



HAL
open science

Intelligence artificielle et imagerie médicale

Haissam Haidar Ahmad, Mohamed Alamin Hamid Salih, Alison Luangrath,
Théo Sede, Lucas Zugaj

► **To cite this version:**

Haissam Haidar Ahmad, Mohamed Alamin Hamid Salih, Alison Luangrath, Théo Sede, Lucas Zugaj.
Intelligence artificielle et imagerie médicale. Ingénierie biomédicale. 2022. dumas-03847274

HAL Id: dumas-03847274

<https://dumas.ccsd.cnrs.fr/dumas-03847274v1>

Submitted on 10 Nov 2022

HAL is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers.

L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destinée au dépôt et à la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publiés ou non, émanant des établissements d'enseignement et de recherche français ou étrangers, des laboratoires publics ou privés.

Apports et limites de l'Intelligence Artificielle pour l'Imagerie Médicale

Disponible sur : <https://travaux.master.utc.fr/formations-master/ingenierie-de-la-sante/ids122/>

DOI : = <https://doi.org/10.34746/kbkc-cd39>

*De nos jours, l'Intelligence Artificielle (IA) et l'Imagerie Médicale (IM) sont en pleine expansion :
quelle est l'actuelle utilisation de l'IA en IM ?*

Suiveur :

Isabelle CLAUDE

Auteurs :

Haissam HAIDAR AHMAD

Mohamed Alamin HAMID SALIH

Alison LUANGRATH

Théo SEDE

Lucas ZUGAJ

Remerciements

L'ensemble de notre groupe tient particulièrement à remercier tous les contributeurs de ce travail.

Nous remercions l'Université de Technologie de Compiègne et l'ensemble de l'équipe pédagogique du Master Ingénierie de la Santé pour l'opportunité de participer à ce projet publié pour la communauté biomédicale. Merci à Isabelle CLAUDE, Jean-Matthieu PROT et Gilbert FARGES pour tous leurs précieux conseils durant ces deux années d'études et tout au long du projet.

Nous adressons également notre gratitude à l'ensemble des intervenant et professionnels de santé qui ont accepté de nous accorder de leur temps pour répondre à nos questions et nous aiguiller sur des pistes de réflexion. Nous avons développé des connaissances solides dans le domaine de l'Intelligence Artificielle en imagerie médicale grâce à vous.

Enfin, nous tenons à remercier tous nos camarades de promotion pour leur aide et leurs retours sur nos travaux qui nous ont permis d'améliorer en continu notre travail tout au long des jalons.

Résumé

L'Intelligence Artificielle (IA) se développe de plus en plus dans le domaine de la radiologie pour diverses applications et prend une place significative dans la routine de travail des radiologues. En effet, l'explosion des données médicales a entraîné un bouleversement de la charge de travail des radiologues, limitant le temps passé avec le patient et augmentant le taux d'erreur d'interprétation. Les logiciels d'IA proposent, dans le domaine de l'Imagerie Médicale, une aide au diagnostic en mettant en évidence les éléments jugés pathologiques ou en priorisant les examens pour les radiologues par exemple. Aujourd'hui, en plus de cela, l'IA permet d'améliorer la qualité des images radiologiques et la précision de leur acquisition. Cependant, ces logiciels, pouvant représenter de réels outils diagnostic pour les radiologues, sont très divers et présentent des limites éthiques et techniques. Comprendre le fonctionnement et faire le tri parmi ces solutions pour les radiologues peut s'avérer difficile. Ce projet tente d'apporter des éléments pour mieux comprendre les solutions proposées par les développeurs d'IA, et définir les principaux critères d'évaluation dans le but de guider les radiologues dans leur choix.

Abstract

Artificial Intelligence (AI) development increase for several purposes in radiology and takes a significant place in radiologists working routine. Indeed, the expansion of medical data has led to a disruption of the radiologist's workload, limiting the time spent with the patients and increasing the interpretation error rate. the AI software allows, in the medical imaging field, a help for diagnostics by pointing out the pathological elements or by prioritizing the exams that are the most urgent ones. Nowadays, in addition, AI allows improving the quality of radiologic pictures and the precision of its acquisition. Nevertheless, this kind of software could be a real tool for radiologists' diagnostic, there are many kinds and it can represent ethical and technical limits. Understanding its functioning and being able to choose between all those can be difficult for radiologists. This project aims to allow understanding all these software and to define the main requirement for the evaluation to guide the radiologists in their choice.

Sommaire

Introduction	5
I - Définition, historique et acteurs de l'Imagerie Médicale et de l'Intelligence Artificielle	6
A - Imagerie Médicale	6
B - Intelligence Artificielle	9
II – Intérêts et limites de l'Intelligence Artificielle dans le domaine de l'Imagerie Médicale	15
A - Apports et intérêt de l'IA en IM	15
B - Enjeux et risques liés à l'IA dans l'IM	17
C - Acteurs	19
III – L'offre en IA proposée aux radiologues	22
A - Méthodologie.....	22
B - Acquisition de l'image et IA	22
C - Reconstruction de l'image et IA	24
D - Analyse de l'image et IA.....	25
IV – Critères d'évaluation et limites de l'IA	36
A - Facteurs de décision pour l'achat d'une IA.....	36
B - Critères d'évaluation d'une IA	37
C - Limites techniques	43
D - Limites éthiques et réglementaires	44
Conclusion	48
Table des figures	49
Annexes	50
Références bibliographiques	62

Liste des abréviations

IA : Intelligence Artificielle

DM : Dispositif Médical

IM : Imagerie Médicale

S/B : Signal/Bruit

Introduction

Aujourd'hui, la présence de l'Intelligence Artificielle (IA) se fait de plus en plus forte au sein du quotidien de l'Homme : dans la navigation avec les GPS, les emails, mais aussi avec les assistants vocaux intégrés dans les smartphones par exemple. Le domaine de la santé doit également suivre les avancées technologiques afin d'évoluer. Dans les services d'Imagerie Médicale (IM), l'IA est d'ores et déjà existante mais est-elle vraiment bien implantée et quelles sont ses limites ? Afin de mieux cerner le sujet, il s'agit en premier lieu de bien définir les termes impliqués.

L'IA définie comme « l'ensemble de théories et de techniques mises en œuvre en vue de réaliser des machines capables de simuler l'intelligence humaine » [1] est en plein essor. Depuis les années 1950, elle ne cesse d'évoluer afin de peut-être atteindre un jour la parfaite alliance entre l'Homme et la machine. L'IM est, quant à elle, considérée comme une « spécialité médicale consistant à produire des images du corps humain vivant et à les interpréter à des fins diagnostiques, thérapeutiques (imagerie interventionnelle) ou de surveillance de l'évolution des pathologies » [2]. Tout le monde, au cours de sa vie, peut être amené à réaliser un examen d'IM. Il existe différentes modalités, chacune avec des caractéristiques spécifiques.

