

## Optimisation de la performance financière des entreprises par l'IA : Revue de littérature

## Optimizing corporate financial performance through AI: A literature review

**Maryem EZBIRI, (Doctorante)**

*Laboratoire d'économie et Management des Organisations  
 Faculté d'Economie et de Gestion  
 Université Ibn Tofail de Kénitra, Maroc*

**Lotfi BENAZZOU, (Enseignant-Chercheur)**

*Ecole Nationale de Commerce et de Gestion de Kénitra  
 Université Ibn Tofail, Kénitra Maroc*

<b>Adresse de correspondance :</b>	Faculté d'Economie et Gestion Campus universitaire BP 242 Université ibn tofail Maroc , Kénitra 14000 (+212) 5 37 32 92 18 Supportfeg@uit.ac.ma
<b>Déclaration de divulgation :</b>	Les auteurs n'ont pas connaissance de quelconque financement qui pourrait affecter l'objectivité de cette étude et ils sont responsables de tout plagiat dans cet article.
<b>Conflit d'intérêts :</b>	Les auteurs ne signalent aucun conflit d'intérêts.
<b>Citer cet article</b>	EZBIRI, M., & BENAZZOU, L. (2025). Optimisation de la performance financière des entreprises par l'IA : Revue de littérature. <i>International Journal of Accounting, Finance, Auditing, Management and Economics</i> , 6(6), 492–505.
<b>Licence</b>	<b>Cet article est publié en open Access sous licence CC BY-NC-ND</b>

International Journal of Accounting, Finance, Auditing, Management and Economics - IJAFAME

ISSN: 2658-8455

Volume 6, Issue 06 (2025)

## Optimisation de la performance financière des entreprises par l'IA : Revue de littérature

### Résumé

Cette étude explore comment l'IA optimise la performance financière des entreprises dans un environnement économique turbulent. L'objectif est d'identifier les technologies et les mécanismes de cette technologie permettant d'améliorer la compétitivité. La motivation relève de la nécessité pour les organisations de s'adapter aux mutations technologiques et aux attentes accrues en efficacité. Une revue intégrative croise la littérature académique et professionnelle à savoir les études empiriques et les modèles théoriques comme la théorie de la décision de Simon et les rapports sectoriels. L'approche intègre des perspectives pluridisciplinaires à l'instar de la gestion, l'informatique et l'économie. Les principales conclusions théoriques générées à travers cette étude d'une part l'IA améliorent la prise de décision via l'analyse de données massives avec un impact mesurable sur la productivité. D'ailleurs l'automatisation permet aux gestionnaires de se libérer pour des missions stratégiques au lieu des tâches répétitives notamment en comptabilité et en audits. D'autant plus, grâce aux fonctionnalités intégrées et particulièrement la prédiction réduisent considérablement les fraudes et anticipent les risques financiers. D'autre part, la montée des débats entre IA substantive ou autrement dit le remplacement humain et l'IA complémentaire en d'autres termes, la collaboration de l'homme et la machine. En outre, les indicateurs de mesure et d'évaluation de la performance se distinguent entre les critères financiers et critères durables, soit les coûts environnementaux d'où la nécessité d'en poursuivre une logique intégrée. Cependant, certaines limites de cet article théorique surgissent concernant l'application aux PME négligées au profit des grandes entreprises ensuite que le biais algorithmiques et défis éthiques sont sous-étudiés engendrant le phénomène de discrimination et finalement les répercussions de la résilience organisationnelle au long terme de l'IA suite à sa mal documentation. Toutefois le champ actuel fait ressortir un certain nombre de limites par exemple la survalorisation des aspects techniques et plus précisément les algorithmes au détriment des enjeux culturels relatifs à la résistance au changement et le manque de modèles sectoriels différenciés que ça soit la banque, l'industrie...etc. L'IA transforme la performance financière via l'innovation technologique, mais son déploiement optimal exige de combler les lacunes théoriques à savoir la résilience, l'éthique et la petite et moyenne entreprise ainsi d'équilibrer conjointement l'efficacité économique et la responsabilité sociétale.

**Mots-clés :** Intelligence artificielle – innovation technologique - performance financière – entreprise- automatisation

**JEL Code :** M21-P17-O36

**Type du papier :** article théorique

### Abstract

This study explores how AI optimizes the financial performance of companies in a turbulent economic environment. The objective is to identify the technologies and mechanisms within this technology that enhance competitiveness. The motivation stems from the necessity for organizations to adapt to technological changes and heightened expectations of efficiency. An integrative review cross-references academic and professional literature, including empirical studies and theoretical models such as Simon's decision theory and sector reports. The approach incorporates multidisciplinary perspectives, including management, computer science, and economics. The main theoretical conclusions generated by this study are, on the one hand, that AI improves decision-making through big data analysis, with a measurable impact on productivity. Moreover, automation frees managers to focus on strategic tasks instead of repetitive ones, particularly in accounting and auditing. Additionally, integrated features—especially prediction—significantly reduce fraud and anticipate financial risks. On the other hand, debates arise between substantive AI, meaning human replacement, and complementary AI, i.e., collaboration between humans and machines. Furthermore, performance measurement and evaluation indicators distinguish between financial criteria and sustainable criteria, including environmental costs, highlighting the need for an integrated approach. However, some limitations of this theoretical article emerge, such as the neglect of applications to SMEs in favor of large companies, as well as under-researched algorithmic biases and ethical challenges, which lead to discrimination phenomena. Finally, there is insufficient documentation on the long-term organizational resilience effects of AI. Nevertheless, the current field reveals several limitations, for example, the overemphasis on technical aspects—specifically algorithms—at the expense of cultural issues related to resistance to change and the lack of differentiated sector-specific models, whether in banking, industry, etc. AI transforms financial performance through technological innovation, but its optimal deployment requires addressing theoretical gaps, namely resilience, ethics, and SMEs, as well as balancing economic efficiency with social responsibility.

