

Sensible Machine Learning para CPM

Las finanzas del futuro en tus manos



Índice

El cambio hacia unas finanzas inteligentes	3
Reconocer las oportunidades que ofrece el ML	4
Creación de valor con Sensible ML	5
Impulse el poder de sus datos con Sensible ML	6
Gestión de datos End-to-End	7
Acelere la obtención de insights con la biblioteca de funciones con poco código y sin código de Sensible ML	9
Genere confianza en los modelos de Machine Learning	10
Comparación automática de modelos de ML	12
Unifique y aproveche la potencia del ML con el rendimiento empresarial	13
Sensible ML facilita el forecasting	14
Caso de éxito	16
Conclusión	17

El cambio hacia unas finanzas inteligentes

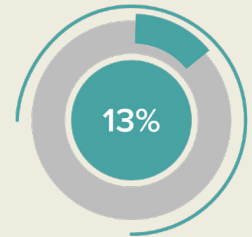
Hoy en día, los directores financieros tienen claro que la Inteligencia Artificial (IA) y el Machine Learning (MLML) desempeñarán un papel importante en los procesos de planificación empresarial. Ahora, la cuestión se centra más bien en cómo poner en práctica el MLML de forma que produzca resultados óptimos y escalables. La respuesta es complicada.

¿Por qué?

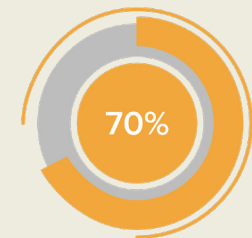
En el mundo cambiante de la planificación, la agilidad empresarial resulta fundamental. Para pensar rápido y ser los primeros en actuar, las compañías deben superar retos que abarcan la necesidad de hacer crecer rápidamente el negocio, predecir con exactitud la demanda futura, anticiparse a circunstancias de mercado imprevistas y mucho más. El creciente volumen de datos disponibles en las empresas puede dificultar que los responsables de la toma de decisiones se centren en aquellos que son más necesarios y extrapolen los conocimientos adecuados para influir de forma positiva en los ciclos de planificación y los resultados. Para agravar aún más el problema, muchos procesos y herramientas de análisis avanzado emplean únicamente datos históricos de alto nivel, lo que obliga a los responsables de la toma de decisiones a realizar nuevos forecastings desde cero en cuanto se producen cambios imprevisibles en el mercado.

Estas dinámicas subrayan por qué ha llegado el momento de las finanzas inteligentes.

Verdades universales



de los proyectos estándar de ML llegan a producción^[1]



del machine learning es data wrangling^[2]

La elaboración de modelos no es una tarea que se realice una única una ve
Es un proceso iterativo^[2]

“Si tus competidores están aplicando la IA y encontrando información que les permita acelerar, van a despegarse de ti muy, muy rápido.”

— **Deborah Leff** | directora de tecnología de Ciencia de Datos de IBM^[3]



Reconocer las oportunidades que ofrece el ML

Las oportunidades que ofrecen el análisis de datos y el ML para los departamentos de finanzas son impresionantes. Al disponer de acceso a los mayores conjuntos de datos actuales e históricos disponibles para la compañía, y con recursos y acceso a algunos de los mejores casos prácticos y aplicaciones de ML disponibles, el departamento de finanzas puede transformar la eficiencia y la eficacia en toda la empresa. Esa transformación reduce los retos a los que han tenido que hacer frente los departamentos de finanzas a lo largo de los años (véase la Figura 1).

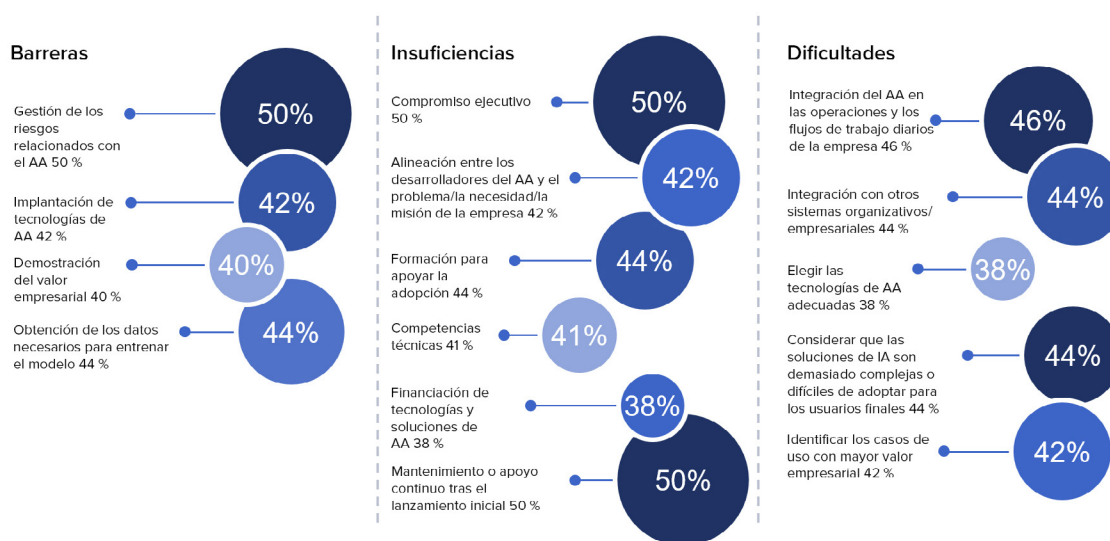


Figura 1: Retos del AA tradicional

Por ejemplo, una empresa internacional de servicios financieros explicó recientemente su paso a una solución de planificación unificada. La compañía sufría de falta de precisión y coherencia entre los resultados de su línea de negocio, los resultados del grupo y el libro mayor (LM). Esta situación dio lugar a muchos momentos embarazosos en las reuniones y demasiado esfuerzo manual en aras de la conciliación. Como resultado, los forecastings mensuales se convirtieron en una frenética lucha plagada de llamadas telefónicas de pánico para solucionar problemas urgentes.

Para complicar aún más el ya de por sí volátil entorno, la empresa siguió añadiendo aplicaciones de planificación y elaboración de informes, hasta elevar el número a un total de 11. Los lentos departamentos de planificación independientes obtenidos como resultado obligaban a un gran equipo a introducir cambios constantemente entre las aplicaciones, lo que dejaba muy poco tiempo para validar los datos o elaborar estrategias sobre cuestiones empresariales clave.