Dans notre cas, de nombreux enjeux sont donc à prendre en compte lors de l'utilisation de l'IA dans l'IM. Tout d'abord d'un point de vue médical, afin de pouvoir améliorer le diagnostic et les traitements associés, ainsi que leur précision. Une question de renommée est également en jeu : une technologie de pointe peut renforcer la reconnaissance d'un établissement. Il y a aussi des enjeux économiques importants qui sont à considérer car l'intégration d'une IA demande à évaluer divers paramètres. L'IA peut être un gain de temps pour le personnel soignant, déléguant certaines tâches à l'IA, mais cela pourrait également impliquer la modification de l'organisation et des compétences requises dans certaines spécialités médicales. En 2015, un radiologue interprétait en moyenne une image CT ou IRM toutes les 3 à 4 secondes au cours d'une journée de travail de 8 heures. En effet, le nombre d'examens d'imagerie a explosé ces dernières années sans pour autant qu'il y ait une augmentation proportionnelle du nombre de radiologues (*voir Figure n°1*). Cela implique un nombre de clichés à interpréter par radiologue considérablement plus important, un temps de traitement par examen plus court et donc potentiellement un taux d'erreur d'interprétation plus grand [3].

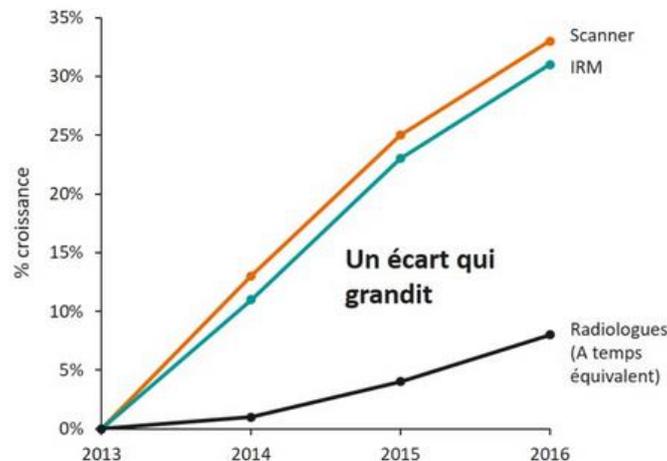


Figure n°1 : Graphique de l'évolution du nombre d'actes (Scanner/IRM) et du nombre de radiologues entre 2013 et 2016 (source : siemens-healthineers.com)

Aujourd'hui, l'IA pourrait représenter une aide considérable aux radiologues impliquant donc une adaptation de leur méthode de travail et de diagnostic.

Ces points mènent finalement à se demander quelle est l'offre en IA pour l'IM en France et quelle évaluation en est proposée afin de faciliter le choix des radiologues. Pour répondre à cette problématique, il faudra dans un premier temps définir ce que sont l'IM et l'IA plus précisément ainsi que les acteurs concernés. Puis, une analyse de l'association de ces deux domaines sera faite, avec les enjeux et risques que cela implique. Enfin, un benchmark des différentes solutions existantes et leurs évaluations sera proposé avant de conclure.

I - Définition, historique et acteurs de l'Imagerie Médicale et de l'Intelligence Artificielle

Les définitions des termes « Imagerie Médicale » et « Intelligence Artificielle » ont déjà été données précédemment, mais afin de mieux les comprendre, il est nécessaire d'approfondir le sujet et de comprendre leurs origines.

A - Imagerie Médicale

➤ Evolution de l'IM

Après la découverte des rayons X à la fin du XIXe siècle, l'IM de diagnostic a rapidement évolué. Différentes modalités ont vu le jour, et à partir des années 70, l'IM en 3D est née avec l'apparition du scanner, de la Tomographie par Émission de Positons (TEP) et de l'Imagerie par Résonance Magnétique (IRM) (Figure n°2). De nos jours, l'IM ne cesse de s'améliorer afin de proposer au patient l'examen le plus rapide et complet possible comme les images en 4D et le Real Time Imaging.

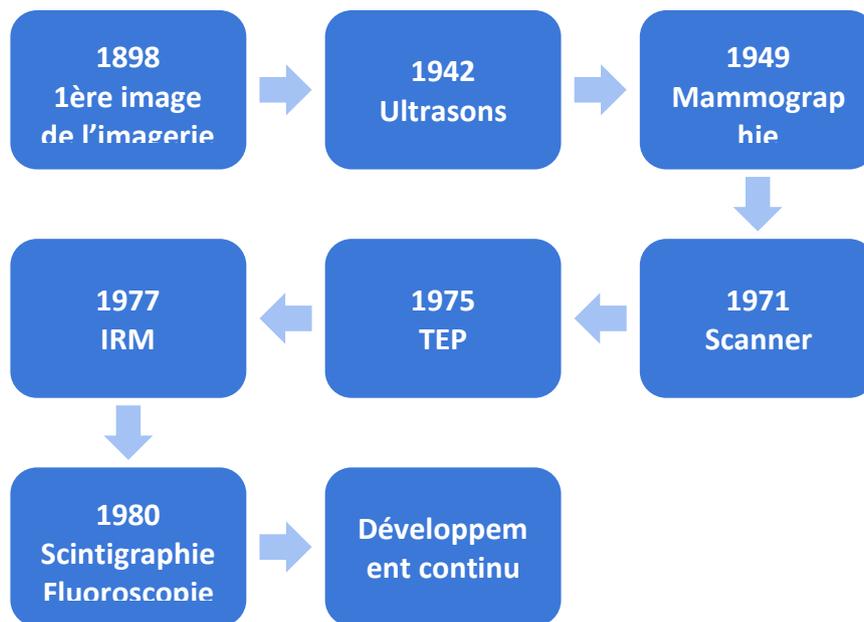


Figure n°2 : Evolution de l'IM (source : auteurs)

L'IM est principalement utilisée dans le domaine du diagnostic médical, mais elle peut aussi être utilisée dans le domaine thérapeutique.

➤ Applications de l'IM dans le domaine thérapeutique

L'IM, qui était spécialisée dans le diagnostic des fractures des os à ses débuts, a par la suite été développée dans des directions plus différentes, notamment le domaine thérapeutique qui regroupe deux domaines d'utilisation importants de l'IM.

La première est la **procédure guidée par imagerie** : il s'agit d'une représentation dont le but est de diriger les processus thérapeutiques et minimiser leurs dommages. Dans ce cas, il y a par exemple « la biopsie pulmonaire guidée par TDM qui est une méthode efficace, complémentaire de la bronchoscopie souple, pour le diagnostic du cancer broncho-pulmonaire » [4]. L'imagerie avec la méthode susmentionnée vise à diagnostiquer une tumeur, à surveiller les changements de traitements au fur et à mesure qu'ils surviennent et à surveiller l'échec ou le succès du traitement.

L'autre domaine d'application très connu est l'imagerie fonctionnelle où « selon la nature des recherches, on distingue celles qui fournissent des propriétés structurelles de la zone étudiée (IRM, Rayons X, ...), de celles qui restituent des aspects fonctionnels (TEP, IRM Fonctionnelle...) » [3]. L'un des cas possibles grâce à l'IM est la surveillance de l'activité cérébrale ainsi que le moment de sa réaction aux stimuli moteurs, émotionnels et mentaux. En effet, l'activité de différents centres cérébraux est caractérisée par une consommation accrue d'oxygène et, à l'aide de l'IRM, les

changements causés par l'augmentation de la consommation peuvent être observés, avec le moment de leur apparition.

L'IM a donc beaucoup évolué en très peu de temps. Souvent essentielle lors de l'élaboration d'un diagnostic, elle se démarque par sa polyvalence et la vaste étendue de ses champs d'application.

