

Manual Básico Azure para DE

Por Santos Nicanor Oliva Escobar











Índice

Introducción	3
Resource Group	4
Creación de un Grupo de Recursos	4
Service Principal [SP]	7
Creación de Service Principal	7
Gestión de Secrets	10
Key Vault [KV]	11
Creación de Key Vault	11
Creación de Secretos	15
Storage Account	18
Creacion de Storage Account	19
Configuración del Datalake	22
Gestión de Blobs	22
Gestión de permisos	24
Databricks	28
Creación de un área de trabajo de Azure Databricks	29
Creación de Clusters	33
Creación de Scope	35
Creación de un Cuaderno	37
Montar Datalake en Databricks	38
Plantilla	42
Tratamiento de Dataframes	43
Navegar File System	43
Equivalencia entre Sql – Spark	46
Vistas Temporales	48
Azure Data Factory [ADF]	49
Creación de Azure Data Factory	50
Integration Runtime	54
Tipos de Integration Runtime	54
Creación de Integration Runtime	55
Linked Services [LS]	58
Gestión de Datasets	67
Creación de un Pipeline	77
Gestión de Actividades	78
Gestión de Ejecución - Triggers	81









Introducción

A continuación, se explicará el How To de la prueba de concepto para Pami utilizando la suite de Azure en la nube.

Utilizaremos los siguientes recursos:

- Resource Group
- Data Lake
- Service principal
- **Key Vault**
- **Data Factory**











Resource Group

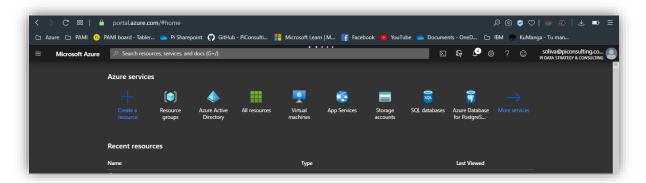
Los grupos de recursos permiten administrar todos sus recursos en una aplicación juntos.

Por lo general, un grupo contendrá recursos relacionados con una aplicación específica. Por ejemplo, un grupo puede contener un recurso del sitio web que aloja su sitio web público, una base de datos SQL que almacena datos relacionales utilizados por el sitio y una cuenta de almacenamiento que almacena activos no relacionales.

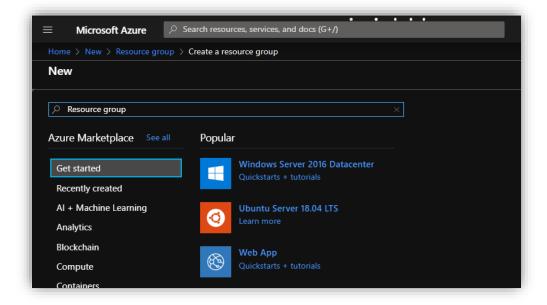
En nuestro caso, utilizaremos los recursos antes mencionados.

Creación de un Grupo de Recursos

Desde la página www.portal.azure.com hacemos click en crear un nuevo recurso



Buscamos la opción Resource Group y hacemos click en Create

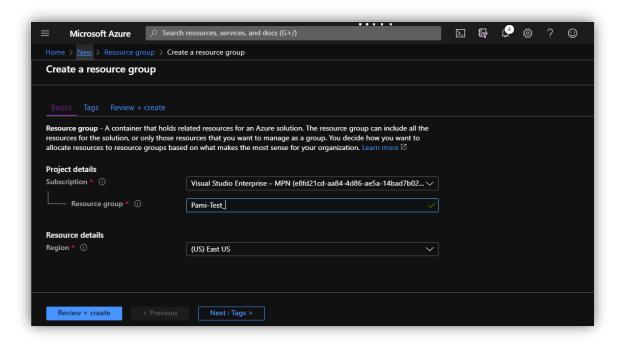








Ya dentro de la configuración del recurso:



Seleccionamos la Suscripción de Azure en la que se va a implementar el área de trabajo.

Elegimos el nombre a utilizar, seleccionamos la región donde se armará el recurso, nosotros utilizamos East US por razones de precio.

Es importante que la región utilizada en el proyecto sea siempre la misma para mejor performance.

El siguiente paso es definir los Tags, estos no son obligatorios, pero permite un mayor seguimiento a cada recurso al buscar por etiqueta.

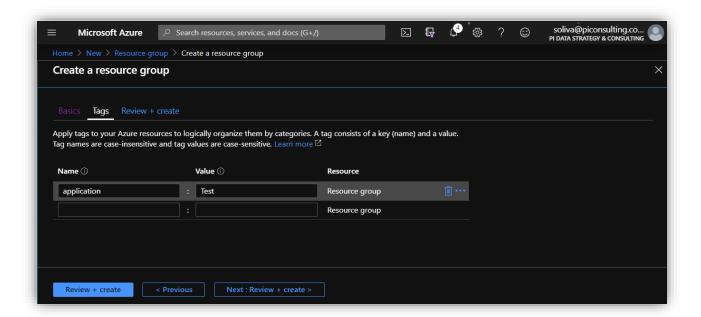
Estas siguen una relación de Name: Value, en cuyos campos se realizan sucesivamente filtros



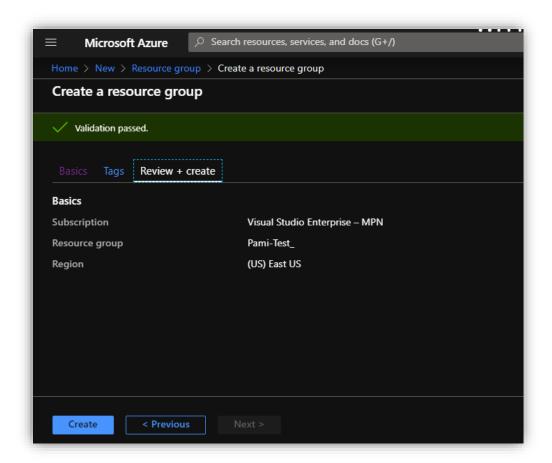








Luego, se Valida y se crea











Service Principal [SP]

Un Service Principal [SP] es una identidad creada para su uso con aplicaciones, servicios hospedados y herramientas automatizadas que acceden a los recursos de Azure.

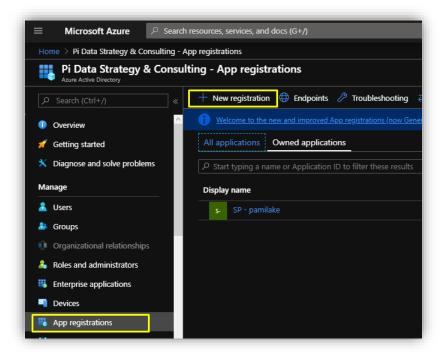
Este acceso está restringido por los roles asignados a la entidad de servicio, lo que permite controlar a qué recursos pueden tener acceso y en qué nivel. Por motivos de seguridad, se recomienda usar siempre entidades de servicio con las herramientas automatizadas, en lugar de permitirles iniciar sesión con una identidad de usuario.

Creación de Service Principal

Para crear uno hay que crear un Azure Active Directory



Hacer click en App registrations – New registration



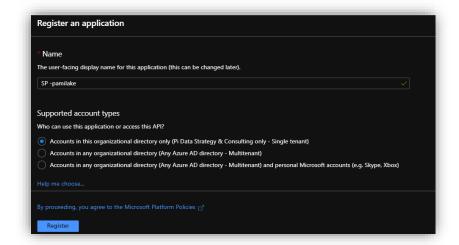






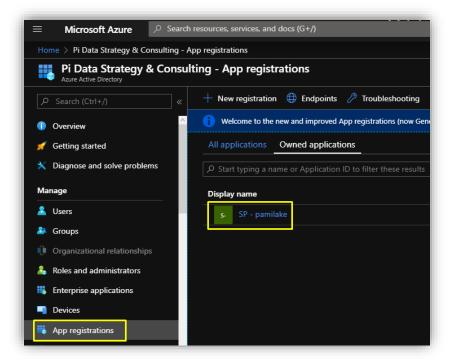


Ingresamos el nombre del SP deseado y luego registrar



Para ingresar a la configuración del SP, desde Azure Active Directory







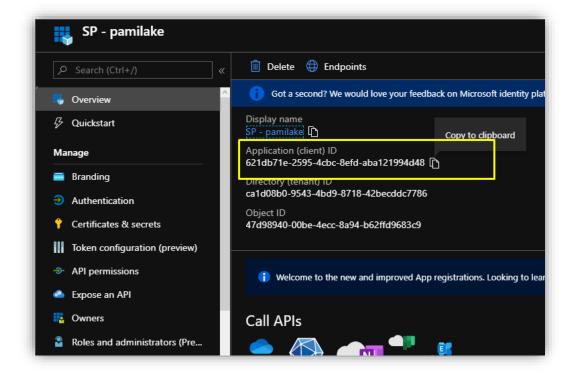






Para hacer uso de este SP necesitamos su ID y su Secret o Password, se acceden a los mismos de la siguiente manera:

Dentro de la configuración del SP, en el Overview, he recuadrado el ID







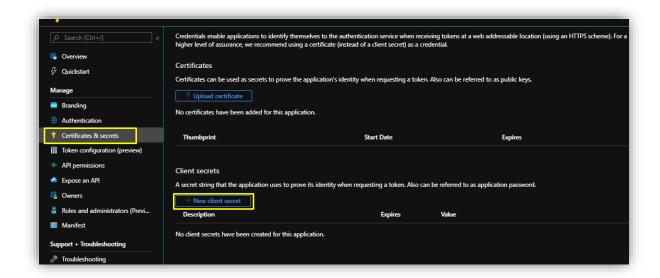


Gestión de Secrets

Para acceder al Sp, se necesitará un Secret del mismo.

Este se encuentra en Certificates & Secrets, estos se pueden programar para que expiren luego de cierto tiempo o que no lo hagan.

En nuestro caso, pegaremos en Values, el Secret del SP a trabajar, este lo tomamos accediendo al mismo haciendo click en Certificates & secrets – New client secret



Aquí podremos elegir el tiempo de expiración de este secreto, nosotros elegiremos Never.



Es importante guardar el Value del secret ya que el mismo se mostrará solo una vez. En caso de perderlo, se tendrá que crear un nuevo client secret

Para guardar esta información sensible utilizaremos el Key Vault.









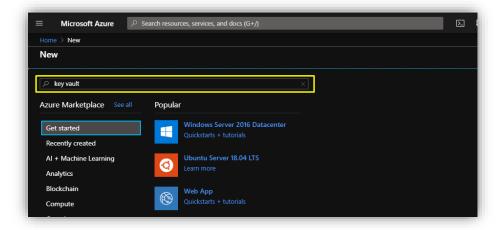
Key Vault [KV]

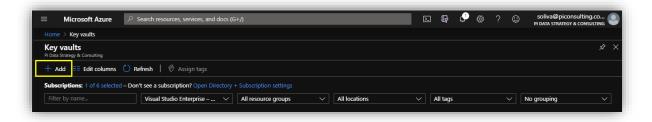
Con Azure Key Vault, puede proteger las claves de cifrado y los secretos de las aplicaciones, como las contraseñas, utilizando claves almacenadas en módulos de seguridad de hardware (HSM).

Creación de Key Vault

Para crear un Key Vault se deben seguir los siguientes pasos







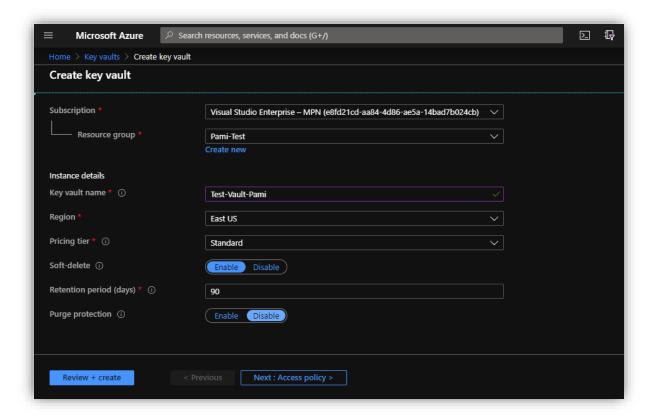




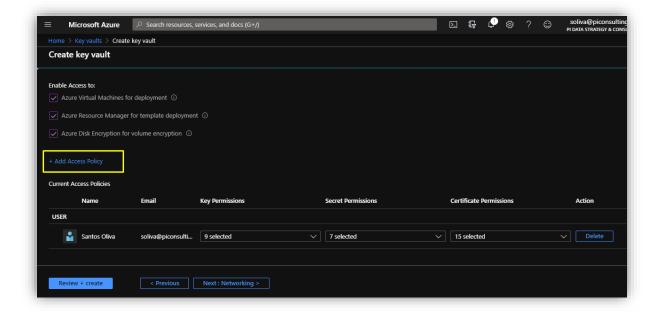




Creando el Key Vault, seleccionaremos la suscripción y el grupo de recursos del proyecto, pondremos en Soft-delete [Enable] y 90 días para evitar el borrado accidental del key vault.



Podremos gestionar las políticas de acceso al momento de crear el key vault o también luego de finalizada la creación de este.



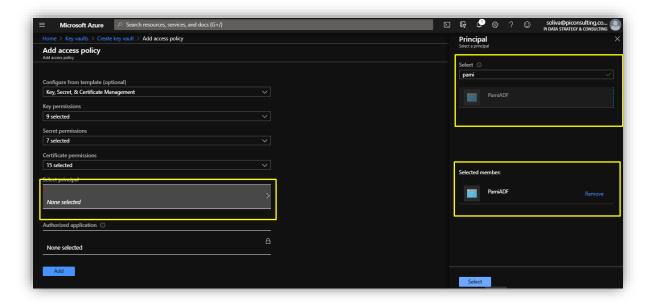


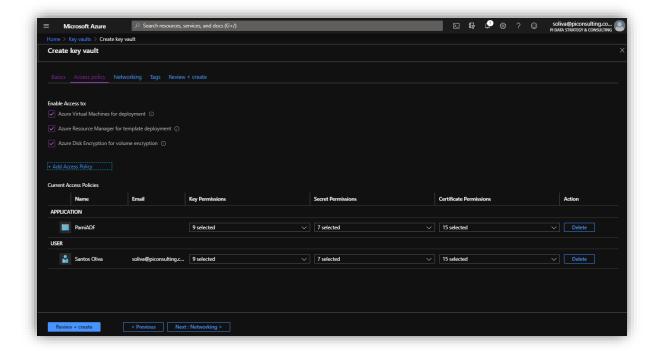






Primero seleccionamos el template de permisos dados al usuario o SP, luego hacemos click en Select Principal buscamos el o los deseados y finalizando hacemos click en Select y en Add

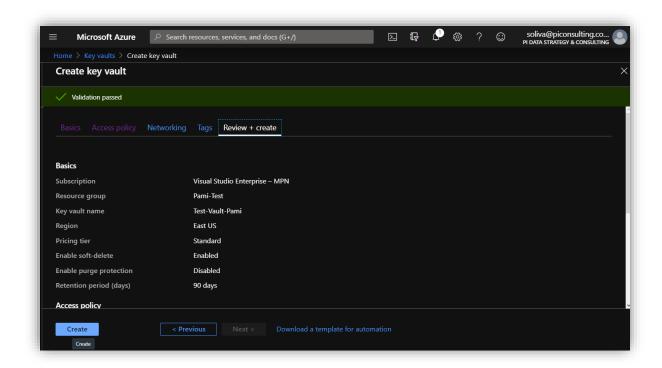












Una vez creado el Key Vault, y dado acceso a usuarios o SP (esto último puede modificarse posteriormente), procederemos a guardar secretos en nuestro Key Vault.



