Fivetran + dbt Labs

Le guide du CDO pour la transformation par l'IA

Assurez la préparation de votre organisation à mesure que l'IA continue à se développer.



©2026 Fivetran Inc. + dbt Labs

Table des matières

Synthèse 1

CHAPITRE 1

Définir la mission du CDO 2

CHAPITRE 2

Ce dont vous aurez besoin 3

CHAPITRE 3

Se préparer à l'IA et à un avenir en mutation 6

CONCLUSION

Un plan pour une innovation continue et une valeur orientée data 8

Synthèse

Le métier de CDO n'a jamais été facile, la durée médiane d'un mandat ne dépassant pas 30 mois.

De manière générale, les CDO qui réussissent atteignent trois objectifs :

1. Garantir l'accès aux data afin qu'elles puissent se déplacer de leur lieu de production vers leur lieu d'utilisation.

2. Développer des produits de data innovants et à forte valeur ajoutée, et exploiter les data pour soutenir tous les types d'utilisations analytiques et opérationnelles en aval.

3. Gouverner et gérer les data de manière responsable, en veillant à ce que leur utilisation soit sûre, reproductible et justifiable à toutes les étapes.

La capacité des CDO à atteindre ces objectifs a longtemps été entravée par des directives floues de la part de la direction, par le manque de maturité organisationnelle et par un contexte technologique et économique en constante évolution.

L'importance croissante de l'IA a amplifié ces défis. Les enjeux ont augmenté : les data ne servent plus principalement à faciliter l'analyse et l'aide à la décision, mais constituent désormais la condition préalable essentielle à l'automatisation intelligente à l'échelle de l'entreprise. Permettre à votre organisation d'utiliser l'IA implique de faire face à des catégories de produits de data entièrement nouvelles qui imposent des exigences et des contraintes supplémentaires et spécifiques à votre infrastructure data et à vos pratiques de gestion de data.

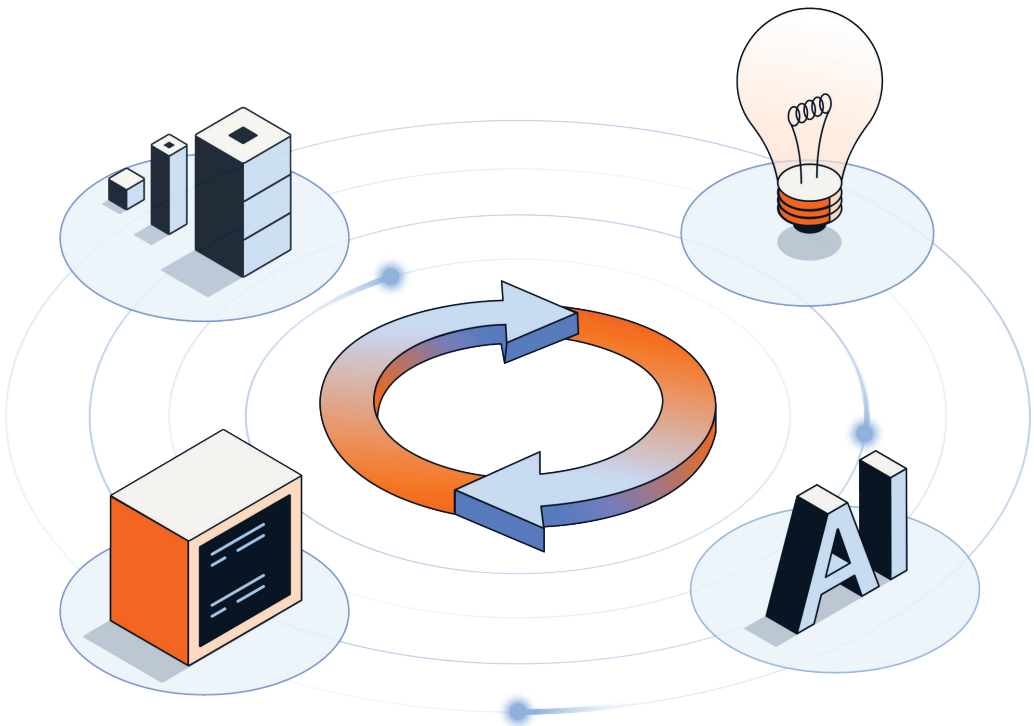
Pour répondre à la triple mission consistant à garantir l'accès aux data, à développer des produits de data de pointe, ainsi qu'à gouverner et gérer les data, les CDO doivent :