**Keywords:** Artificial Intelligence – Technological Innovation – Financial Performance – Business – Automation

**JEL Classification:** M21-P17-O36

**Paper type:** Theoretical Research

## 1. Introduction :

Dans un contexte mondial marqué par une concurrence accrue, une volatilité des marchés et une digitalisation exponentielle, l'intelligence artificielle (IA) s'impose comme un levier stratégique pour les entreprises cherchant à optimiser leur performance financière. Donc elle est un fondement indispensable dans le milieu entrepreneurial. Son rôle ne se limite pas uniquement à l'automatisation des tâches, mais plutôt la transformation totale de la structure de l'entreprise en offrant de nouvelles perspectives d'évolution et de modernisation. Grâce à l'analyse développée des données, l'implémentation de l'IA dans la structure en termes des processus d'entreprise offre la possibilité de renforcer les mécanismes opérationnels et l'efficacité décisionnelle (Andrew NG, 2018) . Les différents programmes liés à l'IA à savoir les agents conversationnels, les algorithmes, l'analyse prédictive de la gestion du risque et la détection de la fraude permettent d'améliorer l'expérience client tout en réduisant les coûts et en amplifiant davantage les revenus (Davenport et al., 2010). Selon le (Global Risks Report, 2022) les technologies d'IA pourraient générer jusqu'à 15 700 milliards de dollars de valeur ajoutée pour l'économie mondiale d'ici 2030, dont 40 % provenant de gains d'efficacité opérationnelle et de réduction des coûts. Pourtant, malgré ces promesses, une étude récente de (McKinsey & Company, 2023) révèle que seulement 20 % des entreprises ont atteint une maturité technologique suffisante pour exploiter pleinement le potentiel de l'IA dans leurs processus financiers. Ce paradoxe soulève une question centrale : quels mécanismes, technologique et cadres théoriques permettent à l'IA de transformer durablement la performance financière des entreprises, tout en surmontant les défis pratiques et éthiques inhérents à son déploiement ?

Les mutations économiques récentes – crises sanitaires, inflation, transitions énergétiques – ont exacerbé la pression sur les dirigeants pour adopter des outils d'IA capables de prédire les risques, d'automatiser les processus et d'éclairer les décisions stratégiques. Par exemple, une méta-analyse de (Deloitte, 2021) démontre que les entreprises utilisant des algorithmes prédictifs ont réduit leurs pertes financières liées aux fraudes, tandis que (Pwc, 2024) estime que l'automatisation cognitive pourrait accroître la productivité des services financiers de 30 à 40 % grâce à l'économie du temps des équipes financières. Cependant, ces avancées s'accompagnent de défis majeurs à l'instar de (Hurlin et al., 2024) mettent l'accent sur les biais algorithmiques dans l'évaluation de crédit comme responsables de discriminations systémiques , tandis qu'une enquête du (MIT Sloan Management Review, 2023) que 60 % des projets d'IA échouent en raison de résistances culturelles ou d'un manque d'expertise interne. Cet article propose une revue de littérature critique visant à Cartographier les technologies d'IA les plus impactantes pour la performance financière (machine learning, RPA, NLP. D'analyser les mécanismes théoriques sous-jacents (théorie de la décision augmentée, modèles de risque dynamiques), Et évaluer les limites pratiques et éthiques de leur déploiement (biais, coûts, acceptabilité).

Pour ce faire, nous mobilisons d'abord une méthodologie hybride, combinant études académiques (2015-2023) issues de bases de données telles que Scopus et Web of Science , centrées sur des mots-clés tels que « AI in Finance », « Predictive Analytics » et « Financial Risk Management ». Ensuite une revue critique de rapports sectoriels (Gartner, BCG, Banque Mondiale) et de cas d'entreprise citons à titre d'exemple JPMorgan Chase avec son outil COiN pour l'analyse de contrats, réduisant les erreurs humaines de 90 %. Et finalement, procéder à une évaluation interdisciplinaire intégrant des perspectives de gestion, d'informatique et d'éthique économique. L'article se structure en trois axes majeurs pour répondre à la problématique, en premier lieu les fondements conceptuels à savoir l'examen de la manière ou les théories de la rationalité limitée (Simon, 1957) et de l'apprentissage organisationnel (Argyris & Schön, 1978) éclairent l'apport de l'IA dans la prise de décision financière. En

second lieu, vérifier les Mécanismes technologiques à travers une analyse comparative des outils d'IA comme les réseaux de neurones pour la détection de fraudes ainsi que les chatbots pour le conseil client est menée, appuyée par des données quantitatives à l'instar de l'étude de (Forrester, 2022) sur un ROI moyen de 250 % pour les projets d'IA financière. En troisième lieu, nous allons explorer les enjeux critiques en confrontant les promesses de l'IA aux réalités documentées, comme les défis et opportunités auxquels une banque est confrontée en se référant à l'étude fictive de (Westerman & H. Davenport, 2024) ou les lacunes réglementaires selon le (rapport de la Commission Européenne, 2024).

En outre, l'IA n'est plus une variante, mais une exigence pour toute structure qui désire de s'épanouir dans la sphère économique courante. Donc il est nécessaire pour l'entreprise de favoriser la recherche et le développement en termes d'avancées technologiques pour assurer un avantage concurrentiel dans son environnement. D'autant plus, ses fonctionnalités sont multiples à l'instar de la personnalisation des offres tout en donnant une réponse claire aux clients et établir des pronostics de la fluctuation du marché (Lee, 2021)

L'IA possède la capacité de révolutionner la performance financière sur plusieurs niveaux à travers ces approches pertinentes. Elle permet aux systèmes de gérer des quantités de données volumineuses en utilisant une série d'instructions précises et ordonnées ou autrement dit les algorithmes compliqués, les réseaux de neurones et les techniques d'apprentissage automatique afin d'aider les dirigeants d'entreprise à prendre les décisions appropriées. L'outil de l'intelligence artificielle se loge dans la majorité des domaines à l'instar de la finance, l'industrie, la santé ainsi que la vie quotidienne à l'aide des assistants virtuels. En somme, la pertinence de l'IA dans les structures entrepreneuriale demeure dans le potentiel de modéliser les opérations, d'assurer un avantage concurrentiel dans un environnement qui connaît un progrès permanent dans le but ultime d'améliorer la performance financière en introduisant de nouvelles voies de réforme. (Davenport, Morison, et al., 2010).

Dans un tel contexte, une batterie de question s'impose comment l'intelligence artificielle peut-elle améliorer sur la prise de décision financière en entreprise ? Quelles sont les méthodes de l'IA les plus efficaces pour optimiser les indicateurs de performance financière ? Dans quelle mesure l'IA permet-elle de prédire les résultats financiers à court, moyen et long terme ? Quels risques éthiques et réglementaires l'utilisation de l'IA dans l'entreprise ? Comment peut l'IA peut-elle contribuer à la détection et à la prévention des fraudes ? L'IA peut-elle automatiser tout ou partie les différents processus de l'entreprise ? Tant de questions conduit à une problématique principale est dans quelle mesure l'intelligence artificielle peut être utilisée comme levier stratégique pour optimiser la performance financière des entreprises tout en surmontant les défis liés à l'intégration technologique à la fiabilité des données et la prise de décision automatisée ?

