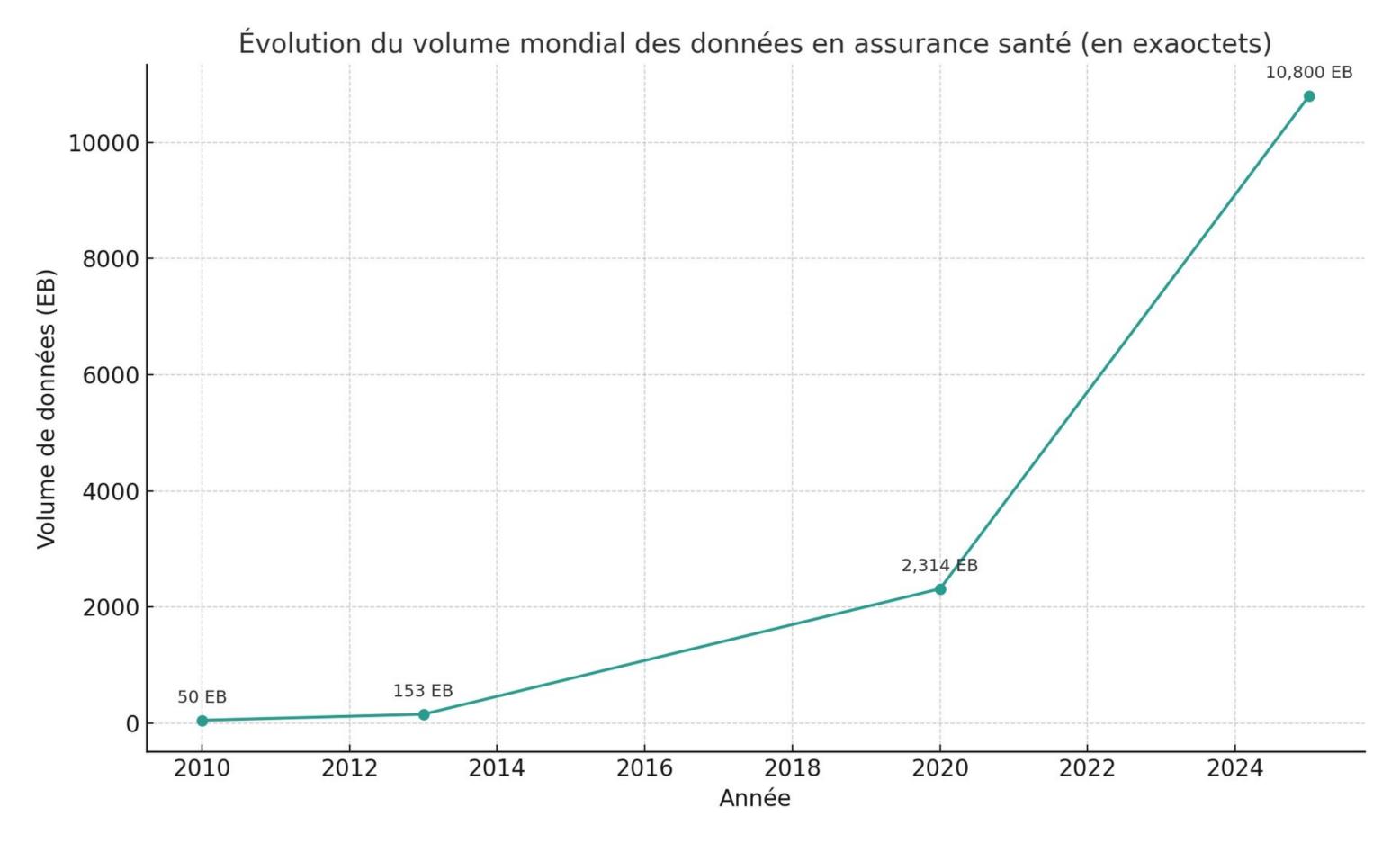
## L'actuariat à l'ère de l'intelligence artificielle



- Un environnement en pleine mutation : inflation des risques, big data, complexité réglementaire
- L'actuaire, historien du risque, devient aussi prédicteur algorithmique
- L'IA transforme les outils, les méthodes et les décisions du métier

L'IA va-t-elle remplacer l'actuaire ou le rendre indispensable?