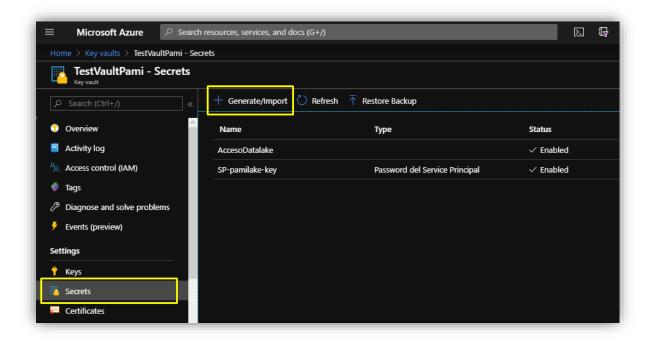




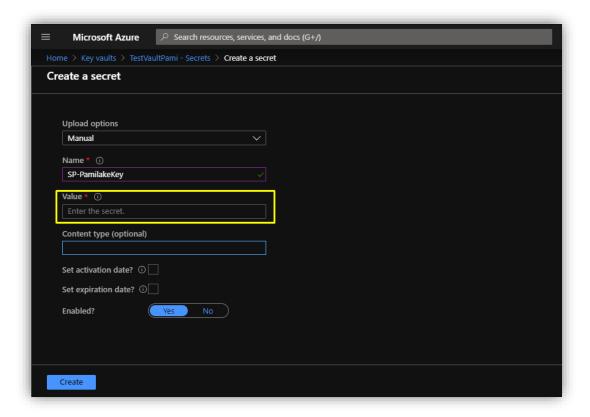


Creación de Secretos

Dentro del KV creado, vamos a Secrets - Generate/Import



Ingresamos el nombre del Secret y pegamos en Value el valor correspondiente



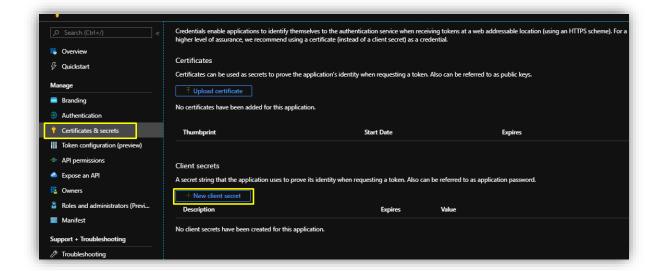








En nuestro caso, pegaremos en Values, el Secret del SP a trabajar, este lo tomamos accediendo al mismo haciendo click en Certificates & secrets – New client secret



Aquí podremos elegir el tiempo de expiración de este secreto, nosotros elegiremos Never.



El valor resaltado será el valor a guardar. En caso de perderse, se podra generar un nuevo client secret.



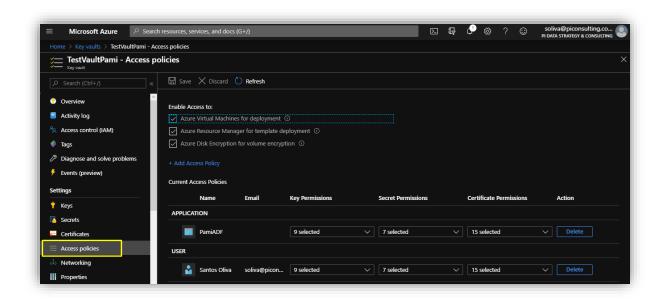








Para gestionar las políticas de acceso una vez creado el KV, solo basta con ir a la pestaña Access policies dentro de Settings.



Para este proyecto, hasta este punto, hemos guardado 2 secretos: el Key del DataLake y el Key del Service Principal









Storage Account

Microsoft Azure proporciona soluciones escalables y duraderas de almacenamiento, respaldo y recuperación en la nube para cualquier dato, grande o pequeño. Funciona con la infraestructura que ya tiene para mejorar de manera rentable sus aplicaciones existentes y su estrategia de continuidad comercial, y proporcionar el almacenamiento requerido por sus aplicaciones en la nube, incluidos texto no estructurado o datos binarios como video, audio e imágenes.

En nuestro caso utilizaremos el storage Gen2 cuyos archivos se guardarán como un File System En un futuro referenciaremos al File system del Storage account como Data Lake



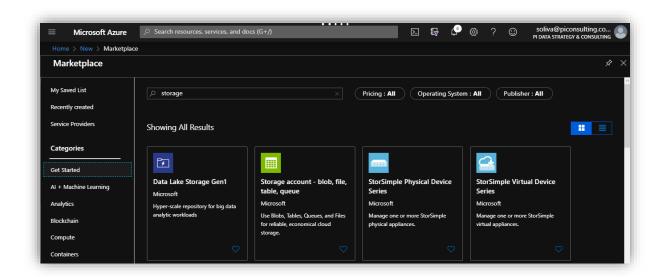




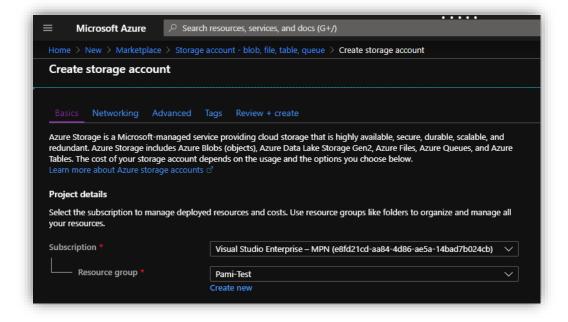


Creación de Storage Account

Para crear uno, vamos al Marketplace, y buscamos Storage Account – blob, file, table, queue y luego clickeamos en Crear



En la configuración del storage seleccionamos la suscripción donde se creará el recurso y el grupo de Recursos donde se localizaría el mismo







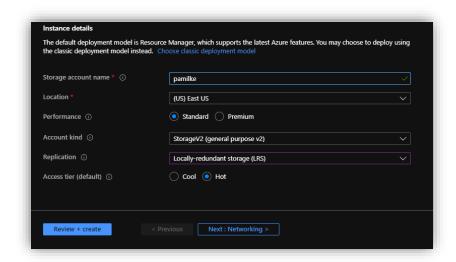




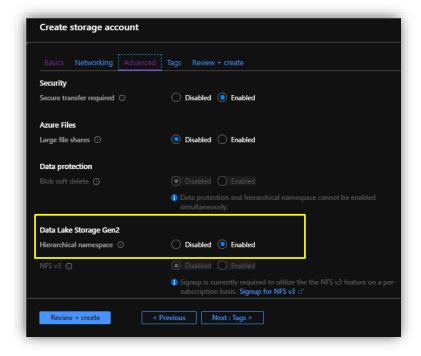
También daremos nombre al Storage, seleccionamos la localización, que debe ser East Us.

El rendimiento seleccionado será Standard y la replicación LRS por su relación preciobeneficio.

El tier de acceso sera Hot para tener un acceso mas rapido a la informacion.



Luego, en Advanced, habilitamos el nombre Jerárquico para tener carpetas reales dentro del Storage



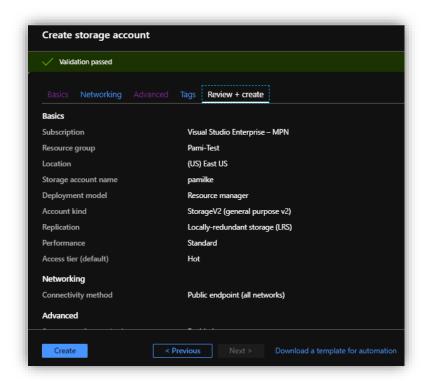








Finalmente creamos el Storage









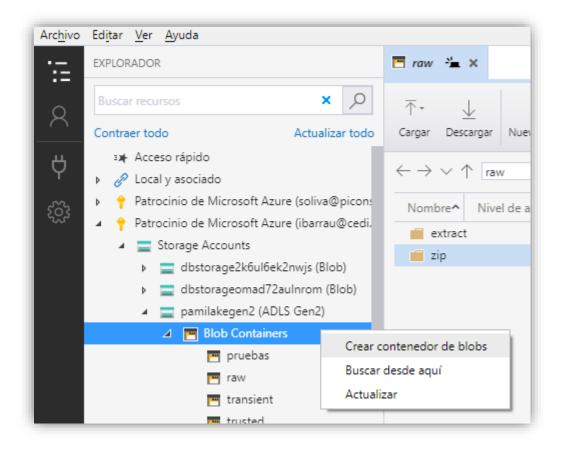
Configuración del Datalake

Utilizando el programa Microsoft Azure Storage Explorer, Logueamos nuestro usuario y podremos gestionar nuestro Datalake

Gestión de Blobs

Utilizaremos Blob Containers para almacenar todo tipo de archivos, para crear uno en nuestra Storage Account, seguiremos los siguientes pasos:

- Hacer click derecho en Blob Containers
- Crear contenedor de blobs
- colocaremos el nombre que le daremos





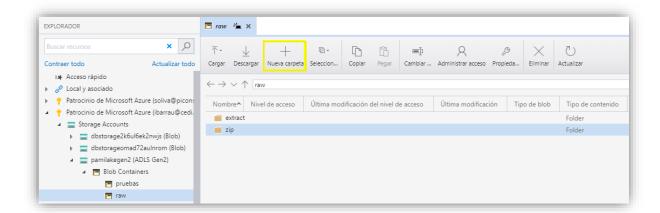








Para crear una carpeta dentro del mismo simplemente se hará click en nueva carpeta y se colocará su nombre









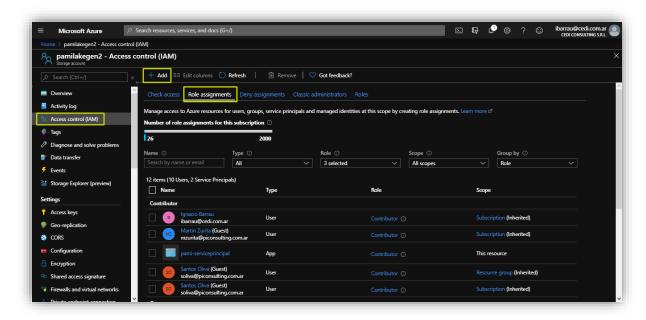


Gestión de permisos

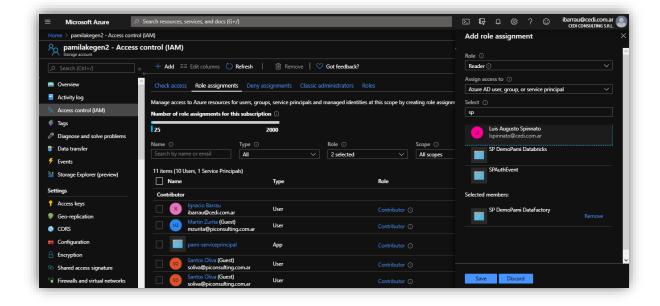
En este tipo de proyectos es muy importante gestionar los permisos de cada usuario, en el ejemplo lo haremos con un SP, que como previamente mencionamos, es un usuario programático.

Lo primero que hay que hacer, es darle permisos de lectura al lake en general, esto se realiza desde el portal de Azure, dentro del Datalake,

Access control - Role Assigments- Add



Luego seleccionaremos el SP al cual le daremos permisos, y el rol que le otorgaremos. Después haremos click en Save

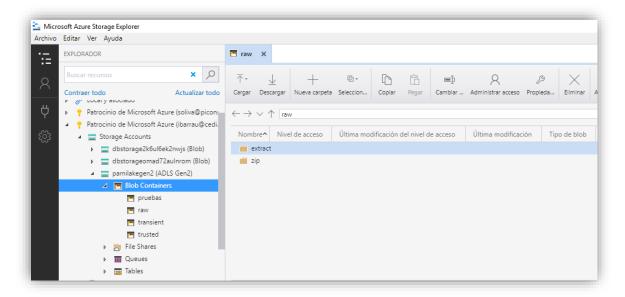






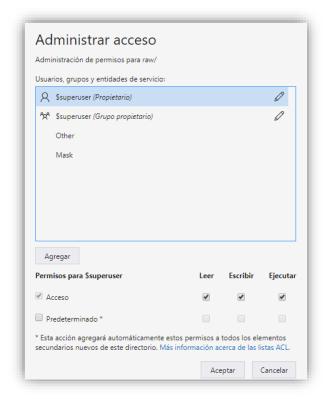


Utilizando la aplicación de Microsoft Azure Storage Explorer



Iremos a Blob Containers y haremos click derecho en

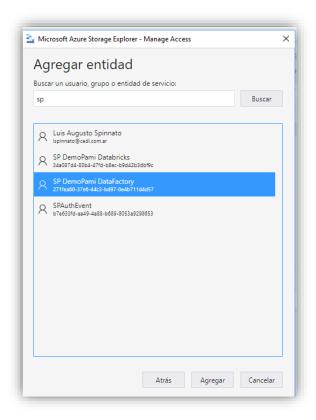
RAW - Administrar Acceso - Agregar

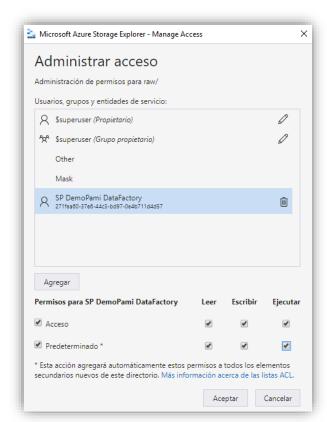




















Seleccionaremos el acceso que le daremos a Storage, y el predeterminado que se le dará a las carpetas y archivos que se crearan dentro del mismo

Gestionaremos nuestros SP de la siguiente manera:

- El utilizado por DataFactory tendrá acceso al Storage en su integridad, con permisos de lectura, escritura y ejecución.
- El utilizado por DataBricks, tendrá solo permiso de lectura en Raw, mientras que en el resto del DataLake, tendrá permisos totales.







Databricks

Azure Databricks es una versión totalmente administrada del motor de análisis y procesamiento de datos de código abierto Apache Spark. Azure Databricks es una plataforma de macrodatos y aprendizaje automático basada en la nube, segura y de nivel empresarial.

Databricks proporciona un entorno de área de trabajo como servicio de Apache Spark orientado a cuadernos, lo que facilita la administración de clústeres y el examen de los datos de forma interactiva.



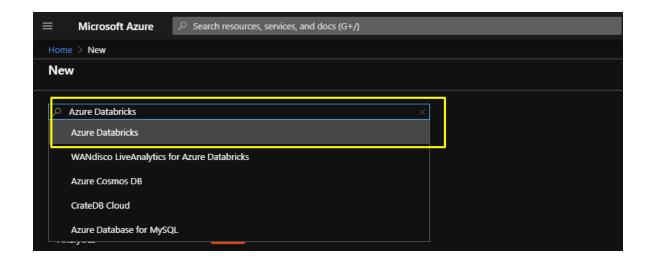




Creación de un área de trabajo de Azure Databricks

- 1. Abra Azure Portal.
- 2. Haga clic en **Crear un recurso** en la parte superior izquierda.
- 3. Busque "Databricks"
- 4. Seleccione Azure Databricks.
- 5. En la página de Azure Databricks, seleccione Crear.







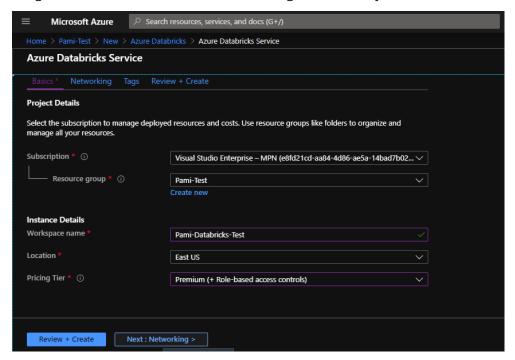


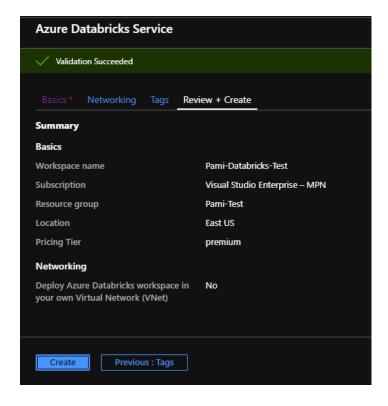




Para crear el recurso, se solicitará la suscripción y el grupo de recursos donde se creará, el nombre que le daremos a nuestro Workspace, la localización de este y el Plan de tarifa, este último se recomienda establecerlo en Premium para tener mejor manejo de usuarios y roles.