➤ Le Big Data en Imagerie Médicale

Les avancées technologiques ont permis aujourd'hui d'aller de l'avant dans de nombreux domaines dont celui de la santé, permettant ainsi d'améliorer le diagnostic et le traitement des patients. Ces avancées technologiques ont été accompagnées d'une explosion du volume de données créées, multipliées par 25 en l'espace de 10 ans (voir Figure n°3) [5]. Cet afflux de données représente aujourd'hui un enjeu majeur pour le secteur de la santé. En effet, les données provenant des résultats et analyses médicales des patients pourraient aider à la personnalisation des traitements, au développement de systèmes d'aide au diagnostic mais aussi à la prise de décision clinique et à l'identification des facteurs de risques et des menaces sanitaires [6], [7].

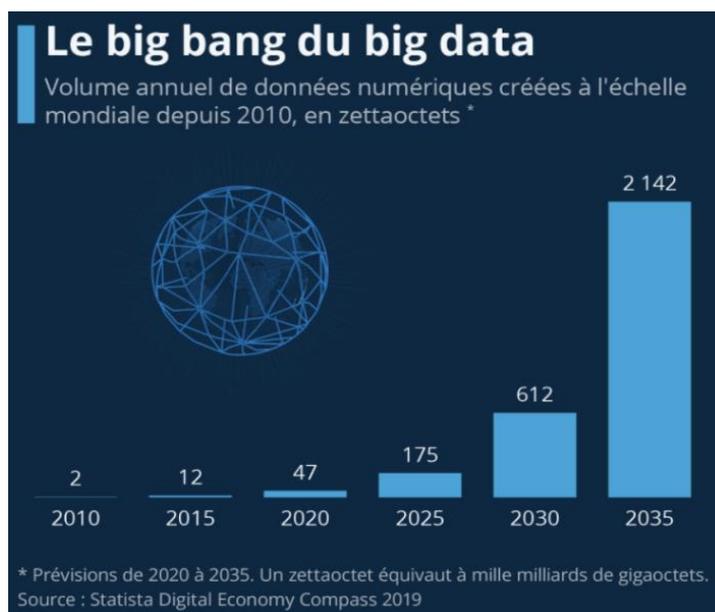
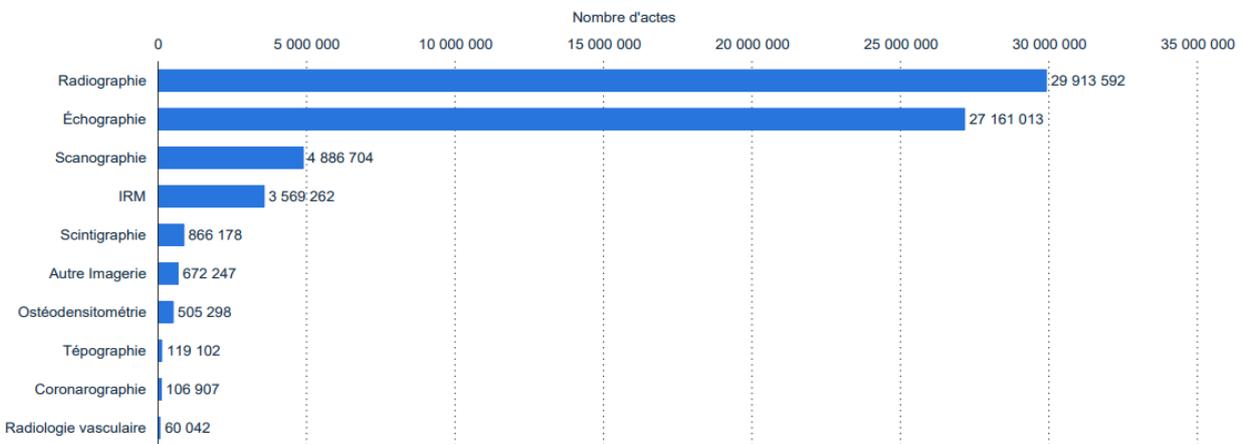


Figure n°3 : L'évolution du volume de données numériques depuis 2010 (source : Idc seagate, Statista)

En France, le nombre d'actes d'IM a beaucoup augmenté au fil des dernières années. Il y a eu une augmentation de l'utilisation de l'IM en diagnostic et une croissance de la quantité de données avec plus de 60 millions d'actes en 2015 [4] (voir Figure n°4). Selon l'étude de la Cour des Comptes de 2015, les techniques de radiographie et d'échographie sont beaucoup plus utilisées que les autres techniques grâce à la facilité de leur mise en place et leur rapidité.

Nombre d'actes d'imagerie médicale en France en 2015, selon le type

Nombre d'actes d'imagerie médicale en France 2015, par type



Indication: France; 2015

Vous trouverez les notes de bas de page ainsi que des indications complémentaires en [page 60](#) de ce document.

Source(s): Cour des Comptes (France); [ID_653185](#)

L'activité d'imagerie médicale 

21

Figure n°4 : Diagramme du nombre d'actes d'IM en France en 2015, selon le type d'imagerie (source : Cour des Comptes, publié en mai 2016)

Les appareils biomédicaux d'aujourd'hui sont plus performants et viennent à produire jusqu'à 1000 à 1500 images par examen, soit plus de 40 fois plus qu'il y a 30 ans. L'IM représente donc une part importante des activités médicales en France, avec une quantité de données augmentant parallèlement au nombre d'actes. Il paraît évident que ces données deviennent impossibles à analyser par un seul être humain et nécessitent l'aide de machines. Aux Etats- Unis, 34% des radiologues disent utiliser l'IA dans leurs pratiques cliniques [8] puisqu'elle propose des méthodes de calculs élaborées et des algorithmes innovants tels que le Deep Learning, trouvant leur place dans des secteurs comme l'IM [5].

B - Intelligence Artificielle

L'IA est de plus en plus présente au quotidien, elle existe dans nos systèmes informatiques, en navigation, etc. Cependant, définir l'IA n'est pas si simple car pour cela il faudrait déjà réussir à le faire pour l'intelligence : « Tout problème pour lequel aucune solution algorithmique n'est connue, relève à priori de l'IA » et de son système d'apprentissage [6]. L'IA est un ensemble d'algorithmes qui va permettre l'élaboration de solutions pour une problématique donnée [9].

➤ Naissance et développement

Comme le montre la Figure n°5, l'IA est apparue avec Alan Turing avec son idée qu'une machine puisse penser. Warren Weaver émet une idée similaire, il pensait que des tâches liées à l'intelligence humaine pouvaient être exécutées par des machines. L'utilisation de l'IA ne fait que progresser, notamment en IM.