Pero ¿y si las organizaciones pudieran **unificar el poder del Machine Learning** con la planificación empresarial?

Creación de valor con Sensible ML



¿Conduciría alguien con los ojos vendados durante 30 segundos?

Está claro que NO. Todo el mundo comprende los peligros de no poder adaptarse al resto del tráfico, a las curvas de la carretera, a las condiciones meteorológicas o a esa persona que no presta atención y que acaba de cruzarse delante del vehículo. El desastre aguarda a cada segundo que el conductor aparta la vista de la carretera, perdiendo una enorme cantidad de datos, incrementando los riesgos y desaprovechando las oportunidades de mejorar el rendimiento.

Si todo el mundo es lo bastante inteligente como para no conducir con los ojos vendados, ¿por qué tantos líderes dirigen sus empresas a ciegas?

Por desgracia, la respuesta no es sencilla. Todos los líderes quieren disponer de información oportuna y precisa para aumentar el rendimiento de la empresa de forma eficiente y eficaz, pero pocos pueden acceder a ella de forma sistemática. En la encuesta [State of AI Enterprise](#)^[5] (Estado de la IA empresarial), el 67 % de los encuestados afirmaron que utilizaban el Machine Learning en la actualidad, y casi todos (97 %) tenían previsto usarlo en un futuro próximo.

De ese 67 %, son muchos los que han tenido dificultades para obtener información destinada a mejorar la precisión del proceso de devengo o acelerar la conciliación de cuentas e, idealmente, eliminar cualquier rastro de sesgo humano. Todo ello se ve agravado además por el habitual horizonte de valor empresarial de años frente a meses (véase la Figura 2).

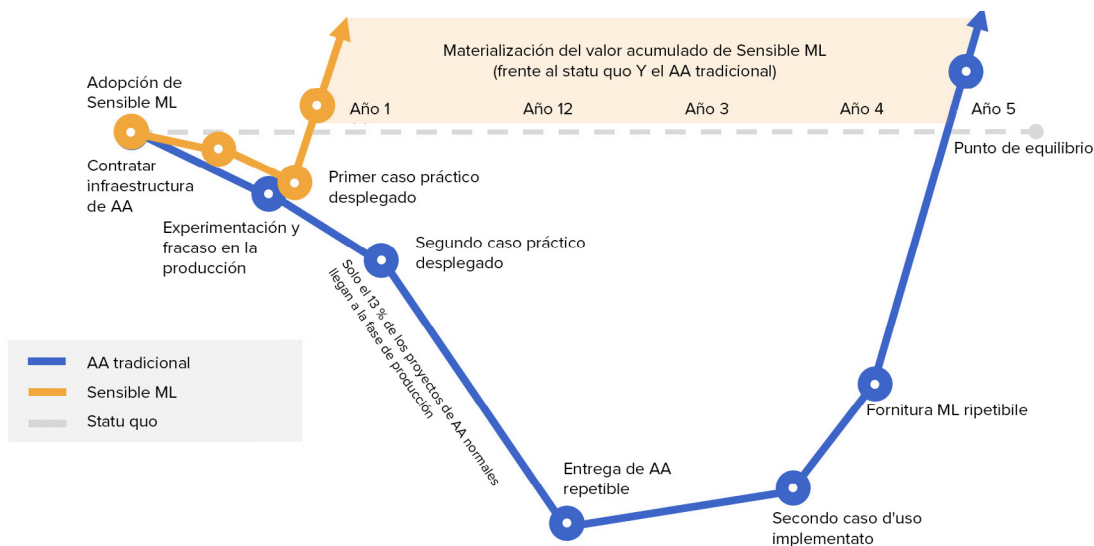


Figura 2: Aceleración de Sensible ML hacia el valor empresarial

Sensible ML, la primera solución de OneStream habilitada para la IA, se ha diseñado con el fin de **producir modelos de ML de series temporales para la gestión del rendimiento corporativo (GRC)** y derribar las barreras de entrada de los análisis avanzados para las empresas, barreras que habitualmente suelen ser altas. En lugar de asumir la carga de desarrollar modelos e invertir en la infraestructura subyacente, Sensible ML impulsa el poder y la sofisticación del data science en finanzas y operaciones, **a escala y con un coste mucho menor que el de las soluciones alternativas.**

Impulse el poder de sus datos con Sensible ML

Los datos pueden servir para impulsar la estrategia empresarial, del mismo modo que unos datos deficientes pueden acabar con ella. ¿Por qué? En la economía digital actual, las empresas tienen acceso a más datos que nunca. Estos datos crean una base de inteligencia para la toma de decisiones empresariales importantes. Sin embargo, para garantizar que los empleados dispongan de los datos adecuados para la toma de decisiones, las empresas deben invertir en soluciones de gestión de datos que mejoren la visibilidad, la fiabilidad, la seguridad y la escalabilidad. Unos datos deficientes pueden traducirse en resultados desastrosos que costarán millones a la compañía.

A diferencia de la «mayoría» de las capacidades de forecasting de análisis predictivo (que analizan resultados y estadísticas anteriores y, a partir de ellos, generan forecastings basadas en eventos pasados), Sensible ML tiene un nivel de sofisticación único. Sensible ML no solo tiene en cuenta los resultados y las estadísticas anteriores, sino también elementos de intuición empresarial adicionales, como los eventos, los precios, la información sobre la competencia y la meteorología, para ayudar a obtener forecastings más precisos y sólidos (véase la Figura 3).