Luego haremos click en Review + Create, luego se validará y creará.







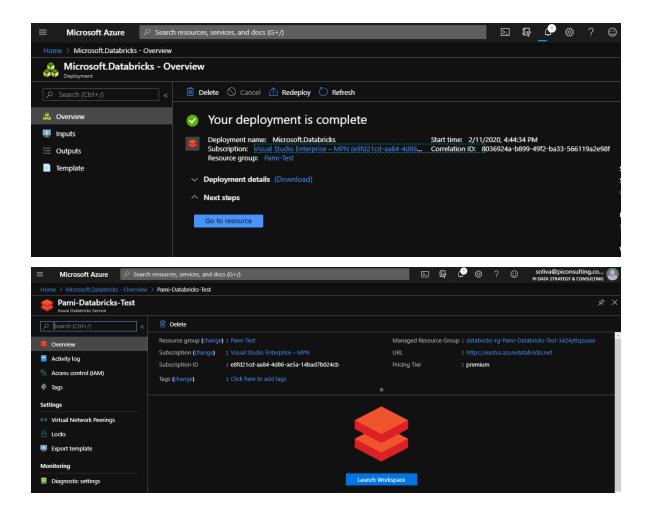






Para acceder al recurso creado,

- 1- iremos a la pestaña Overview
- 2- haremos click en Go to resource
- 3- Una vez dentro del recurso, haremos click en Launch Workspace





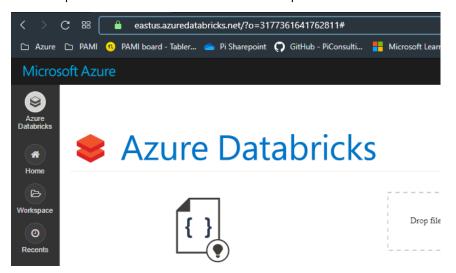








El Workspace de Databricks se abrira en una pestaña nueva



Esta sera la URL que identificara nuestro Databricks









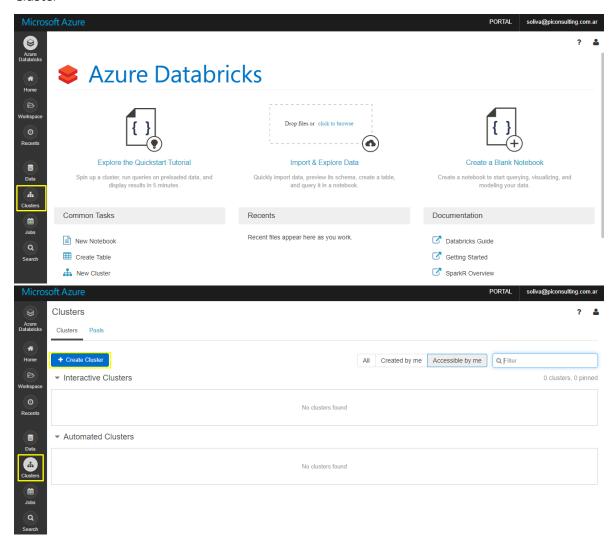


Creación de Clusters

Los cuadernos están respaldados por clústeres o equipos en red que colaboran para procesar los datos. El primer paso es crear un clúster.

Necesitaremos crear un cluster para que ejecute nuestras notebooks

Dentro del Workspace, haremos click en la pestaña Clusters y dentro de la misma en Create Cluster







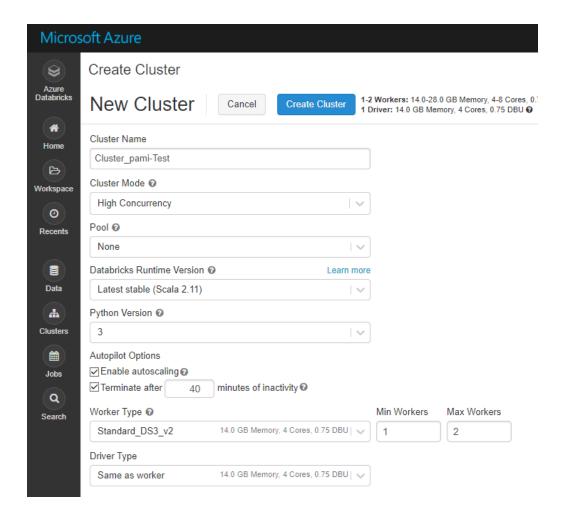






A este nuevo cluster:

- Le daremos nombre,
- Seleccionaremos el modo de Cluster (nosotros utilizaremos High Concurrency para que este disponible para el uso de varios usuarios simultáneamente),
- Seleccionamos la versión de Runtime acorde a las versiones de los lenguajes que utilizaremos (se recomienda la última versión estable)
- Seleccionamos en **Python Version** la versión 3, que es la que utilizaremos
- Tildaremos **Enable autoscaling** para tener un manejo automático de recursos acorde a las necesidades de procesamiento
- Tildaremos **Terminate after** y pondremos 40 minutos, para programar el apagado del cluster en caso de inactividad de este
- En **Worker Type** seleccionaremos Standard_DS3_v2 con un mínimo de 1 Worker y un máximo de 2 Workers
- En **Driver type** seleccionaremos Same as Worker









Creación de Scope

Los scopes gestionan el acceso a key vaults desde Databricks, para crear uno nuevo, es necesario agregar a la URL de nuestro recurso el sufijo "secrets/createScope"

eastus.azuredatabricks.net/?o=3177361641762811#secrets/createScope

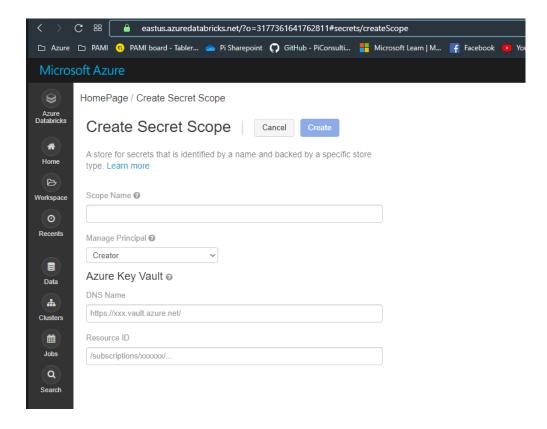
URL:



Aquí tendremos que cargar los datos del scope:

- Le daremos nombre
- Seleccionaremos el Manage Principal (Creador)
- Cargaremos los datos del Key Vault

Importante: guardar el nombre del Scope creado



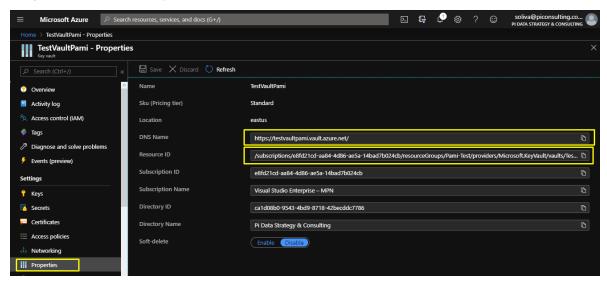


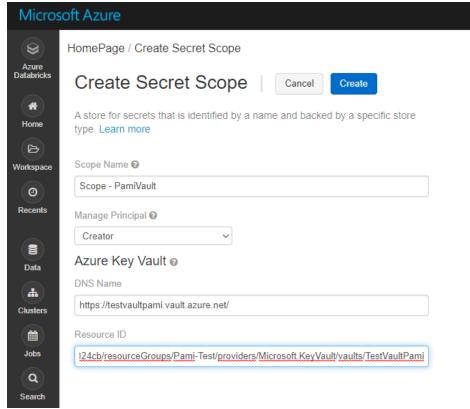






Los datos del Key Vault requeridos se encuentran dentro del recurso, en la pestaña **Propiedades** en los campos marcados.











Creación de un Cuaderno

- 1. En el menú de la izquierda del área de trabajo de Databricks, seleccione Inicio.
- 2. Haga clic con el botón derecho en la carpeta principal.
- 3. Seleccione Crear.
- 4. Seleccione **Notebook** (Cuaderno).
- 5. Asigne el nombre **Primer cuaderno** al cuaderno.
- 6. Establezca el lenguaje en Python.
- 7. Seleccione el clúster al que se va a asociar este cuaderno.

Puede usar cuadernos de Apache Spark para:

- Leer y procesar archivos de gran tamaño y conjuntos de datos
- Consultar, examinar y visualizar conjuntos de datos
- Unir distintos conjuntos de datos encontrados en Data Lake
- Entrenar y evaluar modelos de Machine Learning
- Procesar flujos de datos en directo
- Realizar análisis de grandes conjuntos de datos gráficos y redes sociales

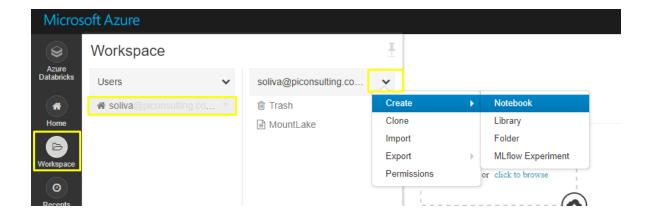




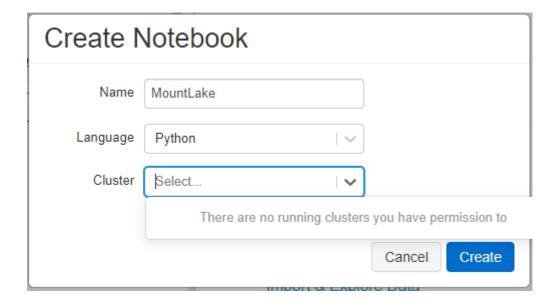
Montar Datalake en Databricks

Se le dice "montar" a la gestión de acceso del Datalake desde Databricks, esto se realiza de la siguiente manera.

Primero crearemos una notebook que ejecutara el script correspondiente; esto se hace desde la pestaña Workspace, se selecciona el usuario y luego Create – Notebook



Al momento de crearla, solo te deja seleccionar entre los Clusters activos, se puede crear sin seleccionarlo y luego hacerlo desde la notebook

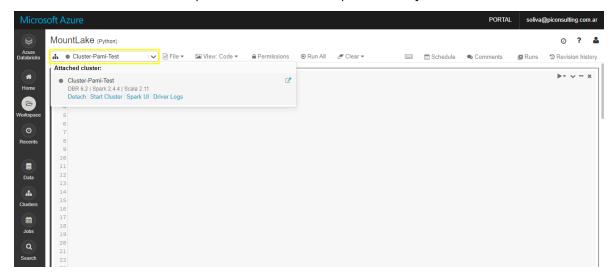








Una vez Creada la notebook, podremos seleccionar que cluster ejecutara nuestros comandos



Primero cargaremos la configuración, modificando los campos resaltados en el siguiente screenshot

Nos quedara de la siguiente manera:

En la cuarta fila pondremos el nombre del Scope a utilizar y el nombre del secreto guardado en el key vault a utilizar

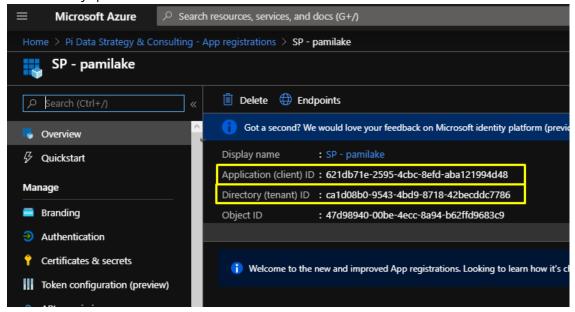








En la tercer y quinta fila colocaremos los datos del SP a utilizar



En la cuarta fila, colocaremos el nombre del Scope creado y el nombre del Key a consultar

Ya creando el script para montar, esta será la plantilla

```
dbutils.fs.mount(
source = "abfss://<file-system-name>@<storage-account-name>.dfs.core.windows.net/",
mount_point = "/mnt/<mount-name>",
extra_configs = configs)
```

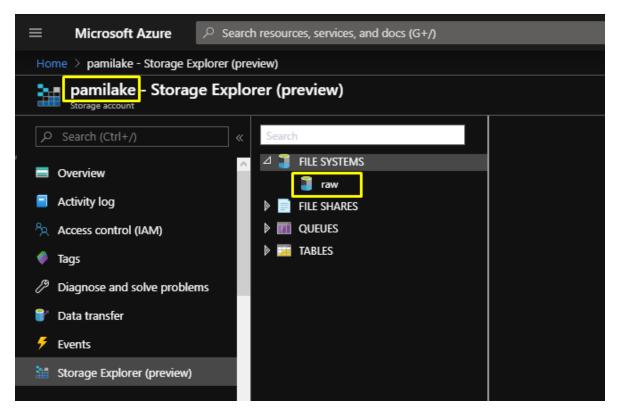
Que luego de editar según corresponda nos quedara de esta manera

```
dbutils.fs.mount(
source = "abfss://raw@pamilake.dfs.core.windows.net/",
mount_point = "/mnt/rawdata",
extra_configs = configs)
```









Primero colocaremos el nombre del file system a montar, el nombre de la cuenta de storage (mostrados en el anterior screenshot), y el nombre que se le quiera dar al punto donde se montara (se define a discreción del admin).

En este punto, se podrá acceder al contenido del Data lake como si se estuviera recorriendo un file system que este cargado en el mount point.





Plantilla

```
# Nombre del scope utilizado para acceder al key vault que almacena los datos
scope_name = "key-vault-secrets"
# Nombre del Blob del Lake donde queremos acceder
fileSystemName = "trusted"
# Id de aplicación, se genera con el scope y el nombre de la misma
application_id = dbutils.secrets.get(scope_name, "sp-dashboards-client-id")
# Id de directorio, generado también a partir del scope
directory_id = dbutils.secrets.get(scope_name, "azure-tenant-id")
# Nombre del secreto al cual se quiere acceder
secret = dbutils.secrets.get(scope_name, "sp-dashboard-client-key-db")
configs = {"fs.azure.account.auth.type": "OAuth",
                            "fs.azure.account.oauth.provider.type":
"org.apache.hadoop.fs.azurebfs.oauth2.ClientCredsTokenProvider",
                             "fs.azure.account.oauth2.client.id": application_id,
                             "fs.azure.account.oauth2.client.secret": secret,
                             "fs.azure.account.oauth2.client.endpoint": "https://login.microsoftonline.com/" +
directory_id + "/oauth2/token"}
adlsGen2AccountName = dbutils.secrets.get(scope_name, "ADLS-Gen2-Account-Name")
abfsUri = "abfss://" + fileSystemName + "@" + adlsGen2AccountName + ".dfs.core.windows.net/" + adlsGen2AccountName + adlsGen2A
dbutils.fs.mount(source = abfsUri ,
                                            mount_point = "/mnt/"+ fileSystemName ,
                                            extra_configs = configs)
```







Tratamiento de Dataframes

Los Dataframes derivan de estructuras de datos conocidas como conjuntos de datos distribuidos resilientes (RDD). Los RDD y los marcos de datos son colecciones de datos distribuidas inmutables.

Analizando el significado de cada una de sus iniciales, tendremos:

- **Resiliente**: son tolerantes a fallas, por lo que si parte de su operación falla, Spark recupera rápidamente el cálculo perdido.
- Distribuido: los RDD se distribuyen a través de máquinas en red conocidas como clúster.
- DataFrame: una estructura de datos donde los datos se organizan en columnas con nombre, como una tabla en una base de datos relacional, pero con optimizaciones más completas.

