Data Science Experience Local



Manual para Workshop Febrero 2018

Índice

Introducción

Workshop 1. Comenzar con DSX

1. Comenzar con DSX

Workshop 2. Crea y organiza los recursos en un proyecto

- 1. Crear un proyecto
- 2. Añade colaboradores
- 3. Aprende a gestionarlo: borrar assets, añadir, crear conexiones, ...

Workshop 3. DSX Local Workshop

- 1. DSX Local Workshop
- 2. Decision Optimization en DSX Local
- 3. Deep Learning

Introducción

IBM Data Science Experience es un entorno que reúne todo lo que necesita un Data Scientist. Incluye las herramientas de código abierto más populares, pero incluye una serie de funcionalidades que aportan un gran valor añadido, todo integrado a la perfección en esta única herramienta para que tanto el análisis como los usuarios sean más efectivos y eficaces.

Actualmente existen dos variantes: IBM Data Science Experience en Local y en Cloud. En este workshop nos centraremos en IBM Data Science Experience en Local.

IBM Data Science Experience (DSX) Local es una solución empresarial lista para usar en tus instalaciones dirigida no solo a científicos de datos sino que también está dirigida a ingenieros de datos. Ofrece un conjunto de herramientas de data science, como los notebooks RStudio, Spark, Jupyter y Zeppelin, que están integradas con tecnologías propietarias de IBM.



La interfaz intuitiva de DSX proporciona un espacio de proyectos de colaboración para equipos e individuos para optimizar su tiempo y rendimiento. Los proyectos pueden contener notebooks, assets de datos y colaboradores.

Data Science Experience se crea basándose en tres pilares fundamentales: **aprender crear** y **colaborar**.







Aprender:

DSX cuenta con herramientas de aprendizaje incluidas, con numerosos tutoriales de niveles que van desde niveles básicos a avanzados para que cualquiera pueda empezar a disfrutar de la herramienta. Además, puedes complementar el aprendizaje con los cursos y clases gratuitos sobre Data Mining y machine learning uniéndote a los más de 400,000 usuarios registrados en **Cognitive Class**.

Crear:

Data Science Experience recomienda fusionar lo mejor del código abierto, con el valor añadido que aportan las herramientas de IBM para crear modelos de datos punteros. Además, DSX cuenta con una gran inversión en Spark, líder en la industria (posee más de 3500 desarrolladores e investigadores).

Gracias a DSX puedes usar el código abierto y las herramientas potentes de analítica avanzada de modo integrado, gobernado y seguro.

Colaborar:

Las características colaborativas proporcionan una ayuda importante para aumentar la productividad y el impacto en el negocio.

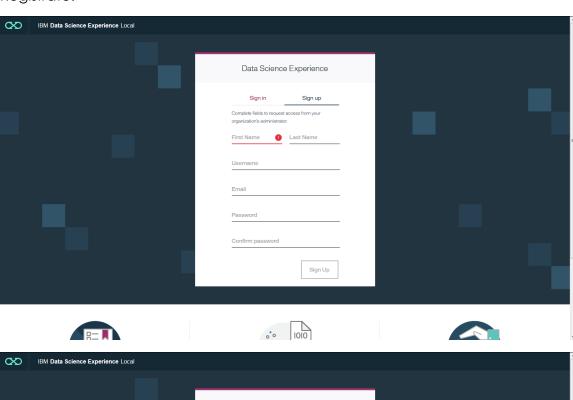
Con Data Science Experience puedes administrar los recursos del proyecto y la colaboración de los usuarios además de poder compartir, bifurcar y reutilizar assets con Github.

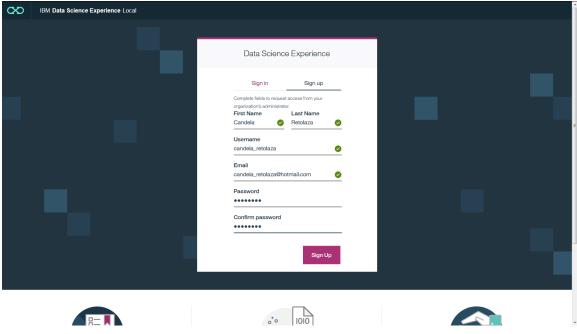
Workshop 1.

1. Comenzar con DSX

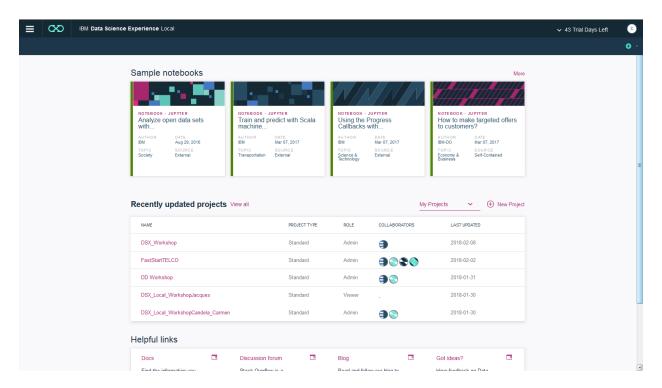
Entra en: https://9.172.229.220/

Registrate:





El administrador/administradores tiene que aceptar la petición y podrás comenzar a utilizar DSX.



Para empezar a utilizar Data Science Experience puedes seguir los siguientes pasos:

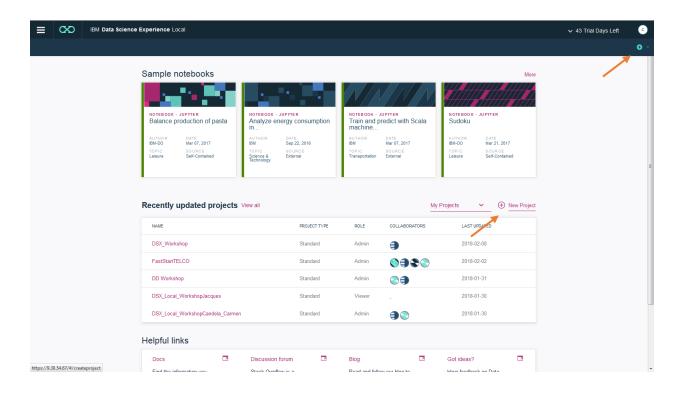
- 1. Configura un proyecto para organizar sus recursos.
- 2. Agrega colaboradores a tu proyecto.
- 3. Agrega datos a tu proyecto.
- 4. Comience a analizar datos. Por ejemplo, puede crear notebooks, y hacer un deployment para crear aplicaciones o servicios web.

¿Necesitas inspiración? Haz clic en el botón **Comunidad** en tu Data Science Experience para explorar los conjuntos de datos seleccionados, los Notebooks de ejemplo, los artículos y tutoriales, tanto para aprender de ellos como para utilizarlos como puntos de partida.

Workshop 2.

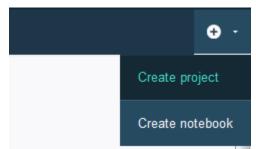
Crea y organiza los recursos en un proyecto

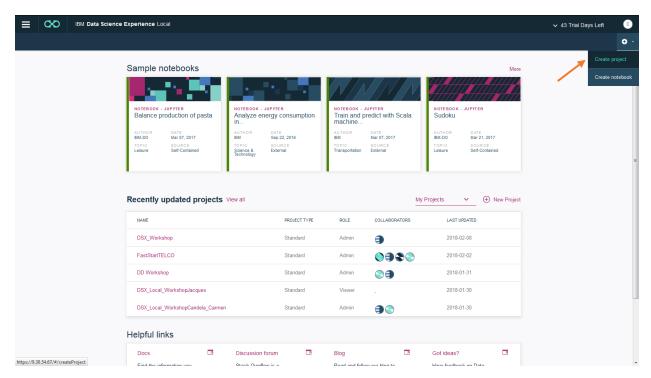
1. Crear un proyecto



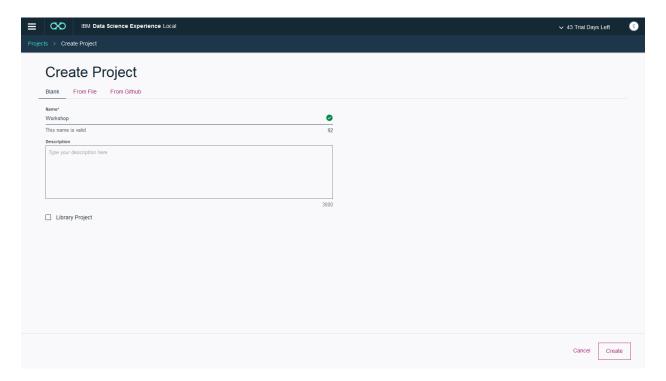
Podemos hacerlo de varias maneras, por ejemplo, arriba a la derecha, pinchando en







Por ejemplo, llamamos al nuevo proyecto: Workshop_CR con tus iniciales, pues estando en el mismo clúster el nombre de los proyectos deber ser único. Añadimos una descripción opcional: por ejemplo, Workshop DSX. Vemos que existen tres maneras de crear un proyecto: En blanco, Desde un fichero o desde GitHub. Vamos a comenzar por crear uno en blanco.