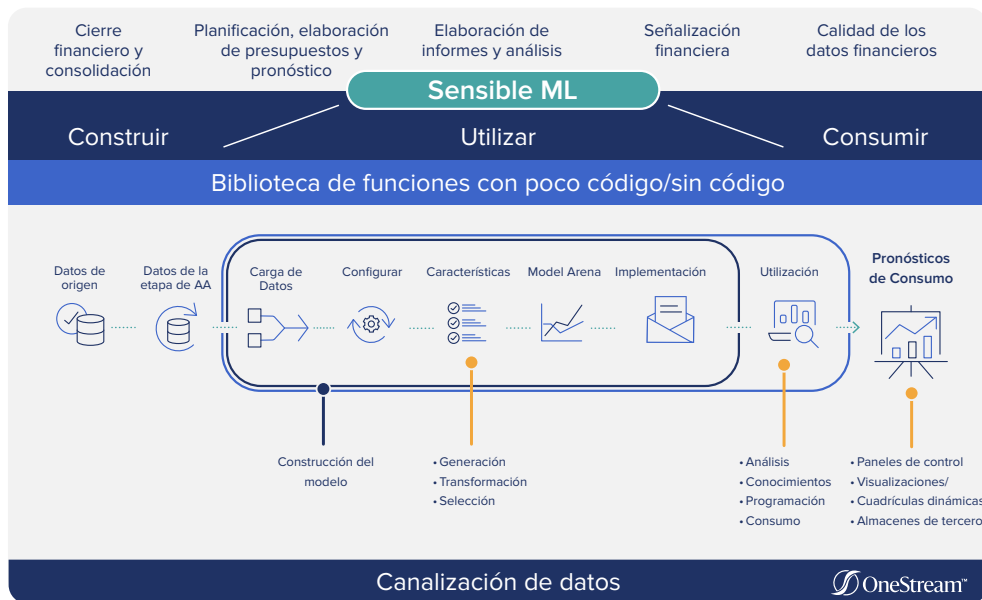


Figura 5: Flujo de procesos de Sensible ML

Gestión de datos End-to-End



Los datos de la empresa son fundamentales para el éxito de cualquier caso práctico de forecasting con ML. Sin embargo, las canalizaciones creadas a medida, que se adaptan de forma rentable y que ofrecen grandes experiencias de usuario requieren soluciones sofisticadas como Sensible ML para acelerar y automatizar la toma de decisiones clave en el recorrido de los datos, desde el origen hasta el consumo (véase la Figura 4).

Las capacidades avanzadas de canalización de los datos promueven lo siguiente:

1 La confianza en la gobernanza de los datos

garantizando la privacidad de los datos, el cumplimiento de las normas de la empresa y la trazabilidad transparente del linaje de los datos.

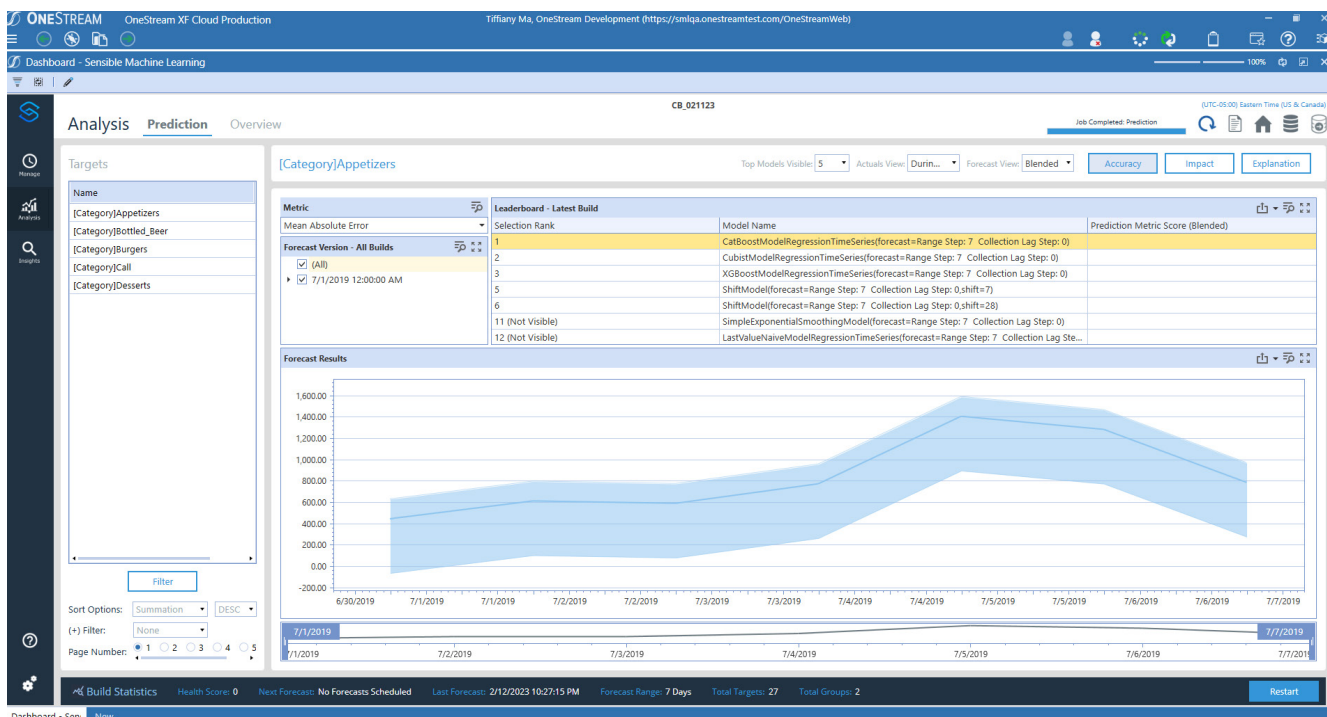
2 El enriquecimiento de los datos internos con fuentes externas

añadiendo variables externas que impulsen las mejoras (p. ej., los minoristas que añaden variables externas a los datos existentes para perfilar y reconocer mejor las necesidades de los clientes a la hora de realizar recomendaciones, ventas complementarias y ventas cruzadas).

3 El procesamiento de datos acelerado

mediante la supervisión continua de la calidad, la puntualidad y el contexto previsto de los datos.

Figura 4: Canalización de Sensible ML



La mayoría de los científicos de datos coinciden en que las canalizaciones de ML constituyen la estructura integral que organiza el flujo de datos hacia y desde un modelo (o un conjunto de modelos) de ML. La canalización incluye la entrada de datos brutos, las características, los resultados, el modelo de aprendizaje automático y sus parámetros, y los forecastings realizados.

Sensible ML aprovecha las capacidades integradas de gestión de datos de OneStream para asimilar los datos de origen y los elementos de intuición empresarial. Las API obtienen de forma automática datos externos que pueden utilizarse en el proceso de creación de los modelos. Sensible ML comprueba automáticamente las fuentes de datos externas sin intervención del usuario, **que es quien decide en última instancia qué datos utilizar.**

¿Por qué son importantes las canalizaciones de datos de ML?