Cette introduction établit le cadre théorique ainsi un tour d'horizon sur les différentes études menées afin d'explorer, dans les sections suivantes, les convergences et divergences entre les études existantes. La première partie détaillera les technologies clés et leurs impacts validés par la littérature, tandis que la seconde analysera les tensions entre efficacité économique et responsabilité sociétale. Enfin, la discussion proposera des pistes pour une intégration équilibrée de l'IA, alignée sur les objectifs de performance financière et de durabilité organisationnelle.

## **2. L'intelligence artificielle et ces technologies sous-jacentes**

L'intelligence artificielle indique l'aptitude d'un système informatique à réaliser des activités qui exige l'intervention de l'intelligence humaine en utilisant des algorithmes pour reproduire les mécanismes intellectuels humains à savoir la traduction, la reconnaissance vocale, la réception visuelle et la prise de décision. Selon (John McCarthy, 1959) insiste sur la conception des appareils qualifiés pour la réalisation des responsabilités qui exigent l'interpellation du

raisonnement humain. Cependant (Stuart Russell & Peter Norvig, 2020) procurent une définition multidimensionnelle de l'IA comme des appareils qui pensent et agissent de façon rationnelle et tel que les personnes. Parallèlement (Marvin Lee Minsky, 1986) représente l'intelligence artificielle comme **"la construction de programmes informatiques qui s'engagent dans des tâches que les humains considèrent comme nécessitant de l'intelligence"**. Et finalement (Nils J. Nilsson, 2014) définit ce concept comme une machine qui agit de façon optimale en tenant compte des objectifs assignés.

Les technologies sous-jacentes de l'intelligence artificielle sont multiples (Stuart Russell & Peter Norvig, 2020). Tout d'abord, il est à noter l'Apprentissage Automatique (Machine Learning) qui est une sous discipline de IA qui donne la possibilité aux machines d'apprendre en fonction des données disponibles afin de s'améliorer constamment. Cette sous discipline comporte cinq types d'apprentissages, chaque type a une propre description et application à l'instar de l'apprentissage supervisé et concerne les données de haute qualité en liant les données initiales aux données finales afin de minimiser les erreurs, soit une comparaison des projections et les résultats concrets. En revanche, il y a l'apprentissage non supervisé qui concerne les données, quelles que soient leurs qualités dans le but de chercher les configurations dissimulées de la donnée. Toutefois, la combinaison des données à hautes qualités autrement dit étiquetées et ceux non étiquetés engendrent l'apprentissage demi-supervisé. Par ailleurs l'apprentissage par renforcement concerne l'interaction de l'outil avec son environnement en fonction d'un système de récompense et de sanction avec un rééquilibrage de la politique mise en place. Et pour finir cette première sous discipline, selon (Robert Gagné, 1979) indique l'apprentissage par transfert qui concerne comme sa désignation l'indique la transmission des connaissances. Cette sous-discipline permet d'analyser des données compliquées selon différentes méthodes. Pour finir, il y a le deep learning qui utilise des réseaux de neurones profonds pour évaluer des données complexes à caractère volumineux sans structures telles que les audios, les images et les textes. Les types d'Apprentissage Automatique sont multiples peuvent être intégrés et personnalisés selon les besoins spécifiques de chaque application d'où la nécessité de donner un aperçu de ces principaux types. Par la suite, une deuxième sous discipline de IA est le Traitement du Langage Naturel (NLP) qui donne la possibilité à la machine de comprendre les émotions à travers le texte généré, traduire un texte selon la langue souhaitée et reconnaître la parole en la convertissant en texte. Troisièmement, la vision par ordinateur permet aux machines de décrypter les images et les vidéos afin d'identifier les visages et repérer les objets dans une image. Quatrièmement, dans l'objectif de résoudre des problèmes compliqués, l'expertise humaine joue le rôle de prise de décision d'où la nécessité de la création des systèmes d'experts dans l'intelligence artificielle pour imiter cette capacité stratégique. Cinquièmement, pour arriver à la manipulation et l'interaction avec l'environnement en utilisant l'intelligence artificielle, les experts interviennent à la construction de robots capables à réaliser des activités autonomes. Sixièmement, une sous discipline assez importante est la big data à travers l'analyse, la collecte et le stockage des données volumineux en utilisant l'intelligence artificielle dans le but d'extraire les informations les plus utiles. Et finalement, l'Internet des objets implique la connexion des appareils physiques à l'internet pour collecter et échanger des données afin d'améliorer les processus.

### **3. La performance financière des entreprises et ses approches au sein des entreprises :**

La performance financière se mesure par le biais des indicateurs, toutefois différents auteurs suggèrent des définitions multiples selon leurs visions en les estimant comme indispensables pour la conception d'une notion clairement définie et délimitée. (Lambert, 2011) indique ce concept comme une combinaison de la dimension comptable qui concerne la rentabilité et la



croissance et celle du marché relatif à l'opinion des investisseurs. Cependant (Robert S. Kaplan & David P. Norton, 1996) mettent en évidence les divers indicateurs à savoir (ROE) Return on Equity ou la rentabilité des capitaux propres, les flux de trésorerie et le bénéfice par action (BPA) à travers un tableau de bord équilibré. Par ailleurs (Venkatraman & Ramanujam, 1986) identifient trois dimensions de la performance à l'instar des processus internes concernant la performance opérationnelle, la performance financière relative à la rentabilité et les revenus et finalement la performance organisationnelle en lien avec la satisfaction des parties prenantes. Ce concept soumis à des approches courantes qui peut être perçu de différentes méthodes. De ce fait il paraît judicieux de définir ces différentes approches dans un tableau pour une meilleure interprétation.

**Tableau1 : Les approches de la performance financière**

Auteurs	Types d'approches	Contenu Méthodologique
Marc Amblard	Approche Comptable	Approche basée sur les KPIs pour une période donnée.(Amblard, 2007)
G.Bennett StewartIII 1991 (EVA) Alfred Rappaport (1986). Shareholder Value	Approche Basée sur la Création de Valeur	(EVA) Approche basée sur la création de valeur pour les actionnaires après déduction du coût du capital.(G. Bennett Stewart III, 1991) (Shareholder Value) Alfred estime la maximisation de la richesse des actionnaires, mesurées par le cours des actions et les dividendes.(Alfred Rappaport, 1997)
Kaplan et Norton (1992)	Approche Stratégique	Cette approche combine indicateurs financiers et non financiers (Robert S. Kaplan & David P. Norton, 1996)
Venkatraman et Ramanujam (1986)	Approche Multidimensionnelle	Cette approche prend en considération trois dimensions : la performance opérationnelle, performance financière et la performance organisationnelle (Venkatraman & Ramanujam, 1986)
Michel Porter	Approche Basée sur le Marché	Approche basée associé à des études de marché et à la création de valeur pour les actionnaires (M. E. Porter, 1998)