1. Définir et clarifier leur propre mission.

2. Transformer la maturité organisationnelle, qui n'est qu'une aspiration, en une série de capacités et de critères de référence concrets.

3. Construire une fondation de data interopérable et pérenne, capable de s'adapter et d'intégrer de nouveaux cas d'utilisation de l'IA et des data.

Ce guide vous apporte la clarté analytique et les étapes concrètes dont vous aurez besoin pour mettre en œuvre ces trois solutions.



CHAPITRE 1

Définir la mission du CDO

Les entreprises nomment souvent des CDO sans avoir une idée précise de ce que ce poste est censé accomplir, de la manière dont la réussite sera mesurée, de la façon dont le reste de l'organisation soutiendra le CDO, ni quels délais sont réalistes pour atteindre quels résultats. Un manque de clarté peut entraîner des attentes irréalistes, une conception inadéquate des KPI et une adhésion (et donc un soutien) limités de la part du reste de l'organisation.

Un manque de clarté peut également entraîner des chevauchements ou des conflits de mandat avec d'autres fonctions de direction, telles que celles de DSI, de directeur technique, de responsable de la conformité informatique et de responsable de la sécurité des systèmes d'information (RSSI).

Comme mentionné précédemment, les opérations de data doivent atteindre trois objectifs clés :

1. Garantir l'accès aux data — les data doivent se déplacer de leur lieu de production vers leur lieu d'utilisation.

2. **Développer des produits de data innovants et à forte valeur ajoutée —** les data doivent soutenir tous les types d'utilisations analytiques et opérationnelles en aval, y compris l'IA.

3. **Gouverner et gérer les data de manière responsable —** l'utilisation des data doit être sûre, reproductible et justifiable.

Ces trois objectifs clés correspondent aux OKR suivants et à leur liste (non exhaustive) de KPI. Les éléments ci-dessous devraient vous fournir une base de référence pour l'attribution des responsabilités :

But	Objectif	Résultat clé
Garantir l'accès aux data	État de préparation	Couverture des data prêtes à l'IA, y compris le pourcentage de ressources et de domaines de data dont les éléments suivants sont clairement définis : • Responsables • Définitions • SLA • Seuils de qualité • Traçabilité (data) • Metadata • Politiques d'accès.
	Vitesse	Délai de rentabilisation à partir de l'idéation, notamment : • Délai d'intégration d'une nouvelle source de data • Délai de lancement d'un nouveau produit de data • Délai entre le prototype d'IA et la mise en production
Créer des produits de data innovants et à forte valeur ajoutée	Valeur	Valeur commerciale des produits d'IA en production, notamment : • Impact sur le chiffre d'affaires • Gain de temps • Réduction du taux de désengagement
	Adoption	Utilisation des produits d'IA : • Nombre d'utilisateurs actifs par mois • Pénétration des workflows • Volume de requêtes en libre-service • Adoption par la direction • Scores de satisfaction et de confiance
Gouverner et gérer les data de manière responsable	Confiance	Gouvernance et gestion des risques : • Conformité aux programmes • Taux de réussite aux audits • Couverture de la traçabilité data • Taux d'incidents liés à l'exposition des data

Tout CDO dont le rôle est correctement défini sera responsable de l'ensemble ou d'une partie de cette liste. En fin de compte, quelle que soit la répartition de la responsabilité de ces objectifs métier, OKR et KIP, l'essentiel est d'utiliser les data pour créer de la valeur commerciale grâce à de meilleures décisions, à des gains d'efficacité opérationnelle, à l'automatisation et à de nouveaux produits. **Le principal défi que les CDO doivent relever, en partie ou en totalité, consiste à mettre en place des capacités durables en matière de data dans un environnement technologique en constante évolution.**