El diseño y la implementación de canalizaciones de datos son fundamentales para las soluciones de ML empresariales y determinan en gran medida su rendimiento y su eficacia. Sin embargo, además del diseño del software, hay que tener en cuenta otros factores, como la elección de las bibliotecas y los entornos de ejecución (es decir, los requisitos de procesador, la memoria y el almacenamiento) del ML.

La canalización de datos de Sensible ML supervisa el comportamiento habitual de las canalizaciones de datos y envía alertas cuando se producen anomalías en dicho comportamiento. He aquí algunos ejemplos:

- ① **Actualidad de los datos:** ¿Llegaron los datos cuando debían?
- ② **Volumen de datos:** ¿Hay demasiadas o muy pocas filas?
- ③ **Esquema de datos:** ¿Ha cambiado la organización de los datos?



Acelere la obtención de insights

con la biblioteca de funciones con poco código y sin código de Sensible ML

Con las funciones integradas con poco código/sin código (LC/NC) de Sensible ML, los equipos de finanzas y los analistas pueden elaborar rápidamente modelos de ML de series temporales listos para su consumo en toda la empresa, y hacerlo de una forma que todos puedan entender y utilizar. La biblioteca de funciones de Sensible ML permite a los equipos de finanzas y operaciones enriquecer los datos con fuentes externas predefinidas, como el índice de precios de consumo, la meteorología o los precios de la gasolina, sin necesidad de códigos largos y complicados que solo pueden entender los científicos de datos (véase la Figura 5). A continuación, Sensible ML hará todo el «trabajo duro» para identificar cuáles de estas fuentes/variables externas resultan de interés para el rendimiento del modelo de forecasting, y en qué medida.

¿Por qué es importante la biblioteca de funciones?

Sin la biblioteca de funciones LC/NC de Sensible ML, los equipos de finanzas y los científicos de datos se verían obligados a identificar fuentes de datos externas por su cuenta, a gestionar cada integración y a dedicar tiempo a limpiar los datos. Y todo ello antes de proceder a la ardua tarea de ponderar si los datos externos aportados resultan o no útiles para el forecasting. Por otra parte, Sensible ML mejora el tiempo de creación de valor, reduce la sobrecarga técnica y aumenta la productividad sin apenas necesidad de conocimientos de programación.

La mejora del tiempo de creación de valor proporciona tres ventajas clave:

1 Reducción de los tiempos de ciclos largos

La creación de modelos de IA sólidos a escala empresarial lleva tiempo. Según The News Stack, el **80 % de las empresas** afirman que tardaron 6 meses en elaborar un solo modelo de IA.

2 Contención de la deriva de los modelos

Debido a los continuos cambios en el mercado externo, la dinámica empresarial y los datos fundamentales, los modelos tienden a quedarse obsoletos rápidamente. La deriva de los modelos conduce a una bajada de la precisión y a la toma de decisiones empresariales cuestionables.

3 Abordaje de la escasez de talento en ciencia de datos

Los profesionales de la ciencia de datos capaces de resolver los retos empresariales aplicando la IA escasean. Muchos estrategas afirman que la escasez de competencias es uno de los principales motivos de la lenta adopción de la IA.

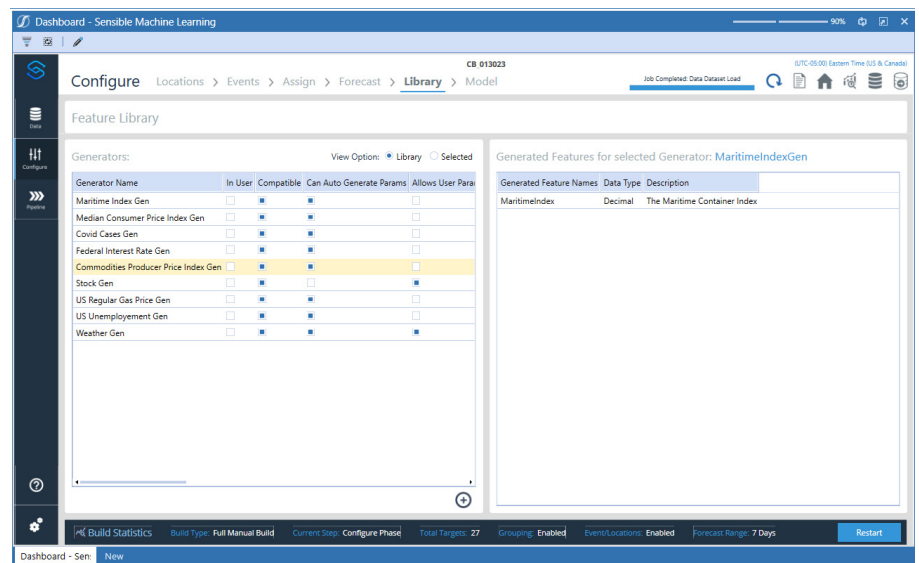


Figura 5: Biblioteca de funciones de Sensible ML

Genere confianza en los modelos de Machine Learning



Generar confianza en los modelos de ML es primordial para el éxito de cualquier proyecto. Sensible ML permite a los científicos de datos y a los usuarios empresariales trabajar juntos y sin problemas durante todo el proceso. Ahora, la preparación de los datos, la creación de modelos, la puesta en común de los resultados y la puesta en producción de los modelos pueden realizarse desde una misma plataforma unificada, lo que permite una colaboración sin precedentes. Este enfoque genera confianza entre equipos que antes estaban aislados, lo que da lugar a un programa de detección de fraudes eficaz y dinámico.

Enriquecer las fuentes de datos internas con fuentes externas, como la meteorología, los datos macroeconómicos (p. ej., el PIB, los precios del petróleo o la construcción de viviendas), etc., aumenta el rendimiento del modelo.

Aunque los modelos de ML toman los datos de entrada y los transforman en forecastings, a veces, comprender los mecanismos implicados puede resultar complicado. Por ejemplo, los patrones aprendidos por los modelos de caja negra pueden ser difíciles de entender, sobre todo para los analistas de negocios centrados en un determinado ámbito comercial. En resumen: no existe transparencia para los usuarios empresariales que emplean soluciones de ML tradicionales.