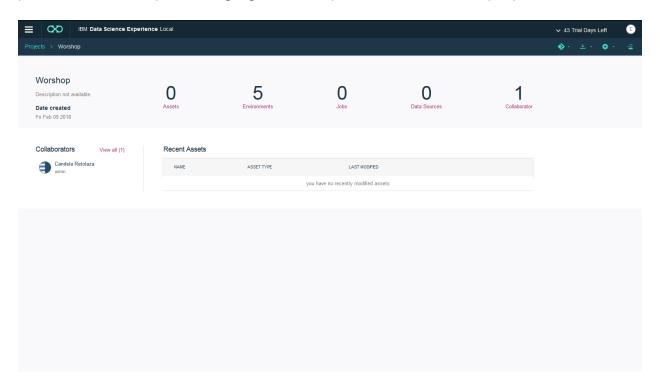


Gestión de proyectos:

Los proyectos son la base de operaciones para la colaboración. Puede usar proyectos para recopilar activos, como cuadernos, modelos, fuentes de datos y conjuntos de datos remotos y locales, en un solo lugar. Los proyectos son una excelente manera de trabajar con un equipo: compartir un conjunto de activos y luego construir nuevos modelos y análisis juntos. Puede colaborar en DSX Local o en un repositorio externo de GitHub.

DSX Local administra sus recursos y proporciona opciones automáticas de escalado y recuperación. La consola de administración (IBM Data Platform Manager) lo ayuda a administrar y supervisar su hardware, usuarios y servicios. La seguridad está integrada en DSX desde el cifrado de datos en reposo y en movimiento hasta la administración de usuarios.

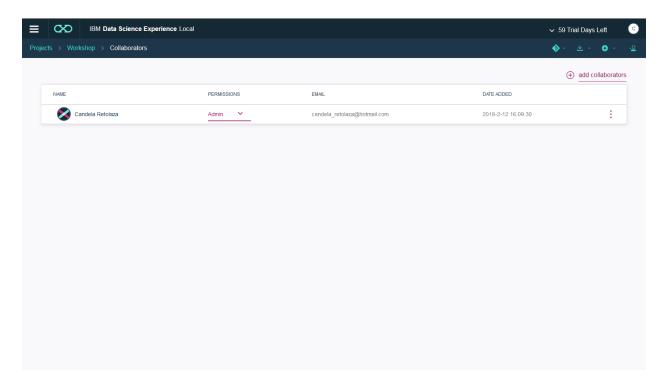
Si tienes permisos de administrador en un proyecto, tienes control total sobre él. Si tiene permisos de Editor, puedes agregar activos y colaboradores a un proyecto.



Ahora, ya tenemos un proyecto nuevo. Lo primero que nos muestra en el resumen es que no tenemos nada en el proyecto y que solo tiene un colaborador.

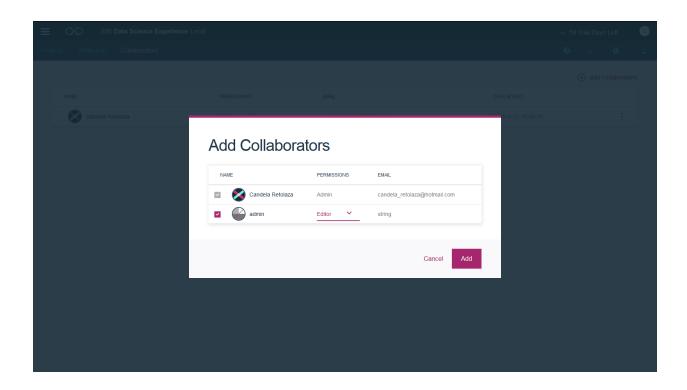
2. Añade colaboradores

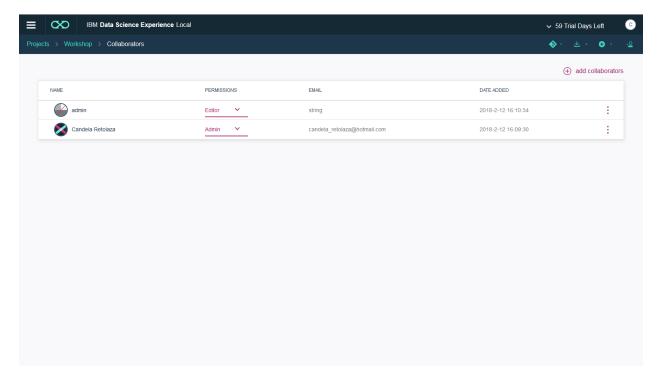
Lo primero que vamos a hacer en nuestro proyecto nuevo es añadir un nuevo colaborador al proyecto. Pincho en colaboradores y en añadir uno nuevo.



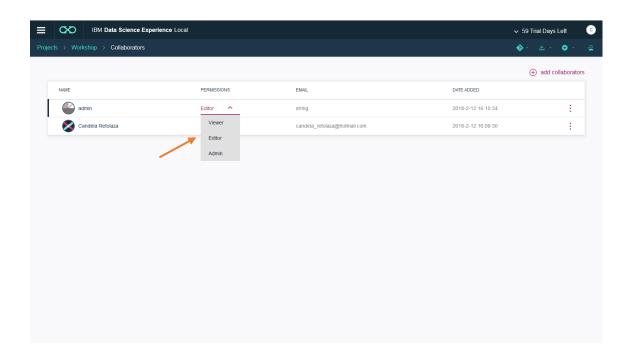
Para poder hacer esto, solo necesito que la persona a la que quiero añadir tenga acceso al mismo cluster.

Elegimos a quienes creemos que estén en nuestro proyecto, seleccionamos el tipo de acceso que queremos dar a esa persona y lo añadimos. Y ya estará en nuestro proyecto.





Una vez añadido, desde aquí puedo cambiar el tipo de permiso de cada colaborador:



3. Aprende a gestionarlo: borrar assets, añadir, crear conexiones...

Assets:

Si tiene permisos de administrador o editor en un proyecto, puedes agregar recursos como conexiones, datos de fichero plano, datos de bases de datos, Notebooks, flujos de aprendizaje automático, modelos.

Puedes crear un cuaderno Jupyter en R, Python o Scala, o un cuaderno Zeppelin con una combinación de R, Python o Scala. También puedes crear modelos automáticos o semiautomáticos y flows de SPSS Modeler. Puedes comenzar desde cero, importar un bloc de notas existente o usar uno de los ejemplos de la comunidad.

Cuando abras un notebook nuevo o existente, la barra de acción está disponible. Desde la barra de acciones, puedes ver y usar fuentes de datos conectadas, ver los comentarios y versiones, y compartir su proyecto o notebook con otras personas.

Si tiene permisos de administrador en un proyecto, puedes eliminar assets. Para eliminar un asset, elija Eliminar en el menú ACCIONES al lado del nombre del asset.

Workshop 3.