Comme JoAnn Stonier, ancienne CDO de Mastercard dont le mandat a duré plus de 5 ans, l'a dit un jour :

« Mon objectif en tant que responsable data est de soutenir l'activité. Je le répète sans cesse, et les gens pensent que je suis folle, mais il faut s'engager dans l'activité d'aujourd'hui et celle de demain. C'est un défi de taille. Et c'est là que, selon moi, les responsables data peuvent jouer un rôle hautement stratégique, mais cela implique qu'ils doivent comprendre leur entreprise, non seulement telle qu'elle est aujourd'hui, mais aussi telle qu'elle va devenir. »

CHAPITRE 2

Ce dont vous aurez besoin

Les capacités nécessaires pour soutenir une entreprise grâce aux data vont des considérations architecturales de haut niveau aux capacités spécifiques des différentes technologies, outils et plateformes. La question clé à se poser n'est pas « quelle capacité en matière de data devons-nous développer en premier ? », et il n'est pas non plus approprié de considérer l'acquisition de ces capacités comme une progression linéaire ponctuelle basée sur la manière dont les data circulent dans un système (c'est-à-dire l'ingestion, le contrôle qualité, la gouvernance et les produits). Il est tout aussi irréaliste de tenter de construire l'ensemble de votre infrastructure data d'un seul coup, notamment parce que les besoins professionnels, les réglementations et les capacités technologiques évoluent constamment.

Concentrez-vous plutôt sur la mise en place d'un produit minimum viable permettant d'apporter la plus grande valeur commerciale réutilisable possible, puis élargissez de manière itérative la portée et l'échelle de vos opérations data. La réutilisabilité est essentielle, car vos capacités doivent servir à plusieurs équipes et cas d'utilisation, et non pas à un seul projet.

En résumé, vous devez hiérarchiser les capacités en fonction des critères suivants :

1. **Valeur commerciale :** quelles capacités permettront d'augmenter le chiffre d'affaires, la productivité ou l'efficacité ? Lesquelles peuvent réduire les risques ou déboucher sur des produits et services innovants pour les clients ?

2. **Potentiel de réutilisation :** quelles capacités peuvent être utilisées par plusieurs équipes et dans plusieurs cas d'utilisation, et pas seulement dans le cadre d'un seul projet ?

3. **Réduction des risques :** quelles capacités réduisent les risques liés à la qualité, à la confidentialité, à la réglementation, à la sécurité et à l'utilisation abusive de l'analyse ou de l'IA ?

4. **Adaptabilité :** quelles capacités faciliteront l'intégration continue de nouveaux outils et de nouvelles sources de data ?

5. **Délai de rentabilisation :** pouvez-vous démontrer la valeur ajoutée au sein d'un cycle d'activité significatif et relativement court ?

Une démarche pratique

Commencez par définir un cas d'utilisation à fort impact. Il peut s'agir dans un premier temps d'un projet simple et concret, comme la création de rapports et d'analyses de base, puis évoluer vers un objectif plus ambitieux, tel que l'analyse conversationnelle, qui combine la création de rapports et l'analyse avec une interface en langage naturel.

Un cas d'utilisation vous fournit un objectif final concret et précis, tout en vous évitant la tentation de tout faire en même temps. Une fois que vous aurez démontré la valeur ajoutée de votre solution, vous pourrez étendre le cas d'utilisation à des domaines connexes (par exemple, du chiffre d'affaires à l'utilisation des produits, en passant par la satisfaction client et la productivité commerciale, etc.) et à différents profils d'utilisateurs (par exemple, des dirigeants aux managers, en passant par les chefs d'équipe et les collaborateurs), ainsi qu'à des niveaux de sophistication technologique croissants (par exemple, des tableaux de bord à l'analyse conversationnelle, puis à un assistant disponible en permanence).