Sensible ML proporciona más información a partir de los datos que los enfoques tradicionales. Las recompensas serán mayores para quienes puedan confiar en los modelos y sean transparentes con ellos.

Además de la gestión integrada de la canalización de datos, Sensible ML proporciona funciones adicionales de extremo a extremo, como:

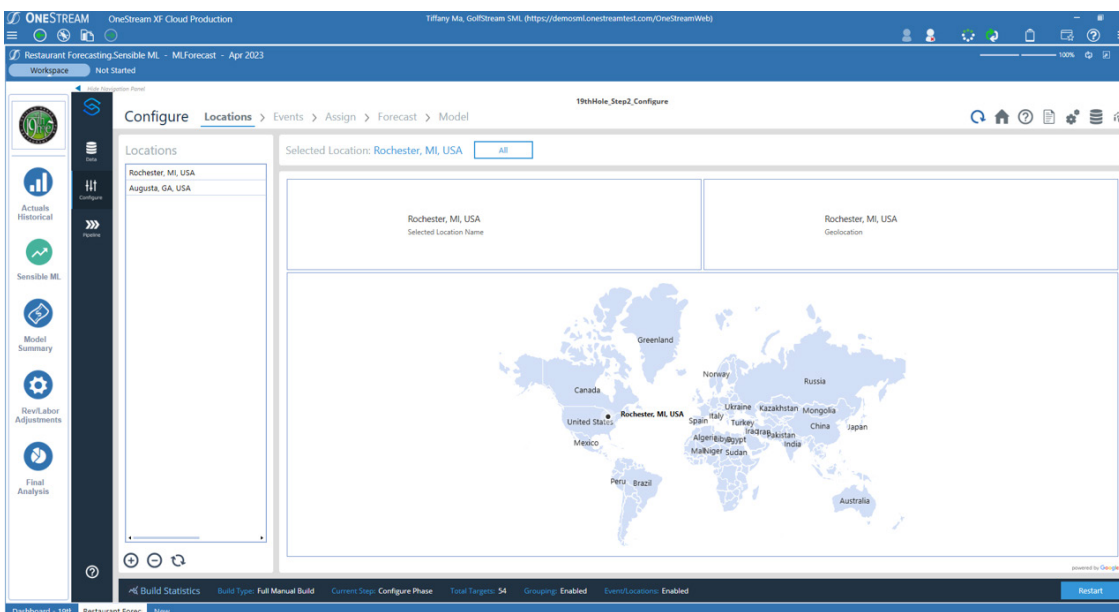


Figura 6: Ingeniería de funciones de Sensible ML

— **1 Ingeniería de características automática** aplica transformaciones de forma automática para extraer «nuevas características» de los datos ya existentes. Por ejemplo: supongamos que la actividad de construcción o concesión de permisos de viviendas en EE. UU. es una «característica» que ayuda a prever las ventas de puertas de un fabricante. **Sensible ML calculará automáticamente si un adelanto o un retraso de 1 mes, 2 meses o más contribuye a mejorar la precisión de los forecastings (ventas de puertas)** (véase la Figura 6).

— **2 Configurar objetivo** aplica variable(s) objetivo en ML, y es la característica de un conjunto de datos a partir de la cual el usuario quiere que el modelo de ML realice sus forecastings. **Sensible ML se ha diseñado para garantizar la escalabilidad masiva del objetivo con el fin de optimizar el proceso y el rendimiento del ML.**

- **Escalabilidad de objetivos** — parámetro que indica cuántos objetivos puede contener un conjunto de datos. En el sector minorista, los ejemplos incluyen tiendas individuales, categorías de productos por tienda, UA por categoría, etc. Cuanto mayor sea la escalabilidad del objetivo, más información detallada determinará el modelo de ML, haciendo que el proceso sea más eficiente.

— **3 Introducir eventos** con conocimientos y elementos de intuición de los usuarios empresariales que pueden ayudar a informar al modelo de posibles anomalías en los forecastings. **En Sensible ML, el Custom Event Builder (Generador de eventos personalizado) permite al usuario añadir fácilmente eventos personalizados al modelo y consultar resultados anteriores, además de adoptar elementos de intuición empresarial adicionales, como eventos, precios, información sobre la competencia y meteorología** (véase la Figura 7), para ayudar a obtener forecastings más precisos/robustos que se vuelven más exactos con el tiempo (por ejemplo, entrenándose) y se reentrenan al aumentar la «experiencia».

- Utilizar los conocimientos de un usuario empresarial para ayudar a informar al modelo de posibles «anomalías» en el forecasting
- Incluir eventos, promociones y días festivos que se sabe que influyen en los forecastings

— **4 Entrenamiento del modelo** es el proceso en el que el algoritmo de ML utiliza el conjunto de datos de entrenamiento para determinar cuál es el que mejor funciona o el más preciso a la hora de predecir los objetivos. El objetivo del entrenamiento es realizar iteraciones a través de numerosas variaciones del modelo para determinar cuál es la mejor. **En Sensible ML se entrenan varios modelos por objetivo, lo que garantiza un rendimiento óptimo del modelo.**



Figura 7: Patrones meteorológicos globales



Comparación automática de modelos de ML



En las herramientas tradicionales de ML, el rendimiento del modelo empieza a degradarse una vez que se pone en producción, y los esfuerzos manuales no hacen más que poner trabas a dicho rendimiento. Solo por estos motivos, las soluciones de ML eficaces y escalables deben comparar y contrastar modelos automáticamente y disponer de las siguientes capacidades para mejorar la velocidad de creación de valor para los analistas financieros y empresariales:

- **Aceleración** del tiempo de entrenamiento y experimentación de los modelos para elaborar **eficazmente forecastings y nuevos forecastings**
- **Agilidad** para utilizar Sensible ML para abordar diferentes casos prácticos empresariales
- **Supervisión continua** de la puntuación de salud y el rendimiento del modelo a lo largo del tiempo y **reentrenamiento automático**

Sensible ML puede gestionar simultáneamente grandes cantidades de datos y usuarios para alimentar los enormes volúmenes de datos necesarios para entrenar los modelos de forma adecuada. Y, a medida que proliferan los usuarios y los casos prácticos, las soluciones basadas en ML deben ser capaces de gestionar la carga adicional. Si la solución no es escalable, los cuellos de botella en el rendimiento pueden reducir el valor del uso del ML, motivo por el cual acelerar el tiempo de entrenamiento de modelos y la experimentación es tan importante.