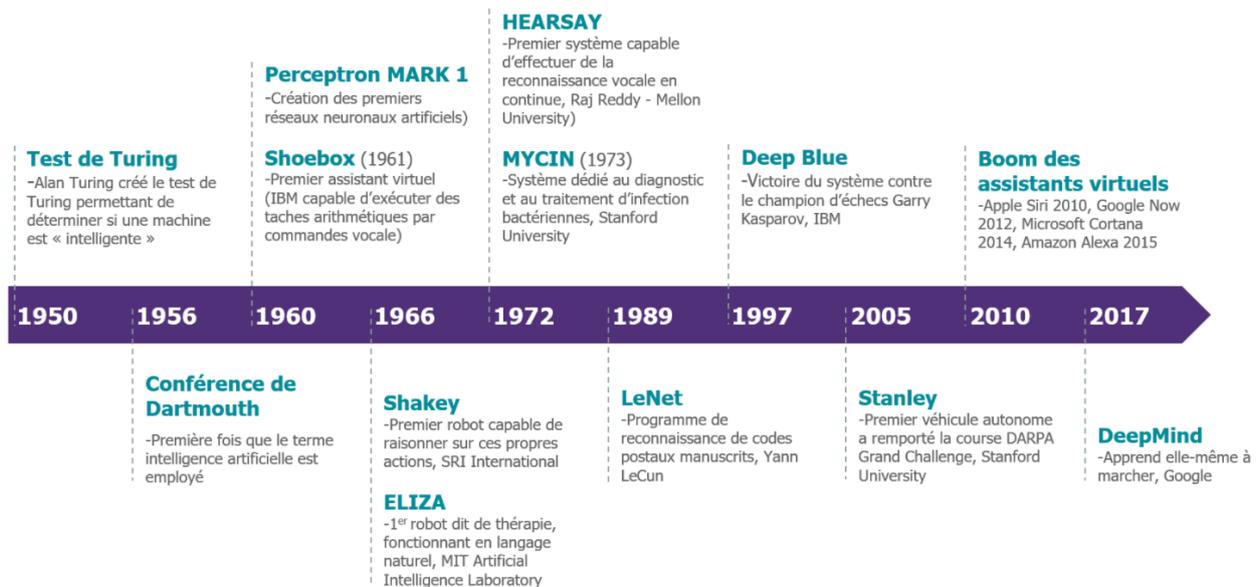


Figure n°5 : Frise chronologique de l'IA (source : digitalcorner-wavestone.com)

En 1957, le plus ancien algorithme d'IA a été conçu pour la reconnaissance de patterns. Cependant, ce n'est que vers les années 2010 que le plein potentiel de ces réseaux a commencé à être exploité grâce au Big Data et aux traitement massivement parallèles [10].

L'IA est liée aux importantes avancées technologiques de ces dernières années. Les performances des ordinateurs se sont considérablement améliorées (loi de Moore), ce qui a permis de développer de nouvelles techniques [7]. Dans cette étude, seule l'IA dans le domaine de la santé et dans l'IM sera prise en compte, mais en réalité l'IA concerne de nombreux autres domaines comme l'industrie ou l'agriculture par exemple. Elle permettrait donc d'orienter le travail de certains métiers : dans le cadre de l'imagerie, elle pourrait aider à l'amélioration des images et au diagnostic [11].

L'IA a un aspect fondamental qui repose sur l'apprentissage, permettant d'améliorer les performances [12]. L'apprentissage est plus qu'essentiel pour l'IA car c'est ce qui va permettre au système d'évoluer avec les données. C'est-à-dire qu'avec l'arrivée de requêtes et nouvelles données (par exemple dire si une fracture est présente sur une image), l'IA devra réussir à fournir un résultat fiable. Si ce dernier n'est pas conforme à celui attendu, il faut pouvoir le notifier pour que l'IA apprenne de ses erreurs. Ainsi à la prochaine requête d'une problématique similaire, elle sera plus

performante. L'IA peut être considérée comme la rencontre entre trois disciplines : les mathématiques, l'informatique et les sciences cognitives. Bien que ce concept ait un aspect futuriste, ces systèmes sont développés depuis des dizaines d'années. Il existe déjà plusieurs méthodes comme l'IA par réseaux de neurones, d'apprentissage par renforcement, etc [13].

➤ IA dans le domaine de la santé

L'IA représente un espoir dans le domaine de la santé : elle pourrait permettre d'améliorer la prise en charge des patients et de réduire la charge de travail des médecins sans affecter la qualité des diagnostics. La multiplication des données de santé donne de l'espoir quant aux applications de l'IA en santé : le dépistage précoce de cancer est un exemple d'application. Enfin, l'humain ne sera jamais fiable à 100% et exempt d'erreur, c'est pourquoi le développement d'outils d'aide permettrait de réduire les erreurs de diagnostic et d'éviter de passer à côté d'un potentiel indice en utilisant le Big Data qui est une très grande quantité de données - dans ce cas, il s'agit de données médicales. Pour pouvoir réaliser des calculs avec une grande masse de données, l'IA peut utiliser le Deep Learning (apprentissage profond) ou le Machine Learning (apprentissage automatique).

➤ Machine Learning

Le Machine Learning est l'un des sous-ensembles de l'IA qui est lui-même composé du Deep Learning (voir Figure n°6). Le Machine Learning se base sur l'expérience des machines qui peuvent l'utiliser pour améliorer leurs performances et l'exécution des tâches. L'apprentissage automatique permet l'ajout d'informations supplémentaires dans le modèle - comme le clustering (organisation des données de façon homogène) - et leur utilisation dans le cadre des entraînements. Il y a aussi évidemment une phase de test du modèle, ce dernier peut-être aussi utilisé pour des tâches de prédiction. Le Machine Learning permet à des machines d'effectuer des apprentissages automatiques même si elles n'ont pas été conçues et programmées pour cela au départ.

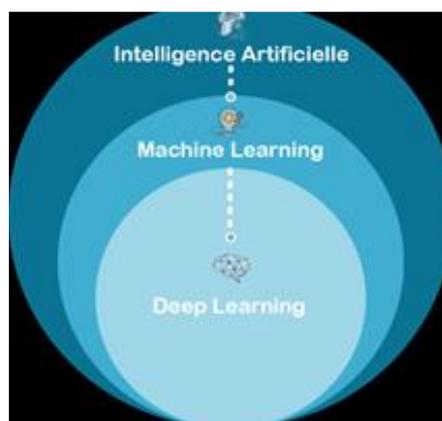


Figure n°6 : Diagramme des différents types d'IA (source : auteurs)

➤ Deep Learning

Dans cette partie sera décrit les principes théoriques du Deep Learning et des réseaux de neurones.

Le Deep Learning fait donc partie du Machine Learning et se base sur des réseaux de neurones artificiels. Comme pour le cerveau humain, ils sont composés de plusieurs couches. Il y a donc des données d'entrée et de sortie et ces neurones artificiels vont transformer les données qui entrent au fur et à mesure de la traversée des différentes couches. L'avantage de cette méthode est de pouvoir apprendre avec les données traitées à travers le système. Les systèmes de Deep Learning nécessitent des quantités importantes de données pour ses entraînements, la puissance de l'algorithme en dépend fortement. Il est donc nécessaire de disposer de machines suffisamment performantes pour réaliser ce traitement [14]. Dans le cadre de l'imagerie, cela peut s'appliquer dans la recherche de tumeurs par exemple. L'IA pourrait détecter d'éventuelles tumeurs en se basant sur une quantité de clichés importants, auxquels serait associée la présence de tumeur ou non. En plus de ses expériences fondées sur la réussite ou l'échec de cette détection, le programme peut améliorer son pouvoir de reconnaissance et sera plus fin dans ses analyses.

Dans le Deep Learning, un but à accomplir est donné à l'IA. Tous les cas de figures d'une problématique donnée ne sont pas programmés car il y a une très grande quantité de cas pouvant aller jusqu'à plusieurs millions : de ce fait, elle apprendra d'elle-même à y répondre. De ce fait, le système informatique crée ses propres algorithmes, ce qui met en évidence des capacités d'apprentissage de la machine. Durant cet apprentissage, des taux de réussite sont définis. Ils correspondent au pourcentage de bonnes réponses données par le système pour une problématique. Pour des images radiologiques, sont comparés les résultats réels (diagnostic de radiologues) et ceux fournis par l'IA, et cela se fait sur des milliers d'images [14]. Il est dit que l'entraînement est stabilisé si le pourcentage de réussite est jugé correct par les évaluateurs de la solution d'IA.