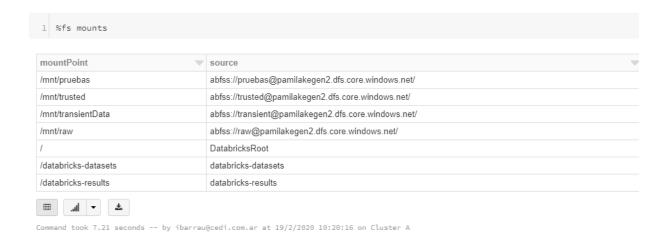
Sin las columnas con nombre y los tipos declarados proporcionados por un esquema que detalle la metadata, Spark no sabría cómo optimizar la ejecución de ningún cálculo. Dado que los marcos de datos tienen un esquema, utilizan el Optimizador de Catalyst para determinar la forma óptima de ejecutar su código.

Navegar File System

Para más información, visitar

https://docs.databricks.com/data/databricks-file-system.html

Para ver los directorios cargados











Para navegar los directorios cargados



Para acceder el archivo desde Spark, el comando será:

- DataframeTest = spark.read.csv("/mnt/pruebas/Test-Origen/Customer Churn.csv",header=True,sep=";")
 - ▶ (1) Spark Jobs
 - ▶ DataframeTest: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [LoyaltyID: string, Customer ID: string ... 19 more fields]

Para observarlo

1 display(DataframeTest)

▶ (1) Spark Jobs

LoyaltyID =	Customer ID -	Senior Citizen	Partner -	Dependents -	Tenure -	Phone Service	Multiple Lines	Internet Service	Online Security	Online Backup =	Device Protection
318537	7590-VHVEG	No	Yes	No	1	No	No phone service	DSL	No	Yes	No
152148	5575- GNVDE	No	No	No	34	Yes	No	DSL	Yes	No	Yes
326527	3668-QPYBK	No	No	No	2	Yes	No	DSL	Yes	Yes	No
845894	7795- CFOCW	No	No	No	45	No	No phone service	DSL	Yes	No	Yes

Showing the first 1000 rows











Para observar la metadata o schema de la tabla utilizaremos el siguiente comando

DataframeTest.printSchema()

```
root
|-- LoyaltyID: string (nullable = true)
|-- Customer ID: string (nullable = true)
|-- Senior Citizen: string (nullable = true)
|-- Partner: string (nullable = true)
|-- Dependents: string (nullable = true)
|-- Tenure: string (nullable = true)
|-- Phone Service: string (nullable = true)
 |-- Multiple Lines: string (nullable = true)
 |-- Internet Service: string (nullable = true)
 |-- Online Security: string (nullable = true)
|-- Online Backup: string (nullable = true)
|-- Device Protection: string (nullable = true)
|-- Tech Support: string (nullable = true)
|-- Streaming TV: string (nullable = true)
|-- Streaming Movies: string (nullable = true)
|-- Contract: string (nullable = true)
|-- Paperless Billing: string (nullable = true)
|-- Payment Method: string (nullable = true)
```









Equivalencia entre Sql – Spark

Para más funciones de Spark visitar

http://spark.apache.org/docs/2.0.0/api/python/pyspark.sql.html

SQL	DataFrame (Python)		
SELECT col_1 FROM myTable	<pre>df.select(col("col_1"))</pre>		
DESCRIBE myTable	<pre>df.printSchema()</pre>		
SELECT * FROM myTable WHERE col_1 > 0	<pre>df.filter(col("col_1") > 0)</pre>		
GROUP BY col_2	groupBy(col("col_2"))		
ORDER BY col_2	<pre>orderBy(col("col_2"))</pre>		
WHERE year(col_3) > 1990	filter(year(col("col_3")) > 1990)		
SELECT * FROM myTable LIMIT 10	df.limit(10)		
display(myTable) (text format)	df.show()		
display(myTable) (html format)	display(df)		

Ejemplos

Según nuestros datos, ¿qué mujeres nacieron después de 1990?

```
from pyspark.sql.functions import year
display(peopleDF
   .select("firstName", "middleName", "lastName", "birthDate", "gender")
   .filter("gender = 'F'")
   .filter(year("birthDate") > "1990")
)
```

¿Cuántas mujeres llamadas Mary nacen cada año?

```
marysDF = (peopleDF.select(year("birthDate").alias("birthYear"))
   .filter("firstName = 'Mary' ")
   .filter("gender = 'F' ")
   .orderBy("birthYear")
   .groupBy("birthYear")
   .count()
   )
}
```





Comparar popularidad de dos nombres desde 1990

```
1 from pyspark.sql.functions import col
2 dordonDF = (peopleDF
    .select(year("birthDate").alias("birthYear"), "firstName")
3
    .filter((col("firstName") == 'Donna') | (col("firstName") == 'Dorothy'))
4
    .filter("gender == 'F' ")
5
6
    .filter(year("birthDate") > 1990)
7
    .orderBy("birthYear")
    .groupBy("birthYear", "firstName")
8
9
     .count()
10 )
11 display(dordonDF)
```





Vistas Temporales

En DataFrames, las vistas temporales se utilizan para hacer que el DataFrame esté disponible para SQL y que funcione con la sintaxis SQL sin problemas.

Una vista temporal le da un nombre para consultar desde SQL, pero a diferencia de una tabla, solo existe durante la sesión Spark. Como resultado, la vista temporal no se transferirá cuando reinicie el clúster o cambie a una nueva computadora portátil. Tampoco aparecerá en el botón Datos en el menú en el lado izquierdo de una computadora portátil Databricks que proporciona un fácil acceso a bases de datos y tablas.

La declaración en las siguientes celdas crea una vista temporal que contiene los mismos datos. Esta vista temporal se creará a partir de un objeto Dataframe.

```
womenBornAfter1990DF.createOrReplaceTempView("womenBornAfter1990")
```

Luego de crearla, se le pueden hacer consultas como si fuera una tabla

```
display(spark.sql("SELECT count(*) FROM womenBornAfter1990 where firstName = 'Mary' "))
```

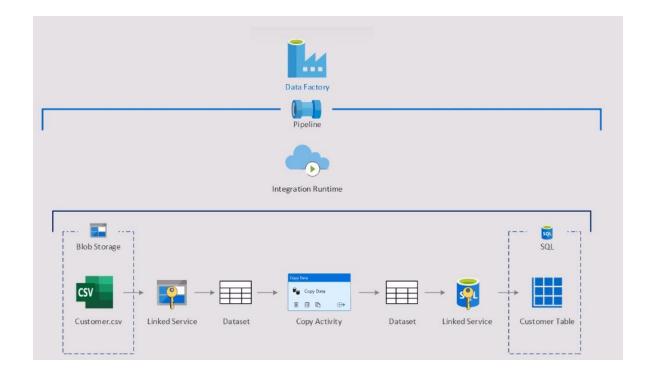




Azure Data Factory [ADF]

Microsoft Azure Data Factory es un servicio de integración de datos basado en la nube que automatiza el movimiento y la transformación de datos. Puede crear, implementar, programar y monitorear rápidamente pipelines de datos de alta disponibilidad y tolerantes a fallas.

La necesidad de activar el movimiento de datos por lotes o de configurar una programación regular es un requisito para la mayoría de las soluciones de análisis. Azure Data Factory (ADF) es el servicio que se puede usar para cumplir dicho requisito. ADF proporciona un servicio de integración de datos basado en la nube que organiza el movimiento y la transformación de datos entre varios almacenes de datos.



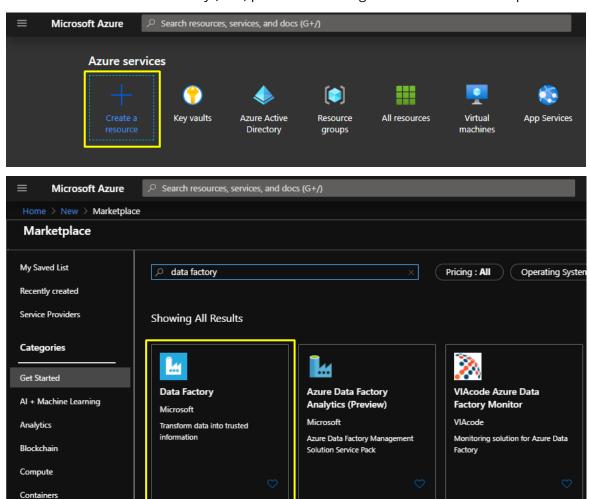






Creación de Azure Data Factory

Para crear un Azure Data Factory (ADF) procederemos según lo indicado en las diapositivas

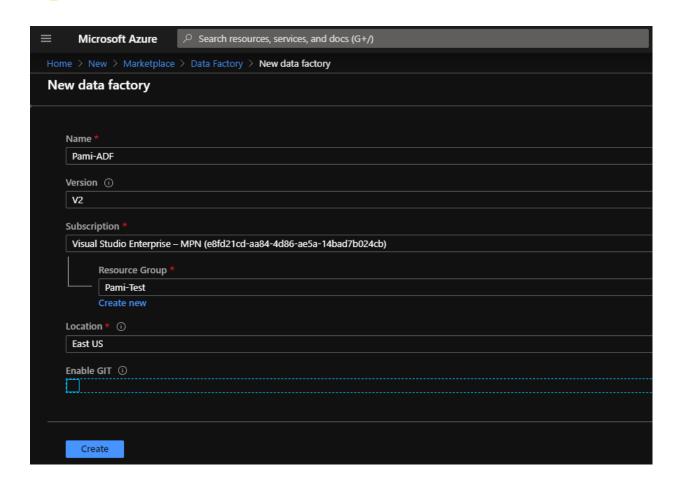














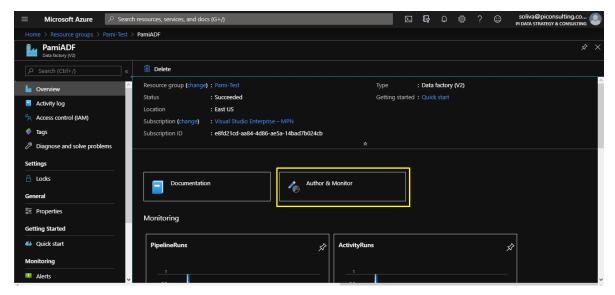


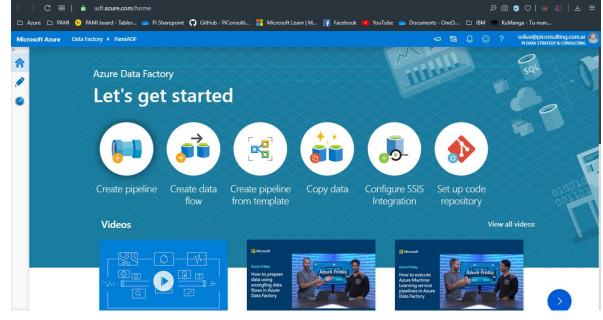






Para gestionar el comportamiento de ADF, entraremos al mismo haremos click en Author & Monitor, se abrirá una nueva ventana













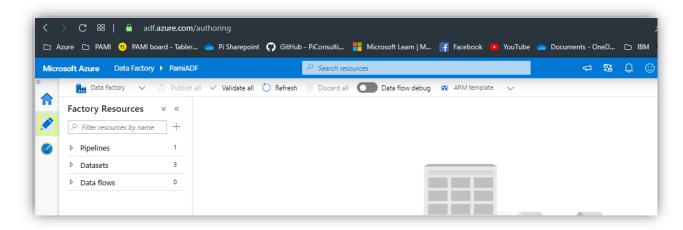


Haciendo click en el Lapiz entraremos al modo edición de este, donde tendremos acceso a los Pipelines, Datasets y DataFlows.

Los **DataFlows** son utilizados cuando se mueven datos y estos se modifican en el proceso, si estos no sin modificados, solo se utilizaran actividades, que están en los Pipelines

Pipelines son organizadores de actividades.

Estas actividades usan **Datasets**, que son abstracciones de conjuntos de datos







Integration Runtime

Integration Runtime (IR) es la infraestructura informática utilizada por Azure Data Factory para proporcionar las siguientes capacidades de integración de datos en diferentes entornos de red:

- Flujo de datos: ejecute un <u>Dataflow</u> en un entorno informático administrado de Azure.
- **Movimiento de datos**: copie datos a través de almacenes de datos en redes públicas y almacenes de datos en redes privadas (red privada local o virtual). Proporciona soporte para conectores integrados, conversión de formato, mapeo de columnas y transferencia de datos escalable y de rendimiento.
- Despacho de actividades: envíe y supervise las actividades de transformación que se ejecutan en una variedad de servicios informáticos como Azure Databricks, Azure HDInsight, Azure Machine Learning, Azure SQL Database, SQL Server y más.
- **Ejecución del paquete SSIS**: ejecute de forma nativa los paquetes de SQL Server Integration Services (SSIS) en un entorno informático administrado de Azure.

Tipos de Integration Runtime

Data Factory ofrece tres tipos de tiempo de ejecución de integración, y debe elegir el tipo que mejor sirva a las capacidades de integración de datos y las necesidades del entorno de red que está buscando. Estos tres tipos son:

- Azur
- Self-hosted
- Azure-SSIS

La siguiente tabla describe las capacidades y el soporte de red para cada uno de los tipos de tiempo de ejecución de integración:

Tipo de IR	Red pública	Red privada
Azure	Flujo de datos Movimiento de datos Ejecución de Actividad	
Self-Hosted	Movimiento de datos	Movimiento de datos Ejecución de Actividad
Azure-SSIS	Ejecución del paquete SSIS	Ejecución del paquete SSIS

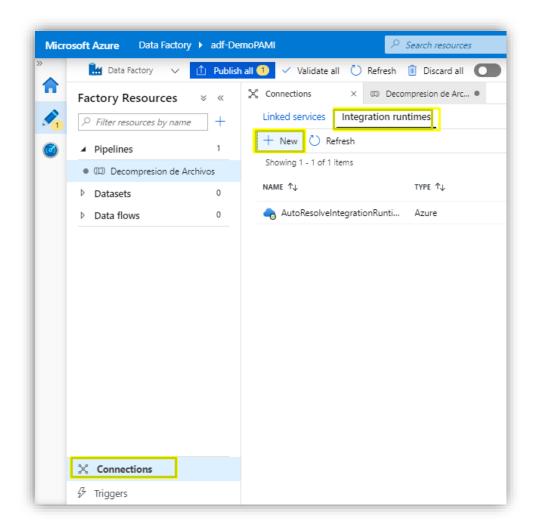




Creación de Integration Runtime

Para crear un Integration Runtime, es necesario seguir los siguientes pasos:

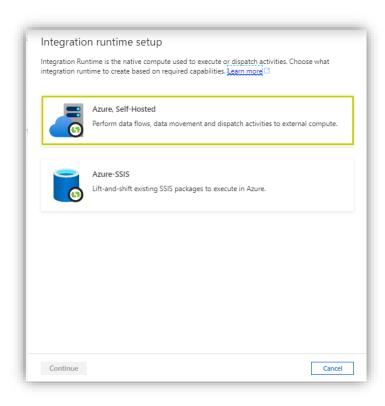
- 1- Hacer click en Connections Integration Runtimes New
- 2- Seleccionar Azure, Self-Hosted
- 3- Seleccionar Azure Continue

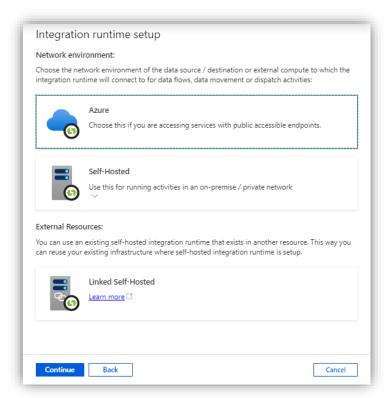
















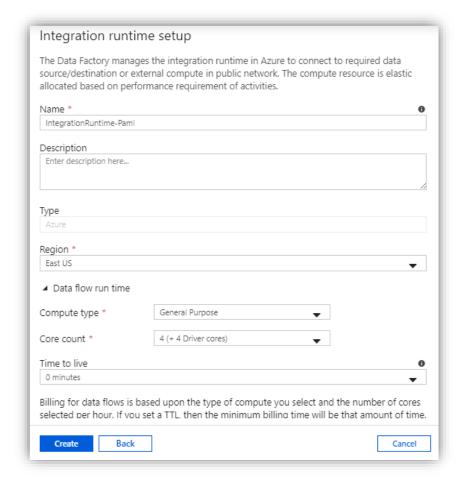




Luego gestionaremos su Setup

Seleccionamos la Región East US, y en cómputo y cores, seleccionamos General Purpose y 4, ya que estamos trabajando en una prueba de concepto, en la cual no necesitaremos más recursos.