Los procesos y la infraestructura sistematizados y preconstruidos de Sensible ML permiten hacer frente a las complejidades tradicionales de las herramientas de desarrollo dispares que dificultan la implantación del ML a escala y prolongan el tiempo transcurrido hasta dicha implementación. El objetivo de los modelos de supervisión durante la producción es lograr lo siguiente:

- **Detectar problemas** y tomar medidas mediante la clasificación y la resolución de problemas en los modelos en producción
- Garantizar que las predicciones y los resultados **puedan explicarse y plasmarse en informes**
- Garantizar que el proceso de predicción del modelo sea **transparente** para las partes interesadas, a fin de garantizar **una gobernanza adecuada**
- Proporcionar una vía para **mantener y mejorar** los modelos en producción

Acelere los tiempos de entrenamiento de los modelos y la experimentación en Model Arena de Sensible ML

Los usuarios pueden supervisar de forma continua las puntuaciones de salud y el rendimiento de los modelos a lo largo del tiempo y realizar un reentrenamiento automático en Model Arena de Sensible ML, donde todas las variaciones de los modelos compiten entre sí para identificar las de mejor rendimiento y determinar cuáles implementar (véase la Figura 8).

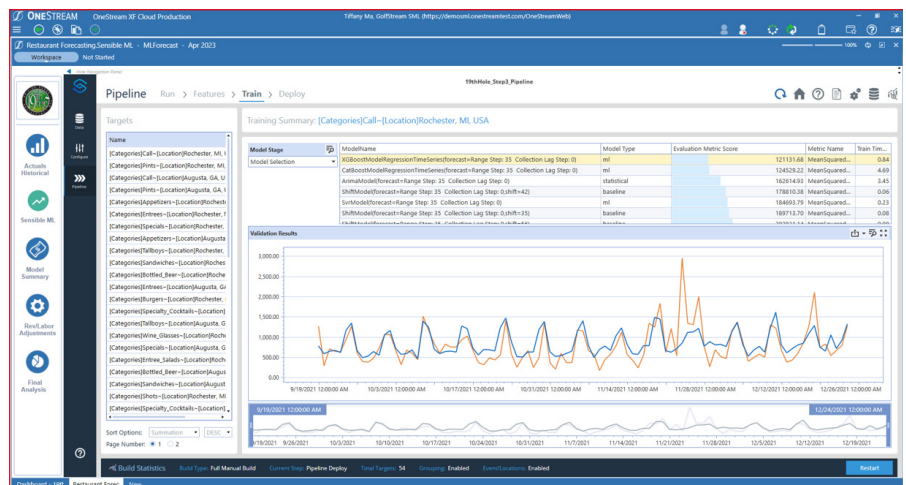


Figura 8: Model Arena de Sensible ML

Unifique y aproveche

la potencia del ML con el rendimiento empresarial



El análisis de las series temporales es fundamental para comprender los datos de la empresa. La capacidad de mirar hacia adelante y hacia atrás, de desglosar años en días, y de ver las tendencias de los datos en distintos periodos de tiempo es primordial para el análisis más completo. Para los equipos operativos y de APF, Sensible ML crea y despliega automáticamente miles de objetivos de forecasting de ML en toda la empresa, listos para su utilización. Este proceso incluye las siguientes capacidades clave:

- **Unificar** la planificación y la ciencia de datos en una **plataforma común** sin transferir datos a algoritmos de terceros y evitando la **deuda técnica**
- otorgar el conocimiento de los datos a través de la **transparencia** para **analizar** y comparar los forecastings generados por el ser humano y el ML
- **Utilizar** los resultados del modelo en OneStream y otros sistemas de terceros

Sensible ML permite a los usuarios consumir modelos a través de paneles de control, informes y herramientas de análisis empresarial mediante la plataforma OneStream. Esta plataforma unifica la planificación empresarial y la ciencia de datos en una plataforma común sin pasar los datos por algoritmos de terceros y evitando la deuda técnica, al tiempo que ofrece transparencia para analizar y comparar los forecastings generados por el ser humano y el ML para potenciar el conocimiento de los datos (véase la Figura 9).

