



GenAI forecasting : que considérer avant de passer à l'échelle

02 avril 2026, 15:54

Nick Boucart

Mihail Mihaylov

Et si vous alliez plus loin avec le forecasting GenAI ?

L'utilisation interne du forecasting GenAI est à la fois sûre et précieuse. Mais dès que votre application s'ouvre vers l'extérieur, de nouvelles questions se posent.

Vous pouvez aujourd'hui générer des prévisions fiables à partir de vos propres données métier, sans expertise en machine learning ni outils coûteux.

Mais une question essentielle demeure : dans quelle mesure cette approche est-elle vraiment sûre ?

Pour un usage interne : allez-y

Utilisez-vous le forecasting pour des analyses internes, du reporting ou de la prise de décision ? Dans ce cas, les risques restent limités. Les erreurs restent en interne et sont généralement

détectées par des personnes qui comprennent le contexte.

Il en va de même pour les modèles. Les modèles GenAI génèrent des prévisions à partir de patterns statistiques dans les données, sans réellement comprendre ce qu'ils produisent. Des erreurs subtiles peuvent donc apparaître et passer inaperçues pour des profils non techniques.

En interne, elles sont plus facilement identifiées. Dès que les résultats sont utilisés à l'extérieur, cela devient nettement plus complexe.

Redoublez de vigilance dès que...

Une vigilance accrue s'impose dès que les résultats de votre modèle ont un impact direct sur des tiers ou alimentent des processus automatisés. Les modèles GenAI produisent des prévisions à partir de patterns statistiques, sans réelle compréhension de votre secteur. Des prédictions incorrectes peuvent donc sembler tout à fait plausibles.

D'où l'importance d'une analyse de risque solide : quel est l'impact potentiel en cas d'erreur du modèle et comment validez-vous ses résultats ?

Prenons quelques exemples :

- Des prévisions qui déclenchent automatiquement des commandes ou des paiements
- Des résultats de forecasting partagés avec des clients ou partenaires comme des informations factuelles
- Des applications où des erreurs peuvent entraîner des conséquences financières, juridiques ou de sécurité

Dans ces cas, une application fonctionnelle ne suffit pas. Vous devez aussi mettre en place une approche structurée d'analyse des risques, des procédures de test rigoureuses et un processus clair de validation des résultats.

Qu'est-ce que cela signifie en pratique ?

La bonne nouvelle, c'est que la plupart des applications de forecasting de séries temporelles commencent en interne. Pensez à la maintenance prédictive de vos machines, au suivi de la consommation énergétique ou à l'optimisation de la planification de production. Pour ces cas d'usage, vous pouvez déjà appliquer ce que vous avez appris aujourd'hui.

Mais dès que vous évoluez vers des applications qui dépassent votre organisation ou s'intègrent dans des processus opérationnels, de nouvelles questions émergent.

Quels sont les risques si le modèle se trompe ? Qui est responsable de la validation des résultats ? Et quelles mesures de contrôle devez-vous mettre en place ?

Sirris vous accompagne dans la prochaine étape

Chez Sirris, nous ne nous contentons pas d'implémenter la GenAI. Nous veillons aussi à sa fiabilité et à sa robustesse. Nous accompagnons les entreprises dans l'analyse des risques, la mise en place de processus de test et l'intégration des garde-fous adaptés.

Envie de connaître la prochaine étape pour votre application ?

Contactez nos experts: [Nick Boucart](#) & [Mihail Mihaylov](#).

Souhaitez-vous contribuer à façonner l'avenir du développement de produits numériques avec l'IA générative ?

Rejoignez le [projet LISA](#) et collaborez avec des experts pour intégrer des LLM de manière sûre, robuste et efficace dans vos produits logiciels.

[Contactez le coordinateur du projet Nick Boucart par e-mail](#)

Auteurs



Nick Boucart

Profile picture for user mihail.mihaylov@sirris..

Mihail Mihaylov