Finalmente hacemos click en Create.







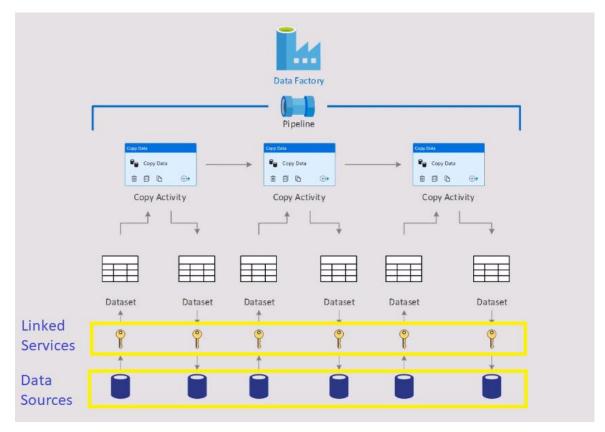






Linked Services [LS]

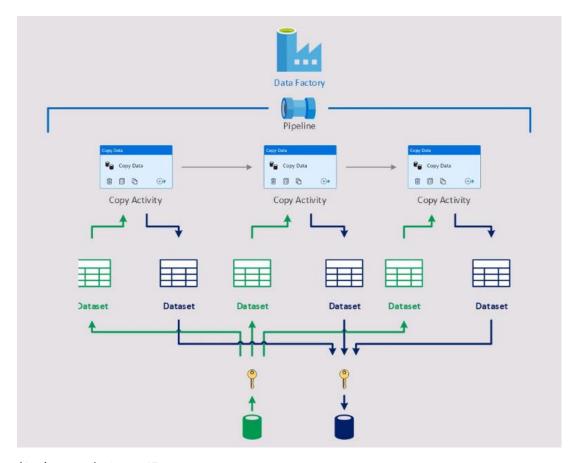
Con Linked Services gestionamos los servicios con los cuales nos conectaremos para utilizar su contenido.







Si estas fuentes de datos se repiten es posible usar el mismo LS



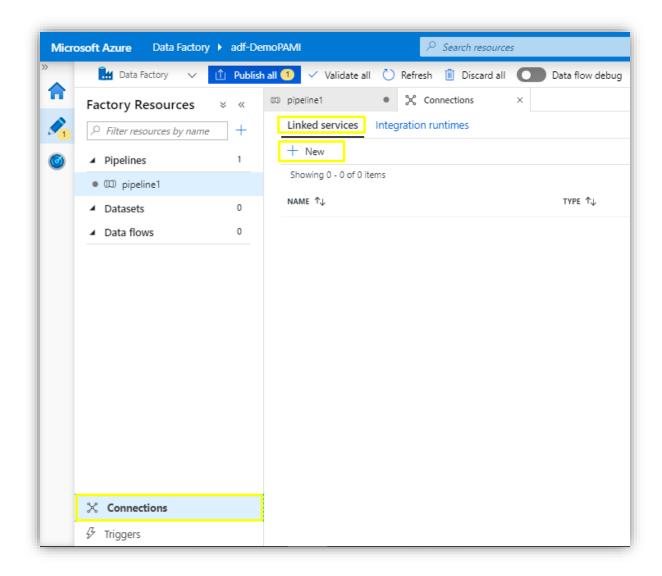
*Imágenes de Azure4Everyone







Para crear un Linked Service, hay que hacer click en Connections - Linked Services - New

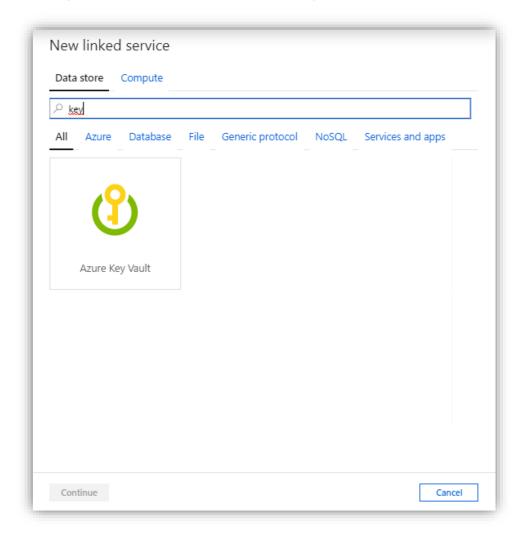








Nuestro primer Linked Service será a nuestra Key Vault

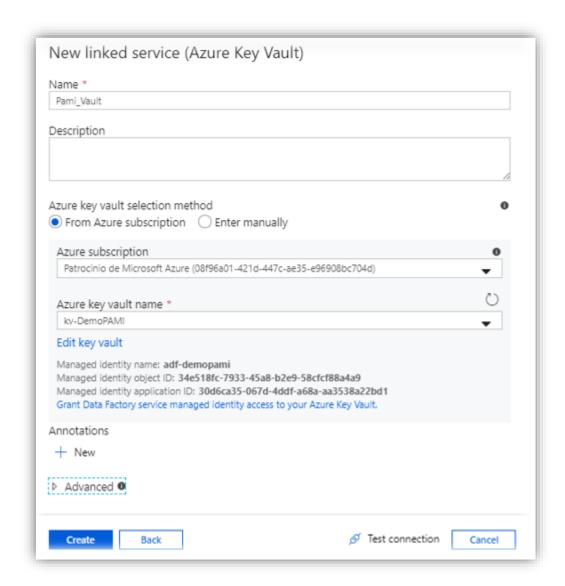




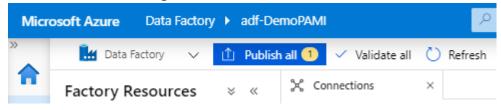




Aquí cargaremos los datos de nuestro Key Vault, primero le daremos un nombre a nuestro LS, seleccionaremos desde cual suscripcion accederemos, y el nombre de nuestro KV. Finalmente haremos click en Create.



Ya creado nuestro LS, lo guardaremos haciendo click en Publish all

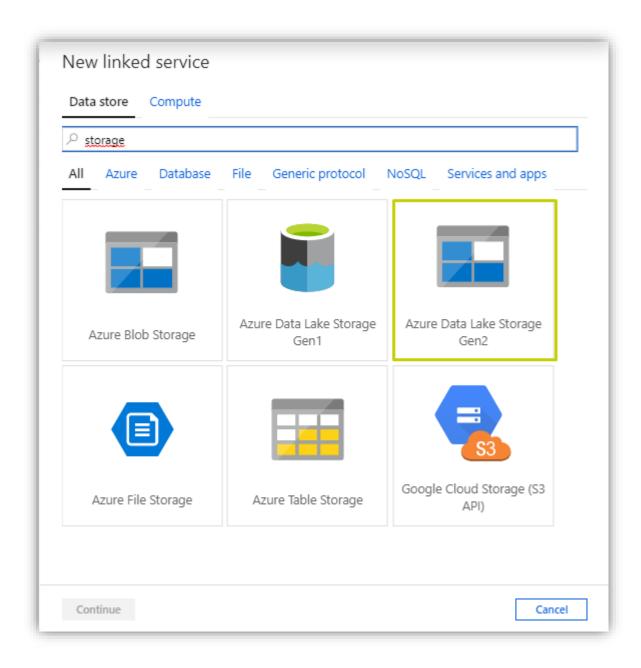








Con nuestro KV ya enlazado, procederemos a enlazar nuestra fuente de datos.



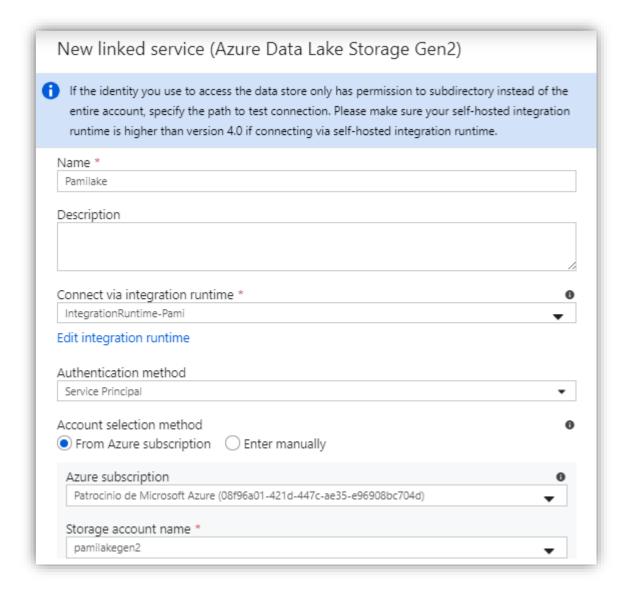








Aquí le daremos nombre a nuestro LS, seleccionaremos cual Runtime lo va a conectar, elegiremos el metodo de autenticación por SP, seleccionaremos nuestra suscripción, el nombre del Storage Account







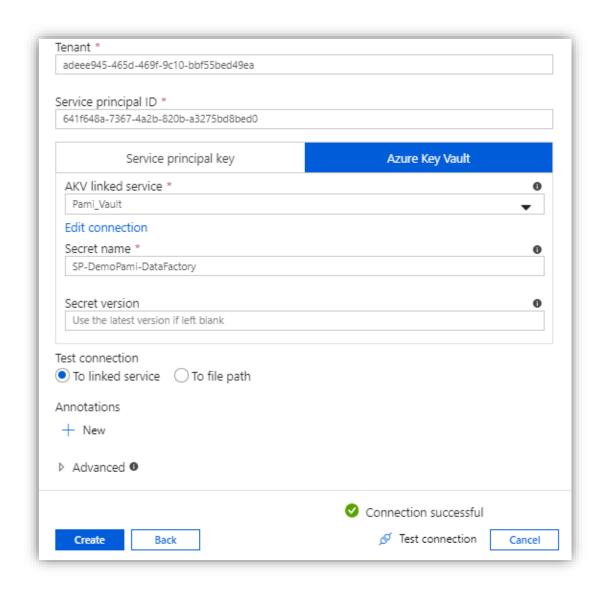




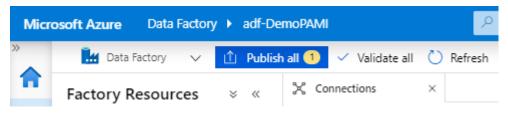
Continuando en esta pantalla, seleccionaremos nuestro Tennant, el ID del SP, que se encuentra en Azure Active directory, seleccionaremos Azure Key Vault para acceder al SP, colocando:

- El nombre del LS para acceder a nuestro KV
- El nombre del secreto donde almacenamos el acceso al SP

Finalmente haremos click en Create



Ya creado nuestro LS, lo guardaremos haciendo click en Publish all







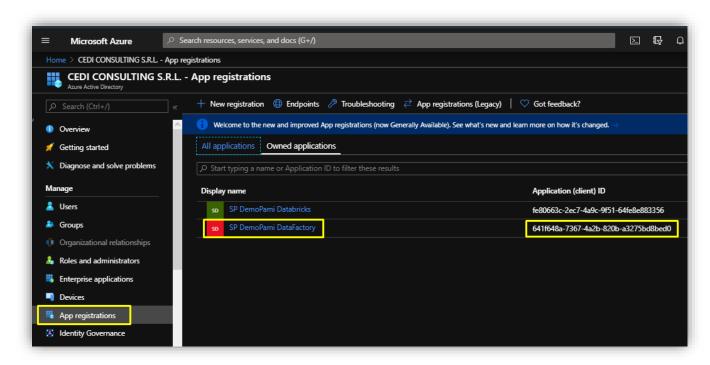




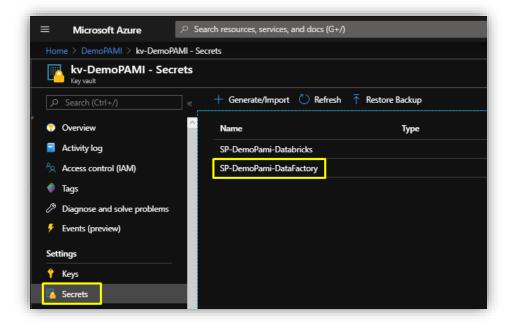


Para facilitar la búsqueda, coloco a continuación donde encontrar algunos recursos

Service Principal ID – Dentro de Azure Active Directory



Nombre del secreto - Dentro de nuestro KV





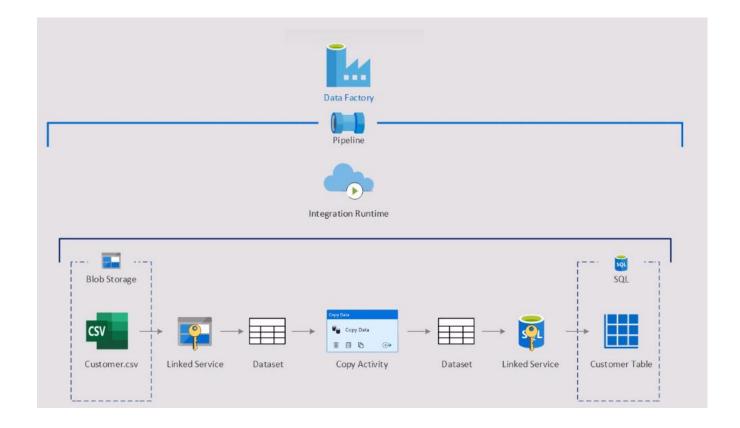






Gestión de Datasets

Para trabajar en Datafactory, es necesario importar los Datasets con los que trabajaremos. Es necesario hacerlo tanto el de fuente como con el de destino.

