

Sensibile Machine Learning per il CPM

Il finance del futuro a portata di mano



Indice

Il passaggio alla Finanza intelligente	3
Riconoscere l'opportunità del ML	4
Creare valore con Sensible ML	5
Scatenare i dati con Sensible ML	6
Gestione dei dati end-to-end	7
Accelera le intuizioni con la libreria di funzionalità ML sensibili a basso codice/senza codice	9
Creare fiducia nei modelli di machine learning	10
Confronto automatico di modelli ML	12
Unificare e impiegare la potenza del ML per le prestazioni aziendali	13
Sensible ML semplifica le previsioni	14
Il successo di un cliente	16
Conclusione	17

Il passaggio alla Finanza intelligente

Per i CFO non si pone più la questione se l'intelligenza artificiale (IA) e il machine learning (ML) giocheranno un ruolo nei processi di pianificazione aziendale. Oggi, la domanda si concentra invece su come rendere operativo il machine learning in modalità che restituiscano risultati e scalabilità ottimali.

Le cose si fanno complicate quando si tratta di rispondere.

Perché?

L'agilità aziendale è fondamentale nel mondo della pianificazione che si evolve rapidamente. Per pensare velocemente e muoversi per prime, le organizzazioni devono superare sfide che spaziano tra la necessità di far crescere rapidamente il business, prevedere con precisione la domanda futura, anticipare circostanze di mercato impreviste e altro ancora. I crescenti volumi di dati all'interno dell'organizzazione possono rendere difficile per i responsabili delle decisioni concentrarsi sui dati necessari ed estrapolare le informazioni appropriate, al fine di ottenere un impatto positivo sui cicli di pianificazione e sui risultati. Ad aggravare ulteriormente il problema, molti processi e strumenti di analisi avanzata sfruttano solo dati storici di alto livello, costringendo i responsabili delle decisioni a rivedere le previsioni da zero non appena si verificano cambiamenti di mercato imprevedibili.

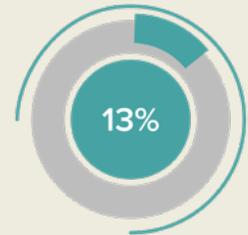
Tuttavia, con l'IA e il ML, gli analisti aziendali possono esaminare e correlare le variabili interne/esterne più rilevanti che concorrono all'accuratezza delle previsioni e alle prestazioni nei processi di vendita, supply chain, risorse umane e marketing riguardanti i piani e i risultati finanziari.

Queste dinamiche sottolineano perché è arrivato il momento della finanza intelligente.

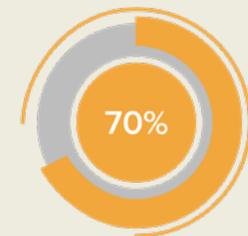
“Se i tuoi concorrenti stanno applicando l'intelligenza artificiale e stanno trovando informazioni che consentono loro di accelerare, si allontaneranno molto, molto rapidamente.”

— Deborah Leff | CTO del dipartimento Data Science di IBM

Verità Universali



Il 13% dei progetti di ML standard entra in produzione



Il 70% dell'apprendimento automatico è costituito dalla gestione dei dati

La costruzione dei modelli non è un'operazione da fare una volta sola. Ma è un processo iterativo



Riconoscere l'opportunità del ML

Non è possibile sopravvalutare l'opportunità fornita alla funzione Finance di sfruttare l'analisi dei dati e il machine learning. Con l'accesso ai più grandi set di dati attuali e storici disponibili per l'organizzazione, e con risorse e accesso ad alcuni dei migliori casi d'uso e applicazioni di ML disponibili, la funzione Finance può trasformare l'efficienza e l'efficacia in tutta l'azienda. Tale trasformazione riduce le sfide che hanno afflitto la funzione Finance nel corso degli anni (vedere l'immagine 1)

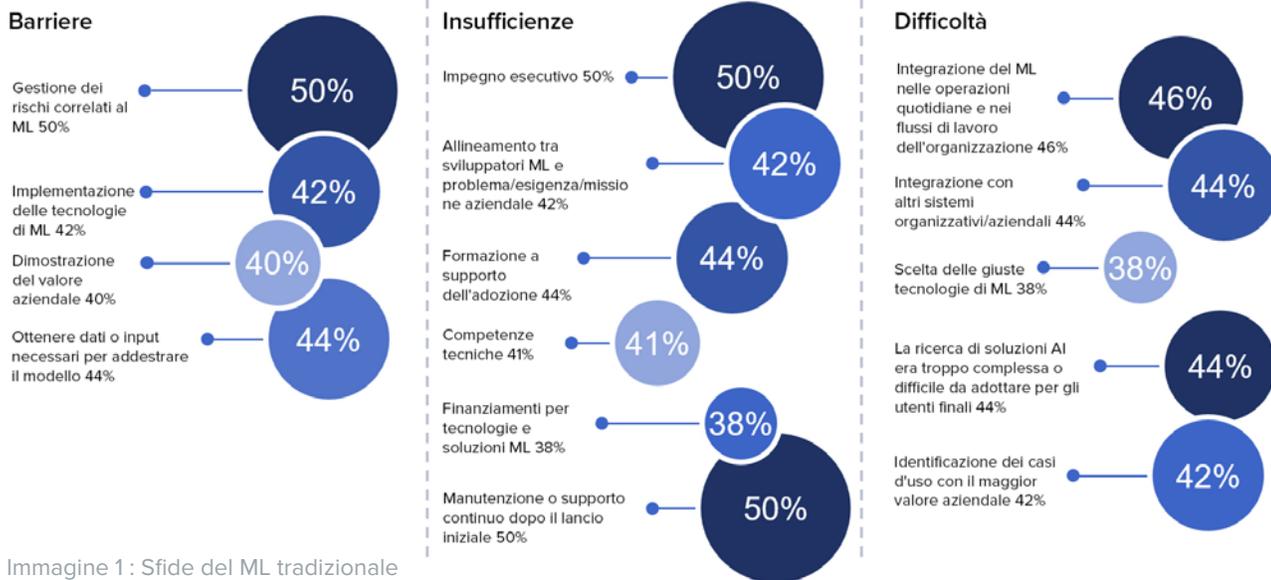


Immagine 1 : Sfide del ML tradizionale

Ad esempio, un'organizzazione di servizi finanziari globali ha recentemente spiegato il suo passaggio a una soluzione di pianificazione unificata. L'organizzazione soffriva di una mancanza di accuratezza e coerenza tra i risultati della sua linea di business, i risultati del gruppo e la contabilità generale (GL). Questa situazione ha causato molti momenti imbarazzanti nelle riunioni e un grande sforzo manuale di riconciliazione. Le previsioni mensili sono diventate conseguentemente una corsa frenetica costituita da diverse telefonate in preda al panico nel tentativo di risolvere problemi urgenti.