Pour résumer, un tableau comparatif présente ci-dessous les différences entre le Machine Learning et le Deep Learning, la principale résidant dans le fait que le Deep Learning travaille sur des données non structurées comme une image et utilise des réseaux de neurones convolutifs (voir Figure n°7).

	Machine Learning	Deep Learning
Organisation des données	Données structurées	Données non structurées
Base de données	Contrôlable	> 1 million de données
Entraînement	Entraînement par l'humain nécessaire	Système d'apprentissage autonome
Algorithme	Algorithme modifiable	Réseau neuronal d'algorithmes
Champ d'application	Actions simples de routine	Tâches complexes

Figure n°7 : Différences entre Machine Learning et Deep Learning (source : ionos.fr)

Malgré son grand potentiel, un des inconvénients du Deep Learning est la difficulté à expliquer les résultats obtenus. Cela est dû à l'utilisation des réseaux de neurones qui peuvent être complexes.

➤ Réseaux de neurones

Le terme de réseau de neurones artificiels a été créé en 1943 mais ce n'est que vers les années 2010 que le plein potentiel de ces réseaux a commencé à être exploité grâce au Big Data et aux traitements massivement parallèles [5].

Les réseaux de neurones artificiels permettent le Deep Learning. Les bases de données (images médicales) vont alimenter ces réseaux et constituer des données d'entrées. Les neurones d'entrée vont ensuite transmettre ces données aux couches intermédiaires (couches cachées), puis à celles de sortie. Si un résultat différent de la réalité est obtenu, alors il y a une adaptation automatique du réseau qui est obtenu mathématiquement. Ces réseaux fonctionnent grâce à des algorithmes et des fonctions mathématiques qui sont dites d'activation : elles prennent une valeur d'entrée et la renvoie à un résultat. Dans le développement d'IA, il est difficile de déterminer les meilleures configurations, qui comprennent principalement le nombre de couches cachées, pour avoir un apprentissage plus efficace. Ce dernier va donc être constitué de répétitions de ces processus : il est considéré comme faisant effet lorsque le réseau interprète avec fiabilité de nouvelles données qui sont ici des images. L'expérience est donc la clé de l'apprentissage autonome [3].

Afin de mieux visualiser le fonctionnement des réseaux de neurones, une modélisation est présentée ci-dessous (voir Figure n°8).

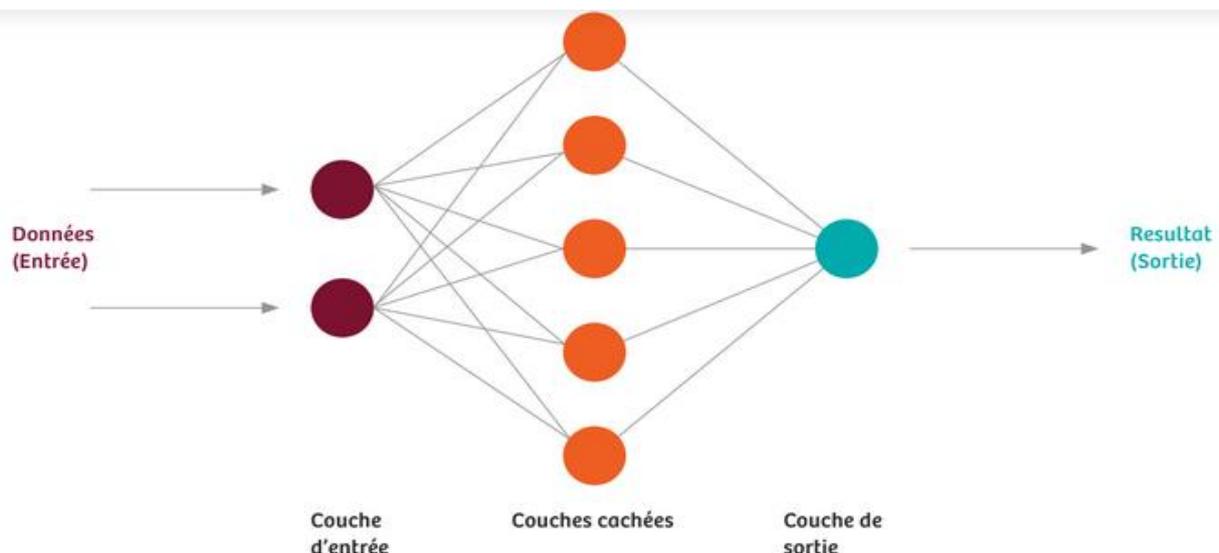


Figure n°8 : Schéma simplifié d'un réseau de neurones (source : Siemens.com)

La création d'un réseau important est obtenue car un neurone est relié à d'autres d'une couche cachée, avec des informations qui se recoupent. Il peut y avoir plus d'une centaine de couches

cachées avec des milliers de neurones dont la quantité est variable. Des situations complexes peuvent donc être modélisées avec des milliers de connexions. Pour utiliser des réseaux développés, il faut des modèles mathématiques avancés combinés à une grande puissance de calcul. C'est pour cette raison que la composante hardware des équipements d'imageries doit être performante. Il y a souvent beaucoup de processeurs utilisés parallèlement pour faire fonctionner ce type de système.

Les réseaux de neurones convolutifs sont utilisés pour reconnaître les images en les recevant sous la forme d'une matrice et à laquelle sont appliquées deux opérations : du filtrage pour détecter des formes et contours, et des simplifications pour en extraire les informations importantes. Il est dit que cette approche est inspirée du fonctionnement de l'œil et du traitement des informations visuelles [15]. En effet, certains neurones du cortex visuel vont réagir seulement aux bordures verticales, et d'autres horizontales. La convolution est à l'origine un outil en mathématiques [16] : le produit de convolution de deux fonctions revient à réaliser la moyenne pondérée de ces deux fonctions [17]. Les données brutes sont reçues par la première couche, c'est une analogie de la rétine de l'œil. Les récepteurs visuels reçoivent les rayons lumineux comme des données brutes qui seront analysées dans les couches neuronales plus profondes du cerveau. C'est pour cela que cette technique est très intéressante pour l'IM. Lors d'une série d'instructions, chaque neurone a un poids, aussi appelé connexion ou niveau d'activation, représentant des valeurs qui servent à propager les informations et servant d'intermédiaire pour convertir les données d'entrées en données de sorties. Ils ne sont pas définis et sont ajustés pour diminuer l'écart, nommé coût, entre la valeur obtenue et celle attendue (fixée par les développeurs ou le programmeur de l'apprentissage) qui donne une indication sur les poids à modifier. Ces derniers reflètent l'importance du neurone dans le traitement des données pour un cas. Comme pour le cerveau humain, les neurones du réseau peuvent être actifs ou non.

Pour illustrer ce fonctionnement dans le cas de l'IM, l'exemple d'une image en niveaux de gris où chaque pixel est représenté par une valeur avec 0 pour noir et 1 pour blanc sera pris. S'il y a 1000 pixels, il est possible d'avoir 1000 neurones d'entrées, donc 1000 valeurs. Chaque neurone prend une valeur numérique qui dépend de toutes ses connexions entrantes en fonction de leur poids associé. L'information est propagée d'une couche à l'autre, jusqu'à la dernière. Chaque neurone de la couche de sortie aura un degré d'activation qui représente le pourcentage de chance que l'image médicale corresponde à un cas de figure. Au début de l'entraînement les résultats obtenus seront très différents de ceux attendus, mais l'apprentissage permettra de corriger cela et le réseau sera capable d'interpréter une image sans se tromper et pourra même analyser des images qu'il ne connaît pas. Si l'entraînement a été efficace, les résultats donnés seront ceux attendus. Par exemple, si l'image analysée représente une tumeur (résultat attendu), et que le résultat donné affirme avoir trouvé une tumeur sur les pixels la représentant, le résultat est alors positif [10]. A savoir que l'IA

est toujours en apprentissage, même déployée dans un équipement d'imagerie et lors d'une mauvaise interprétation, le radiologue peut signaler l'erreur au système.