Parte predictiva

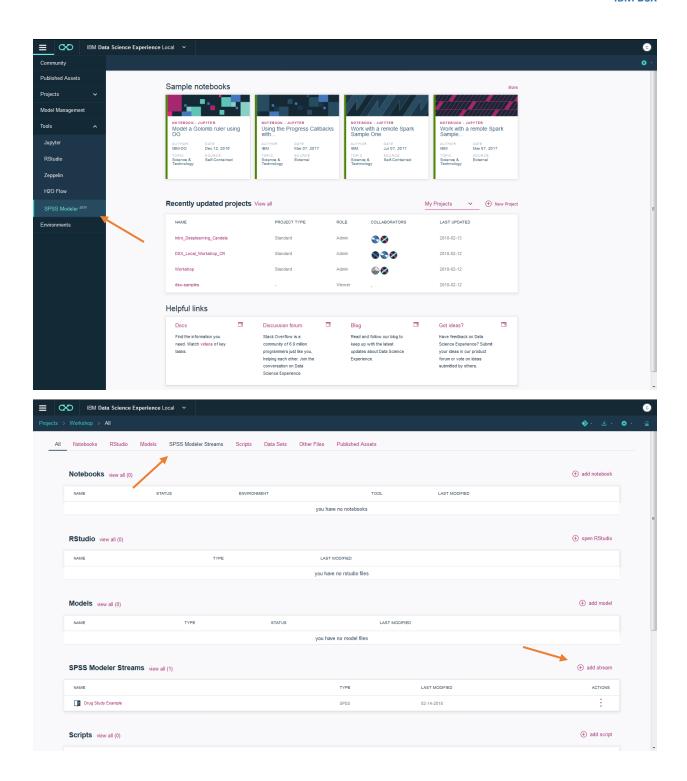
1. Algoritmos de analítica predictiva de SPSS

Una de las funcionalidades más interesantes que proporciona IBM como valor añadido a DSX es ésta.

SPSS Modeler es una herramienta muy estable y muy potente para realizar minería de datos. Es una herramienta que permite al equipo de científicos de datos realizar todo el proceso de minería de datos siguiendo CRISP-DM, es decir, en SPSS podemos acceder a los datos (ya estén en cualquier base de datos, o ficheros planos) podemos limpiar y modificar los datos, después tenemos más de 50 modelos (árboles de regresión, clústeres, redes neuronales, regresiones, etc.) para analizarlos y posteriormente podemos exportar esos datos, hacer gráficos, o ponerlo en producción.

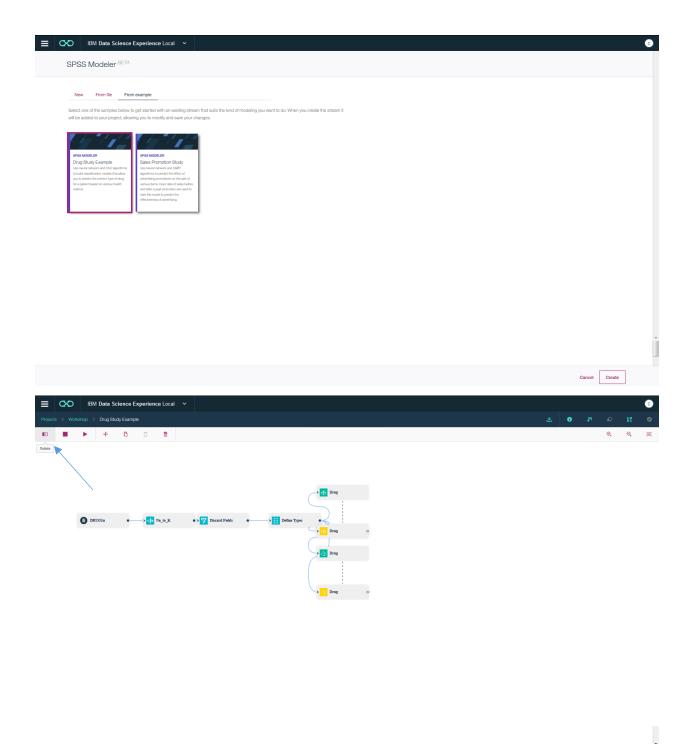
DSX está adquiriendo cada vez más funcionalidades de SPSS Modeler para añadirla a sus funcionalidades propias. Gracias a esto, el usuario es capaz de hacer minería de datos de una manera más sencilla, y así enriquecer los proyectos.

Ahora vamos a hacer analítica con los flujos de SPSS. Podemos entrar directamente desde la pantalla principal, o desde el proyecto, pinchando en crear un nuevo Flow de SPSS Modeler.



Podemos crear un flujo nuevo o si somos usuarios de SPSS Modeler, podemos importar modelos que ya tengamos hechos o empezar con un ejemplo.

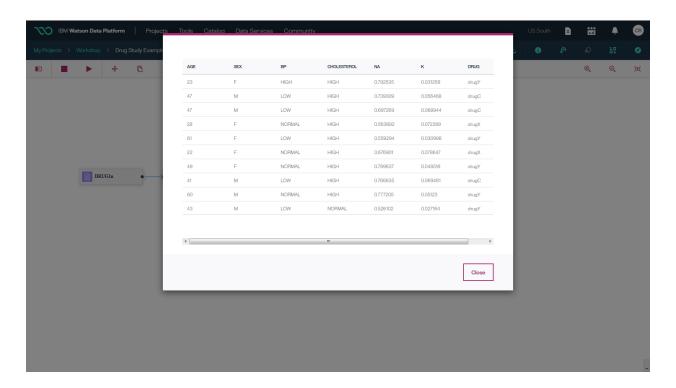
Vamos a comenzar con un ejemplo:



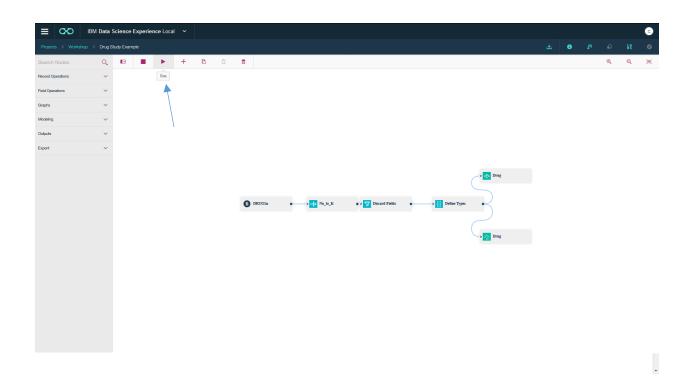
Abre la paleta para ver todos los nodos que se pueden utilizar.

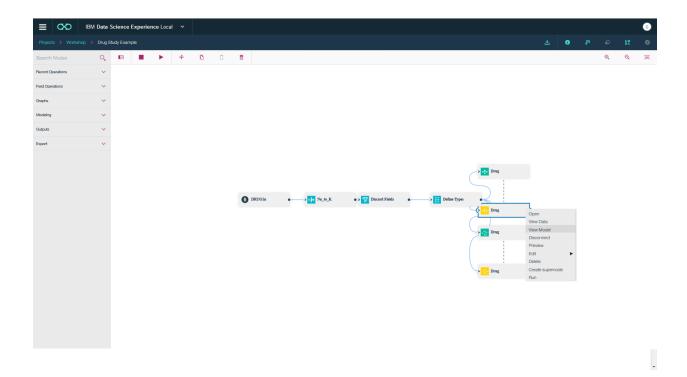
En este ejemplo, imagina que es un investigador médico que está recopilando datos para un estudio. Has recopilado información sobre un conjunto de pacientes, de los

cuales todos sufrieron la misma enfermedad. Durante el curso del tratamiento, cada paciente respondió a un medicamento de un total de cinco. Parte de su trabajo consiste en utilizar minería de datos para averiguar qué medicamento es el adecuado para un futuro paciente con la misma enfermedad.