A complicare la situazione già instabile, l'organizzazione ha continuato ad aggiungere applicazioni di pianificazione e reporting fino ad averne 11 in totale. I lenti silos di pianificazione risultanti richiedevano ad un numeroso team di effettuare costantemente le modifiche tra le applicazioni, lasciando pochissimo tempo per convalidare i dati o elaborare strategie su questioni aziendali chiave.



E se le **organizzazioni potessero unire la potenza del machine learning con la pianificazione** dell'attività aziendale?

Creare valore con Sensible ML



Qualcuno guiderebbe con gli occhi bendati per 30 secondi?

La risposta è semplice: un **enfatico “NO”**. Tutti comprendono i pericoli di non essere in grado di adattarsi al traffico, alle curve, alle condizioni meteorologiche o a quella persona che non presta attenzione che è appena sgusciata davanti alla macchina. Ogni secondo in cui il conducente distoglie gli occhi dalla strada, trascurando un'enorme quantità di dati, aumentando i rischi e sprecando opportunità per aumentare le prestazioni, il disastro è imminente.

Se tutti sono abbastanza intelligenti da evitare di guidare con gli occhi bendati, perché così tanti leader gestiscono ciecamente le loro attività?

Purtroppo, la risposta non è semplice. Tutti i leader desiderano informazioni tempestive e accurate al fine di aumentare le prestazioni in modo efficiente ed efficace, ma pochi possono accedervi in modo coerente. Nel sondaggio di [State of AI Enterprise^{\[5\]}](#), il 67% degli intervistati ha riferito di utilizzare attualmente il machine learning e quasi tutti (97%) prevedono di utilizzarlo nel prossimo futuro.

Di questo 67%, per molti è stato faticoso ottenere informazioni al fine di migliorare l'accuratezza del processo di contabilizzazione o accelerare la quadratura dei conti e, idealmente, eliminare qualsiasi traccia di errore umano, il tutto ulteriormente aggravato dal tipico orizzonte di valore aziendale di anni vs. mesi (vedere immagine 2).

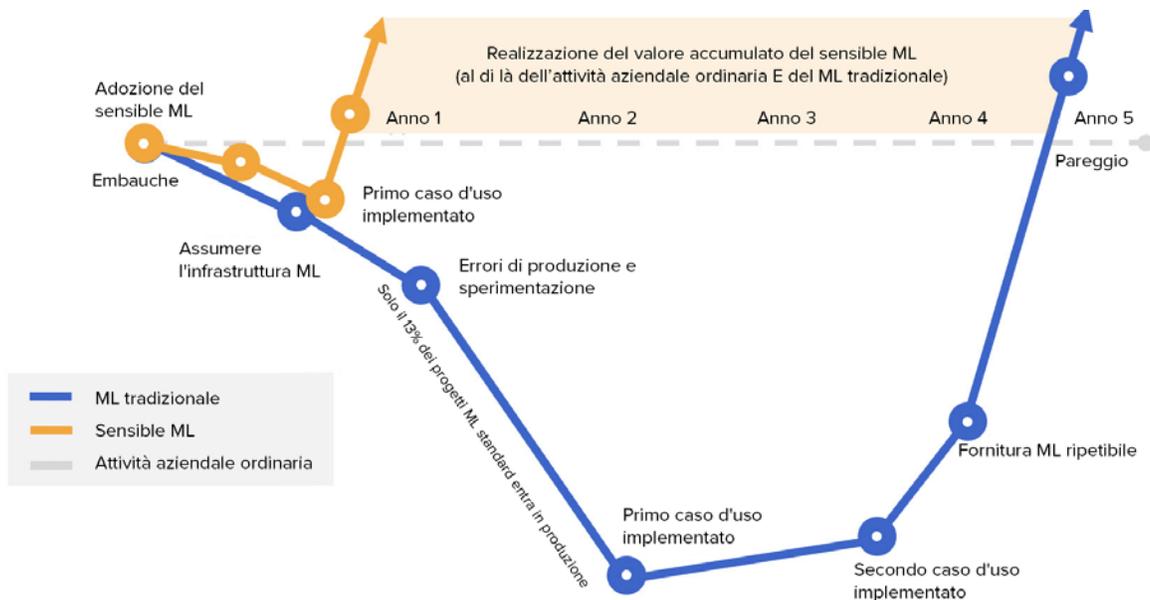


Immagine 2 : Accelerazione del Sensible ML sul valore aziendale

Sensible ML, la prima soluzione abilitata all'intelligenza artificiale di OneStream, è progettata per **produrre modelli ML di serie temporali per la gestione delle prestazioni aziendali (CPM)** e abbattere le barriere d'ingresso al campo delle analisi avanzate, tradizionalmente elevate per le organizzazioni. Invece di assumersi l'onere di costruire modelli e di investire nell'infrastruttura sottostante, Sensible ML libera la potenza e la raffinatezza del data science in tutto il settore finanziario e operativo, a livello scalare e con una frazione del costo totale rispetto alle soluzioni alternative.

Scatenare i dati con Sensible ML

Se i dati alimentano la strategia aziendale, i dati scadenti possono ucciderla. **Perché?** Nell'odierna economia digitale, le aziende hanno accesso ad un volume di dati mai visto prima. Questi dati costituiscono una base di intelligence per importanti decisioni aziendali. Ma per garantire ai dipendenti i dati giusti a supporto del processo decisionale, le aziende devono investire in soluzioni di gestione dei dati che migliorino visibilità, affidabilità, sicurezza e scalabilità. Dati scadenti possono portare a risultati disastrosi che finiscono per costare milioni.

A differenza della “maggior parte” delle funzionalità di previsione dell'analisi predittiva (che esaminano i risultati e le statistiche pregresse generando quindi previsioni basate su eventi passati), **Sensible ML presenta una raffinatezza unica.** Sensible ML non solo esamina i risultati e le statistiche precedenti, ma prende **anche** in considerazione ulteriori intuizioni aziendali, come eventi, prezzi, informazioni sulla concorrenza e condizioni meteorologiche per aiutare a ottenere previsioni più precise/solide (vedere immagine 3).