Un élément très important à prendre en compte est la standardisation des données d'imagerie au format DICOM. C'est-à-dire que ces données doivent, par exemple, être issues de la même modalité d'imagerie et de faible variabilité. Sans cela, la fiabilité des résultats serait fortement impactée, et il en va de même pour la confiance que portent les radiologues envers la solution.

L'IA peut être utilisée dans tous les domaines en santé impliquant un grand nombre de données. L'IM met en jeu des données diverses et nombreuses avec de potentiels gains non négligeables pour le patient justifiant de l'apport de l'IA.

II – Intérêts et limites de l'Intelligence Artificielle dans le domaine de l'Imagerie Médicale

L'IA en IM peut représenter une opportunité et une véritable aide au quotidien pour les radiologues avec de réels apports qui vont être analysés.

A - Apports et intérêt de l'IA en IM

Depuis de nombreuses années, différents processus mathématiques ont tenté de faciliter le travail des médecins dans la classification et le diagnostic des pathologies. Plusieurs systèmes de Détection Assistée par Ordinateur (DAO) ont été mis en place afin de permettre la détection de divers cancers en radiologie par exemple [14]. La DAO permet de proposer des diagnostics pour orienter le médecin, mais contrairement à l'IA, ses performances restent limitées et rigides puisqu'elles sont seulement basées sur les données fournies à l'algorithme [18]. De plus, des études cliniques ont montré que ces méthodes génèrent plus de faux positifs que les médecins eux-mêmes [19], résultant donc en des examens complémentaires et un temps d'évaluation plus long [14]. C'est pourquoi aujourd'hui, grâce à la très grande quantité de données médicales disponibles, la combinaison de la DAO à du Deep ou Machine Learning pourrait permettre une meilleure efficacité de traitements.

En effet, avec l'exemple de l'IA Boneview proposée par Incepto, cette dernière permet de diminuer de 30% les fractures manquées et augmente la spécificité (de 5%) ainsi que la sensibilité (de 12%) chez l'ensemble du personnel de santé. De plus, de manière plus détaillée, Boneview permet non seulement d'améliorer les performances des radiologues (diminution des fractures manquées de 22% et augmentation de la spécificité de 3%) mais également celles des urgentistes qui sollicitent souvent l'IM (diminution des fractures manquées de 34% et augmentation de la spécificité de 7%). Il y a une différence logique quant à l'impact de l'IA sur les différents praticiens hospitaliers avec

une amélioration plus légère pour les radiologues, étant plus expérimentés. Enfin, l'IA a permis de réduire la quantité de faux positifs par patient sans fracture de 41,9% et le temps moyen de lecture de 15,0% [20].

Basée sur les méthodes de Deep et Machine Learning, l'IA peut aller jusqu'à la détermination des limites d'un organe ou d'une lésion, l'interprétation de radiographies pulmonaires [21], la détection de tumeurs cérébrales [22] ou de cancers de la prostate par exemple. L'IA permettrait même d'aller plus loin en classifiant les maladies en risque faible/élevé avec un bon/mauvais pronostic [23].

L'IA peut donc être un réel outil pour les radiologues, leur permettant non seulement de gagner du temps, mais aussi d'avoir un dispositif de vérification et d'analyse sur lequel se baser. Au lieu de remplacer les outils déjà utilisés par les radiologues, l'IA peut être intégrée au PACS - système de gestion électronique des images médicales - communément utilisé en radiologie via les logiciels **Carestream** (voir Figure n°9) ou **AW Server** de chez General Electric par exemple. Ces derniers permettent entre autres de déterminer de manière automatisée la densité osseuse, détecter les foies gras, les emphysèmes pulmonaires et les fractures de compression [24]. D'autres fonctionnalités de mesure sont possibles telles que l'analyse du flux sanguin tissulaire, du volume et de la perméabilité capillaire, avec détection automatique de la fonction d'entrée artérielle et de la fonction de sortie veineuse tout en favorisant un affichage automatique des résultats sous forme de cartes et de tableaux [25]. Les logiciels basés sur l'IA pourraient donc devenir, après maîtrise de ceux-ci par les radiologues, leur principal moyen d'analyse des résultats des patients.



Figure n°9 : Image de Carestream-PACS utilisé avec des outils d'IA (source : carestream.com)

De nombreuses voies d'avenir s'ouvrent aujourd'hui grâce à l'IA. La radiomique, méthode permettant de trouver des biomarqueurs diagnostiques, pronostiques ou prédictifs à partir

d'extraits d'images radiologiques, est encourageante [21]. Cette méthode permet d'obtenir des biomarqueurs d'imagerie utiles pour l'administration des thérapies appropriées. L'IA peut soutenir l'analyse des caractéristiques radiomiques et les corrélérer à d'autres données (protéomique, génomique etc...) [26].

Par ailleurs l'IA peut apporter une aide administrative dans le secteur de la santé à travers une prise en charge des différentes données du patient et de leurs formats. En effet, au vu de l'importante production de données dans le secteur médical, l'IA pourrait permettre une exploitation efficace des informations du patient provenant de données de formats différents comme des comptes rendus, des analyses biologiques ou encore des imageries par exemple, pour accélérer la prise en charge du patient [27].

Enfin, un exemple concret et porteur d'espoir est celui de l'équipe du Professeur de neuro-imagerie avancée, Roland Wiest, à l'Université de Berne, en Suisse. Ils ont réussi à mettre en place une technique entièrement automatique basée sur l'IA afin de segmenter les images de patients atteints de glioblastomes. Cette technique est basée sur le Machine Learning et sur une nouvelle stratégie de compartimentation des tissus pour la segmentation des tissus. Ce système permet une segmentation complète des compartiments tumoraux (régions nécrotiques, actives et œdémateuses), des tissus sains, ainsi que des structures sous-corticales - utiles pour la neurochirurgie et la radiothérapie. En se basant sur cette technique, ils ont développé un outil logiciel appelé BraTumIA (Brain Tumor Image Analysis), qui effectue une segmentation entièrement automatique du tissu tumoral cérébral en cinq minutes environ. Ils ont également utilisé l'IA (Machine Learning) pour caractériser des lésions cérébrales des accidents ischémiques cérébraux ainsi que prédire l'issue la plus probable d'une intervention de thrombectomie mécanique réussie ou non [28].

Malgré les nombreux apports possibles de l'IA à l'IM, cela engendre tout de même des enjeux et risques à considérer.

B - Enjeux et risques liés à l'IA dans l'IM

Les termes d'IA et d'IM étant explicités, il faut désormais se demander quels sont les enjeux et risques se trouvant derrière l'association de ces deux domaines.

➤ Enjeux

L'intégration de l'IA dans l'IM présente de réels avantages, et ce dans plusieurs aspects grâce aux apports expliqués précédemment qui montrent la puissance technique et technologique de l'IA.