Il n'y a pas nécessairement de frontières strictes entre chacune des étapes énumérées ci-dessous, mais elles devraient vous donner une idée générale de ce à quoi devrait ressembler la « boucle » de base pour itérer et étendre votre infrastructure data et vos cas d'utilisation.

1 Posez les bases pour connaître et maîtriser les data

Avant toute chose, vous avez besoin d'une visibilité et d'un contrôle de base. Votre organisation doit être capable de visualiser, de gérer et de coordonner l'ensemble de ses ressources de data afin d'éviter toute confusion et toute prolifération. À mesure que l'IA gagne en importance, des enjeux tels que les metadata et la traçabilité (data) ne feront que prendre de l'importance, car votre organisation sera confrontée à la nécessité de comprendre (et de prévenir) les « hallucinations » et autres résultats erronés.

Les capacités suivantes resteront pertinentes lorsque vous traiterez ou déplacerez des data, et que vous choisirez des outils, des plateformes et des technologies.

- **Catalogage des data :** vous devez savoir de quelles ressources de data vous disposez, où se trouve chaque modèle, qui en a la maîtrise et comment il est utilisé. Cette capacité gagnera en importance à mesure que les data circuleront dans votre infrastructure et seront transformées pour l'ingénierie contextuelle ou pour divers modèles data.
- **Responsabilité :** quelqu'un doit assumer la responsabilité et la maîtrise de chaque domaine de data critique.
- **Contrôle d'accès :** vous avez besoin d'un accès sécurisé et géré, capable d'évoluer sans dépendre d'autorisations ponctuelles.
- **Politiques de gouvernance :** définissez des règles explicites en matière de confidentialité, de sécurité, de conservation et d'utilisation.
- **Fondation de metadata :** outre la connaissance de vos ressources de data, vous avez également besoin de contexte, d'indicateurs de synthèse et d'informations administratives les concernant.

À mesure que vous ajoutez des outils au cours des étapes suivantes, gardez ces capacités à l'esprit. Considérez-les comme des fonctionnalités essentielles et indispensables.

2 Commencez à déplacer et à modéliser les data

Une fois que vous aurez posé les bases en matière de visibilité et de responsabilité, vous aurez besoin de plusieurs capacités clés concernant le déplacement, l'intégration, la modélisation et l'observation des data.

- **Pipelines pour le déplacement et l'ingestion de data :** vous devez être en mesure de centraliser les systèmes opérationnels, les applications SaaS, les bases de données, les flux d'événements, les fichiers et les data tierces.
- **Transformation, modélisation et ingénierie contextuelle des data :** une fois les data brutes centralisées, vous devez disposer des moyens de les transformer, de manière collaborative et systématique, en ressources exploitables pour l'analyse, les opérations, l'automatisation et l'IA.
- **Orchestration, traçabilité (data) et observabilité :** les enregistrements provenant de sources multiples étant combinés et transformés en plusieurs étapes, vous devez pouvoir organiser et séquencer ces étapes de manière à respecter les dépendances. Il va également de soi que vous devez être en mesure d'auditer le processus, de comprendre les défaillances lorsqu'elles surviennent et de les corriger en conséquence.
- **Sémantique :** vous devez assurer une traduction systématique entre les modèles data et les concepts du monde réel auxquels ils correspondent.

Fivetran et dbt Labs sont de fervents défenseurs du concept d'Infrastructure data ouverte, une architecture caractérisée

par l'évolutivité, l'optionalité et l'interopérabilité. Les éléments clés d'une Infrastructure data ouverte sont les standards ouverts, le stockage interopérable, le calcul découplé, et un contexte unifié. En stockant les data une seule fois dans des formats ouverts, celles-ci deviennent portables, gérables et accessibles dans tous les outils, moteurs et systèmes d'IA. Cette combinaison de centralisation et de portabilité réduit les doublons et la dépendance technologique tout en préservant le contrôle, la flexibilité, la fiabilité et l'optionalité à long terme.