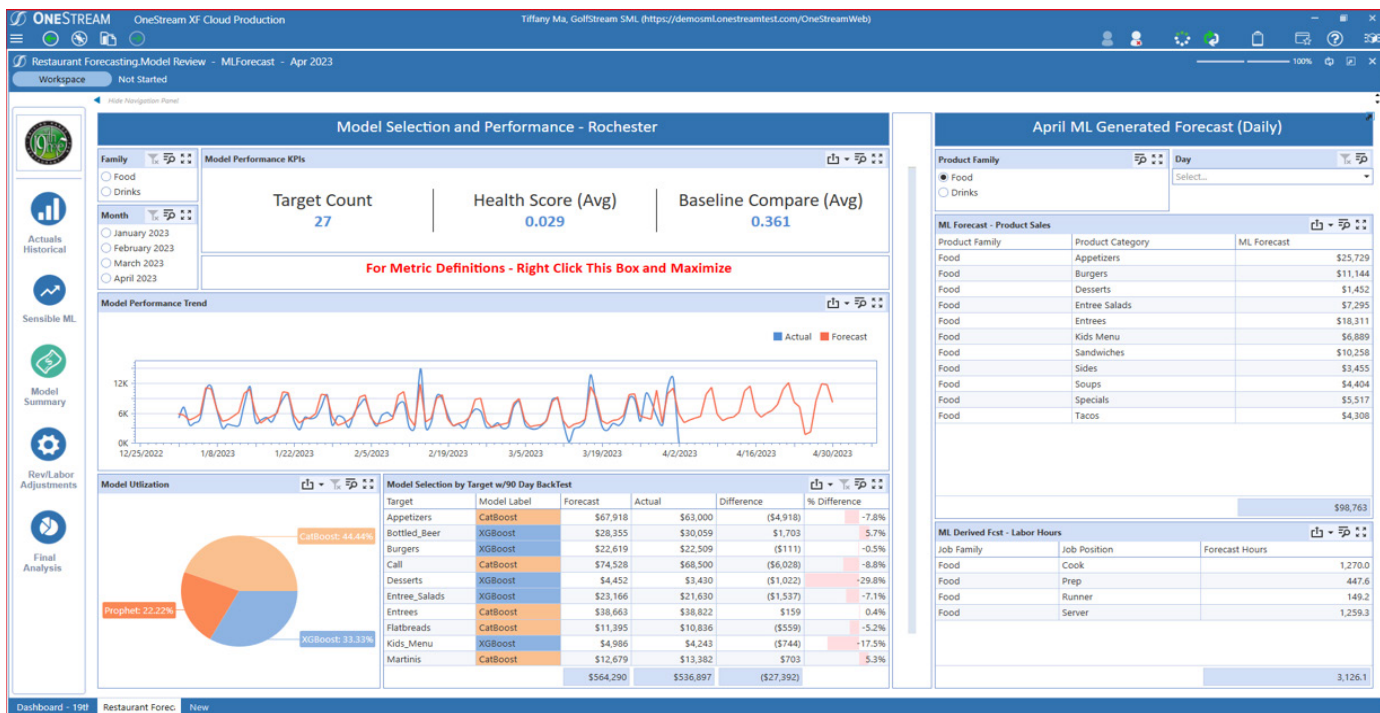


Figura 9: Panel de control de Sensible ML

Sensible ML facilita el forecasting

Sensible ML facilita el forecasting, ya que OneStream rompe las barreras que han impedido tradicionalmente a los equipos de finanzas y operaciones, entre otros, adoptar el ML en los procesos de planificación básicos. Aunque el ML tiene un gran potencial para ayudar a escalar el trabajo como nunca antes, las empresas se enfrentan a varios retos (véase la Figura 10).



Figura 10: Sensible ML resuelve los retos del ML tradicional

Los casos prácticos sensatos fomentan el éxito

Sensible ML permite a las empresas fomentar el éxito de forma más rápida y precisa con los siguientes casos prácticos (véase la Figura 11):

- 1 Para respaldar **los procesos de planificación estratégica**, muchas compañías realizan forecastings a **3 o 5 años** (o más) con el fin de ofrecer una mayor claridad de visión y una hoja de ruta que respalde las metas de la empresa, identifique las opciones estratégicas, garantice una dirección clara e impulse el crecimiento competitivo.
- 2 Para apoyar la **planificación operativa anual (POA) o los procesos de forecasting**, las empresas suelen exigir a sus líneas de negocio que trasladen los objetivos financieros «descendentes» a planes mensuales específicos «ascendentes» por categorías de productos, canales de venta y clientes, lo que puede dar lugar a **cientos de forecastings**.
- 3 Para respaldar la **planificación de la demanda diaria o semanal o la planificación de ventas y operaciones (PVO)**, las empresas suelen pedir a sus planificadores de la demanda, analistas de negocio o socios comerciales financieros que realicen forecastings a nivel específico, de producto y de ubicación con el objetivo de orientar las decisiones tácticas de dotación de personal, aprovisionamiento, logística y gestión de inventarios.

- 4 En el caso de los **gastos de ingresos** o la **planificación de la mano de obra**, que requieren forecastings mensuales por objetivo (por ejemplo, 60 puntos de datos por objetivo de forecasting) para la planificación descendente, Sensible ML es capaz de **crear forecastings predictivos/ estadísticos**.
- 5 En el caso de los forecastings más específicos, **de tipo ascendente por cliente, producto por ubicación o PVO**, donde las empresas pueden compartir cientos de puntos de datos por objetivo, Sensible ML puede crear **forecastings semanales o incluso diarios** que tienen en cuenta hasta elementos de intuición específicos del análisis empresarial para impactos como vacaciones, meteorología, cambios de precios, impactos competitivos o cualquier elemento de intuición basado en el tiempo.



Figura 11: Matriz de casos prácticos de Sensible ML

Caso de éxito

Proveedor de seguridad para la automoción valorado en \$9B

Un proveedor de seguridad del automóvil, valorado en 9000 millones de dólares, es uno de los principales fabricantes de elementos de seguridad para el automóvil, especialmente cinturones de seguridad, airbags, volantes e infladores. Fundado en los años 50, este proveedor vende sus productos a los principales fabricantes de automóviles del mundo, y cuenta con más de 65 000 empleados que operan en 27 países. Cada año, los productos de la empresa salvan más de 30 000 vidas y evitan diez veces más lesiones. Este proveedor se ha convertido en líder del mercado a través del crecimiento, la adquisición y una fusión, y opera en una estructura compleja y multidivisional, tanto a nivel de producto como de organización.

Caso práctico

Liberar el valor de **los datos operativos específicos, mejorar el forecasting operativo e interpretar la planificación de la demanda de los clientes con forecastings e informes mejorados con ML**. Disponer de un único proceso de planificación que permita al proveedor de productos para automóviles responder de forma proactiva a los cambios del mercado a medida que la información se desplaza a lo largo de la cadena de valor y repercute en lo que se produce.

Resultados empresariales previstos

- Reconocer **las tendencias** subyacentes **de la demanda**
- Reducir la volatilidad
- Mejorar la estabilidad operativa
- Reducir las fluctuaciones en la planificación laboral, lo que se traduce en una reducción del gasto en horas extraordinarias

Solución y ventajas

OneStream Sensible ML proporciona al proveedor de productos para automóviles una plataforma analítica de datos unificada que ha fomentado un entorno escalable y colaborativo en toda la compañía. Ese entorno permite que los equipos puedan innovar con mayor rapidez y ofrecer soluciones basadas en el ML para los requisitos empresariales en constante cambio del proveedor de productos para automóviles (véase la Figura 12).