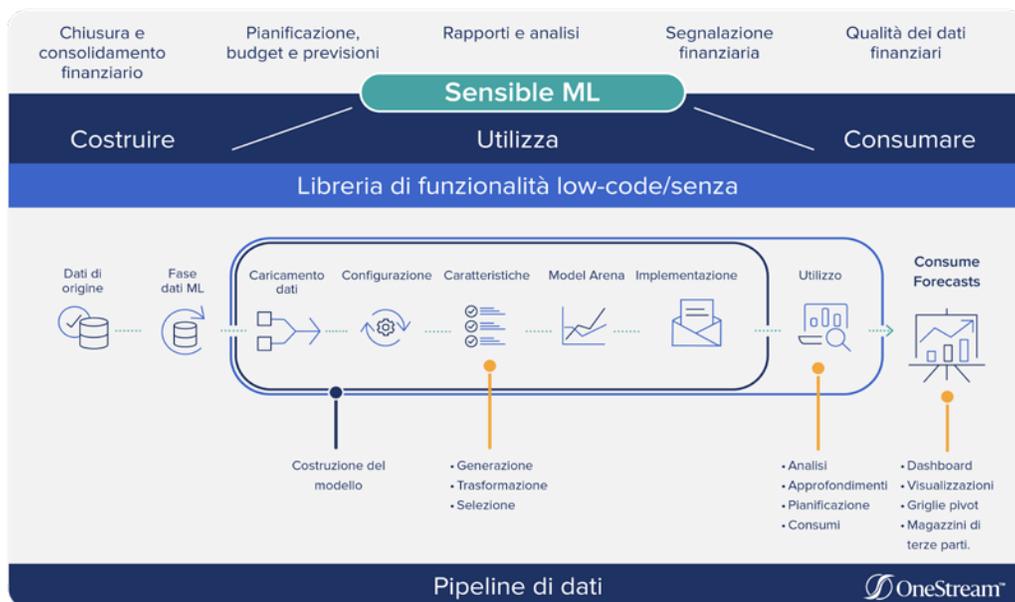


Immagine 3: Flusso di processo Sensible ML

Gestione dei dati end-to-end



In qualsiasi caso si impieghi la previsione ML, i dati aziendali sono fondamentali per la buona riuscita. Ma le pipeline appositamente progettate che scalano in modo conveniente e offrono esperienze utente eccezionali richiedono soluzioni raffinate come Sensible ML, al fine di accelerare e automatizzare le decisioni chiave lungo il percorso dei dati, dall'origine al consumo (vedere immagine 4).

Le funzionalità avanzate della pipeline di dati promuovono quanto segue:

1 Fiducia nella governance dei dati

garantendo la privacy dei dati, la conformità agli standard organizzativi e la tracciabilità trasparente della linea dei dati.

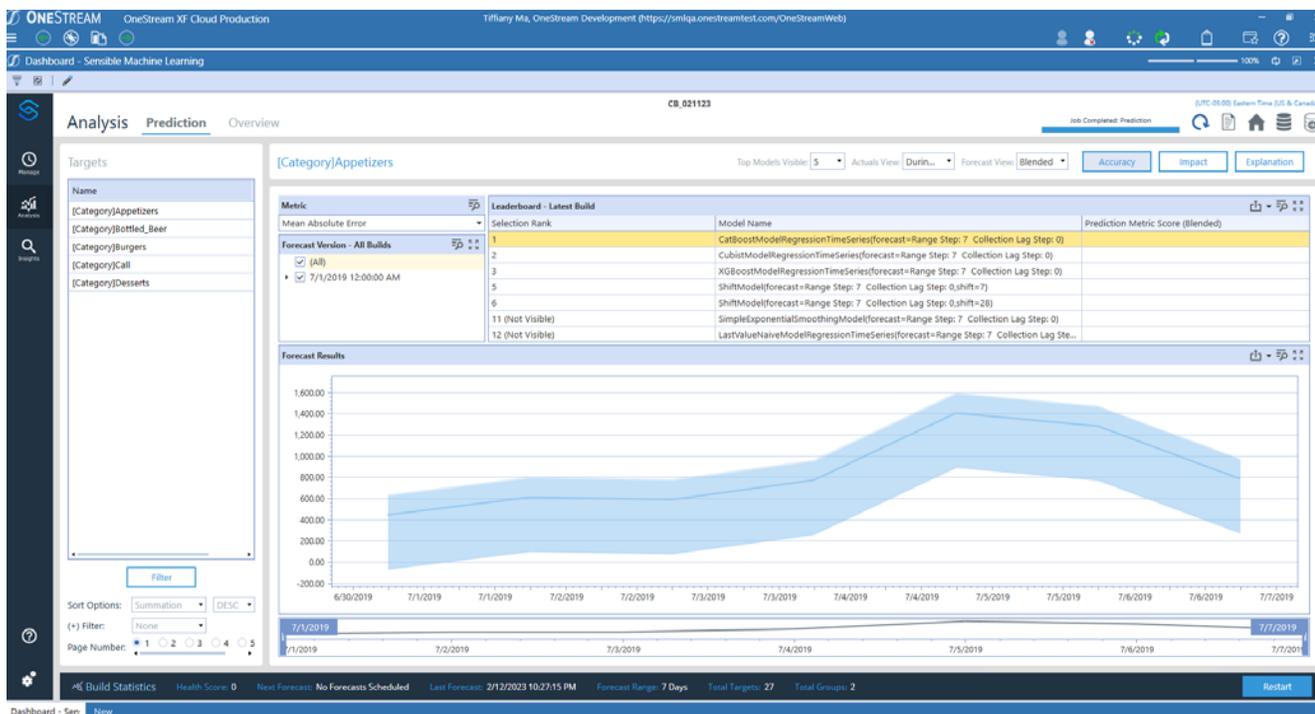
2 Arricchimento di dati interni con fonti esterne

aggiungendo variabili esterne che promuovono i miglioramenti (ad esempio, i rivenditori aggiungono variabili esterne ai dati esistenti con l'obiettivo di profilare meglio e riconoscere le esigenze dei clienti per raccomandazioni, upselling e cross-selling).