Votre choix de destination, en particulier, sera déterminant. Pour compléter les capacités énumérées ci-dessus, vous aurez besoin des éléments suivants :

- **Un data lake utilisant des formats de table ouverts :** un data lake servant de référentiel de data central tire parti des atouts des data warehouses traditionnels, tels que la structure et la gouvernance, tout en bénéficiant de l'interopérabilité et de l'évolutivité traditionnellement associées aux data lakes. Les formats de tables ouverts, tels qu'Apache Iceberg et Delta Lake, constituent une couche d'abstraction qui encapsule les fichiers de data comme Parquet, en les organisant selon une structure de type base de données et en offrant des fonctionnalités telles que les transactions ACID, les opérations d'insertion/mise à jour et de suppression, ainsi que l'évolution du schéma. Cependant, s'assurer que les data sont chargées dans le data lake sous des formats de table ouverts n'est pas une mince affaire. Vous devriez sérieusement envisager de recourir à un service géré garantissant que les data sont ingérées dans le format approprié.

- **Des moteurs de calcul adaptés à votre cas d'utilisation :** l'interopérabilité d'un data lake repose sur la dissociation du stockage et du calcul. Auparavant, votre équipe data n'avait d'autre choix que d'utiliser le moteur de calcul natif du data warehouse. Désormais, les formats de table et les metadata indiquent aux moteurs de calcul comment traiter un ensemble de fichiers comme une table. Les formats de table assurent le suivi des instantanés, gèrent les modifications de schéma, prennent en charge les lectures et écritures simultanées et offrent des garanties de transaction. Il en résulte que vous pouvez choisir n'importe quelle configuration et n'importe quel nombre de moteurs de calcul pour n'importe quel cas d'utilisation spécifique.

Le data lake moderne, qui stocke à la fois des data dans des formats ouverts et des fichiers multimédias non structurés, est fondamentalement une plateforme hautement **réutilisable** qui permet à une seule plateforme de prendre en charge plusieurs cas d'utilisation des data à grande échelle et de manière rentable, plutôt que de dupliquer les data dans des silos distincts. Cela garantit une source unique et cohérente de vérité pour toutes les utilisations analytiques et opérationnelles des data. À mesure que vos cas d'utilisation des data gagnent en nombre et en complexité, la capacité à associer n'importe quel outil aux data devient un avantage concurrentiel concret.

L'alternative est de multiplier les coûts d'infrastructure, les problèmes de synchronisation, les enjeux de conformité et de gouvernance et, surtout, les points de blocage humains supplémentaires.

Comme Andy Hill, dont le mandat de CDO d'Unilever a duré 7 ans, l'a remarqué :

« Notre plateforme data avancée rassemble l'ensemble de nos data mondiales, fonctionnelles et spécifiques aux marchés locaux, ce qui nous permet de disposer d'une version unique de la vérité et de faire évoluer nos produits d'analyse de manière efficace. L'intégration de l'ensemble de nos data nous permet d'améliorer l'expérience utilisateur, la rapidité et la qualité des informations, et de réduire le coût total de possession des data. »

3 Transformez vos data en produits

Une fois que les data peuvent être déplacées, analysées et gérées, l'étape suivante consiste à les rendre exploitables. Les produits de data comprennent notamment les tableaux de bord et les rapports, les activations de data telles que les analyses intégrées et les workflows automatisés, les modèles prédictifs et les agents d'IA.

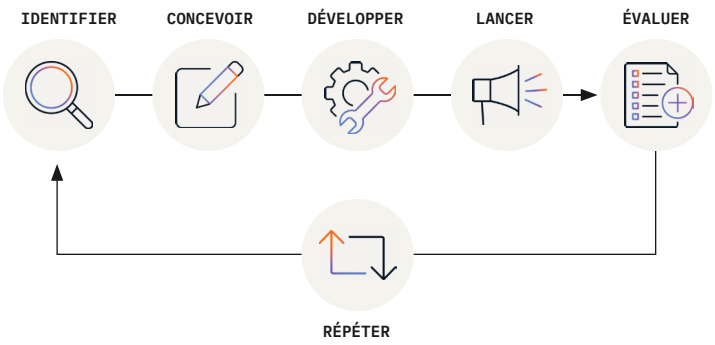
Vous devez non seulement superposer les outils appropriés à vos modèles de data, mais aussi intégrer la **product thinking** (réflexion produit).