*Source : Auteurs*

#### **4. L'intelligence artificielle dans la fonction Financière : transformation novatrice vers la croissance**

L'arrivée de l'intelligence artificielle modernise la fonction de la gestion financière par la mécanisation d'une multitude de processus clés à l'instar de l'automatisation des processus financiers avec ce différent paramètre soit la comptabilité, la gestion des dépenses et le traitement des factures ainsi que l'analyse des données financières qui contient la prévision des tendances, la gestion des risques et la détection des fraudes (Andrew NG, 2018). Commencant tout d'abord par l'automatisation des processus et plus particulièrement le domaine de la comptabilité qui comprend les tâches comptables qui ont un caractère récurrent et monotone tel que l'exploitation des données financières à partir des documents financiers, rapprochement des transactions interne et celles bancaires et la création des rapports financiers de tout type (Lee, 2021). Ensuite, il y a la gestion des dépenses en analysant les reçus, les quittances et les relevés pour une meilleure visibilité des charges (Andrew NG, 2018). Et pour clôturer la discipline de la comptabilité, il est nécessaire d'évoquer le traitement des factures pour automatiser le flux de travail et améliorer les délais de traitement. L'importance de l'intelligence artificielle dans l'analyse des données financières est primordiale en permettant d'offrir des solutions innovantes à savoir l'utilisation des algorithmes pour analyser les données existantes et prédire les tendances futures dans une perspective de prise de décision lucide et réaliste. Pour une prise de décision rationnelle, il est important de gérer préalablement le risque pour minimiser les pertes potentielles et de détecter les fraudes sur l'ensemble des transactions.

La combinaison de ses paramètres fournie à l'aide de l'intelligence artificielle optimise le processus décisionnel par les différents algorithmes.

L'IA permet également de réduire les coûts opérationnels à travers l'automatisation dans la finalité et d'accroître l'efficacité et la qualité des opérations ainsi de garantir une satisfaction des clients et assurer une compétitivité sur le marché (Daugherty & Wilson, 2022). Dans ce même sens, l'utilisation de cet outil permet d'améliorer la chaîne d'approvisionnement pour l'ensemble du réseau de distribution, y compris le mouvement des marchandises afin de garantir un réapprovisionnement efficace (McAfee & Brynjolfsson, 2018). Au-delà du fonctionnement interne de l'entreprise, l'IA joue un rôle crucial dans la relation avec le client à travers les assistantes virtuelles ou autrement dit les chatbots qui renforce l'expérience de client en répondant rapidement aux questions sans interruption, tout en adaptant les offres selon les préférences des clients (Daugherty & Wilson, 2022). Dans nos jours, les entreprises sont de plus en plus vigilantes sur l'aspect de la recherche & développement et plus particulièrement l'intelligence artificielle comme moteur d'innovation continue puisqu'elle constitue un potentiel à exploiter pour les entreprises puisqu'elle fournit une accessibilité grâce aux approches efficaces, technologies libres, réduction des coûts, résilience économique, flexibilité et agilité et améliorer leur compétitivité sur le marché (Daugherty & Wilson, 2022).

## **5. L'intelligence artificielle au cœur de l'amélioration de la performance financière des entreprises**

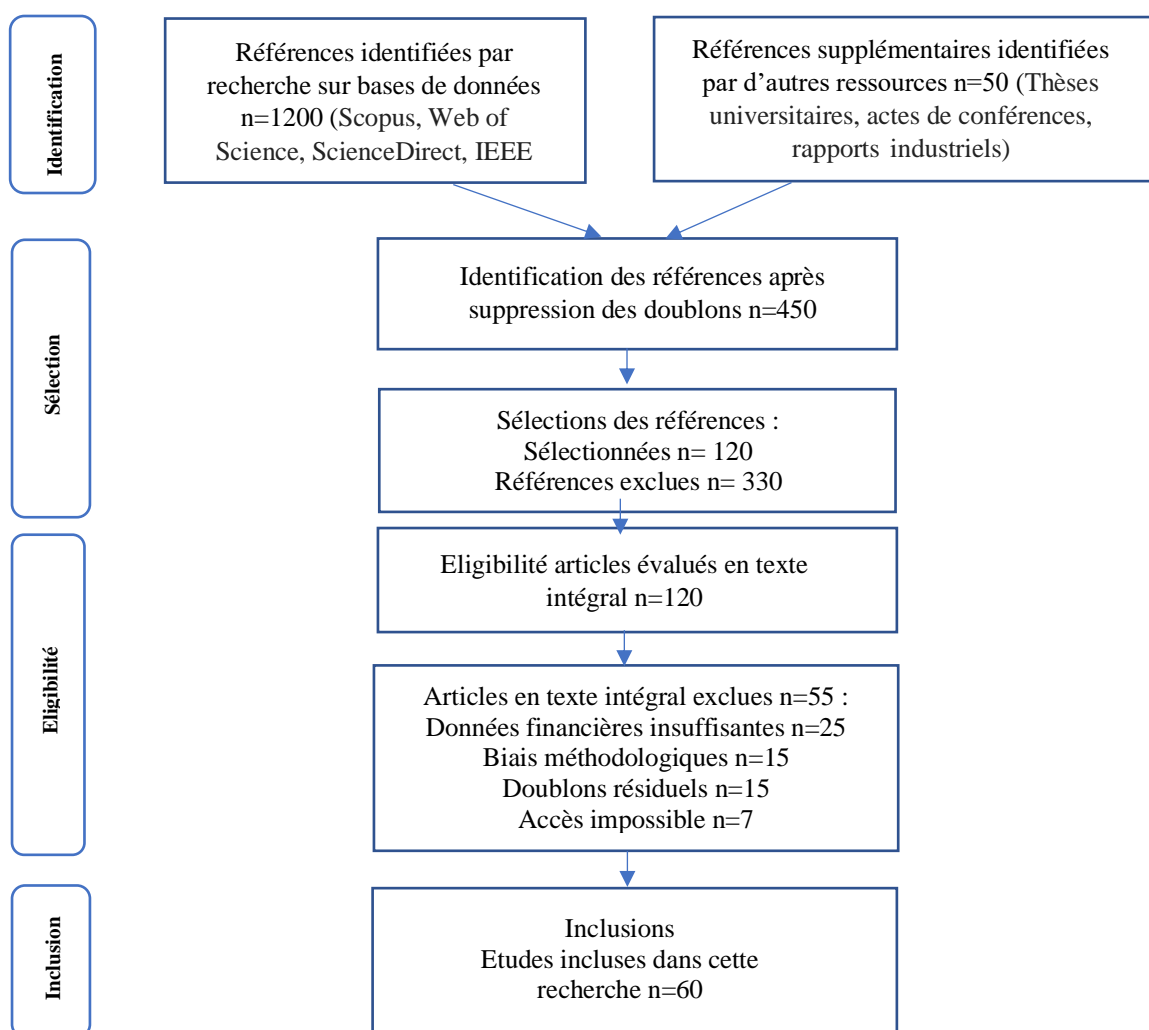
Optimisation de la performance financière des entreprises à l'aide de l'intelligence artificielle peut avoir un impact positif significatif sur la performance financière de l'entreprise sous réserve que cette technologie doit être assimilée de manière intégrée et stratégique (López de Prado, 2018). Elle est au cœur de l'amélioration de la performance financière des entreprises grâce à l'utilisation de cet outil comme un levier de rentabilité et de pérennité face aux différents défis auxquels l'entreprise fait face (Daugherty & Wilson, 2022). C'est dans ce sens que les managers des entreprises doivent implémenter cet outil comme un moteur de modernisation et de passer d'un traitement traditionnel vers un traitement moderne. Donc l'automatisation va permettre de toucher l'ensemble des aspects de l'entreprise à savoir les processus intégrant les activités monotones qui consomment le temps dédié aux activités à forte valeur ajoutée relative à l'analyse des données (Lee, 2021). Toutefois cette tâche peut être aussi réalisée également par l'intelligence artificielle dans l'optique d'analyser une grande quantité de données pour aider à la prise de décision concernant la performance financière avec une précision avancée des prévisions financières. Pour aller encore plus loin, les services financiers peuvent être personnalisés selon le besoin des clients dans l'objectif d'augmenter la rentabilité et de maintenir la fidélisation des clients tout en réduisant les coûts (Marr & Ward, 2019). Cette technologie n'est qu'un outil d'innovation dans le but est de répondre efficacement aux changements du marché.