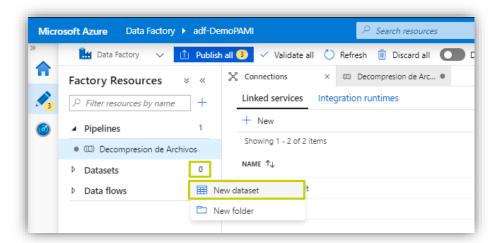




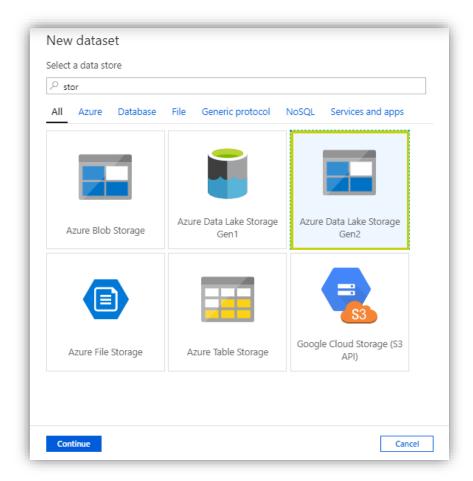




Para crear un nuevo Dataset, dentro de la pestaña de edición, click en la pestaña – New dataset



Aquí seleccionaremos de donde se consumirá, en nuestro caso seleccionamos Azure Data Lake Storage Gen2 y continuar



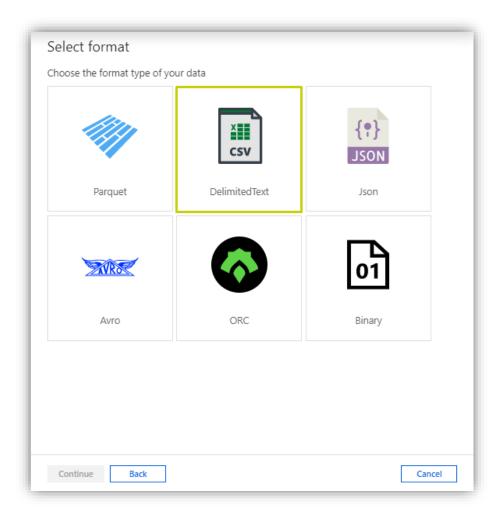








Aquí seleccionaremos el formato en el cual estará nuestro Dataset y haremos click en Continue

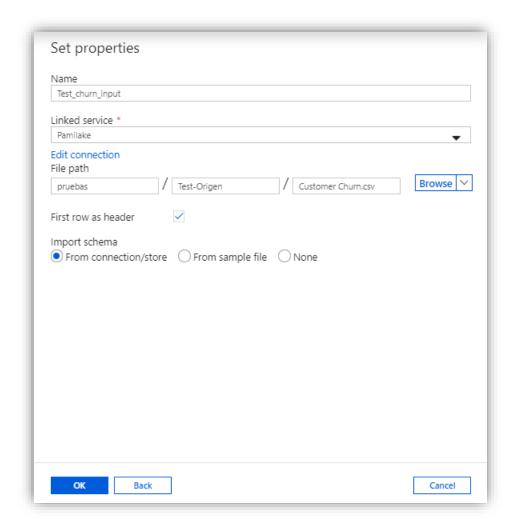




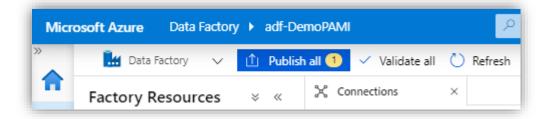




Aquí pondremos el nombre de nuestro dataset, el LS con el cual accederemos, el path hasta el archivo, definimos si la primera fila representa el encabezado y especificaremos de donde tomara la Metadata, en nuestro caso, haremos que lo tome de la misma conexión.



Guardaremos nuestro Dataset haciendo click en Publish all



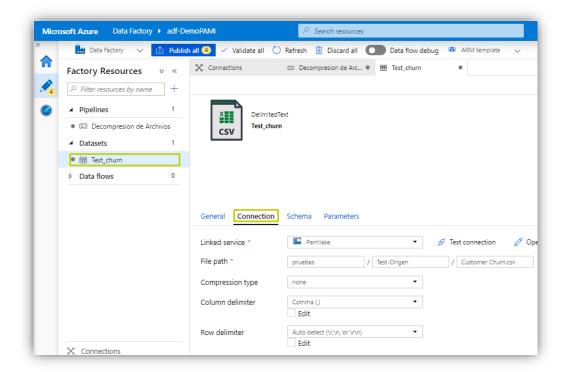








Una vez creado el dataset, se puede hacer click en el mismo - Connection, para gestionar detalles de este



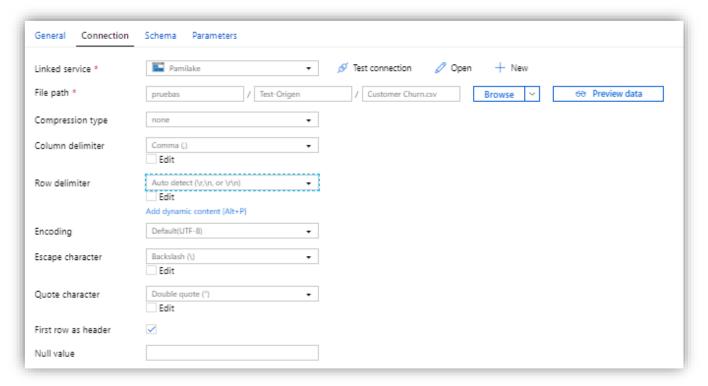








Aquí podremos modificar propiedades como el delimitador de columnas, el tipo de compresión, el delimitador de filas, el path hacia donde se encuentra el archivo, codificación, etc.

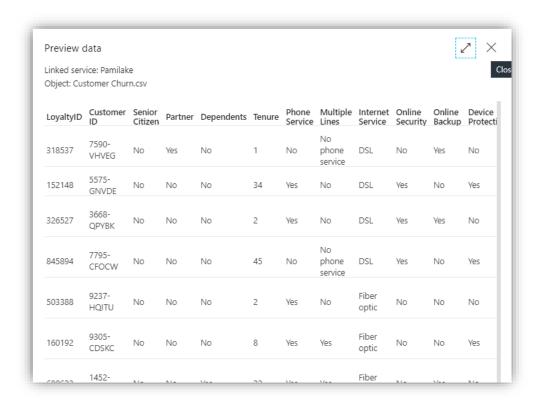


También podremos utilizar Preview Data para ver como reconoce la plataforma a nuestro dataset.









Por otro lado, hay que gestionar el destino de nuestra tabla, aquí dejaremos el dónde se cargara, y en caso de ser un archivo, el path y formato de este.

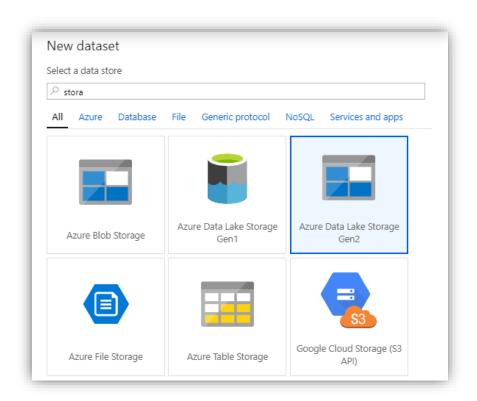
El método es similar a crear el archivo fuente, igualmente mostraremos todos los pasos para facilitar comprensión.

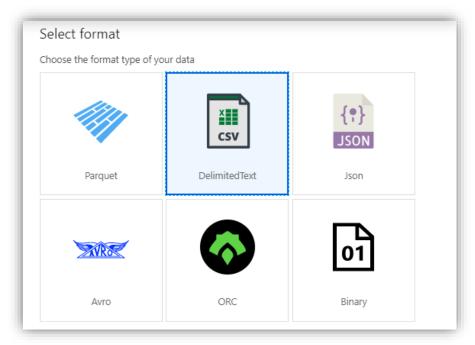
En nuestro caso crearemos un csv.







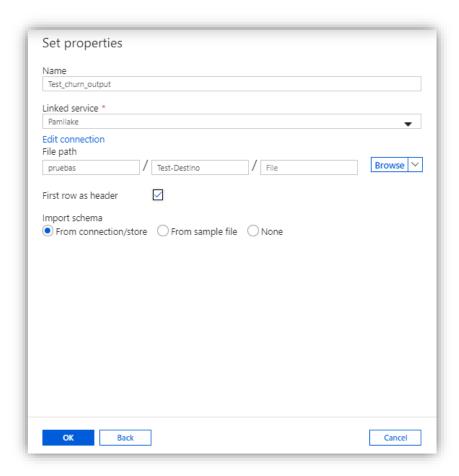










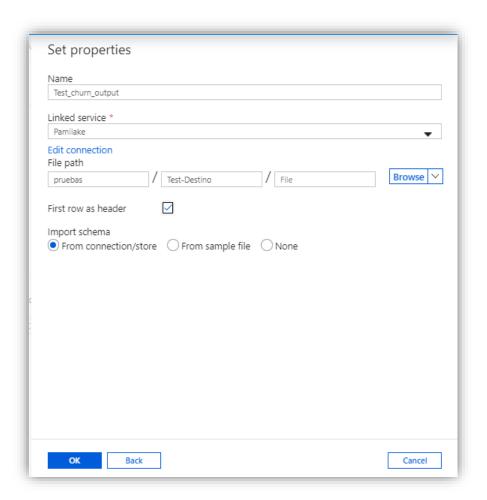


En nuestro caso, dejaremos el path hacia una carpeta, por lo tanto, al realizar la carga de datos, se cargará un archivo con el mismo nombre que el archivo fuente.

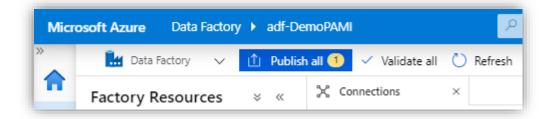








Guardaremos nuestro Dataset haciendo click en Publish all







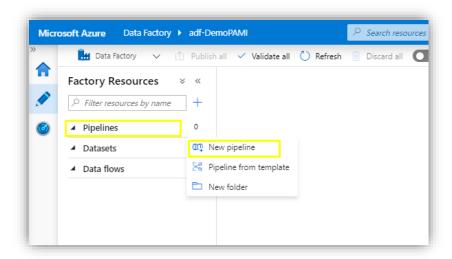


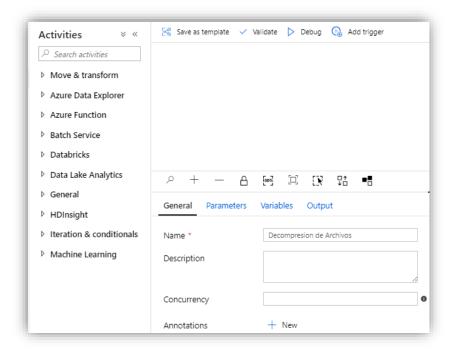
Creación de un Pipeline

Con Azure Data Factory, puede crear y programar flujos de trabajo basados en datos (llamados Pipelines) que pueden ingerir datos de varios almacenes de datos.

Para crear un nuevo Pipeline, se proceden los siguientes pasos:

- 1- Click en Pipelines New Pipeline
- 2- Gestionamos las características de nuestro pipeline
 - a. Nombre
 - b. Descripción
 - c. Cantidad Simultanea de Pipelines ejecutados













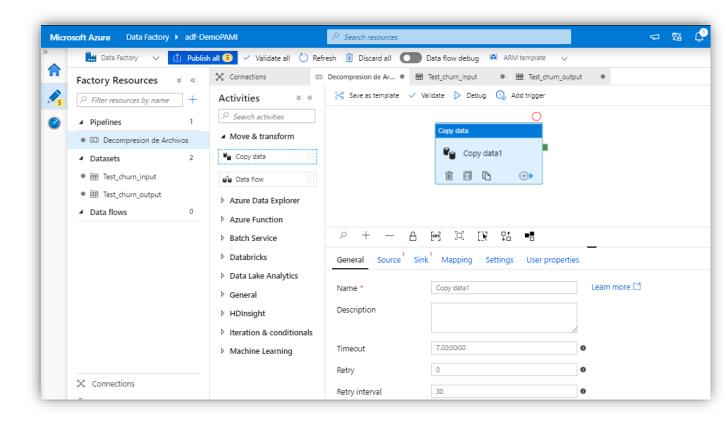


Gestión de Actividades

Actividades son todas las tareas que se pueden realizar dentro del Pipeline.

Dentro de cada Pipeline, en la columna correspondiente a Activities, hay un listado de todas las tareas posibles.

Como ejemplo, nosotros crearemos una Actividad llamada Copy Data. Con esta Actividad, nosotros podemos copiar un dataset desde una fuente hacia un destino determinado.

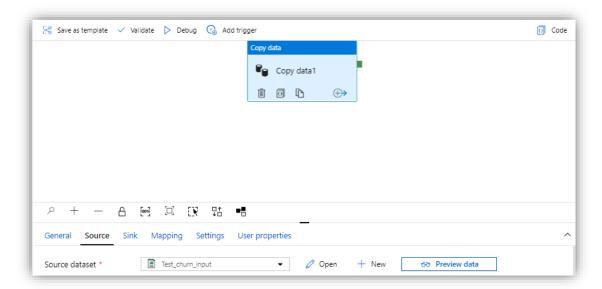








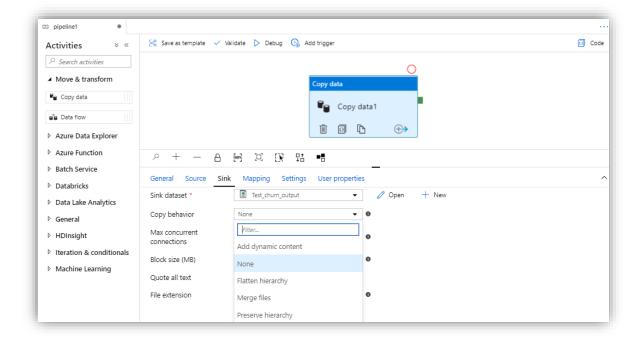
Dentro de esta actividad veremos la pestaña Source, en esta seleccionaremos el Dataset fuente, entre los que ya se han determinado,



Luego seleccionaremos en Sink donde copiaremos nuestra información.

En Copy behavior definiremos el comportamiento de la copia, ya que es de un storage a otro, la jerarquía dentro del File system, y si se pasan varios archivos de manera simultánea, que esos archivos se unan en uno solo.

También es necesario especificar la extensión del archivo.



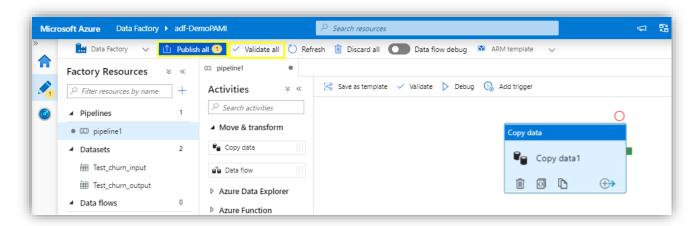








Para guardar el Pipeline, haremos click en validar y luego en Publicar



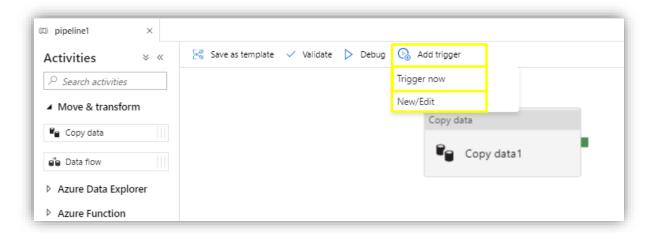






Gestión de Ejecución - Triggers

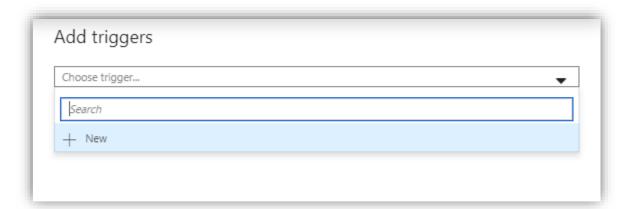
Para que se ejecute el pipeline, es necesario la utilización de Triggers. Crearemos uno haciendo click en Add trigger.



Aquí nos aparecerán las opciones:

- Trigger now, que ejecutara el Pipeline en el momento,
- New/Edit que permitirá la gestión de ejecuciones ante la presencia de ciertos eventos.

Creando un nuevo Trigger nos aparecerá la siguiente ventana



Clickeando en New, crearemos un nuevo Trigger, del cual tendremos que definir el tipo.



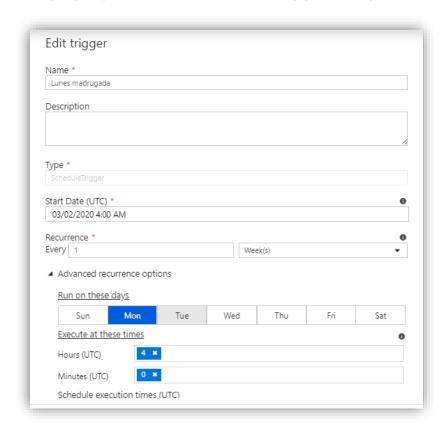




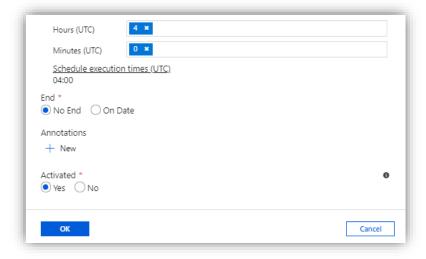


Schedule

El primero con el cual trabajaremos será Schedule, que gestiona la ejecución según la fecha. En el ejemplo que muestro a continuación, el pipeline se ejecutara todos los lunes a las 4AM



Dentro de la configuración de este, también podremos definir si esta programación se detendrá en algún momento, y si está activo.