- **Les data en tant que produit :** regroupez vos ressources de data par domaine d'activité et cas d'utilisation, en précisant les responsables, les accords de niveau de service (SLA), la documentation, les exigences de qualité et les utilisateurs.

- **Gestion du cycle de vie :** retirez les ressources obsolètes, gérez les versions des ressources importantes et suivez leur adoption et leur utilité.

- **Mesurer le succès :** mesurez l'utilisation, la réutilisation, la qualité, la latence, le coût et l'impact sur l'entreprise.

Le workflow de base de la « product thinking » se présente comme suit :



Identifier

- Comprendre les utilisateurs
- Recueillir les besoins

Concevoir

- Définir le périmètre
- Gérer les attentes

Développer

- Créer rapidement un prototype du produit
- Garantir un processus reproductible pour un développement continu

Lancer

- Commercialiser et déployer le produit sur le marché
- Former les utilisateurs si nécessaire
- Favoriser l'adoption, y compris par le biais du libre service dans la mesure du possible

Évaluer

- Évaluer par rapport aux attentes et aux KPI

Transformer les data en produits fait évoluer les contributions visibles du CDO, qui passent de la simple ingénierie data à des gains de productivité et des résultats commerciaux concrets. Plus généralement, la « product thinking » vous permet de systématiser votre démarche de préparation à l'IA et de transformation numérique en objectifs précis et réalisables.

CHAPITRE 3

Se préparer à l'IA et à un avenir en mutation

Il n'existe pas d'état final figé pour « être orienté data » ou « être prêt pour l'IA ». Les modèles économiques, les réglementations, les capacités en matière d'IA, les besoins des clients et les environnements concurrentiels évolueront sans cesse, ce qui signifie que les objectifs seront toujours en mouvement. L'Infrastructure data ouverte est spécifiquement conçue pour pérenniser votre infrastructure data, en vous permettant de combiner un stockage de data standard avec n'importe quel ensemble d'outils en aval, selon vos besoins.

Plus généralement, la nature même de l'IA présente à la fois des opportunités et des défis. À mesure que l'objectif de vos analyses évolue, passant de l'aide à la décision humaine à l'automatisation grâce à l'IA agentique, les exigences imposées à votre équipe data et à son infrastructure vont changer.

La différence qualitative la plus importante entre les data destinées à un public principalement humain et celles destinées à un public principalement machine réside dans la nature continue de l'automatisation. Les humains travaillent de manière intermittente, réfléchissant périodiquement à des décisions cruciales avant d'agir, et ont des horaires de bureau (et de veille). En revanche, les agents d'IA fonctionnent en continu et peuvent, en principe, travailler 24 heures sur 24, 7 jours sur 7.

Une conséquence de cette différence entre les data destinées aux humains et celles destinées à l'IA est que les humains disposent d'une combinaison de savoir-faire pratique, de discernement et de savoir tribal, acquis par l'apprentissage, l'expérience et les interactions sociales, dont l'IA ne dispose pas. Les agents sont bien moins efficaces que les humains en termes d'échantillons et doivent se voir fournir explicitement tout le contexte nécessaire, y compris les data pertinentes, les définitions, les politiques, l'historique et les autorisations. L'importance de ce contexte impose aux équipes data de le centraliser et de l'unifier, afin de garantir que chaque individu, chaque application et chaque agent d'IA puisse travailler à partir d'une même base fiable et d'une source unique de vérité.