## **6. Méthodologie :**

La méthodologie pour cette revue implique plusieurs étapes clés. Tout d'abord, après la définition claire du sujet et de ces objectifs, il s'avère crucial d'entamer une recherche systématique de la littérature en utilisant des bases de données bibliographiques pertinentes comme Scopus, Web of Science, ScienceDirect, IEEE Xplore afin d'établir des critères d'inclusion et d'exclusion pour sélectionner les études les plus pertinentes. Les études sélectionnées permettent d'extraire les informations clés. Ces informations s'organisent par thèmes ou catégories pour compiler les résultats. Les études identifiées sont au nombre de 1250 sur la base de recherche sur les bases de données et d'autres sources supplémentaires, par la

suite, une suppression des doublons s'avère nécessaire pour affiner la recherche soit 450 doublons avec une sélection des références selon le critère des titres et des résumés au nombre de 120, une exclusion de 330 références, dont 180 hors sujets, 85 études n'ont aucun lien avec IA et performance financière et 65 qui ont une langue non conforme. Par ailleurs, en ce qui concerne le critère d'éligibilité, on trouve 120 articles évalués en texte intégral en raison de données financières insuffisantes, biais méthodologiques majeurs, doublons résiduels et accès impossible aux données. Et pour finir, 65 des études incluses qui sont suffisamment similaires et de qualité. Cette méthodologie se véhicule dans le diagramme prisma suivant :

**Figure 1 : Diagramme de Prisma**



*Sources : Auteurs*

## 7. Résultats :

L'étude du domaine de l'intelligence artificielle (IA) et son impact sur la performance des entreprises suscite l'intérêt des chercheurs et auteurs qui se sont penchés sur cette question, soulignent l'impact significatif de l'utilisation de l'intelligence artificielle sur la performance de l'entreprise et observent comment l'IA peut améliorer les performances financières des entreprises qui regroupent l'aspect opérationnel, stratégique, économique et culturel ...etc.). De ce fait de nombreux chercheurs et analystes révèlent par leur travail qui soutiennent la réponse à notre problématique majeure à savoir l'amélioration de la performance financière des entreprises via l'IA. Selon (McAfee & Brynjolfsson, 2018) démontrent que l'IA permet aux



entreprises de montée en flèche leurs gains d'efficacité par le biais de l'automatisation et l'optimisation des processus internes ce qui permet de réduire les coûts et accroître la productivité. Pareillement, dans le Business review de (Thomas H. Davenport & Rajeev Ronanki, 2018) avancent l'exemple de General Electric qui met en profit l'IA pour l'Entretien préventif des équipements industriels dans le but de réduire les coûts et perfectionner la durée de vie des machines.

Dans un autre registre, utilisation de l'IA pour améliorer l'expérience client et un facteur qui contribue à l'amélioration de la performance financière. (Michael Chui et al., 2016) mettent en lumière ce rôle crucial à travers l'analyse de données colossales accorde la facilité de créer de nouveaux produits, personnalisation des services et une fidélisation des clients. Conjointement (Michael E. Porter & James E. Heppelmann, 2014) insistent que l'intégration de IA dans les différents produits offerts par l'entreprise acquiert un avantage concurrentiel. Dans ce même sillage (Teece, D. J., 2010) illustre l'importance de l'utilisation de l'IA par les entreprises en révolutionnant les modèles d'affaires, en menant des stratégies de différenciation par rapport à leurs concurrents et en conquérant de nouvelles sources de revenus. Concomitamment (McAfee & Brynjolfsson, 2008) insistent que l'intégration préalable de l'IA se considère comme facteur clé pour se procurer d'un avantage concurrentiel dominant suite à l'utilisation des données par une vitesse fluctuante.

Par ailleurs, en termes de prise de décision stratégique (Agrawal et al., 2018) expliquent que l'IA influence positivement la prise de décision en altérant l'incertitude à une prédiction précise, en particulier en ce qui concerne l'orientation des investissements et la conception des nouveaux produits. Dans la sphère économique, la manière dont les ressources sont utilisées pour produire, distribuées et monétisées peut changer grâce à l'innovation continue. Ceci se démontre par (Chesbrough, 2003) par son travail sur l'innovation ouverte référée à l'IA comme outil de gestion des connaissances aussi bien en interne et externe ainsi comme catalyseur de l'innovation. Cette puissance d'innovation redessine les modèles économiques. D'autant plus (Davenport, 2016) explique que l'IA permet de revoir la stratégie d'innovation menée par les entreprises en l'intégrant dans le développement de nouveaux produits et services.