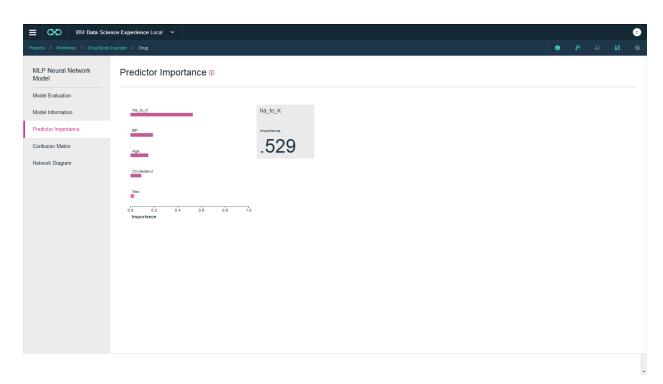


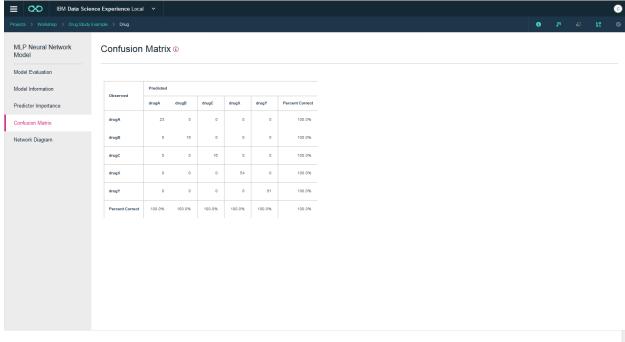
Debido a que el sodio y el potasio tienen una alta correlación, se puede observar que es así haciendo un gráfico, se crea una nueva variable para que pueda ser utilizada en el modelo. Se propone que el lector entienda el modelo, y lo ejecute:

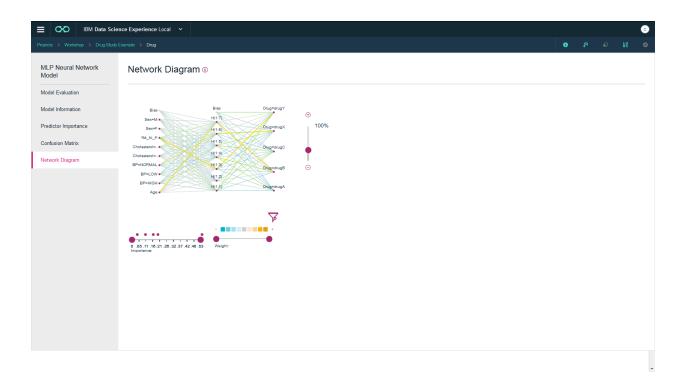




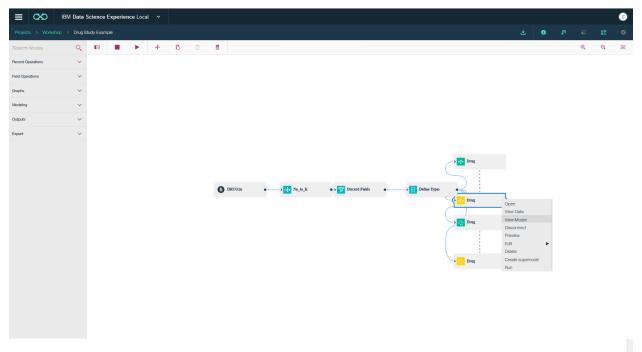
Para observar los resultados: Botón derecho: view model

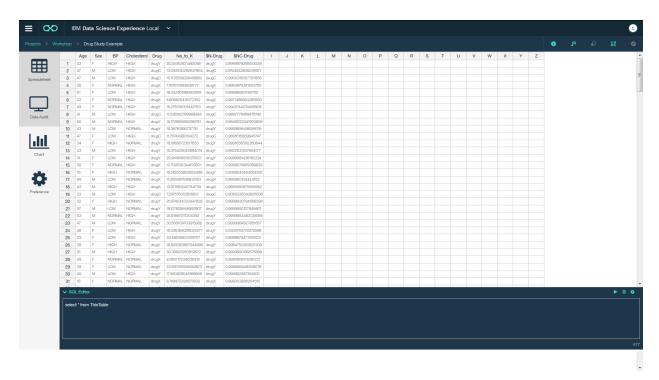


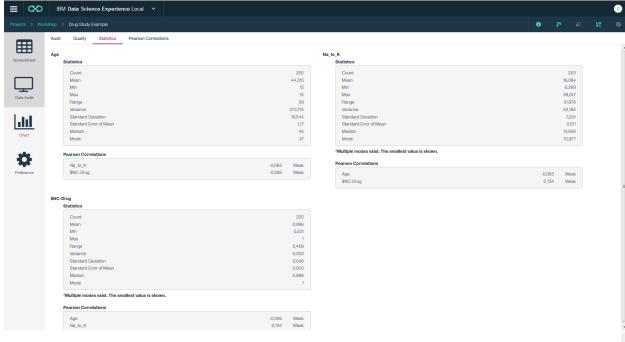




Si damos a **view data** podemos visualizar los datos y hacer auditoria de mis datos, ver la calidad, ver los estadísticos, ver gráficos, modificarlos, descargarlos, seleccionar datos desde el gráfico y crear nodos directamente desde el propio gráfico, etc.



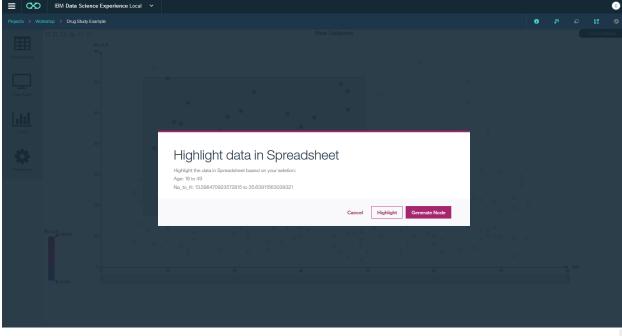












Se sugiere al lector que entienda el modelo y que lo modifique si es necesario. Podemos copiar el modelo en nuestro proyecto.

2. DSX Local Workshop

En este workshop, aprenderás a desarrollar e implementar aplicaciones en DSX Local. El workshop se ha dividido en varias partes independientes para aquellos que están interesados en una determinada herramienta de desarrollo o una determinada tarea de implementación.

Vamos a seguir el siguiente repositorio:

https://github.com/CandelaRetolaza/Data-Science-Experience-en-LOCAL

3. Decision Optimization en DSX Local

Se usa con frecuencia el término optimización para referirse a hacer algo mejor. Aunque la optimización a menudo mejora las cosas, significa mucho más que eso: la optimización significa encontrar la solución más adecuada para una situación definida con precisión. Esta sofisticada tecnología, también llamada Analítica Prescriptiva, consiste en explorar una amplia gama de escenarios posibles antes de sugerir la mejor manera de responder a una situación presente o futura.

Generalmente se basa en problemas de negocios, como planificación compleja, programación, fijación de precios, inventario o administración de recursos. La analítica prescriptiva consiste en una multitud de problemas operacionales que están más allá de las capacidades del cerebro humano o del software de oficina estándar.

Para cualquier problema, se comienza a resolverlo con el modelo de optimización, que es la formulación matemática del problema que puede ser interpretada y resuelta por un motor de optimización. El modelo de optimización especifica las relaciones entre los objetivos, límites y elecciones que están involucradas en las decisiones. Pero son los datos de entrada los que hacen que estas relaciones sean concretas. Un modelo de optimización para la planificación de la producción, por ejemplo, puede tener la misma forma si está produciendo tres productos o mil. El modelo de optimización más los datos de entrada crea una instancia de un problema de optimización.

Los motores de optimización (o solucionadores) aplican algoritmos matemáticos para encontrar una solución, un conjunto de decisiones que alcanza los mejores valores de los objetivos y respeta los límites impuestos. El motor de optimización implementa algoritmos especializados que se han desarrollado y ajustado para resolver de manera eficiente una gran variedad de problemas diferentes. Decision Optimization utiliza los motores de optimización IBM CPLEX que han demostrado ser especialmente útiles para las aplicaciones del mundo real.