3 Accelerazione dell'elaborazione dati

monitorando continuamente la qualità, la tempestività e il contesto previsto dei dati.

Immagine 4 : Pipeline di Sensible ML



La maggior parte dei data scientist concorda sul fatto che le pipeline ML sono il costruito end-to-end che orchestra il flusso di dati in entrata e in uscita da un modello ML (o insieme di più modelli). La pipeline include input di dati non elaborati, funzionalità, output, il modello di machine learning e i relativi parametri nonché gli output di previsione.

Sensible ML sfrutta le funzionalità di gestione dei dati integrate di OneStream per incorporare i dati di origine e l'intuizione aziendale. Le API recuperano automaticamente i dati esterni che possono essere utilizzati nel processo di creazione del modello. Mentre Sensible ML testa automaticamente i dati provenienti da fonti esterne senza alcun intervento da parte dell'utente – **gli utenti alla fine decidono quali dati utilizzare.**

Perché le pipeline di dati ML sono importanti?

La progettazione e l'implementazione delle pipeline di dati sono al centro delle soluzioni ML aziendali e determinano fondamentalmente prestazioni ed efficacia. Oltre alla progettazione del software, tuttavia, è necessario considerare ulteriori fattori, tra cui la scelta delle librerie ML e degli ambienti di runtime (ovvero requisiti del processore, memoria e storage).

La pipeline di dati Sensible ML monitora il modo in cui le pipeline di dati si comportano generalmente, inviando delle segnalazioni quando si verificano anomalie rispetto tale comportamento. Ecco alcuni esempi:

- ① **Freschezza dei dati** — I dati sono arrivati quando avrebbero dovuto?
- ② **Volume dati** — Ci sono troppi o troppo pochi record?
- ③ **Schema dei dati** — L'organizzazione dei dati è cambiata?



Accelera le intuizioni con la libreria di funzionalità ML sensibili a basso codice/senza codice



Con le funzionalità a basso codice/senza codice (LC/NC) integrate di Sensible ML, i team finanziari e gli analisti possono creare rapidamente modelli ML di serie temporali pronti per il consumo in tutta l'organizzazione: **e possono farlo in un modo che tutti possano comprenderle ed utilizzarle.**

La libreria di funzionalità di Sensible ML consente ai team finanziario ed operativo di arricchire i dati utilizzando fonti esterne predefinite come l'indice dei prezzi al consumo, le condizioni meteorologiche o i prezzi del gas, senza dover ricorrere a un codice lungo e complicato che solo i data scientist capirebbero (vedere immagine 5). Sensible ML si farà carico quindi di tutto il "duro lavoro" ai fini di identificare quali di queste fonti/variabili esterne sono rilevanti, contribuendo a prevedere quali saranno le prestazioni del modello - **e fino a che punto.**

Perché la libreria delle funzionalità è importante?

Senza la libreria di funzionalità LC/NC di Sensible ML, i team finanziari ed i data scientist sarebbero costretti ad identificare autonomamente le fonti dati esterne, gestire ogni integrazione e dedicare tempo alla pulizia dei dati. **Tutto questo, prima di dedicarsi al duro lavoro di valutazione per capire se il contributo dei dati esterni sia utile o meno alle previsioni.** Sensible ML, inoltre, aumenta il time-to-value, riduce il sovraccarico tecnico e **aumenta la produttività, richiedendo poche o nessuna competenza di programmazione.**

L'aumento del time-to-value offre 3 vantaggi chiave:

1 Ridurre il tempo di ciclo lungo

La costruzione di robusti modelli di IA su scala aziendale richiede tempo. Secondo The News Stack, **80% delle aziende**^[6] riferisce che ci sono voluti 6 mesi per produrre un singolo modello di IA.

2 Limitare la deriva del modello

Con i continui cambiamenti riguardanti il mercato esterno, le dinamiche aziendali e i dati fondamentali, i modelli tendono a diventare rapidamente obsoleti. La deriva del modello porta a un calo della precisione e a decisioni aziendali insoddisfacenti.

3 Affrontare la carenza di talenti nel campo del data science

I professionisti del data science in grado di risolvere le sfide aziendali applicando l'IA scarseggiano. Molti strateghi affermano che la carenza di competenze è una delle ragioni principali che rendono lenta l'adozione dell'IA.

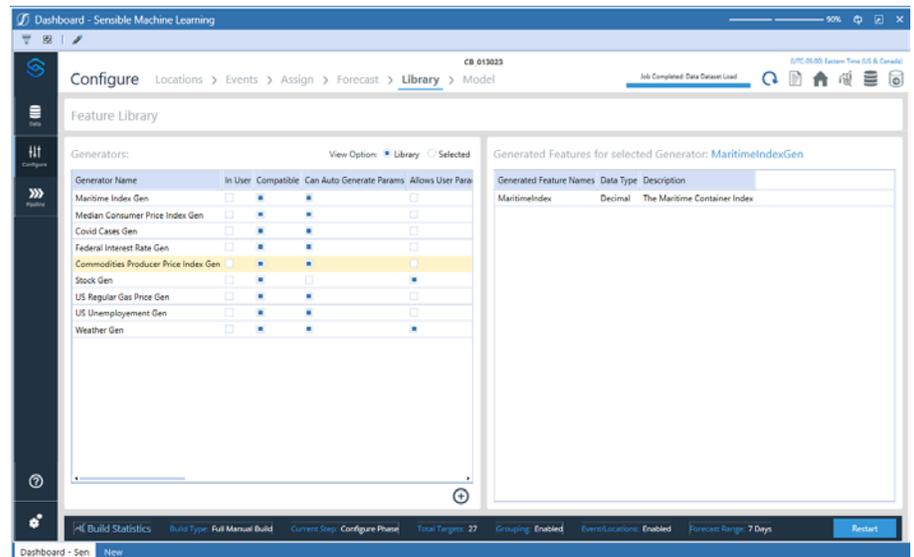


Immagine 5 : Libreria di funzioni Sensible ML

Creare fiducia nei modelli di machine learning



Creare fiducia nei modelli ML è fondamentale per la buona riuscita di qualsiasi progetto. Sensible ML consente ai data scientist e agli utenti aziendali di collaborare senza problemi durante l'intero processo. Sostanzialmente, la preparazione dei dati, la creazione di modelli, la condivisione dei risultati e la messa in produzione dei modelli possono ora avvenire sulla stessa piattaforma unificata, consentendo una collaborazione senza precedenti. Questo approccio crea fiducia tra team precedentemente isolati, determinando un programma di rilevamento delle irregolarità efficace e dinamico.