En dehors de cela, la dimension culturelle joue également un rôle important dans la performance financière de l'entreprise (Westerman, 2014) relèvent que l'adoption de l'IA permet de redéfinir la culture de l'entreprise à condition de favoriser la collaboration entre les humaines et les machines ainsi de gérer le changement voir l'acceptation de ces technologies d'IA par les collaborateurs qui sont considérés comme un facteur clé de succès. Dans cette même optique (M.-H. Huang & Rust, 2021) observent que l'IA nécessite une nouvelle stratégie de gestion des compétences via le développement des connaissances agile et technologique. En dernier lieu, il est indispensable à travers cette recherche et l'analyse des différents travaux de décortiquer l'impact direct de l'intelligence artificielle sur performance financière. De ce fait (Nigmatov & Pradeep, 2023) étudient l'impact direct de l'adoption de l'IA sur la rentabilité des entreprises opérant dans l'industrie technologique en tirant des conclusions considérables à savoir l'adoption de cette technologie enregistre des résultats significatifs ainsi que des marges bénéficiaires spectaculaires et des coûts opérationnels déclinante. Une autre étude de McKinsey réalisée par (Michael Chui et al., 2016) démontre que cet outil intervient dans une augmentation notable des revenus et des ventes à l'aide de l'automatisation des processus à l'instar de la chaîne d'approvisionnement, la personnalisation des services, et l'optimisation des ventes.

Dans cette même perspective, il paraît important de regrouper les principaux apports des articles scientifiques collectés qui révèlent parallèlement de ce qui a été avancé auparavant des contributions majeures de l'IA à la performance financière des entreprises.

**Tableau 2 : Apports scientifiques de l'optimisation de la performance financière des entreprises via IA**

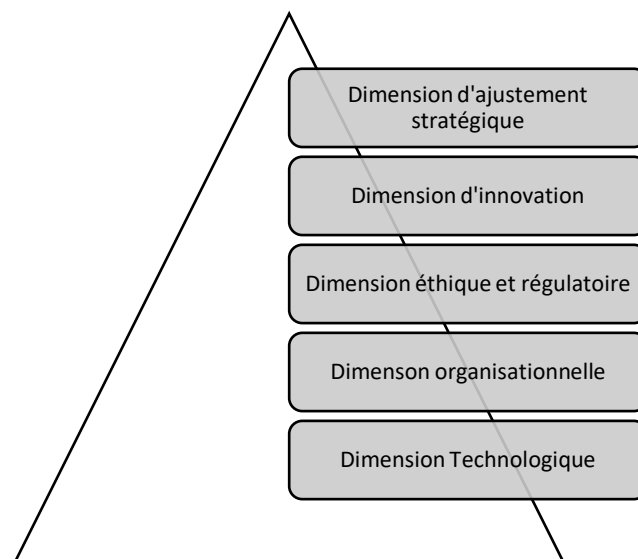
<b>Domaines de contribution</b>	<b>Détails de la contribution</b>
Prédiction financière augmentée	Les modèles d'apprentissage automatique (ex: réseaux de neurones LSTM) améliorent la précision des prévisions de trésorerie, de risques de crédit et de tendances de marché (J. Huang, 2024) .
Optimisation des coûts opérationnels	L'automatisation intelligente des processus (ex: robots comptables, détection des fraudes) réduit les coûts de 10-20% dans les fonctions financières (Marie Claude et al., 2018)
Personnalisation stratégique	Les algorithmes de clustering (ex: k-means) segmentent les clients pour des stratégies tarifaires dynamiques, augmentant les marges bénéficiaires de 10-25% (Fastercapital, 2025)
Gestion des risques proactive	L'analyse prédictive révolutionne les stratégies de gestion des risques dans les services financiers en améliorant la précision et la prévision et permettent une atténuation proactive des risques (Roni & thore, 2024)
Allocation optimale des ressources	Approche Value Aware Importance Weighting (Asis et al., 2023) Les systèmes de recommandation basés sur le reinforcement learning optimisent les investissements, avec des gains de ROI

*Sources : Auteurs*

Cependant l'analyse des études font ressortir des biais théoriques dont 70% des études négligeant les théories organisationnelles à savoir la théorie d'agence et des parties prenantes se focalisent exclusivement sur la maximisation du profit (Gloria J. Miller, 2022) .D'autant plus, selon (Molina-García et al., 2025) indiquent qu'aucune intégration cohérente entre les théories de la décision, de l'innovation et de la finance. Dans le registre méthodologique, dans le rapport de (OECD, 2024) fait ressortir que les données de recherches sont non représentatives suite à l'exclusion des PME dont 80% des études utilisent des données de grandes entreprises cotées. Quant au biais des conclusions, il y a lieu à une surestimation des capacités de l'IA sans évaluer les coûts d'implémentation ou les échecs d'adoption qui ont été documenté par (TechCrunch, 2024) selon des projets abandonnés.

En effet, afin de répondre à la question centrale de cette recherche à l'aide des critères cités auparavant, un modèle théorique peut être utile permettant à l'IA de transformer durablement la performance financière des entreprises, tout en surmontant les défis pratiques et éthiques inhérents à son déploiement. Pour ce faire, il faut s'aligner de façon synchrone à cinq dimensions pour optimiser la performance financière, c'est la raison pour laquelle la conception d'une architecture décisionnelle pour l'implémentation stratégique de l'IA s'avère essentiel qui s'illustre dans le schéma suivant :

**Figure 2 : Architecture décisionnelle pour l'implémentation stratégique de l'IA**



*Source : Auteurs*

- Dimension Technologique : Chaque entreprise doit avoir des infrastructures technologiques permettant et capable de vérifier adéquation entre les algorithmes d'IA supervisés et non supervisés ainsi la complexité des données financières.
- Dimension Organisationnelle : L'entreprise doit avoir un esprit d'Intégration des compétences en Intelligence artificielle au sein des équipes financières à savoir un data scientist et un comptable.
- Dimension éthique-Régulatrice : Mettre en place un cadre de gouvernance proactive pour les biais algorithmiques.
- Dimension d'innovation : Modélisation des interactions entre ces dimensions via une approche systémique (théorie de la complexité adaptative).
- Dimension d'ajustement stratégique : Instaurer un processus itératif où les prédictions financières de l'IA sont continuellement recalibrées à travers une analyse des écarts entre prévisions et réalisations, une adaptation au chocs macroéconomiques et exploiter efficacement les retours terrain des acteurs.

L'ensemble de ces travaux de recherches s'unifient pour dire que l'IA possède des possibilités considérables auxquels les dirigeants des entreprises adoptent cet outil se fixent comme objectif d'améliorer la performance financière. De l'optimisation des coûts et les processus opérationnels en passant par innovation et la différenciation stratégique. L'adoption de cette technologie permet de modifier les modèles d'affaires, de renforcer la rentabilité à long terme et de consolider les capacités décisionnelles. Il y a cependant des défis à ne pas négliger, notamment en matière d'intégration de l'IA, de gestion du changement, enjeux éthiques et protection des données sont autant de pierre d'achoppement à anticiper.