Decision Optimization permite crear diferentes escenarios pues proporciona una plataforma configurable para dar soporte a los responsables de tomar las decisiones con analítica para resolver sus retos de planificación y programación. Reduce el esfuerzo, el tiempo y el riesgo asociado a la creación de soluciones personalizadas que mejoran los resultados de negocio.

Para comenzar y aprender a utilizarlo en DSX en Local se propone seguir el siguiente Workshop:

https://github.com/jc900/FastStart_DDLabs

4. Librerías de Deep Learning

Deep learning es una rama de machine learning que utiliza grandes cantidades de datos para enseñar a las máquinas cómo hacer tareas o cosas que antes sólo eran capaces de hacer los seres humanos.

Buenos ejemplos de Deep learning son la percepción, el reconocimiento de lo que hay en una imagen, lo que las personas dicen cuando hablan, o ayudar a los robots a explorar el mundo e interactuar con él. El Deep learning está emergiendo como una herramienta central para resolver problemas de percepción en los últimos años. Son los modelos que están detrás de la visión artificial y el reconocimiento de voz. Cada vez más personas descubren que el Deep learning es una herramienta muy potente para resolver multiples problemas.

Muchas empresas de hoy en día han convertido el Deep learning en una parte central de su conjunto de herramientas de aprendizaje automático. Por ejemplo, Facebook, Google y Uber están utilizando el Deep Learning en sus productos. En IBM estamos colaborando con los líderes en el mercado para impulsar la investigación y liderar en ese espacio.

Para comenzar con Deep Learning en Python con Data Science Experience:

Existe una comunidad cada vez mayor de investigadores, ingenieros y científicos de datos que comparten un conjunto común y muy potente de herramientas, y la mayoría de ellas son de código abierto.

Una de las cosas buenas del Deep learning es que es realmente una familia de técnicas que se adapta a todo tipo de datos y todo tipo de problemas, todos utilizan una infraestructura común y un lenguaje común para describir items.

Lo que se aconseja al lector es comenzar con modelos muy simples y posteriormente comenzar con los que son más complejos y grandes. Es sencillo comenzar con tu propio ordenador ya que con IBM Data Science Experience tienes todo lo que necesitas para comenzar a experimentar con las tecnologías de Deep Learning.

Las bibliotecas y tutoriales más populares de Deep Learning en Python son:

Theano: una de las bibliotecas de Deep Learning más conocidas.

→ TUTORIAL: https://dataplatform.ibm.com/analytics/notebooks/b4f6f269-6cd6-4adc-b63d-

<u>d19e5b0e90a0/view?access_token=647ed3ebaf725ffd9d4cf77fbc41066e093e15f764d5</u> <u>c810620a43044e362780</u>

Tensorflow: es una biblioteca de bajo nivel que está menos madura que Theano. Sin embargo, es compatible con Google y ofrece computación distribuida lista para usar.

→Tutorial: https://dataplatform.ibm.com/analytics/notebooks/91440c8b-0bfb-471e-b04e-

<u>235e4d9f510d/view?access_token=fb4380415a903111e26cec3bd95d8ba91a04746185c</u>866fecde9d36643fa5585

Keras: Esta es nuestra biblioteca favorita de Python para Deep Learning y es el mejor lugar para comenzar si eres principiante.

<u>laf3c13699c3/view?access_token=c31fd96333af39811a78fe7773e421a50c7e20a450ba</u>db653bf4e0db39dc8f3f

Lasagne:

→ Tutorial

https://dataplatform.ibm.com/analytics/notebooks/c1bda39b-3fcd-4dae-a109-e71d11113633/view?access_token=18379e532a9953d4e97f2a75eee37a8ece9ee4745676e1a647493fbfdd7b16fb

MXNet- Es otra biblioteca de alto nivel similar a Keras. Ofrece enlaces para múltiples idiomas y soporte para computación distribuida.

→ Tutorial https://dataplatform.ibm.com/analytics/notebooks/39e93a50-cfc1-4097-b671-

5261ba56e166/view?access_token=b7bd65f58805daf1f39465395dbb239c2f03d2cdeb6 11d8f413c81c7b1b06791

Más información sobre Deep Learning en IBM Data Science Experience:

https://medium.com/ibm-data-science-experience/deep-learning-with-data-science-experience-8478cc0f81ac

Una vez el lector tenga soltura con Data Science Experience y comprenda qué es el Deep learning, se recomienda este interesante proyecto: **Self Driving Car tutorials with**

Data Science Experience. Que se encuentra en el repositorio siguiente. Proponemos leer con atención el archivo README.md y seguir los pasos que se indican en él.

https://github.com/aruizga7/Self-Driving-Car-in-DSX

Workshop EXTRA.

Consigue y prepara los datos y analiza los datos de manera sencilla

1. Añadir datos

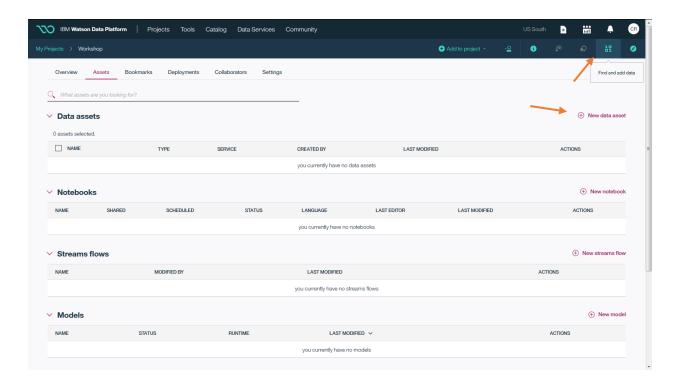
Después de crear un proyecto, tenemos que añadir datos para poder trabajar con los mismos. Todos los colaboradores en el proyecto están autorizados automáticamente para acceder a los datos en el proyecto.

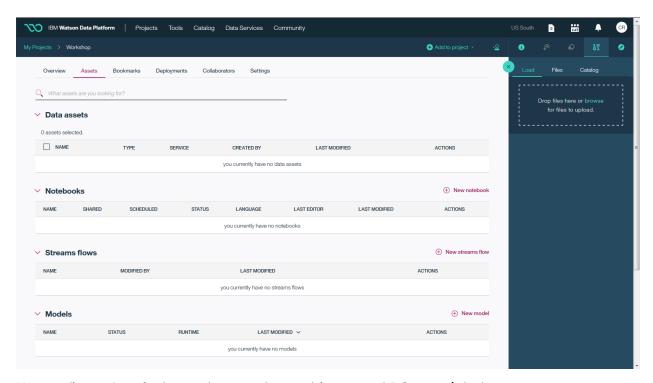
Puede añadir assets de datos de estas fuentes a un proyecto:

- Archivos locales
- Comunidad
- Conexiones de base

Vamos a comenzar añadiendo un fichero local a nuestro proyecto. Para agregar archivos de datos a un proyecto:

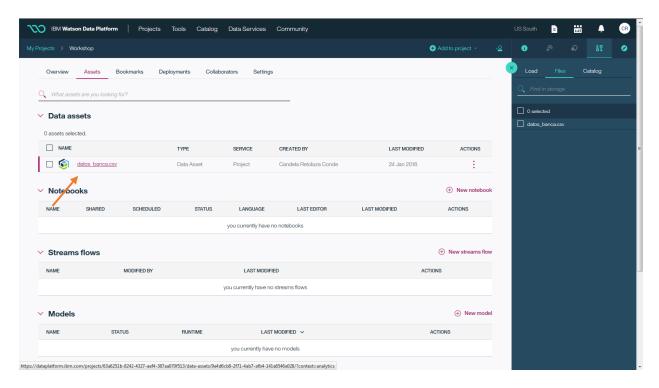
Desde la página **Assets** de su proyecto, puedes añadir datos de dos maneras, en el icono arriba a la derecha, o clickando en **New data asset.**





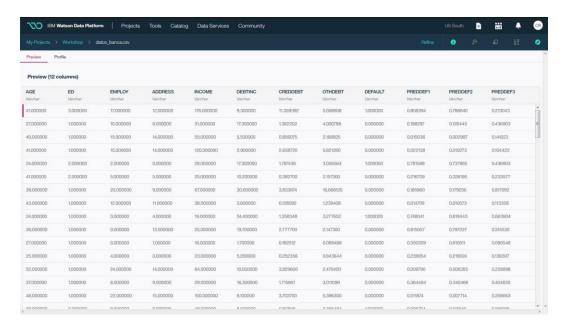
Haga clic en **Load** y luego busque los archivos en el PC o arrástrelos.