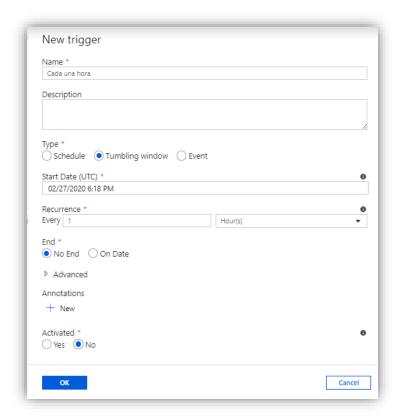




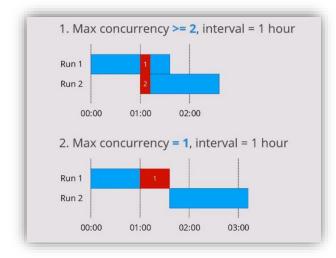


Tumbling window

Este será el tipo de Trigger utilizado para ejecutar el Pipeline cada cierto tiempo a partir de un momento determinado. Como ejemplo, les comparto la siguiente imagen.



Este Trigger que gestiona la superposición de pipelines por lo cual se podrá gestionar en qué momento comenzará a contar el tiempo







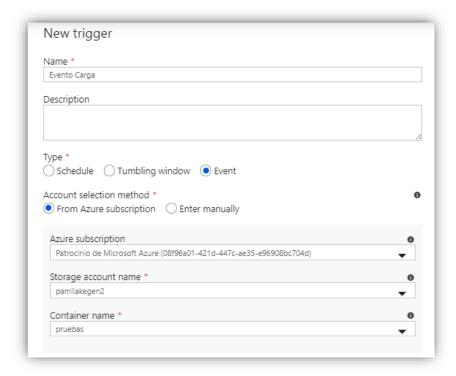


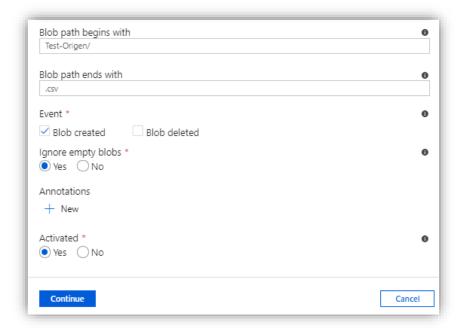


Event

También se puede programar la ejecución del Pipeline cuando ocurre determinado evento.

En las imágenes mostradas a continuación, el evento que determina la ejecución del Pipeline es la creación de un blob dentro del container Pruebas, que a su vez este dentro de la carpeta "Test-Origen" y cuyo formato sea ".csv"









Autorización del acceso a datos en Azure Storage

Cada vez que accede a datos de la cuenta de almacenamiento, el cliente realiza una solicitud a través de HTTP/HTTPS a Azure Storage. Todas las solicitudes a un recurso seguro deben estar autorizadas para que el servicio garantice que el cliente tiene los permisos necesarios para acceder a los datos.

En la tabla siguiente se describen las opciones que ofrece Azure Storage para autorizar el acceso a los recursos:

	Clave compartida (clave de cuenta de almacenamiento)	Firma de acceso compartido (SAS)	Azure Active Directory (Azure AD)	Active Directory (versión preliminar)	Acceso de lectura anónimo
Azure Blobs	Compatible	Compatible	Compatible	No compatible	Compatible
Azure Files (SMB)	Compatible	No compatible	Admitido, solo con AAD Domain Services	Admitido, las credenciales deben sincronizarse con Azure AD	No compatible
Azure Files (REST)	Compatible	Compatible	No compatible	No compatible	No compatible
Colas de Azure	Compatible	Compatible	Compatible	No compatible	No compatible
Azure Tables	Compatible	Compatible	No compatible	No compatible	No compatible





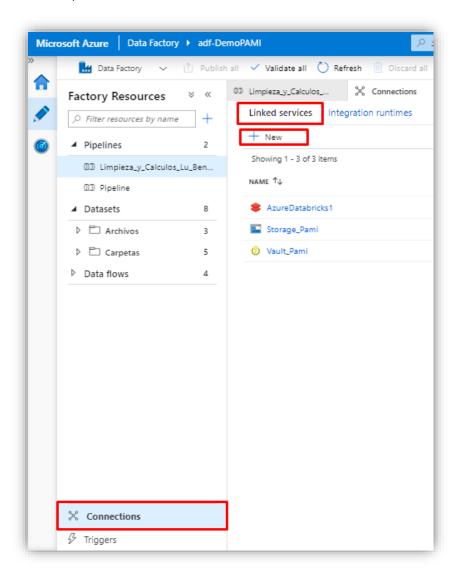
Anexo 3: Ejecución de una Notebook Databricks desde Data Factory

Dado el caso en que deseemos programar la ejecución de nuestra notebook, podemos realizar dicha actividad desde Data Factory.

Linked Service de Databricks

Nuestro primer paso será crear un nuevo Linked Service

Recordando lo explicado previamente, procederemos desde nuestro Data Factory, en la parte de edición, haciendo click en Connections – Linked Services - New



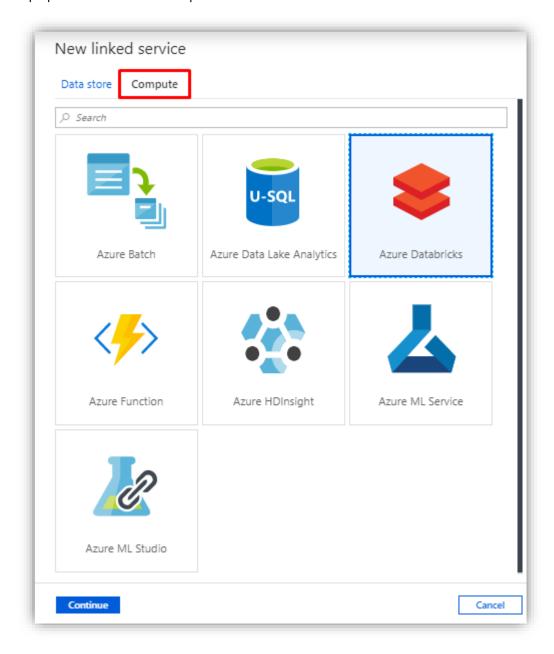








Aquí procederemos en Compute - Azure Databricks - Continue



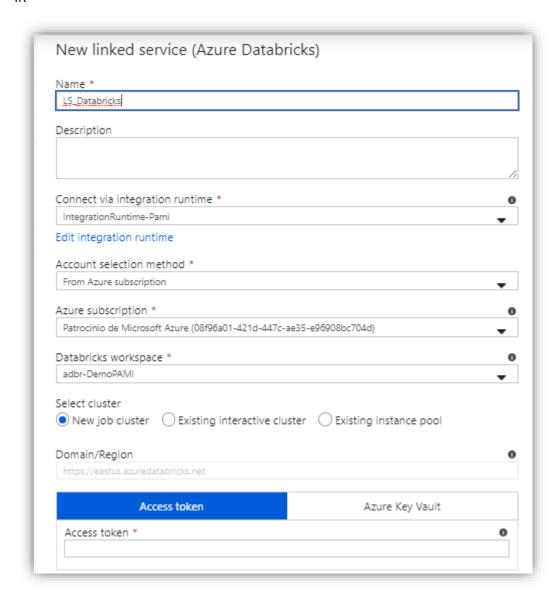






Aquí pondremos el nombre del Linked Service a crear, utilizamos el Integration Runtime [IR] que creamos previamente, seleccionamos la cuenta desde la Subscripción de Azure, como asi también nuestro Workspace.

Al seleccionar cluster, utilizaremos la primera opción, y la región se inferirá a partir de nuestro IR

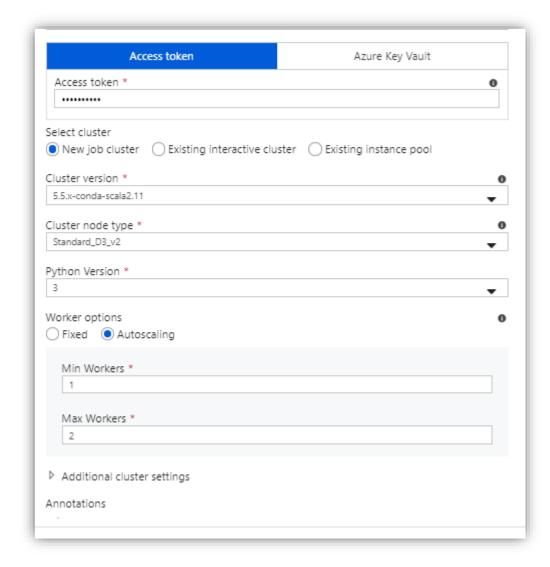








Colocaremos el token de acceso de nuestro Workspace, la versión de cluster y Python a utilizar, y las opciones del Worker.





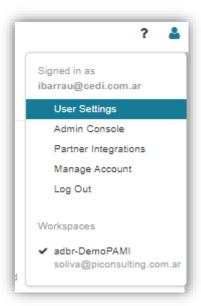




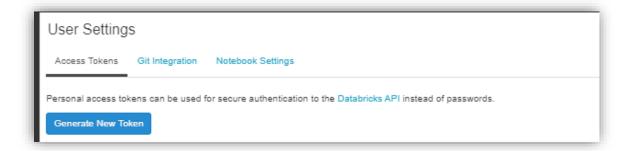
Para obtener el Access Token del Workspace, procederemos de la siguiente manera:

En nuestro Workspace de Databricks, haremos click en el Icono de Cuenta - User Settings





Haremos click en Generate New Token

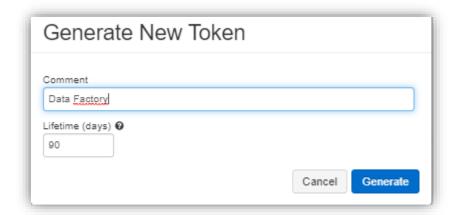




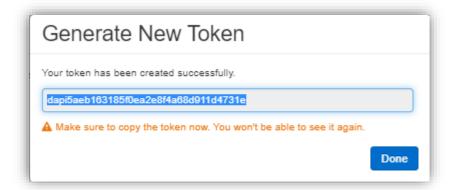




Aquí haremos un comentario para identificar para que es el token, y le daremos el tiempo de vida. Si este último espacio se deja en blanco, este token no caducará.



Finalmente se mostrará el token por única vez, este se mantendrá útil por el tiempo establecido.



Este será el token que aplicaremos en nuestro Linked Service



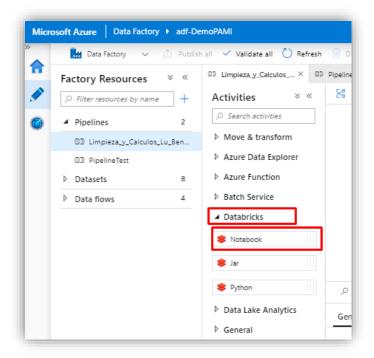




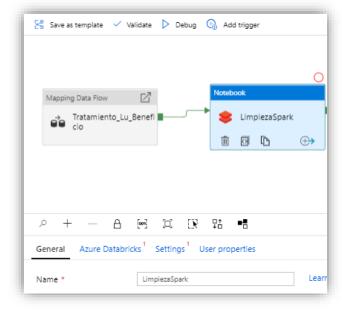
Uso desde Data Factory

Para generar una actividad de Databricks en Data factory se procede de la siguiente manera:

- En nuestro Data Factory, seleccionamos el pipeline donde programaremos la ejecución de la notebook en cuestión,
- Seleccionamos en la columna Activities Databricks Notebook



- Arrastramos la opción notebooks y configuraremos los siguientes ítems
- Primero le damos un nombre para identificar dicha actividad en Data factory



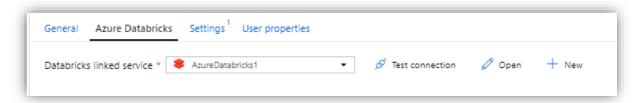




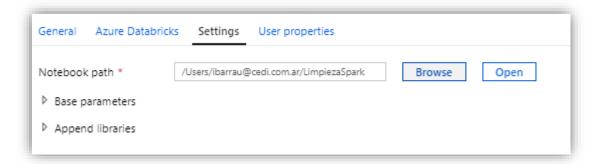


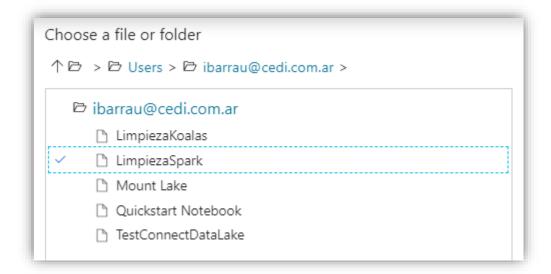


- En la siguiente pestaña, seleccionamos el Linked Service creado para nuestra notebook



- En Settings, daremos el path de donde se encuentra la notebook que queremos trabajar, utilizaremos el Browser para encontrar la indicada





- Finalmente haremos click en Publish All para guardar nuestros cambios

Anexo 1: Permisos de Acceso a DataLake









Integración de Azure Active Directory (Azure AD) para blobs y colas.

Cuando una entidad de seguridad (un usuario, un grupo o una aplicación) intenta acceder a un recurso de blob o cola, la solicitud debe autorizarse, a menos que sea un blob disponible para acceso anónimo. Con Azure AD, el acceso a un recurso es un proceso de dos pasos. En primer lugar, se autentica la identidad de la entidad de seguridad y se devuelve un token de OAuth 2.0. Luego el token se pasa como parte de una solicitud a Blob Service o Queue Service y el servicio lo usa para autorizar el acceso al recurso especificado.

El paso de autenticación exige que una aplicación solicite un token de acceso de OAuth 2.0 en tiempo de ejecución.

El paso de autorización exige que se asignen uno o varios roles RBAC a la entidad de seguridad. Azure Storage proporciona roles RBAC que abarcan conjuntos comunes de permisos para datos de blobs y colas. Los roles que se asignan a una entidad de seguridad determinan los permisos que tiene esa entidad de seguridad. Para obtener más información sobre la asignación de roles RBAC en Azure Storage, vea <u>Administración de los derechos de acceso a los datos de almacenamiento con RBAC</u>.









Acceso a datos con una cuenta de Azure AD

El acceso a los datos de blobs o colas a través de Azure Portal, PowerShell o la CLI de Azure se puede autorizar mediante la cuenta de Azure AD del usuario o las claves de acceso de cuenta (autorización de clave compartida).

Acceso a datos desde Azure Portal

Azure Portal puede usar la cuenta de Azure AD o las claves de acceso de cuenta para acceder a datos de blobs y colas en una cuenta de Azure Storage. El esquema de autorización que use Azure Portal depende de los roles RBAC que tenga asignados.

Si intenta acceder a datos de blobs o colas, Azure Portal primero comprueba si tiene asignado un rol RBAC con

Microsoft.Storage/storageAccounts/listkeys/action. Si tiene un rol asignado con esta acción, Azure Portal usa la clave de cuenta para acceder a los datos de blobs y colas mediante autorización de clave compartida. Si no tiene un rol asignado con esta acción, Azure Portal intenta acceder a los datos mediante la cuenta de Azure AD.

Para acceder a datos de blobs o colas desde Azure Portal con la cuenta de Azure AD, necesita permisos para acceder a datos de blobs y colas y, además, permisos para examinar los recursos de la cuenta de almacenamiento en Azure Portal. Los roles integrados que proporciona Azure Storage conceden acceso a recursos de blobs y colas, pero no conceden permisos a los recursos de la cuenta de almacenamiento.