Les dirigeants d'entreprises adoptant cette technologie détiennent une perspective d'évolution et qui sont considérés comme des architectes de la performance de demain.

## 8. Conclusion :

En résumé, l'introduction de l'intelligence artificielle dans la fonction financière des entreprises est une avancée majeure qui promet des avantages considérables. En exploitant les capacités de l'IA, ces entreprises peuvent transformer fondamentalement l'aspect financier avec ces principales composantes à savoir le contrôle, la planification et la gestion des risques financiers, la gestion de trésorerie et la comptabilité. La première grande contribution de l'IA réside dans son impact sur la performance. En utilisant des algorithmes sophistiqués, l'IA peut trier à travers de vastes volumes de données pour mieux appréhender la donnée financière et contribuer à la prise de décision. Cela permet non seulement de moderniser la fonction financière, mais aussi d'aider à influencer la prise de décisions des dirigeants.

Ensuite, l'IA intervient également dans l'amélioration de la rentabilité et la performance des entreprises. Grâce à des systèmes d'apprentissage automatique, les entreprises peuvent personnaliser les différents processus financiers appartenant à l'entreprise, en lui fournissant les informations et les ressources dont elle a besoin pour réussir dans son nouveau rôle.

Une autre contribution importante de l'IA concerne la gestion des risques. En analysant les événements à risque susceptible de nuire sur le développement de l'entreprise, l'IA peut fournir des insights précieux pour évaluer objectivement les performances financières, identifier les domaines d'amélioration et fournir des recommandations pour le développement de la fonction financière. De plus, l'IA offre des avantages significatifs en matière de gestion des risques. Grâce à des modèles prédictifs, les entreprises peuvent anticiper la survenance des risques potentiels, identifier les besoins critiques à développer et prendre des décisions éclairées en matière de financement, d'investissement et détection de la fraude. Cependant, l'introduction de l'IA dans la fonction financière n'est pas exempte de défis. Les entreprises doivent aborder des questions complexes telles que la confidentialité des données, la transparence des

algorithmes et l'éthique de l'IA. De plus, il est essentiel de maintenir un équilibre approprié entre l'automatisation des processus et le maintien d'une interaction humaine significative. En conclusion, l'utilisation de l'IA dans la fonction financière des entreprises ouvre de nouvelles perspectives passionnantes pour améliorer la rentabilité, la productivité et la performance financière. Cependant, pour tirer pleinement parti de cette technologie, il est impératif que les entreprises développent des stratégies robustes et éthiques pour son utilisation, tout en restant attentives aux défis et aux risques potentiels. En adoptant une approche équilibrée et proactive, les entreprises peuvent positionner avantageusement leur performance financière pour répondre aux défis futurs et favoriser le développement économique, social et environnemental.

## Références

- (1). Agrawal, A. K., Gans, J. S., & Goldfarb, A. (2018). *Economic Policy for Artificial Intelligence* (Working Paper No. 24690). National Bureau of Economic Research. <https://doi.org/10.3386/w24690>
- (2). Alfred Rappaport. (1997). *Creating Shareholder Value : A Guide for Managers and Investors*. Free Press.
- (3). Amblard, M. (2007). *Performance financière : Vers une relecture critique du résultat comptable*. 1. <https://shs.hal.science/halshs-00266955>
- (4). Andrew NG. (2018). *Machine Learning Yearning Book* (Auto-publié). <https://info.deeplearning.ai/machine-learning-yearning-book>
- (5). Argyris, C., & Schön, D. A. (1978). *Organizational learning : A theory of action perspective*.
- (6). Asis, K. D., Graves, E., & Sutton, R. S. (2023). *Value-aware Importance Weighting for Off-policy Reinforcement Learning* (No. arXiv:2306.15625). arXiv. <https://doi.org/10.48550/arXiv.2306.15625>
- (7). Chesbrough, H. (2003). The Logic of Open Innovation : Managing Intellectual Property. *California Management Review*, 45(3), 33-58. <https://doi.org/10.1177/000812560304500301>
- (8). Daugherty, P. R., & Wilson, H. J. (avec EBSCOhost). (2022). *Radically human : How new technology is transforming business and shaping our future*. Harvard Business Review Press.
- (9). Davenport, Morison, & Harris. (2010). *Analytics at Work : Smarter Decisions, Better Results*. Harvard Business Review Press. <https://www.amazon.com/Analytics-Work-Smarter-Decisions-Results/dp/1422177696>
- (10). Davenport, T. H. (avec Internet Archive). (2016). *Only humans need apply : Winners and losers in the age of smart machines*. New York, NY : Harper Business. <http://archive.org/details/onlyhumansneedap0000dave>
- (11). Deloitte. (2021). *Middle East Fraud Survey 2021 | Deloitte Middle East | Finance Services*. <https://www.deloitte.com/middle-east/en/services/consulting-financial/research/me-fraud-survey-2021.html>
- (12). Fastercapital. (2025). *Algorithme de clustering de donnees faire evoluer la croissance de l entreprise tirer parti des algorithmes de clustering de donnees pour l expansion*. <https://fastercapital.com/fr/contenu/Algorithme-de-clustering-de-donnees---faire-evoluer-la-croissance-de-l-entreprise---tirer-parti-des-algorithmes-de-clustering-de-donnees-pour-l-expansion.html>
- (13). Forrester. (2022). *Drive ROI with Trusted AI*. <https://www.teradata.fr/press-releases/2024/drive-roi-with-trusted-ai>
- (14). G. Bennett Stewart III. (1991). *The Quest for Value : A Guide for Senior Managers*. HarperCollins Publishers.