Subimos el fichero datos_banca.csv. Debes permanecer en la página hasta que la carga esté completa. Puede cancelar un proceso de carga en curso si desea dejar de cargar un archivo.



Los archivos se guardan en el object storage que está asociado con su proyecto y se enumeran como assets de datos en la página de **Assets** de su proyecto.

Haciendo click en el fichero, podemos ver cómo son nuestros datos.



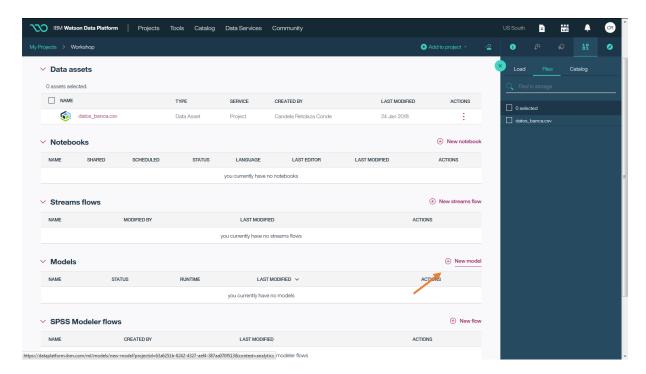
El fichero que acabamos de subir a nuestro proyecto contiene información de demográfica de clientes de un banco ficticio, con datos como: edad, nivel educativo, años en el trabajo actual, años en la misma vivienda, salario... en el que, además, tenemos información sobre los créditos que tiene cada cliente y un histórico de datos de clientes sobre si han hecho impago.

Por tanto, vamos a suponer que un banco está preocupado por el posible impago de sus créditos. Vamos a utilizar datos de créditos anteriores para predecir los clientes potenciales que tendrán problemas para pagar sus créditos, a estos clientes de alto riesgo se les puede negar un crédito u ofrecer otros productos.

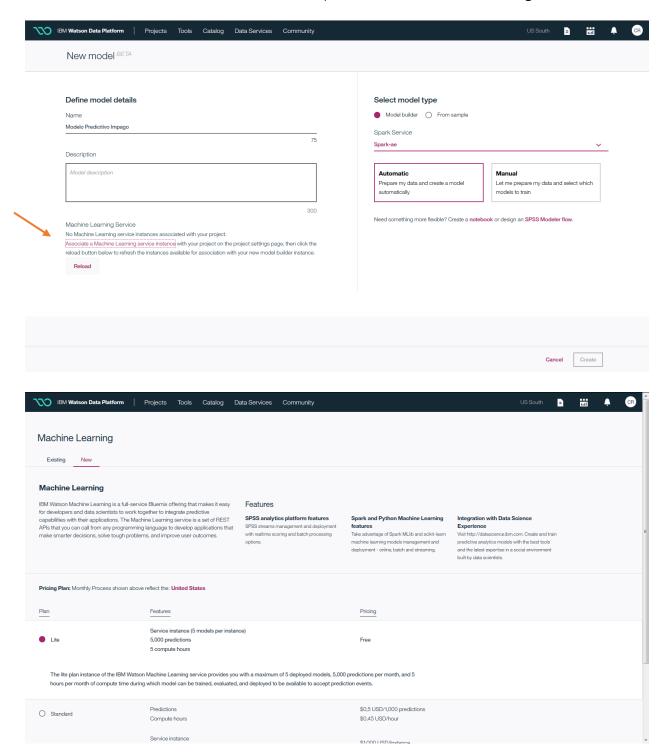
Podremos refinar los datos desde Data Renifery o haciendo click en **Refine** (aún en BETA).

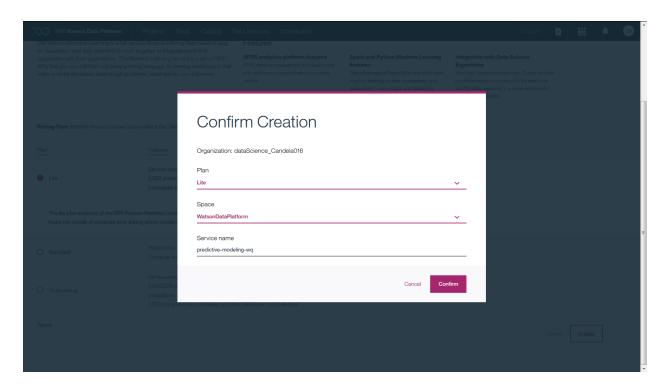
2. Crear un modelo automático

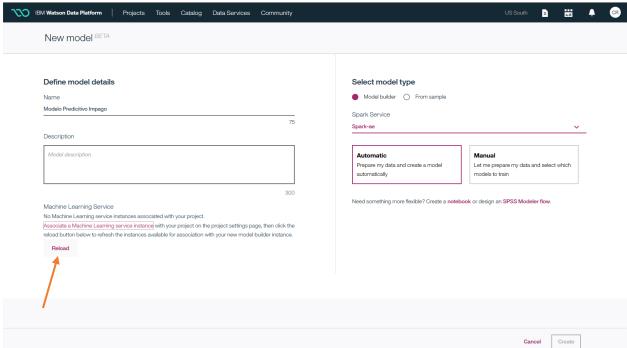
Vamos a crear un modelo, en este caso, creamos uno automático o semi-automático, con el fichero datos_banca.csv que acabamos de subir y entender, y queremos intentar predecir qué variables producen impago. Clicamos en **New Model.**



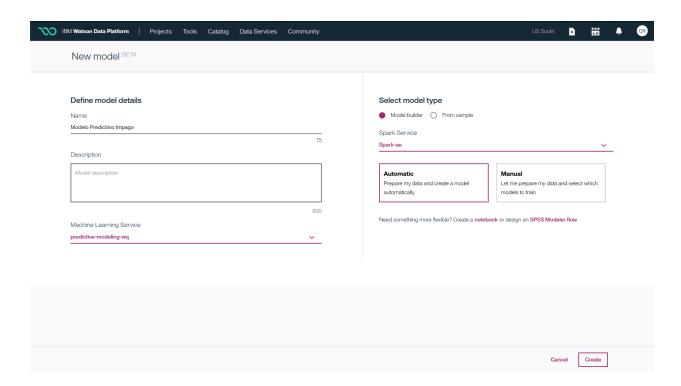
Definimos el nombre del modelo, y debemos de tener un servicio de machine learning asociado a nuestra cuenta. Nos creamos para comenzar una versión gratuita.