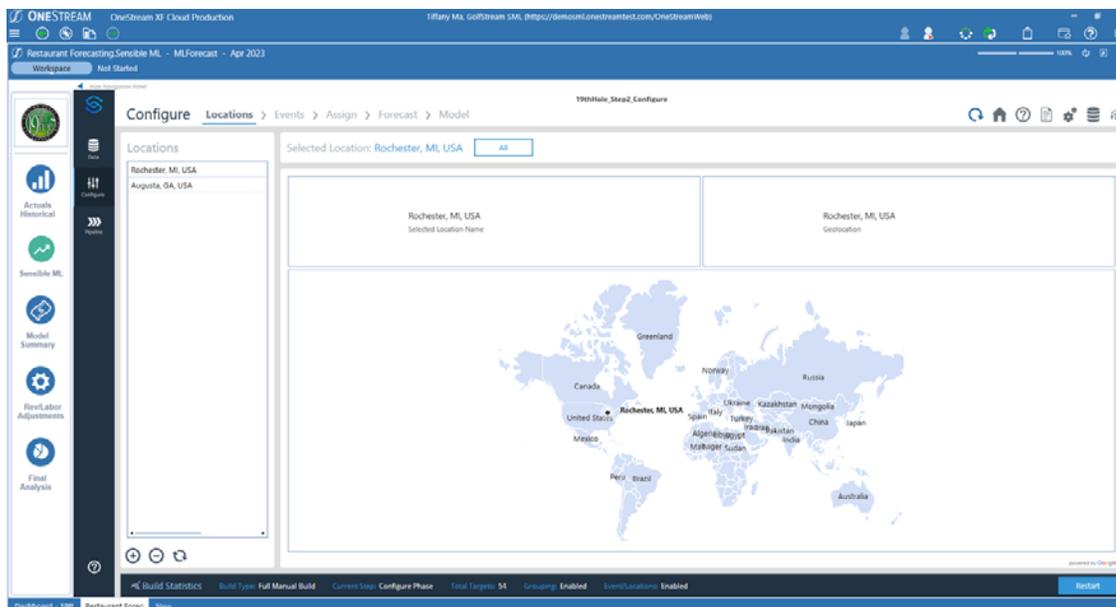
L'arricchimento delle fonti interne di dati con fonti esterne, quali condizioni meteorologiche, dati macroeconomici (ad es. PIL, prezzi del petrolio, nuove costruzioni) e simili, va ad aumentare le prestazioni del modello.

Dato che i modelli ML prendono i dati di input e li trasformano in una previsione, la comprensione dei meccanismi coinvolti a volte può essere difficile. Ad esempio, gli schemi appresi dai modelli black-box possono essere complicati da comprendere, in particolare per gli analisti aziendali focalizzati su una determinata area di attività. In breve, non vi è alcuna trasparenza per gli utenti aziendali che sfruttano le soluzioni ML tradizionali.

Sensible ML offre una maggiore comprensione dei dati rispetto agli approcci tradizionali. Ancora maggiore sarà la ricompensa per coloro che possono fidarsi dei modelli in un **contesto di trasparenza**.

Oltre alla gestione integrata della pipeline di dati, Sensible ML fornisce ulteriori funzionalità end-to-end, tra cui:

Immagine 6 : Ingegneria delle funzionalità Sensible ML



— ① **Ingegneria delle caratteristiche automatiche** applica automaticamente le trasformazioni per estrarre “nuove caratteristiche” dai dati esistenti. Si supponga ad esempio che l’avvio di costruzioni o l’attività di permessi edilizi negli Stati Uniti siano una “caratteristica” che aiuta a prevedere le vendite di porte di un produttore. **Sensible ML calcolerà automaticamente se un anticipo o un ritardo di 1 mese, 2 mesi o più può contribuire a migliorare l’accuratezza delle previsioni (vendite di porte)** (vedi Figura 6).

— ② **Configura obiettivo** applica la variabile o le variabili target in ML: si tratta della caratteristica di un set di dati su cui l’utente desidera che il modello ML effettui previsioni. **Sensible ML è progettato per garantire un’enorme scalabilità target in modo da ottimizzare il processo e le prestazioni del ML.**

- **Scalabilità del target** — Una metrica che indica quanti target può contenere un set di dati. Gli esempi nell’vendita al dettaglio includono singoli negozi, categorie di prodotti per negozio, SKU (articoli gestiti a magazzino) per categoria e così via. Tanto maggiore è la scalabilità dell’obiettivo, quanto maggiori saranno le informazioni dettagliate determinate dal modello ML, rendendo il processo più efficiente.

— ③ **Aggiunta eventi** conoscenza e intuizione da parte degli utenti aziendali che possono aiutare a informare il modello di potenziali anomalie previsionali. **In Sensible ML, il Custom Event Builder consente all’utente di aggiungere facilmente eventi personalizzati al modello** e può visualizzare i risultati precedenti **acquisendo ulteriori intuizioni aziendali, come eventi, prezzi, informazioni sulla concorrenza e condizioni meteorologiche** (vedere immagine 7) – per contribuire a una previsione più precisa/robusta e **diventando sempre più accurato nel tempo (ad es., tramite addestramento), riaddestrandosi al crescere delle proprie “esperienze”**.

- Inserire gli eventi nel calendario degli eventi di Sensible ML
- Utilizzare la conoscenza di un utente aziendale per aiutare a informare il modello di potenziali “anomalie” di previsione
- Includere eventi, promozioni e festività noti per influenzare le previsioni

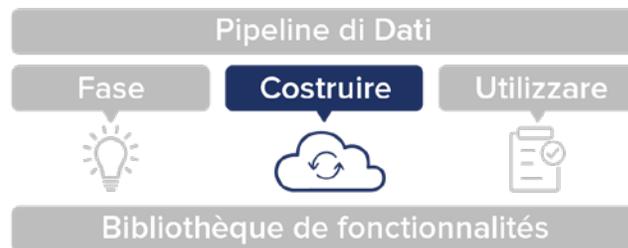
— ④ **Addestramento del modello** è il processo in cui l’algoritmo ML utilizza il set di dati di addestramento per determinare quelli con il migliore rendimento o la maggiore precisione nella previsione degli obiettivi. L’obiettivo dell’addestramento è iterare attraverso numerose varianti del modello per determinare quella migliore. **In Sensible ML, vengono addestrati più modelli per target, il che garantisce le migliori prestazioni del modello.**