De plus, les modèles d'IA actuels ne disposent pas de l'entraînement agentique spécifique ni du raisonnement général requis pour remplacer tout jugement humain. Dans un avenir prévisible, les humains resteront impliqués, mais de plus en plus dans un rôle de supervision, vérifiant et agissant sur les résultats générés par les systèmes d'IA. Plutôt que de se substituer au travail humain, l'IA est bien plus susceptible de faire passer les travailleurs humains – notamment les analystes, les ingénieurs et les travailleurs du savoir de toutes sortes – à un ou deux niveaux d'abstraction supérieurs, en coordonnant certains flux de travail plutôt qu'en les exécutant directement.

Dans un avenir prévisible, les mises en œuvre pratiques de l'IA s'appuieront bien plus probablement sur la puissance des modèles de base proposés par les principaux fournisseurs (par exemple, OpenAI, Anthropic, Google DeepMind, etc.) en association avec des data propriétaires. La concurrence au coude à coude entre les principaux fournisseurs d'IA signifie que les modèles de base eux-mêmes sont largement banalisés, et ce qui différenciera une mise en œuvre performante de l'IA sera le contexte supplémentaire auquel elle pourra accéder plutôt que les capacités prêtes à l'emploi de son modèle de base.

Comme l'a souligné Teresa Heitsenrether, Chief Data and Analytics Officer chez JP Morgan Chase :

« Les modèles d'IA finiront par se présenter sous la forme d'un ensemble de modèles dotés de capacités très similaires. Le facteur de différenciation est la data. »

Cela pose en soi un défi permanent en matière de gouvernance, car votre organisation devra suivre de près les modes de déploiement de l'IA et leurs interactions avec les data de votre organisation.

Comment aborder l'IA avec clarté

Vous aurez non seulement besoin de l'infrastructure réutilisable et de l'interopérabilité décrites précédemment, mais aussi d'une vision claire de la manière dont votre organisation peut utiliser l'IA pour améliorer la productivité ou l'intégrer dans des produits innovants.

L'IA actuelle présente un profil de capacités « irrégulier » en raison de sa conception et de son apprentissage. Le tableau ci-dessous résume ce à quoi l'IA excelle et ce pour quoi elle est moins performante :

Points forts de l'IA	Points faibles de l'IA
Reconnaissance et complétion de motifs pour le texte et le code, notamment : • Rédaction • Modification • Résumé • Traduction • Codage	Distinguer la vérité de la plausibilité, en particulier lorsque les faits sont obscurs ou très spécifiques, tels que : • Citations • Événements récents • Informations juridiques, médicales et autres informations sensibles
Idéation et brainstorming, en particulier lorsque l'on a besoin d'une grande diversité d'idées, et que le coût d'une mauvaise suggestion est faible	Savoir quand ne pas répondre (par exemple, lorsque le postulat d'une demande peut être erroné ou inapproprié, ou qu'il n'existe aucune solution valable)
Raisonner sur des problèmes dont les prémisses et les contraintes sont claires et bien définies	Problèmes ouverts nécessitant du discernement, un raisonnement causal à partir de preuves limitées, ainsi qu'une planification à long terme et (surtout) une mise en œuvre
Explication et accompagnement	Interactions contradictoires

Plus généralement, l'IA se heurte encore à toute une série de contraintes techniques, commerciales et institutionnelles bien réelles. Lorsque vous définissez des cas d'utilisation concrets pour l'IA, vous devez vous poser les séries de questions suivantes :

- **Faisabilité technique :** cette tâche ou ce workflow est-il quelque chose que l'IA peut réellement accomplir de manière suffisamment satisfaisante dans des conditions réelles (et non en laboratoire), compte tenu à la fois des data disponibles pour l'entraînement/l'augmentation ainsi que des caractéristiques de son architecture ?

- **Caractéristiques économiques :** la rentabilité unitaire, la séparabilité des tâches et l'intégration dans le workflow sont-elles pertinentes ? Une IA peut-elle réellement produire des résultats plus rapidement, mieux et à moindre coût qu'un être humain ? Cette dernière question est particulièrement délicate, compte tenu du risque de flambée des coûts des tokens.