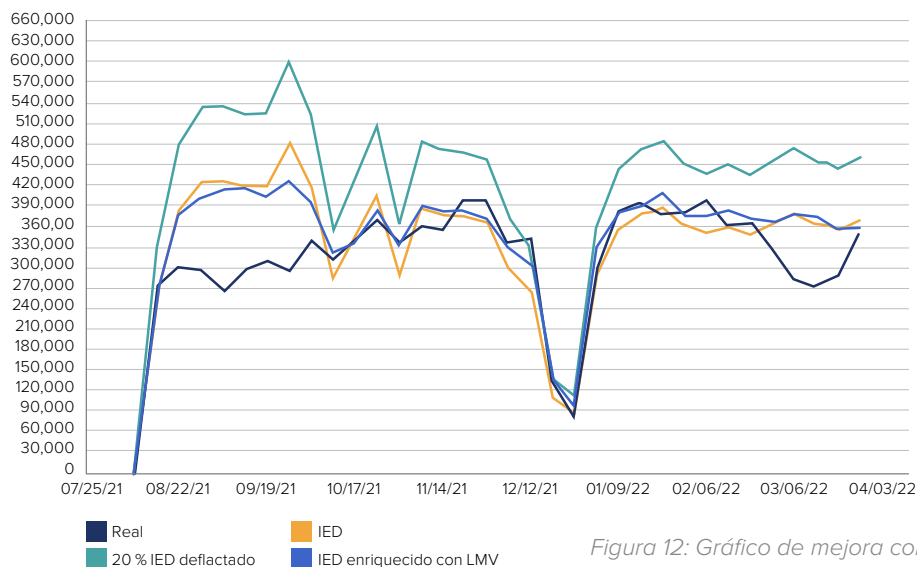


Figura 12: Gráfico de mejora con Sensible ML

Elevación de la precisión del IED enriquecido con Sensible ML

35% de mejora de la desviación cuadrática media con respecto al IED

— AND —

10%+ una mejora del 10% + desviación cuadrática media con respecto al IED ajustado por el ser humano

Conclusión

El extraordinario crecimiento de la disponibilidad de datos y la creciente competencia en el mercado suponen un reto para todas las empresas, pero Sensible ML de OneStream ofrece a los equipos de finanzas una oportunidad ideal para desarrollar mejores estrategias de planificación, tomar decisiones más inteligentes y ejecutar con mayor eficacia. Cuando los directivos son capaces de identificar las oportunidades con mayor rapidez y saben cómo aprovecharlas, superan a sus competidores; además, lo hacen por un amplio margen. Sin embargo, cuando esas decisiones se basan en datos obsoletos elaborados a partir de forecastings poco fiables, pueden afectar incluso a las estrategias más prometedoras.

Las empresas de todos los tamaños tienen ante sí varios retos, pero una de las decisiones más importantes que deberán tomar será la implementación de la solución de ML adecuada que permita alinear eficazmente todos los aspectos de la planificación y hacer que la compañía alcance sus objetivos estratégicos. Para ayudar a generar confianza y transparencia, los profesionales de las finanzas deben comprender fácilmente los procesos que impulsan la solución, de modo que las máquinas no sean meras cajas negras.

Sensible ML responde a estas demandas aportando potencia y sofisticación a las empresas para impulsar la transparencia y aumentar la velocidad del proceso de forecasting con una transparencia y una alineación con el rendimiento empresarial sin precedentes.

En OneStream, a esto lo llamamos finanzas inteligentes.

Acercas OneStream Software

OneStream ofrece una plataforma financiera inteligente impulsada por la IA y creada para permitir una toma de decisiones segura y maximizar el impacto empresarial.

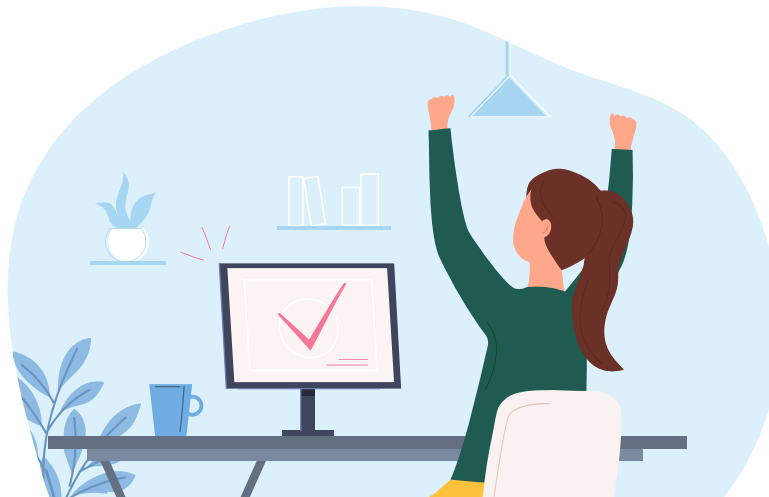
OneStream permite a los equipos de finanzas y operaciones disponer de información para tomar decisiones más rápidas y fundamentadas cada día. Liberamos el valor de las empresas unificando la gestión de datos, la planificación, la elaboración de informes, el análisis, el cierre financiero y la consolidación. Y todo ello a través de una única y moderna plataforma de gestión del rendimiento corporativo (GRC) diseñada para evolucionar y escalar de forma continua con su organización.

OneStream es una empresa de software independiente respaldada por los inversores de capital riesgo KKR, D1 Capital Partners, Tiger Global e IGSB. Con más de 1100 clientes, 230 socios de implementación y 1200 empleados, nuestra misión principal es ofrecer un 100 % de éxito a nuestros clientes.

Para obtener más información, visite [OneStream.com](https://www.onestream.com).

Notas finales

1. **Forbes: How Do We Get To The Tipping Point For AI?**
<https://www.forbes.com/sites/forbestechcouncil/2023/01/17/how-do-we-get-to-the-tipping-point-for-ai/?sh=4c0df30626c3>
2. **Towards Data Science: 10 Truths about Machine Learning**
<https://towardsdatascience.com/10-real-truths-about-machine-learning-b9cc17e09189>
3. **Venture Beat: Transform 2019 Lifting the hood on the AI tech you need to know about.** <https://venturebeat.com/ai/transform-2019-lifting-the-hood-on-the-ai-tech-you-need-to-know-about/>
4. **Deloitte: Fueling the AI transformation: Four key actions powering widespread value from AI, right now.**
<https://www2.deloitte.com/content/dam/Deloitte/us/Documents/deloitte-analytics/us-ai-institute-state-of-ai-fifth-edition.pdf>
5. **Deloitte: Thriving in the era of pervasive AI Deloitte's State of AI in the Enterprise, 3rd Edition.**
https://www.deloitte.com/content/dam/assets-shared/legacy/docs/services/consulting/2022/DI_State-of-AI.pdf
6. **The NewStack: Add It Up: How Long Does a Machine Learning Deployment Take?** <https://the-newstack.io/add-it-up-how-long-does-a-machine-learning-deployment-take/>



Updated: January 2023