Immagine 7: Modelli meteorologici globali



Confronto automatico di modelli ML



Negli strumenti di ML tradizionali, le prestazioni del modello iniziano a peggiorare una volta immesse in produzione e gli sforzi manuali non fanno che ostacolare ulteriormente le prestazioni del modello. Anche solo per questi motivi, le soluzioni ML efficaci e scalabili devono confrontare e contrastare automaticamente i modelli e contenere le seguenti funzionalità al fine di creare speed-to-value per gli analisti finanziari e aziendali:

- **Accelerazione** del tempo di addestramento e sperimentazione del modello per produrre **previsioni e riprevisioni in modo efficiente**
- **Agilità** to utilize Sensible ML to address different business use cases
- **Continuo** monitoraggio del livello di integrità del modello e delle prestazioni nel tempo nonché **auto-riaddestramento**

Sensible ML può gestire contemporaneamente grandi quantità di dati e utenti per alimentare i grandi volumi di dati richiesti al fine di addestrare correttamente i modelli. E data la proliferazione di utenti e casi d'uso, le soluzioni basate sul ML devono essere in grado di gestire il carico aggiuntivo. Se la soluzione non riesce a scalare, i colli di bottiglia delle prestazioni possono ridurre il valore dell'utilizzo del ML, motivo per cui l'accelerazione dei tempi di addestramento e di sperimentazione del modello sono così fondamentali.

I processi e l'infrastruttura sistematizzati predefiniti di Sensible ML superano le tradizionali complessità dei diversi strumenti di sviluppo che ostacolano l'implementazione del ML in merito alla scala e al tempo necessario per l'implementazione. L'obiettivo di monitorare i modelli in produzione si propone di ottenere quanto segue:

- **Rilevare i problemi** e quindi intervenire eseguendo il triage e la risoluzione dei problemi dei modelli in produzione
- Garantire che le previsioni e i risultati **possano essere spiegati e documentati**
- Assicurarsi che il processo di previsione del modello sia trasparente per gli interlocutori rilevanti al fine di una **buona governance**
- Fornire un percorso per **mantenere e migliorare** modelli in produzione

Accelerare i tempi di addestramento del modello e la sperimentazione nella Model Arena di Sensible ML

Gli utenti possono monitorare continuamente i livelli di integrità e le prestazioni del modello nel tempo e ripetere automaticamente l'addestramento nella Model Arena di Sensible ML, dove tutte le varianti del modello competono l'una contro l'altra per identificare quelle con le prestazioni migliori e determinare quali implementare (vedere immagine 8).