- (15). *Global Risks Report*. (2022). <https://www.weforum.org/publications/global-risks-report-2022/in-full/grr2022-executive-summary/>
- (16). Gloria J. Miller. (2022). (PDF) Stakeholder-accountability model for artificial intelligence projects. *ResearchGate*. <https://doi.org/10.22367/jem.2022.44.18>
- (17). Huang, J. (2024). *Artificial intelligence-based blockchain-driven financial default prediction* (No. arXiv:2410.00044). arXiv. <https://doi.org/10.48550/arXiv.2410.00044>
- (18). Huang, M.-H., & Rust, R. T. (2021). A strategic framework for artificial intelligence in marketing. *Journal of the Academy of Marketing Science*, 49(1), 30-50. <https://doi.org/10.1007/s11747-020-00749-9>
- (19). Hurlin, C., Pérignon, C., & Saurin, S. (2024). *The Fairness of Credit Scoring Models*. <https://doi.org/10.48550/arXiv.2205.10200>
- (20). John McCarthy. (1959). Programs with Common Sense. *Stanford*, 15.
- (21). Lambert, R. A. (2011). *Wharton Executive Education Finance & Accounting Essentials*. Wharton Digital Press.
- (22). Lee, K.-F. (2021). *AI Superpowers : China, Silicon Valley, and the New World Order* (Reprint edition). Harper Business.
- (23). López de Prado, M. M. (2018). *Advances in financial machine learning*. Wiley.
- (24). M. E. Porter. (1998). *Competitive Strategy : Techniques for Analyzing Industries and Competitors*. <https://www.hbs.edu/faculty/Pages/item.aspx?num=195>
- (25). Marie Claude, N., Steitz, J., Joshi, K., & Anan, L. (2018). *Fraud management : Recovering value through next-generation solutions | McKinsey*. [https://www.mckinsey.com/industries/financial-services/our-insights/fraud-management-recovering-value-through-next-generation-solutions.?utm\\_source=chatgpt.com&cid=soc-app](https://www.mckinsey.com/industries/financial-services/our-insights/fraud-management-recovering-value-through-next-generation-solutions.?utm_source=chatgpt.com&cid=soc-app)
- (26). Marr, B., & Ward, M. (2019). *Artificial Intelligence in Practice : How 50 Successful Companies Used AI and Machine Learning to Solve Problems*. Wiley & Sons, Incorporated, John.
- (27). Marvin Lee Minsky. (1986). *The society of mind*. Simon and Schuster. <http://archive.org/details/societyofmind00marv>
- (28). McAfee, A., & Brynjolfsson, E. (2018). *Machine, platform, crowd : Harnessing our digital future* (First published as a Norton paperback). W. W. Norton & Company.
- (29). McKinsey & Company. (2023). *The state of AI in 2023 : Generative AI's breakout year*. <https://courses.cfte.education/ai-digital-library-mckinsey-2023-report/>
- (30). Michael Chui, James Manyika, & Mehdi Miremadi. (2016). The age of analytics : Competing in a data-driven world | McKinsey. *The age of analytics: Competing in a data-driven world | McKinsey*, 6.
- (31). Michael E. Porter & James E. Heppelmann. (2014). How Smart, Connected Products Are Transforming Competition. *Harvard Business Review*, 4.
- (32). MIT Sloan Management Review. (2023, septembre 11). *Harnessing Grassroots Automation*. MIT Sloan Management Review. <https://sloanreview.mit.edu/article/harnessing-grassroots-automation/>
- (33). Molina-García, A., Galache-Laza, M. T., González-García, V., & Diéguez-Soto, J. (2025). Financial literacy and environmental sustainability in SMEs : Process innovation as an association mechanism. *Eurasian Business Review*. <https://doi.org/10.1007/s40821-025-00289-8>
- (34). Nigmatov, A., & Pradeep, A. (2023). The Impact of AI on Business : Opportunities, Risks, and Challenges. *2023 13th International Conference on Advanced Computer Information Technologies (ACIT)*, 618-622. <https://doi.org/10.1109/ACIT58437.2023.10275510>



- (35). Nils J. Nilsson. (2014). *Principles of Artificial Intelligence* (Reprint). Morgan Kaufmann.
- (36). OECD. (2024, mars 12). *Financing SMEs and Entrepreneurs 2024*. OECD. [https://www.oecd.org/en/publications/financing-smes-and-entrepreneurs-2024\\_fa521246-en.html](https://www.oecd.org/en/publications/financing-smes-and-entrepreneurs-2024_fa521246-en.html)
- (37). Pwc. (2024). *Finance Effectiveness Benchmarking Study 2024 | PDF | Automation | Analytics*. <https://www.scribd.com/document/783232135/Finance-Effectiveness-Benchmarking-Study-2024>
- (38). rapport de la Commission Européenne. (2024). *AI Act | Shaping Europe's digital future*. <https://digital-strategy.ec.europa.eu/en/policies/regulatory-framework-ai>
- (39). Robert S. Kaplan & David P. Norton. (1996). *The Balanced Scorecard : Translating Strategy into Action*. Harvard Business Review Press.
- (40). Roni, joni, & thore, graepel. (2024). *Predictive Analytics and AI: Driving the Next Wave of Risk Management in Financial Services*. [https://www.researchgate.net/publication/383498803\\_Predictive\\_Analytics\\_and\\_AI\\_Driving\\_the\\_Next\\_Wave\\_of\\_Risk\\_Management\\_in\\_Financial\\_Services?utm\\_source=chatgpt.com](https://www.researchgate.net/publication/383498803_Predictive_Analytics_and_AI_Driving_the_Next_Wave_of_Risk_Management_in_Financial_Services?utm_source=chatgpt.com)
- (41). Simon, H. A. (1957). *Models of man : Mathematical essays on rational human behaviour in a social setting*.
- (42). Stuart Russell & Peter Norvig. (2020). *Artificial Intelligence : A Modern Approach*. Pearson. <https://www.amazon.com/Artificial-Intelligence-A-Modern-Approach/dp/0134610997>
- (43). TechCrunch. (2024). *This Week in AI: Companies are growing skeptical of AI's ROI | TechCrunch*. <https://techcrunch.com/2024/07/31/this-week-in-ai-companies-are-growing-skeptical-of-ais-roi/>
- (44). Teece, D. J. (2010). Business Models and Dynamic Capabilities. *Modern Economy*, Vol.15 No.12.
- (45). Thomas H. Davenport & Rajeev Ronanki. (2018). Artificial Intelligence for the Real World. *Harvard Business Review*, 20.
- (46). Venkatraman, N., & Ramanujam, V. (1986). Measurement of Business Performance in Strategy Research : A Comparison of Approaches. *The Academy of Management Review*, 11(4), 801-814. <https://doi.org/10.2307/258398>
- (47). Westerman, G., & H. Davenport, y T. (2024). *Case Study : How Aggressively Should a Bank Pursue AI?* [https://hbr.org/2024/05/case-study-how-aggressively-should-a-bank-pursue-ai?utm\\_source=chatgpt.com](https://hbr.org/2024/05/case-study-how-aggressively-should-a-bank-pursue-ai?utm_source=chatgpt.com)
- (48). Westerman, G. (avec Internet Archive). (2014). *Leading digital : Turning technology into business transformation*. Boston, Massachusettes : Harvard Business Review Press. <http://archive.org/details/leadingdigitaltu0000west>