Por este motivo, el acceso al portal también requiere la asignación de un rol de Azure Resource Manager, como el rol <u>Lector</u>, con ámbito limitado al nivel de la cuenta de almacenamiento o superior. El rol **Lector** concede los permisos más restringidos, pero otro rol de Azure Resource Manager que conceda acceso a los recursos de administración de la cuenta de almacenamiento también es aceptable. Para obtener más información sobre cómo asignar permisos a los usuarios para el acceso a los datos de Azure Portal con una cuenta de Azure AD, vea <u>Concesión de acceso a datos de blob y cola de Azure con RBAC en Azure</u> Portal.

Azure Portal indica qué esquema de autorización se está usando al examinar un contenedor o una cola. Para obtener más información sobre el acceso a datos en el portal, vea <u>Usar Azure Portal para acceder a datos de blob o cola</u>.







Acceso a datos desde PowerShell o la CLI de Azure

PowerShell y la CLI de Azure admiten el inicio de sesión con credenciales de Azure AD. Después de iniciar sesión, la sesión se ejecuta con esas credenciales. Para obtener más información, vea <u>Ejecución de comandos de la CLI de Azure o</u>

<u>PowerShell con credenciales de Azure AD para acceder a datos de blob o cola.</u>







Roles RBAC integrados para blobs y colas

Azure proporciona los siguientes roles RBAC integrados para autorizar el acceso a datos de blob y cola con Azure AD y OAuth:

- <u>Propietario de datos de Storage Blob</u>: se usa para establecer la propiedad y administrar el control de acceso POSIX en Azure Data Lake Storage Gen2. Para más información, consulte <u>Control de acceso en Azure Data Lake Storage Gen2</u>.
- <u>Colaborador de datos de Storage Blob</u>: se usa para conceder permisos de lectura, escritura y eliminación a los recursos de almacenamiento de blobs.
- <u>Lector de datos de Storage Blob</u>: se usa para conceder permisos de solo lectura a los recursos de almacenamiento de blobs.
- <u>Colaborador de datos de la cola de Storage</u>: se usa para conceder permisos de lectura, escritura y eliminación a las colas de Azure.
- <u>Lector de datos de la cola de Storage</u>: se usa para conceder permisos de solo lectura a las colas de Azure.
- <u>Procesador de mensajes de datos de la cola de Storage</u>: se usa para conceder permisos de inspección, recuperación y eliminación a los mensajes de las colas de Azure Storage.
- <u>Emisor de mensajes de datos de la cola de Storage</u>: se usa para conceder permisos de adición a los mensajes de las colas de Azure Storage.

Glosario

Es útil entender algunos términos clave relacionados con la autenticación de Azure AD Domain Service sobre SMB para recursos compartidos de archivos de Azure:

Autenticación Kerberos

Kerberos es un protocolo de autenticación que se utiliza para comprobar la identidad de un usuario o un host. Para más información sobre Kerberos, consulte <u>Introducción a la autenticación Kerberos</u>.

Protocolo Bloque de mensajes del servidor (SMB)

SMB es un protocolo de uso compartido de archivos de red estándar del sector. SMB también se conoce como sistema de archivos de Internet común o CIFS. Para más información sobre SMB, consulte <u>Microsoft SMB Protocol and CIFS Protocol Overview</u> (Introducción a los protocolos CIFS y SMB de Microsoft).

Azure Active Directory (Azure AD)

Azure Active Directory (Azure AD) es el directorio multiinquilino basado en la nube y el servicio de administración de identidades de Microsoft. Azure AD combina servicios de directorio fundamentales, administración del acceso a las aplicaciones y protección de identidades en una única solución. Azure AD permite que las máquinas virtuales (VM) Windows unidas a un dominio tengan acceso a los recursos compartidos de archivos de Azure con sus credenciales de Azure AD. Para más información, consulte ¿Qué es Azure Active Directory?











• Azure AD Domain Services (Azure AD DS)

Azure AD Domain Services (disponibilidad general) proporciona servicios de dominio administrados como, por ejemplo, unión a un dominio, directivas de grupo, LDAP y autenticación Kerberos/NTLM. Estos servicios son totalmente compatibles con Windows Server Active Directory. Para más información, consulte Azure Active Directory (AD) Domain Services.

Active Directory Domain Services (AD DS, también denominado AD)

Active Directory (AD) (versión preliminar) proporciona los métodos para almacenar datos de directorio y poner dichos datos a disposición de los usuarios y administradores de la red. La seguridad se integra en Active Directory mediante la autenticación de inicio de sesión y el control de acceso a los objetos del directorio. Con un único inicio de sesión de red, los administradores pueden administrar los datos del directorio y la organización a través de su red, y los usuarios de red autorizados pueden tener acceso a los recursos en cualquier parte de la red. Normalmente son empresas en entornos locales las que adoptan AD, y usan las credenciales de AD como identidad para el control de acceso. Para obtener más información, consulte Introducción a Active Directory Domain Services.

Control de acceso basado en rol (RBAC) de Azure

El control de acceso basado en roles (RBAC) de Azure permite realizar una administración detallada del acceso para Azure. Con RBAC, puede administrar el acceso a los recursos mediante la concesión a los usuarios del menor número de permisos necesarios para realizar su trabajo. Para obtener más información sobre RBAC, consulte ¿Qué es el control de acceso basado en rol (RBAC) en Azure?







Autorizar con clave compartida [SAS]

Toda solicitud realizada contra un servicio de almacenamiento debe estar autorizada, a menos que la solicitud sea para un recurso blob o contenedor que se haya puesto a disposición para acceso público o firmado. Una opción para autorizar una solicitud es mediante el uso de clave compartida, descrita en este artículo.

Especificando el encabezado de Autorización

Una solicitud autorizada debe incluir el encabezado de Autorización.

Si este encabezado no esta incluido, el pedido es anónimo y solo puede ser efectivo ante un container o Blob que haya sido configurado para acceso público, o cuya firma de acceso compartido (SAS) sea provista por acceso delegado.

Para autorizar un pedido, es necesario firmarlo con la Key para la cuenta que esta realizando el pedido, y pasar esta firma como parte del pedido.

El formato del encabezado de la Autorización es el siguiente:

Authorization="[SharedKey|SharedKeyLite] <AccountName>:<Signature>"

Donde:

- SharedKey o SharedKeyLite es el nombre del esquema de autorización
- AccountName es el nombre de la cuenta que realiza el pedido al recurso
- Signature es un Código de Autenticación de Mensaje basado en Hash (HMAC)





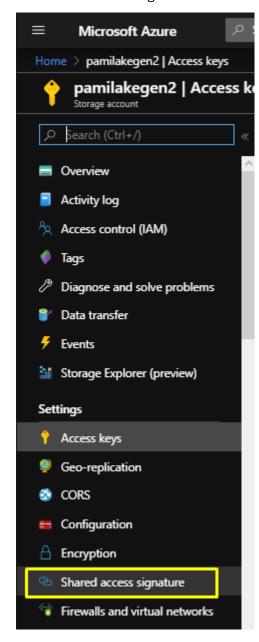






Construyendo el string de firma

Accediendo a la configuración del DataLake, iremos a la opción de Shared Access Signature

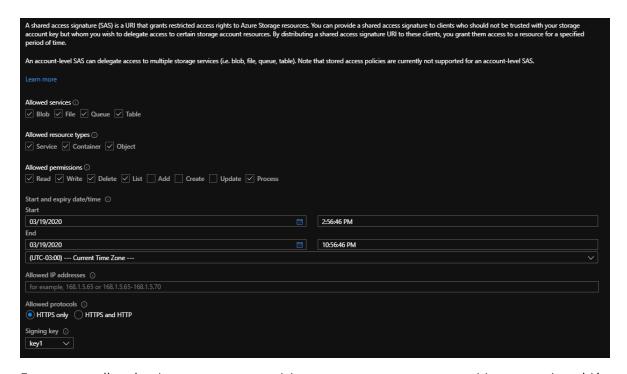








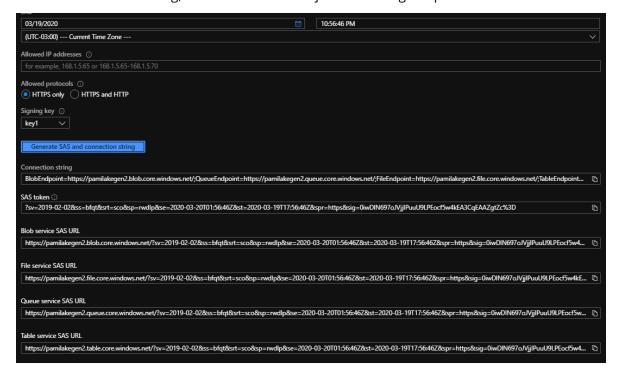




En esta pantalla seleccionaremos que servicios y recursos queremos permitir, como asi también que permisos otorgaremos.

Luego seleccionaremos la fecha de inicio y de fin de validez del SAS, los IP permitidos, los protocolos permitidos y la key del Lake utilizada

Clickeando Generar String, obtendremos un conjunto de strings disponible







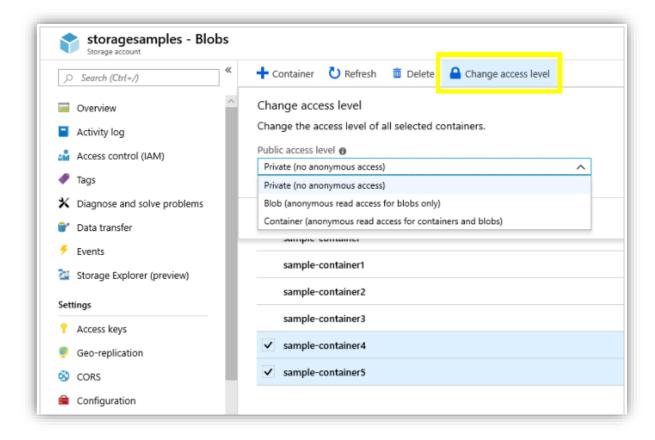


Administración del acceso de lectura anónimo a contenedores y blobs

Finalmente, se puede habilitar el acceso de lectura anónimo y público a un contenedor y sus blobs en Azure Blob Storage. Al hacerlo, puede conceder acceso de solo lectura a estos recursos sin compartir la clave de cuenta y sin necesidad de una firma de acceso compartido (SAS).

El acceso de lectura público es mejor para escenarios donde desea que ciertos blobs estén siempre disponibles para el acceso de lectura anónimo. Para un control más minucioso, puede crear una firma de acceso compartido. Las firmas de acceso compartido le permiten proporcionar acceso restringido con distintos permisos para un período específico.

En un Blob Storage, esto se implementaría de la siguiente manera







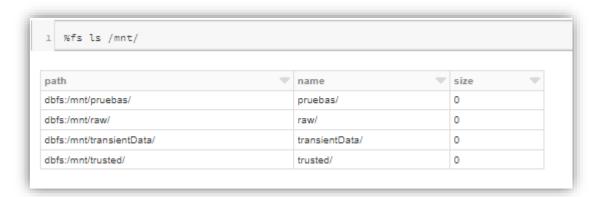
Anexo 2: Implementación en Databricks

Para trabajar en Databricks, previo a todo código, montaremos el Data Lake, cosa que se ha explicado previamente.

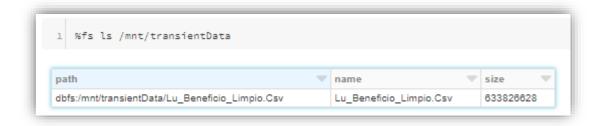
Nuestro Lake esta ordenado de la siguiente manera:

- Raw: aquí se guardan los archivos sin tratamiento, este Blob contiene las siguientes carpetas:
 - Zip: donde se cargan los archivos en primera instancia, estos se encuentran comprimidos en formato .zip
 - o Extract: aquí se guardan los archivos que descomprimimos cuya fuente se ubicaba en la carpeta ZIP.
- TransientData: aquí se guardarán los archivos en tratamiento
- Trusted: aquí se guardarán los archivos listos para ser consumidos, ya limpios.

Utilizaremos los comandos para navegar el Data Lake para encontrar el camino o path de los archivos que queremos trabajar



Haciendo uso de los avances realizados en nuestro pipeline en cuestiones de limpieza, realizado por DataFlow, buscaremos nuestro archivo en transientData.











Utilizando el path identificado previamente leeremos el csv

```
1 lb_clean= "/mnt/transientData/Lu_Beneficio_Limpio.Csv"
2 df_bene = spark.read.csv( lb_clean ,header=True , sep = ",")
```

Podremos ver la metadata del mismo con el siguiente comando

```
print(df_bene.printSchema())
|-- N_BENE_PERSONA: string (nullable = true)
|-- C_BENE_DET_PAREN: string (nullable = true)
-- C_BENE_ESTADO_CIVIL: string (nullable = true)
|-- C_BENE_TIPO_BENEFICIO: string (nullable = true)
|-- C_BENE_DET_AFJP: string (nullable = true)
|-- C_BENE_ESTADO_AFIL: string (nullable = true)
|-- C_GEOG_LOCALIDAD: string (nullable = true)
|-- F_BENE_NACIMIENTO: string (nullable = true)
 -- C_BENE_NACION: string (nullable = true)
 -- N_RUN_ID: string (nullable = true)
|-- C_GEOG_AGENCIA: string (nullable = true)
|-- ID_BENE_BENEFICIO: string (nullable = true)
|-- F_BENE_ALTA: string (nullable = true)
|-- F_BENE_BAJA: string (nullable = true)
|-- C_GEOG_UGL: string (nullable = true)
 -- ID_BENE_SEXO: string (nullable = true)
 -- ID_BENE_EDAD: string (nullable = true)
 -- F_DWH_CREA: string (nullable = true)
-- F_DWH_ACTU: string (nullable = true)
 -- ID_BENE_OBRA_SOCIAL: string (nullable = true)
```

Con la función display podremos ver el contenido del archivo en cuestión

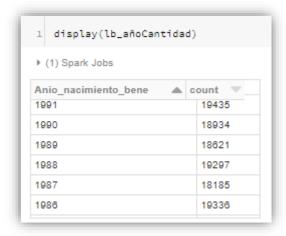








Utilizo Spark para hacer una pequeña operación y crear un nuevo dataframe.



Un ejemplo sobre como guardar dataframes en diferentes formatos

Utilizamos el modo "overwrite" para asegurar la correcta ejecución del script cuando lo programemos en ejecuciones sucesivas.

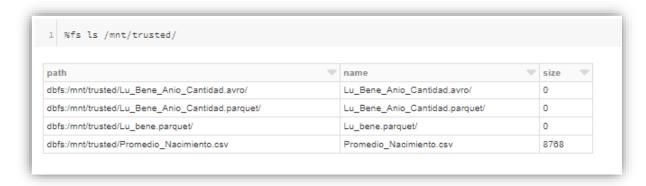








Chequeando que se hayan guardado nuestros dataframes, veremos que el único archivo que muestra su tamaño es el .csv, esto es porque en los formatos AVRO y PARQUET, los archivos se guardan en varios nodos simultáneamente.



Observemos el tiempo de carga en distintos formatos

```
1 lb_clean= "/mnt/transientData/Lu_Beneficio_Limpio.Csv" |
2 df_bene = spark.read.csv( lb_clean ,header=True , sep = ",")

1 (1) Spark Jobs
2 df_bene: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [N_BENE_PERSONA: string, C_BENE_DET_PAREN: string ... 32 more fields]

1 Command took 5.51 seconds -- by ibarrau@cedi.com.ar at 2/4/2020 11:34:56 on Cluster1
```

```
3 lb_pq_path = "/mnt/trusted/Lu_bene.parquet"
4 lb_pq = spark.read.parquet(lb_pq_path)

> (1) Spark Jobs

> Image: Description of the part of the part
```

Comparando estos tiempos, podemos observar que utilizando esta metodología, la lectura de archivos se acelera 5 veces en el caso del formato AVRO y 11 veces en el formato PARQUET.