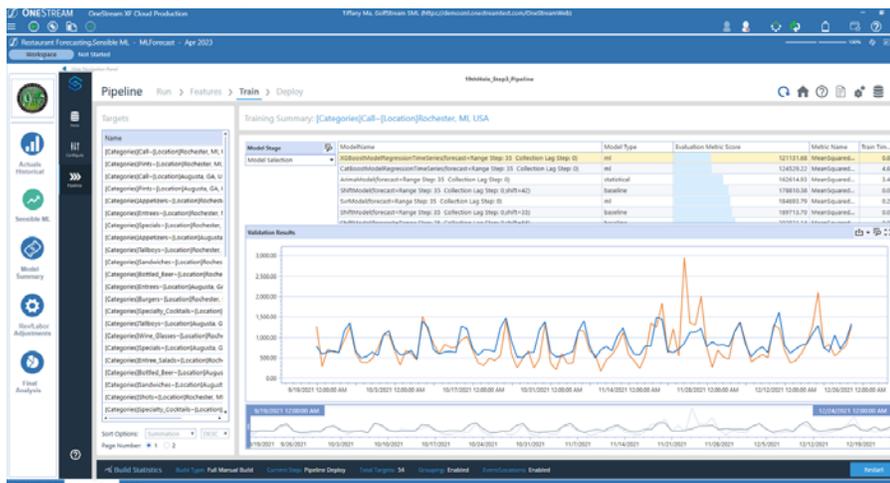


Immagine 8 : Model Arena di Sensible ML

Unificare e impiegare la potenza del ML per le prestazioni aziendali

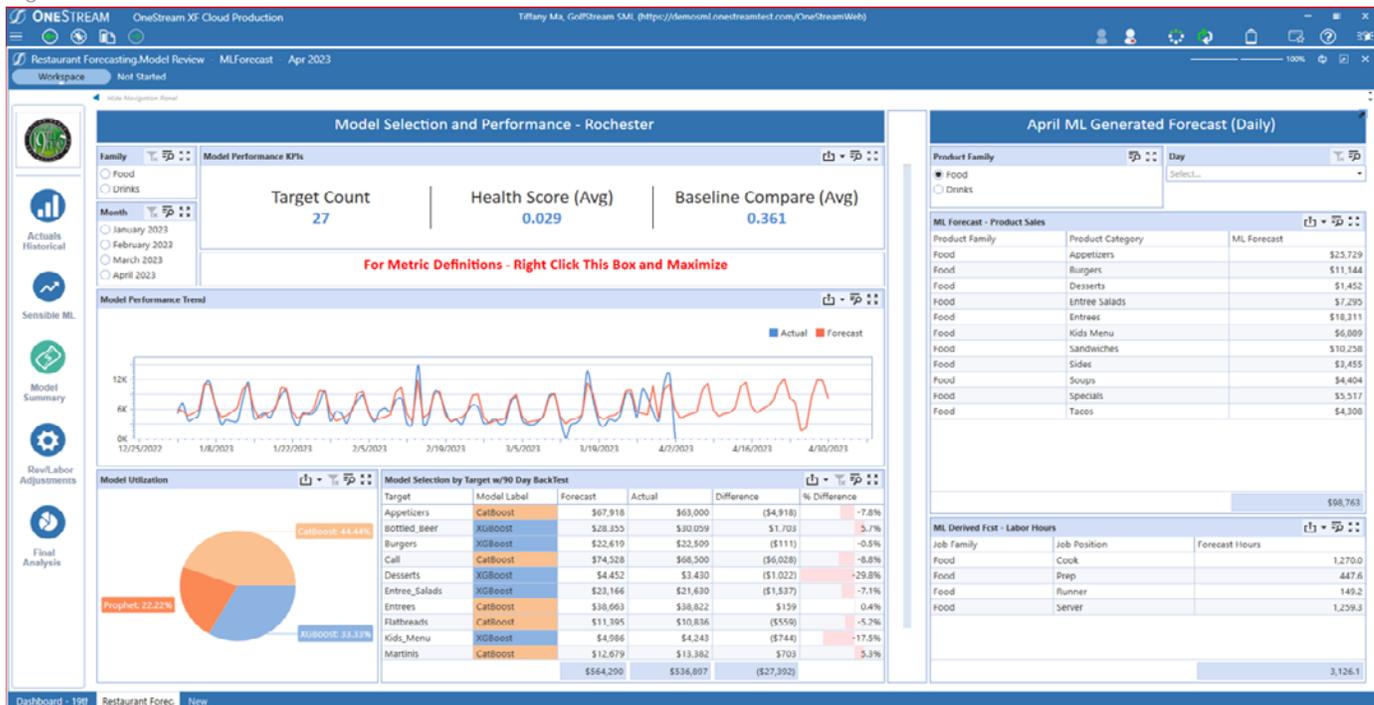


L'analisi delle serie temporali è fondamentale per comprendere i dati organizzativi. La capacità di guardare avanti e indietro, di eseguire il drill-down da anni a giorni e vedere le tendenze dei dati in diversi periodi di tempo è essenziale per un'analisi più completa. Per i team FP&A e operativi, Sensible ML **crea e implementa automaticamente migliaia** dei target di previsione ML in tutta l'azienda, pronti per il consumo. Tale processo include le seguenti funzionalità chiave:

- **Unificare** pianificazione e data science su una **piattaforma comune** senza trasferire i dati ad algoritmi di terze parti evitando **debito tecnico**
- Potenziare le informazioni sui dati tramite **trasparenza** per **analizzare** e confrontare previsioni generate dall'uomo e da ML
- **Utilizzare** i risultati del modello in OneStream e altri sistemi di terze parti

Sensible ML consente agli utenti di utilizzare modelli tramite dashboard, report e strumenti di analisi aziendale impiegando la piattaforma OneStream. La piattaforma **unifica la pianificazione aziendale e il data science su una piattaforma comune** senza trasferire i dati ad algoritmi di terze parti, evitando il debito tecnico e fornendo **trasparenza per analizzare** e confrontare le previsioni generate dall'uomo e da ML con l'obiettivo di potenziare le intuizioni basate sui dati (vedere immagine 9).

Figure 9: Sensible ML Dashboard



Sensible ML semplifica le previsioni

Sensible ML semplifica le previsioni perché OneStream abbatte le barriere che hanno tradizionalmente impedito ai team finanziari e operativi nonché ad altri di adottare il ML all'interno dei processi di pianificazione fondamentali. Sebbene il ML abbia un enorme potenziale che può contribuire a ridimensionare il lavoro come mai prima d'ora, le organizzazioni si trovano ad affrontare diverse sfide (vedere immagine 10).



Immagine 10 : Sensible ML risolve le sfide del ML tradizionale

Casi d'uso Sensible per incentivare il successo

Sensible ML consente alle organizzazioni di promuovere il successo in modo più rapido e accurato con i seguenti casi d'uso (vedere immagine 11):

- ① Supportare **processi di pianificazione strategica: molte organizzazioni creano previsioni su 3 o 5 anni** (o più) per raggiungere una maggiore chiarezza di visione e roadmap con l'obiettivo di supportare la missione dell'azienda, identificare scelte strategiche, garantire una direzione chiara e guidare la crescita competitiva.
- ② Supportare la **pianificazione operativa annuale (AOP) o processi di previsione**: le organizzazioni in genere richiedono alle loro linee di business di tradurre gli obiettivi finanziari "dall'alto verso il basso" in piani mensili granulari "**dal basso verso l'alto**" per categorie di prodotti, canali di vendita e clienti, il che può comportare **centinaia di previsioni**.
- ③ Supportare la **pianificazione della domanda giornaliera o settimanale e/o pianificazione vendite e operazioni (S&OP)**: le organizzazioni in genere richiedono ai pianificatori della domanda, agli analisti aziendali e/o ai partner commerciali finanziari di creare previsioni granulari, a livello di prodotto e mercato, volte a guidare le decisioni tattiche relative a personale, approvvigionamento, logistica e gestione dell'inventario.

- 4) Nell’ambito della pianificazione delle **spese di gestione** o del costo della **forza lavoro**, per cui sono richieste previsioni mensili per obiettivo (ad es. 60 punti di dati per target di previsione), ai fini della pianificazione dall’alto verso il basso, Sensible ML può **creare previsioni predittive/statistiche**.
- 5) Per previsioni più granulari, **dal basso verso l’alto per cliente, prodotto per località e/o S&OP** dove le organizzazioni possono condividere centinaia di punti di dati per target, Sensible ML può creare **previsioni settimanali o addirittura giornaliere**, tenendo conto anche dell’intuizione specifica dell’analisi aziendale su impatti come festività, condizioni meteorologiche, variazioni dei prezzi, impatti sulla concorrenza o qualsiasi intuizione basata sul tempo.



Immagine 11 : Matrice dei casi d'uso di Sensible ML

Il successo di un cliente

Un fornitore di servizi di sicurezza per automobili con volume d'affari pari a 9 miliardi di dollari è un produttore leader nel suo campo, focalizzato sulla produzione di cinture di sicurezza, airbag, volanti e dispositivi di gonfiaggio. Costituito negli anni '50, il fornitore vende a tutte le principali case automobilistiche del mondo con oltre 65.000 dipendenti e attività in 27 paesi. Ogni anno, i prodotti dell'azienda salvano oltre 30.000 vite e prevengono un numero di infortuni dieci volte superiore. Il fornitore è diventato leader di mercato attraverso la crescita, l'acquisizione e la fusione e opera in una struttura complessa e multidivisionale sia a livello di prodotto che organizzativo.

Caso d'uso

Sbloccare il valore dei dati operativi granulari, **migliorare le previsioni operative e interpretare la pianificazione della domanda dei clienti grazie a previsione e rendicontazione potenziata tramite il ML**. Avere un unico processo di pianificazione per consentire al fornitore di auto di rispondere in modo proattivo ai cambiamenti del mercato via via che le informazioni si spostano lungo la catena di valore avendo un impatto su ciò che viene prodotto.