D'un point de vue thérapeutique, l'IA dans l'IM permet d'améliorer le diagnostic délivré par le radiologue qui pourra adapter au mieux le traitement prescrit au patient. De plus, les résultats sont délivrés bien plus rapidement car la machine peut prendre en compte les différentes modalités, analyses laboratoires et possibles biopsies du patient et le faire de manière plus rapide que l'Homme. Ainsi, cela réduit le temps d'attente du patient entre son examen et la délivrance des résultats après l'expertise du radiologue - la reconstruction de l'image, l'interprétation et la dictée pouvant aller de 30 minutes à 90 minutes, voire une journée et plus dans certains cas s'il y a beaucoup d'affluence. Grâce à cette accélération du processus, le patient pourra être mis plus rapidement sous traitement avec un suivi approprié.

Il y a également des bénéfices stratégiques avec un gain de temps considérable pour le radiologue qui pourra déléguer des tâches à l'IA et se concentrer sur d'autres missions. De plus, avoir à disposition une IA peut permettre de participer à la reconnaissance d'un établissement en favorisant sa renommée. Tout comme les hôpitaux ayant des robots chirurgicaux, cela peut montrer la puissance économique d'un établissement. Cela pourrait donc attirer davantage de patients à se faire soigner dans le centre de santé.

Ce dernier argument rejoint les enjeux économiques dans le cas des établissements à but non lucratif dont le but est de faire du profit. En effet, si le principe du gain de temps est repris, alors le service d'IM peut faire passer davantage d'examens médicaux aux patients, il y a donc une possibilité d'optimiser les coûts. En effet, un examen de scanner est coûteux. Ainsi, il est bien plus rentable de faire passer un maximum de patients. Cela est aussi en accord avec le besoin d'augmenter la disponibilité des équipements d'imagerie pour les patients.

Tous ces enjeux et la polyvalence de l'IA réunis permet de faire de l'IA un outil de diagnostic puissant et ayant un fort potentiel pour aider au mieux le radiologue. Cependant, cette solution technique engendre malgré tous des risques à ne pas négliger.

➤ Risques

Lors de l'achat d'un nouveau DM, il est important de se référer à « la matrice d'évaluation des risques et l'analyse des bénéfices-risques » [29] afin d'anticiper les difficultés pouvant survenir et, dans le meilleur des cas, trouver des solutions à ces problèmes.

L'inconvénient majeur de l'IA dans l'IM du côté diagnostic est le manque de justification. En effet, l'attente principale du radiologue est d'avoir un outil fiable. Or l'IA n'est pas dans la capacité de fournir une justification quant aux diagnostics établis : il n'est pas possible de remonter l'algorithme et savoir quels éléments ont été pris en compte pour parvenir à cette décision. Ce manque d'informations cruciales remet en question la légitimité de l'outil. De plus, il arrive que l'IA se trompe dans ses constats et fait des erreurs que même un jeune médecin n'aurait pas fait, ce qui décrédibilise la puissance de l'IA et pourrait mettre des radiologues dans une position juridique

délicate en cas d'erreur médicale. En plus de cela, elle ne peut pas s'appuyer sur les antécédents du patient. Enfin, l'IA s'améliorant en se basant sur une base de données composée de clichés d'une haute qualité, il est difficile pour elle de progresser et donc tout à fait compréhensible que le radiologue se pose des questions sur la manière dont elle compte se perfectionner.

L'importation d'une IA engendre également des risques stratégiques avec la modification des organisations instaurées au sein du service d'IM et des compétences du personnel requises. Il peut donc y avoir des difficultés d'adaptation, avec un rebut des équipes. De plus, certains collaborateurs peuvent craindre qu'il y ait une modification des missions attribuées. Par ailleurs, il est aussi possible que certains hôpitaux soient davantage sollicités que d'autres, ce qui pourrait créer un afflux dans un cas, et une désertification dans d'autres. Enfin, une question se pose sur les données des patients : comment sont-elles gérées et protégées ? Une étude est à faire sur l'implantation d'un tel système qui requiert certainement un système de sauvegarde de ces données.

Les derniers aspects non négligeables à aborder sont les risques économiques. Les services d'IM sont déjà considérés comme les plus onéreux en raison du prix des DM et des installations spécifiques requises pour bâtir les salles. En optant pour une IA, il faut aussi bien comprendre le coût réel qu'elle implique. Ces critères économiques ont été vus auparavant et après réflexion, la rentabilité économique de l'IA ne se fera pas avant des dizaines d'années [30].

Il y a donc de nombreux enjeux et risques à prendre en compte dans un domaine où travaillent en coopération divers acteurs.

C - Acteurs

Cette partie vise à définir les différents acteurs concernés par l'IA dans l'IM dans la sphère des fabricants, protagonistes du diagnostic et personnes indirectement concernées.

➤ Diagnostics et soins

- **Patients** : Les patients sont concernés par l'IA car leurs images sont analysées par des radiologues qui utilisent souvent des aides au diagnostic. L'enjeu pour le patient est directement lié à sa santé et particulièrement aux urgences ou pour la détection de cancers. La qualité des diagnostics est liée à la manière de traiter leurs images, et pour la prise en charge médicale qui suivra s'il est nécessaire. De plus, en cas d'urgence le délai de prise en charge ou la pose de diagnostic peuvent être raccourcis.
- **Radiologues** : L'IA est employée dans l'étude d'IM dans des stades d'étude pré-cliniques et cliniques, et les radiologues sont les principaux concernés par cette avancée. Elle assiste le radiologue et lui permet de simplifier et accélérer la lecture d'IM. L'arrivée de l'IA a fait subir lors

des quatre dernières années une réelle mutation aux radiologues et devient aujourd'hui inévitable pour ce métier d'après une interview avec un spécialiste de l'IA. L'apport de l'IA dans le métier de radiologue se caractérise en un gain de temps sur l'analyse de images, et en un gain en confiance des diagnostics car ils ont le contrôle d'un logiciel en plus. L'IA diminue le stress qui pèse sur eux en limitant les erreurs qui sont humaines mais lourdes en responsabilité et qui peuvent mener à des burn-out. Dans une enquête de la société française de la radiologie avec le soutien de GE Healthcare à l'occasion des journées francophones de la radiologie de 2017, 82% des radiologues pensent que l'IA peut améliorer la pertinence des décisions cliniques [31]. Ce chiffre montre que des outils d'IA sont bien reçus par la profession. D'après un entretien réalisé auprès d'un interne en radiologie, les logiciels d'IA sont utilisés assez régulièrement (notamment BoneView de Gleamer pour la détection des fractures) et sont vus comme une sécurité supplémentaire permettant d'augmenter la sensibilité. Les IA qui leur sont particulièrement utiles sont celles permettant de classer les examens prioritaires (une image radiographique affichée comme pathologique par exemple). De plus, il a précisé que les logiciels d'IA sont utilisés systématiquement dans certaines situations (en plus des analyses réalisées par les radiologues) telles que pour la recherche de nodules pulmonaires afin de limiter les erreurs. Le retour réalisé par cet interne a été très positif par rapport aux futures utilisations de l'IA en IM. Cependant, il est important de prendre en compte la diversité des avis des radiologues aujourd'hui et notamment les réticences de certains vis-à-vis des logiciels d'IA.