## Evolution des données en assurance santé



Source: rapport de l'Assemblée nationale sur le dossier médical partagé et les données de santé

### Une évolution progressive en trois grandes phase

Caractéristiques

Données disponibles

**Période** 

Avant 2000	Données papier, sinistres codés, formulaires médicaux	Structurées, statiques, manuelles, peu exploitables
2000-2015	Émergence des <b>EHR</b> (Electronic Health Records), digitalisation	Données semi-structurées, silotées, codifiées mais peu intégrées
2015-2025	Explosion des données <b>non structurées</b> (notes, IRM, emails), capteurs IoT, applis mobiles	Massives, hétérogènes, en temps réel, sensibles (données personnelles santé)

# Méthodes actuarielles traditionnelles vs méthodes basées sur l'IA

# Evolution dans le temps des techniques actuarielles

Période	Méthodes prédominantes	Caractéristiques

GLM classiques, modèles linéaires, tables (mortalité, morbidité)

(GLMM)

Statistiques explicites, faible volumétrie, paper-based

GLM + segmentation avancée, introduction des modèles mixtes

Meilleure segmentation, encore centrée sur variables structurées

Prédiction sur données massives,

modèles plus complexes et

souvent non transparents

Machine Learning (arbres, forêts, XGBoost), réseaux de neurones, NLP, IA explicable (XAI)

Source: SCOR 2021, SOA 2019

2000–2015

**Avant 2000** 

# Comparaison générale entre les deux approches

Méthodes basées sur l'IA

Réentraînement, suivi continu

Data science, IA, gouvernance

modèle

Méthodes actuarielles

traditionnelles

Critère

**Maintenance** 

Compétences requises

Type de données	Structurees uniquement	Structurees & non structurees
Hypothèses	Forte paramétrisation, explicites	Peu ou pas d'hypothèse (modèles « boîte noire »)
Modèles	GLM, Poisson, Gamma, MARS	RF, XGBoost, NN, LSTM, SHAP
Prédictivité	Bonne sur échantillons simples	Très bonne sur données complexes (gains de 10 à 30 %)
Explicabilité	Forte (coefs interprétables)	Faible → nécessite XAI (SHAP, LIME)

Source: Henckaerts et al., 2019, Lumiata, 2020

Stable, peu coûteuse

Statistiques, actuariat

# Impact métier pour l'actuaire

### 1. Rôle élargi

- L'actuaire devient pivot entre data science, métier & conformité
- Garant de la fiabilité et de la légitimité des modèles IA
- Intègre les dimensions gouvernance, biais & éthique

### 2. Missions réorientées

- Moins de calcul, plus d'analyse & supervision des algorithmes
- Participation aux comités d'éthique IA
- Rédaction de documents de conformité réglementaire IA

### 3. Nouvelles compétences clés

- ML / IA (arbres, réseaux, XGBoost...)
- Explicabilité (XAI) : SHAP, LIME...
- Gestion des biais, robustesse des modèles
- Outils collaboratifs & cloud
- Traduction des résultats IA en décisions métier

#### 5. Nouveaux défis

- Risque d'exclusion des projets lA sans montée en compétence
- Difficulté à challenger des modèles IA opaques
- Perte d'influence stratégique si déphasage

#### 4. Collaboration renforcée

- Dialogue actuaire data scientist
- L'actuaire valide les modèles IA sur le plan réglementaire
- Esprit de coopération, pas de concurrence

## Conclusion

- L'assurance santé entre dans une nouvelle ère. Les méthodes traditionnelles atteignent leurs limites face à la complexité croissante des risques, à la fraude et à la masse des données.
- L'intelligence artificielle offre un levier décisif. Elle permet de mieux anticiper, détecter, personnaliser...
- Mais elle exige une maîtrise rigoureuse, une bonne gouvernance, et des données fiables.
- Le métier d'actuaire se transforme. Il devient chef d'orchestre des modèles IA, garant de leur transparence, de leur robustesse et de leur éthique.