Risultati aziendali attesi

- Riconoscere i **trend della domanda**
- Ridurre la volatilità
- Migliorare la stabilità operativa
- Ridurre le fluttuazioni nella pianificazione della forza lavoro, con conseguente riduzione delle spese per gli straordinari

Soluzione e vantaggi: OneStream Sensible ML offre al fornitore di auto una piattaforma di analisi dei dati unificata, che ha favorito un ambiente scalabile e collaborativo all'interno dell'organizzazione. Tale ambiente ora consente ai team di innovare più rapidamente e fornire soluzioni basate sul ML per soddisfare i requisiti aziendali in continua evoluzione del gruppo (vedere immagine 12).

Aumento della precisione dell'EDI arricchito con Sensible ML:

Miglioramento del **35%** dell'errore quadratico medio rispetto all'EDI

E
miglioramento del **10%+**
+ dell'errore quadratico medio rispetto all'EDI human-adjusted

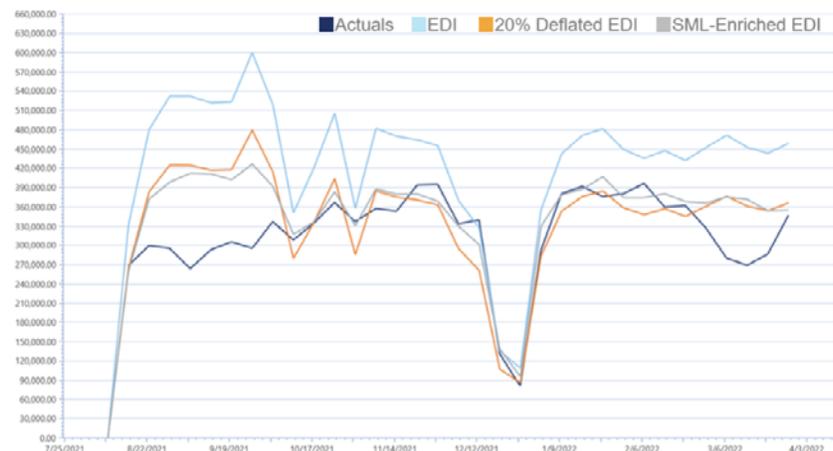


Figure 12: Sensible ML Improvement Chart

Conclusione

L'esplosiva crescita della disponibilità dei dati e la crescente concorrenza sul mercato rappresentano una sfida per tutte le organizzazioni ma Sensible ML di OneStream offre ai team finanziari un'opportunità ideale per costruire strategie di pianificazione migliori, prendere decisioni più intelligenti ed eseguire in modo più efficace. Quando i dirigenti possono identificare le opportunità più velocemente e capire come capitalizzarle, la loro organizzazione supera la concorrenza - **e con un ampio margine**. Ma quando tali decisioni si basano su dati obsoleti costruiti su previsioni inaffidabili, perfino le strategie più promettenti possono risultare inutili.

Sono diverse le sfide che si prospettano per le organizzazioni di tutte le dimensioni, ma una delle decisioni più importanti da prendere sarà l'implementazione della giusta soluzione di ML, in grado di allineare efficacemente tutti gli aspetti della pianificazione ed elevare l'organizzazione verso i suoi obiettivi strategici. Per contribuire a creare fiducia e trasparenza, i professionisti della finanza devono comprendere facilmente i processi che guidano la soluzione, in modo che le tecnologie non vengano viste come scatole nere.

Sensible ML risponde a questa richiesta apportando potenza e sofisticatezza alle organizzazioni, promuovendo la trasparenza e aumentando la velocità del processo di previsione con una trasparenza e un allineamento alle prestazioni aziendali senza precedenti.

Noi di OneStream, lo chiamiamo Finanza intelligente.

Informazioni su OneStream Software

OneStream fornisce una **piattaforma di finanza intelligente** basata sull'intelligenza artificiale, costruita con l'obiettivo di **consentire un processo decisionale sicuro** e massimizzare l'impatto sul business.

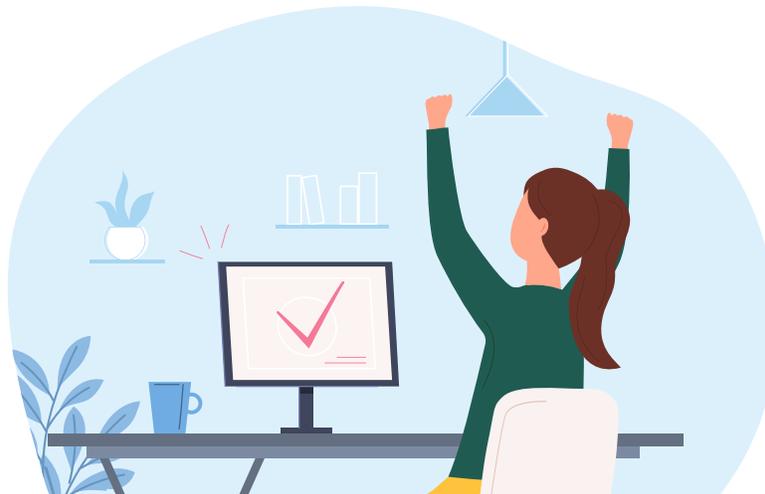
OneStream **potenzia** i team finanziari e operativi con delle intuizioni che permettono loro di prendere decisioni più rapide e informate, ogni singolo giorno. **Sprigioniamo** il valore organizzativo unificando la gestione dei dati, la pianificazione, il reporting, l'analisi, la rendicontazione e il consolidamento. E facciamo tutto attraverso un'unica e moderna piattaforma di gestione delle prestazioni aziendali (CPM) progettata per **evolversi** e scalare continuamente, insieme alla vostra organizzazione.

OneStream è una società di software indipendente sostenuta da investitori di private equity KKR, D1 Capital Partners, Tiger Global e IGSB. Con oltre 1.100 clienti, 230 partner di implementazione e oltre 1.200 dipendenti, la nostra missione principale è garantire il 100% di successo ai nostri clienti.

Per saperne di più, visita [OneStreamSoftware.com](https://www.onestreamsoftware.com).

Note di Chiusura

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://thenewstack.io/add-it-up-how-long-does-a-machine-learning-deployment-take/>



Updated: January 2023