- **Légitimité :** dans quelle mesure est-il acceptable, d'un point de vue juridique, social et politique, qu'une IA effectue ces tâches ? Les parties prenantes concernées peuvent-elles être convaincues ? Comment attribuer la responsabilité et la propriété ?

Ces questions vous aideront à ancrer vos projets d'IA et votre communication sur les capacités de l'IA, et permettront également d'éviter la pensée magique et l'exubérance irrationnelle (ou le désespoir) qui teintent souvent les débats sur l'IA.

CONCLUSION

Un plan pour une innovation continue et une valeur orientée data

En définissant clairement le rôle du CDO, en acquérant des capacités de manière cyclique et itérative, et en gardant les idées claires concernant l'IA, vous serez bien placé pour aller au-delà du mandat habituel de 30 mois du CDO. L'Infrastructure data ouverte, dont les pierres angulaires sont l'intégration automatisée des data et l'ingénierie contextuelle, pérennisera vos opérations data et garantira la capacité de votre organisation à s'adapter aux changements économiques et technologiques permanents. En associant une fondation de data adaptée à un plan approprié, vous pouvez vous assurer que votre organisation reste à la pointe de chaque évolution.

À mesure que l'importance de l'IA s'est accrue, la mission du CDO a évolué : il ne s'agit plus seulement de gérer les data en tant que ressource de l'entreprise, mais de rendre ces data exploitables en tant que fondement d'actions intelligentes et automatisées. Avant l'IA, la mission du CDO était axée sur la qualité, la gouvernance, le reporting, la conformité et la mise en œuvre de l'analyse ; aujourd'hui, ces responsabilités restent importantes, mais constituent désormais des conditions indispensables à une mission plus vaste : garantir que les data puissent alimenter de manière sûre et fiable les modèles, les agents, l'automatisation, la personnalisation, les systèmes décisionnels et les nouveaux produits. Cela signifie que le CDO doit définir la stratégie de l'entreprise en matière de data et d'IA, mettre en place une infrastructure interopérable pour des cas d'utilisation futurs encore inconnus, transformer les data en produits réutilisables, intégrer la gouvernance dans le cycle de vie des data et aider la direction à comprendre que la transformation basée sur l'IA n'est pas avant tout un problème de sélection de modèles, mais un problème de préparation des data, de confiance, de propriété et de modèle opérationnel.



Fivetran et dbt Labs fournissent la couche d'infrastructure data qui garantit la fiabilité des agents — depuis le moment où les data se déplacent, en passant par chaque transformation, jusqu'au contexte sur lequel l'agent fonde son raisonnement.

La plateforme Fivetran transfère, gère et transforme les data provenant de tous les systèmes sur lesquels une entreprise s'appuie pour en faire une base sécurisée et fiable, conçue pour évoluer, avec la flexibilité nécessaire pour fonctionner sur différents clouds, moteurs et outils. Avec Fivetran, l'analyse, les opérations et l'IA s'appuient sur des data auxquelles vous faites confiance et que vous contrôlez. Des milliers d'organisations à travers le monde, notamment OpenAI, LVMH, Pfizer et Verizon, font confiance à Fivetran pour transformer leurs data en avantage concurrentiel.

Pour en savoir plus, rendez-vous sur **Fivetran.com** ou suivez Fivetran sur **LinkedIn**.

Depuis 2016, dbt Labs s'est donné pour mission d'aider les professionnels des data à créer et à diffuser le savoir organisationnel. dbt est la référence en matière de data structurées prêtes pour l'IA. Grâce au moteur dbt Fusion, il offre les performances, le contexte et la confiance dont les entreprises ont besoin pour faire évoluer leurs analyses à l'ère de l'IA. À l'échelle mondiale, plus de 100 000 équipes data utilisent dbt, notamment celles de Siemens, Roche et Condé Nast.

Pour en savoir plus, rendez-vous sur **getdbt.com** et suivez dbt Labs sur **LinkedIn**, **X**, **Instagram** et **YouTube**.