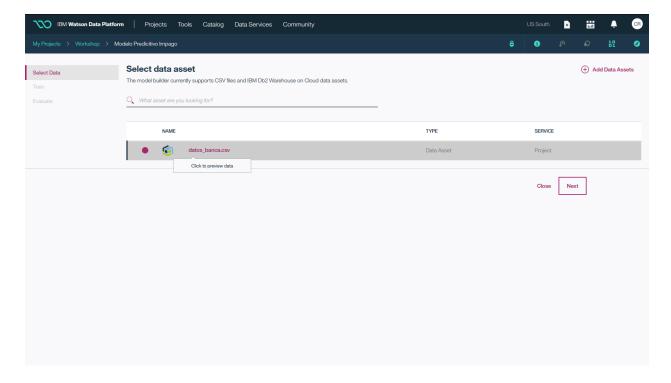


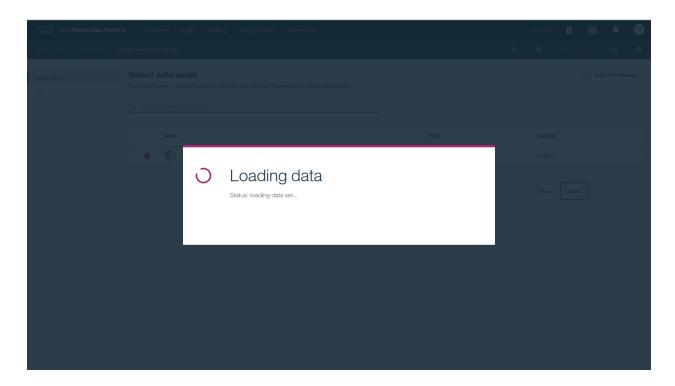


Si hacemos **Reload**, tendremos nuestro servicio de Machine Learning listo para usar:

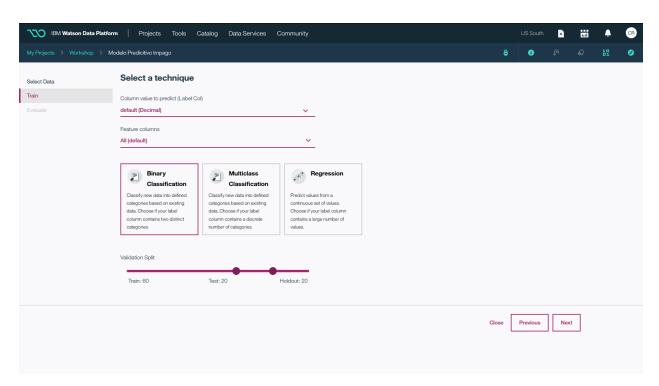


Crearemos un modelo automático. Seleccionamos el fichero sobre el que queremos trabajar, en este caso solo tenemos uno:

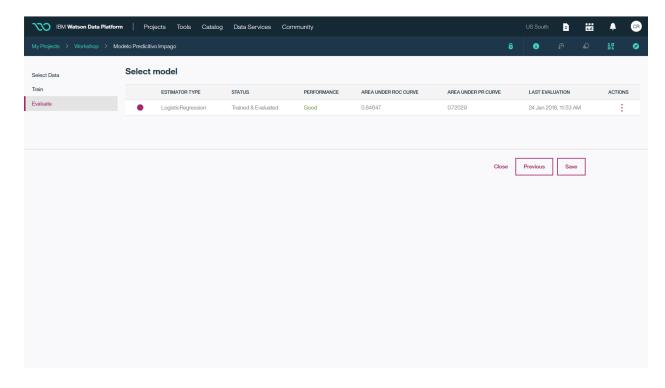




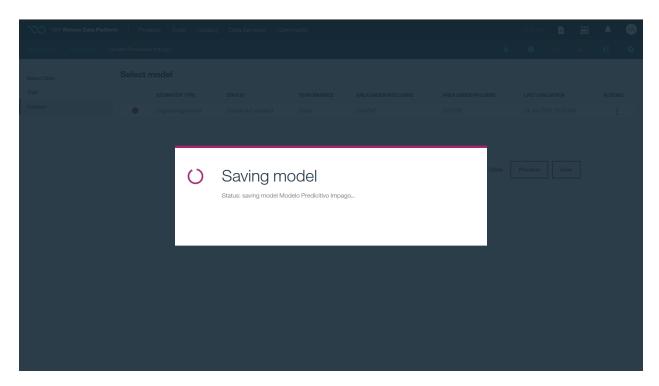
Para hacer un primer modelo, vamos a utilizar la variable de impago que se llama **Default** para analizar qué factores hacen que un cliente sea más propenso a hacer impago que otro. Además, le decimos que utilice todas las demás variables para predecir.



Una vez hemos elegido que tipo de modelo de modelo queremos y seleccionadas quiénes son mis variables, vemos que también nos selecciona una parte de los datos para entrenamiento, y otra parte para testear. Ejecutamos.

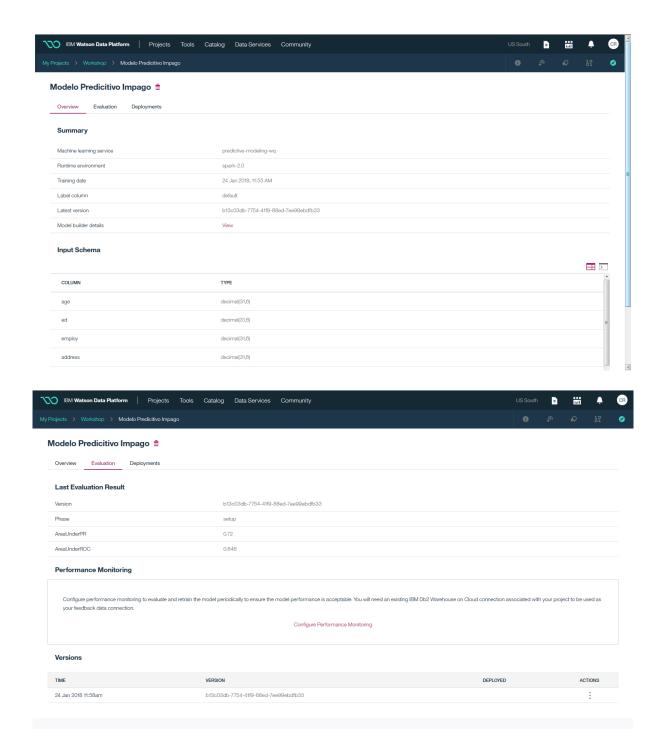


Nos dice que tipo de estimador a utilizado (una regresión logística) y si es una buena predicción o no, y el área bajo la curva ROC y el área bajo la curva PR. Podemos guardar el modelo, o volver atrás y repetir con otro modelo.



3. Despliega el modelo en Watson Machine Learning

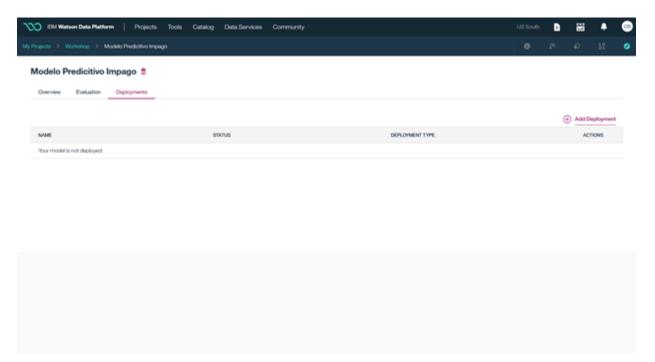
Cuando guardamos el modelo, nos muestra un resumen del modelo, nos deja evaluarlo y desplegarlo.



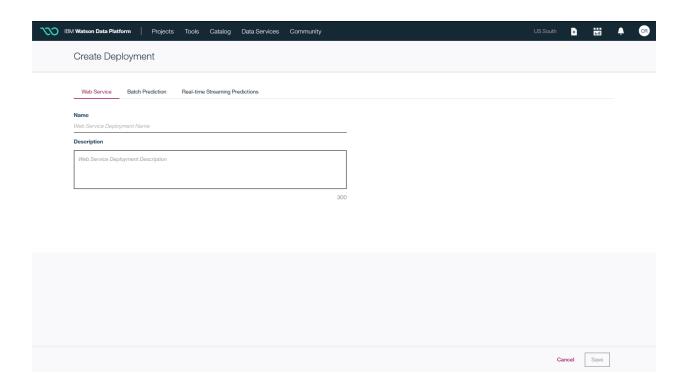
Ahora, podemos hacer un test y así, probar con otros datos nuestro modelo, y ver que output nos devuelve: por ejemplo 41 años, 1 educación que es nivel básico, 1 año en el mismo empleo y dejamos todo lo demás, le damos a probar y nos devuelve el resultado de la predicción.

Para poder hacer y configurar la supervisión del rendimiento para evaluar y volver a entrenar el modelo periódicamente para garantizar que el rendimiento del modelo sea aceptable, se necesita una conexión existente de IBM Db2 Warehouse en la nube asociada con su proyecto para utilizarla como su conexión de datos de retroalimentación.

