadoop: The Definitive Guide FOURTH EDITION The Definitive Guide STORAGE AND ANALYSIS AT INTERNET SCALE; ISBN 978-1-491-90163-2.
- 17. Holmes, A. Hadoop in Practice;

- 18. Boris-Lublinsky_-Kevin-T.-Smith_-Alexey-Yakubovich-Professional-Hadoop-Solutions-Wrox-_2013_.
- 19. Aven, J. Sams Teach Yourself Apache Spark in 24 Hours; ISBN 9780672338519.
- 20. Ryza, S.; Laserson, U.; Owen, S.; Wills, J. Advanced Analytics with Spark;
- 21. Kienzler, Romeo. *Mastering Apache Spark 2.x Second Edition.*; Packt Publishing, 2017; ISBN 9781786462749.
- 22. Chambers, B. (William A.; Zaharia, M. Spark: The Definitive Guide: Big Data Processing Made Simple; ISBN 9781491912218.
- 23. Yadav, R. Spark Cookbook: Over 60 Recipes on Spark, Covering Spark Core, Spark SQL, Spark Streaming, MLib, and GraphX Libraries; ISBN 9781783987061.
- 24. Introducción_a_Apache_Spark.
- 25. The Data Scientist's Guide To;
- 26. wwwit-ebooksinfo *High Performance Spark*;
- 27. Karau, H. Learning Spark: Lightening Fast Data Analysis; ISBN 9781449358624.