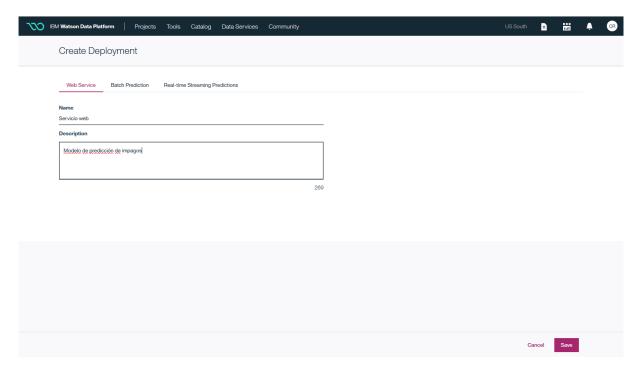
También podemos ponerlo en producción, entrando a la pestaña de **deployments**. Añadimos un deployment nuevo.

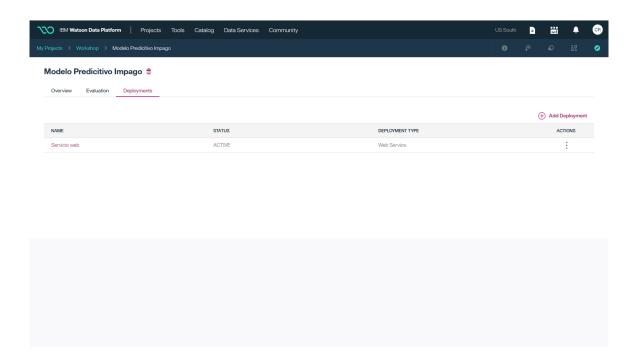


Podemos desplegar de tres maneras diferentes nuestros modelos: Web service, Batch Prediction y Real-time Streaming Predictons.



Una vez creado el servicio, está listo para utilizarlo. Es decir, creamos por ejemplo un deployment ONLINE que nos servirá para crear una página web o una aplicación móvil, Podemos hacer un deployment en batch, para que se ejecute cada cierto tiempo, o utilizar el Streaming para hacer el deployment en tiempo real.

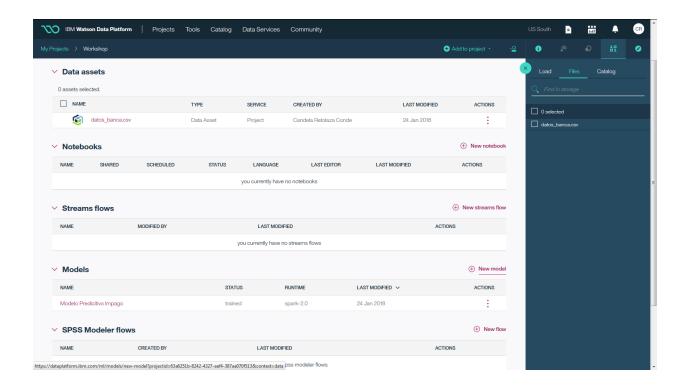




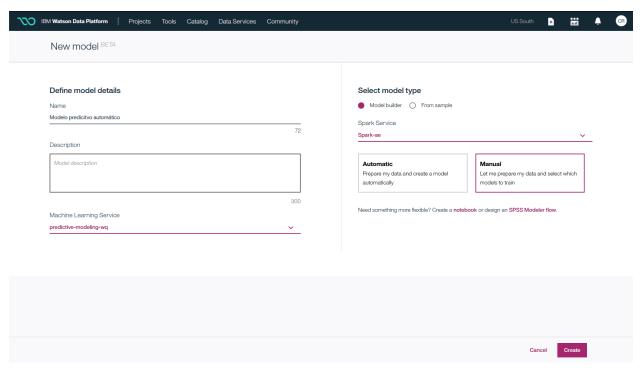
Se propone al lector que cree algún despliegue del modelo obtenido.

4. Crear un modelo semi-automático o manual.

Para finalizar el Workshop 2, vamos a mostrar cómo hacer un modelo, en lugar de automático, manual. Seguimos los mismos pasos que en el apartado 2.2. Pinchamos en **New Model**.

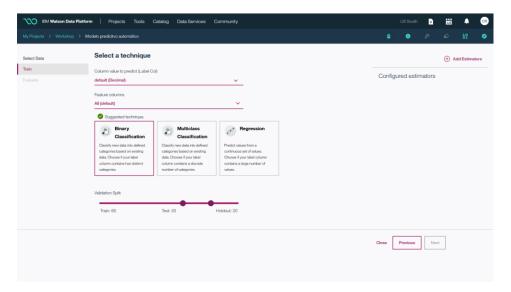


Igual que antes, definimos el modelo, y ahora seleccionamos modelo MANUAL

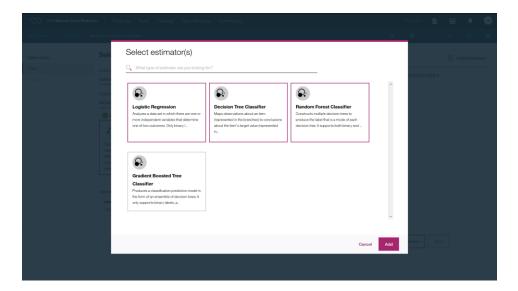


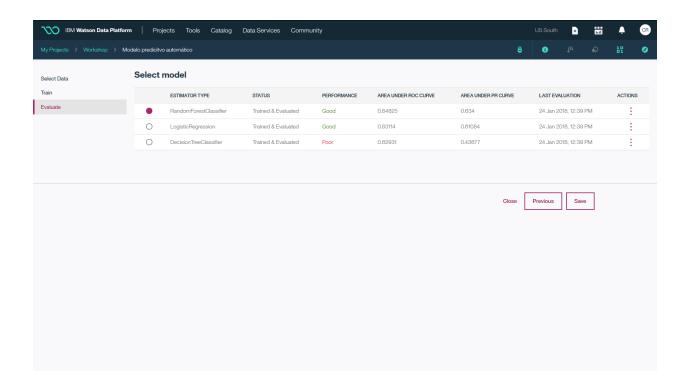
Igual que antes, seleccionamos el fichero de datos de banca.

La diferencia es que ahora nos sugiere una de las técnicas y podemos añadir estimadores (que en la manera automática elegía por nosotros).



Podemos seleccionar uno o varios estimadores. Añadimos y ejecutamos.





Ahora de los tres estimadores, dos son buenos, y podemos guardarlos y desplegarlos tal y como se explicó en el apartado 2.3.

IBM DSX

5. Visualizaciones

Usa visualizaciones en sus notebooks para presentar datos visualmente para ayudar a

identificar patrones, obtener información y tomar decisiones.

Muchas de las bibliotecas de visualización de código abierto más comunes, como

matplotlib, están preinstaladas en DSX. Todo lo que tienes que hacer es importarlos.

Para ver la lista de bibliotecas instaladas, ejecuta el comando apropiado desde una

celda de notebook:

Python: !pip list --isolated

R: installed.packages()

Para importar una biblioteca instalada en tu notebook, ejecute el comando apropiado

desde una celda de tu notebook con el nombre de la biblioteca:

Python: import library name

R: library(library name)

Puede instalar fácilmente otras bibliotecas y paquetes de visualización. Consulte en la

ayuda de DSX: Install custom or third-party libraries and packages.

Además, puedes usar estas bibliotecas y herramientas de visualización de IBM:

PixieDust: cree gráficos con un comando de una sola palabra y luego explore

con una interfaz de usuario integrada en lugar de código. Ejecute el código de

Scala dentro de los cuadernos de Python.

Brunel: crea gráficos interactivos con código simple. Prueba en un cuaderno.

Modelos SPSS: cree tablas y gráficos interactivos para ayudarlo a evaluar y

mejorar un modelo de análisis predictivo creado con algoritmos de aprendizaje

automático SPSS.

42

Puedes usar las siguientes bibliotecas de visualización en Notebooks de Scala: PixieDust, Brunel for Scala y Lightning for Scala.