- **Chercheurs** : Les chercheurs sont concernés par les avancées en termes d'innovations technologiques et l'IA est une avancée significative dans le domaine de l'IM. Ils ont un rôle dans le développement des nouveaux outils et leurs utilisations ainsi que le croisement entre le domaine technique qui concerne les DM et les outils d'aide au diagnostic.
- **Équipes médicales** : Le corps médical travaille en lien avec le service d'IM et délivre des soins qui dépendent directement du diagnostic des radiologues.

➤ Fabricants

- **Constructeurs de dispositifs d'IM** : Dans un milieu aussi concurrentiel que celui des DM, celui des dispositifs d'IM a une place importante et les options vendues avec un produit peuvent faire pencher la balance et influencer le marché. L'IA est un élément important qui est intégré dans les logiciels de post-traitement des images avec plusieurs applications souvent optimisées pour leurs équipements.
- **Développeurs de logiciels de post-traitement** : Les développeurs de logiciels sont des entreprises à taille variable ou des start-ups et ils jouent un rôle essentiel dans l'innovation, qui représente un marché très concurrentiel où la production de nouveautés peut créer la différence. Les IA sont beaucoup utilisées dans le développement de nouveaux outils destinés aux radiologues et leur conception dépend de chaque modalité et type d'anatomie qui est observée.

➤ **Acteurs indirects**

- **Direction des centres de santé** : La direction a un rôle de validation ou non des achats. Elle peut choisir de mettre en avant l'innovation en employant des techniques ou équipements novateurs qui n'ont pas été adoptés par l'ensemble des établissements par exemple.
- **Service biomédical** : Le service biomédical est le service chargé des achats, puis de l'entretien des solutions techniques qu'ils fournissent aux différents services de l'hôpital.
- **Organismes législatifs** : Les organismes législatifs entrent en jeu lors de la création d'un DM. Si un logiciel utilisant l'IA est un DM, il est soumis à la même réglementation que les autres DM avec les règles de classifications associées aux risques.
- **Administrateurs des systèmes d'information** : Ils s'occupent des systèmes informatiques et doivent s'assurer que les informations entre les différents systèmes informatiques de l'hôpital peuvent être communiquées entre eux.

L'IA concerne donc plusieurs acteurs de la santé qui interviennent à différents moments dans l'offre de soins (voir Figure n°10).

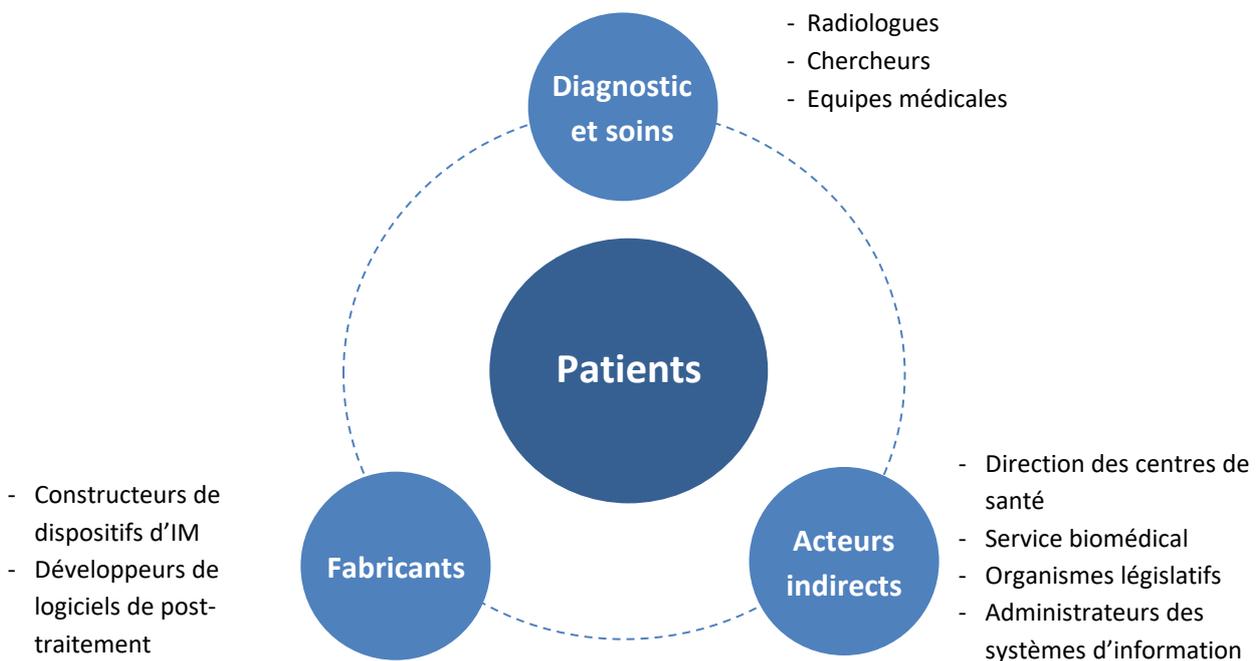


Figure n°10 : Diagramme des différents acteurs de l'IA en IM (source : auteurs)

III – L’offre en IA proposée aux radiologues

Le benchmark qui suit ne sera pas une liste exhaustive des IA dans l’IM car le nombre de logiciels développés ne cesse d’évoluer : les recenser sortirait du but de ce projet. Une liste d’IA qui sont commercialisées pour donner des exemples dans des applications variées en IM seront présentées. Les interviews qui ont été réalisées sont également des sources d’informations importantes pour ce benchmark.

A - Méthodologie

Dans le cadre des recherches pour ce projet, et dans le but de se l’approprier en profondeur et de réaliser un benchmark, six interviews avec des acteurs du milieu de l’IA dans l’IM ont été réalisées. Parmi ces personnes, des vendeurs d’IA dans des startup, des développeurs travaillant chez des constructeurs et des spécialistes de différentes modalités utilisant l’IA ont accepté de répondre à des questions en lien avec ce projet. La diversité des profils interrogés étant très riche, voici un résumé des informations acquises lors des interviews réalisées dans le cadre de ce rapport.

Les éléments obtenus lors des entrevues concernent les types d’IA, en fonction des applications de ces dernières, et principalement l’amélioration de l’image et l’aide au diagnostic lors du post-traitement. Il existe également plusieurs indicateurs de performance d’une IA, détaillés dans ce dossier dans la partie évaluation. Des documentations traitant de l’IA d’un concepteur d’IA en IM ont également été fournies lors d’une interview, ainsi que des informations au sujet des bases de données qui aident à entraîner une IA et l’importance des annotations. En effet, un logiciel d’IA a besoin d’avoir des précisions sur les images qui lui sont données pour être efficace et la qualité des annotations sera directement liée à celle des analyses de l’IA.

B - Acquisition de l’image et IA

L’IA peut intervenir dès l’acquisition de l’image. Selon la modalité, différentes applications sont possibles : l’IA a pour but d’améliorer l’installation du patient, simplifier les actions des manipulateurs en radiologie et réduire les doses de rayons X reçues par le patient.

Par exemple en Scanner, le logiciel **Precise Position** de Philips (*voir Figure n°11*) permet, à l’aide d’une caméra fixée au plafond au-dessus de la table qui va détecter différents points d’anatomie en s’appuyant sur les profondeurs et couleurs, de positionner automatiquement le patient de façon à pouvoir prendre des clichés dans les meilleures conditions possibles. Cela évite ainsi d’obtenir des images non-interprétables et de recommencer l’installation du patient, faisant gagner jusqu’à 23% du temps de l’acte médical [].

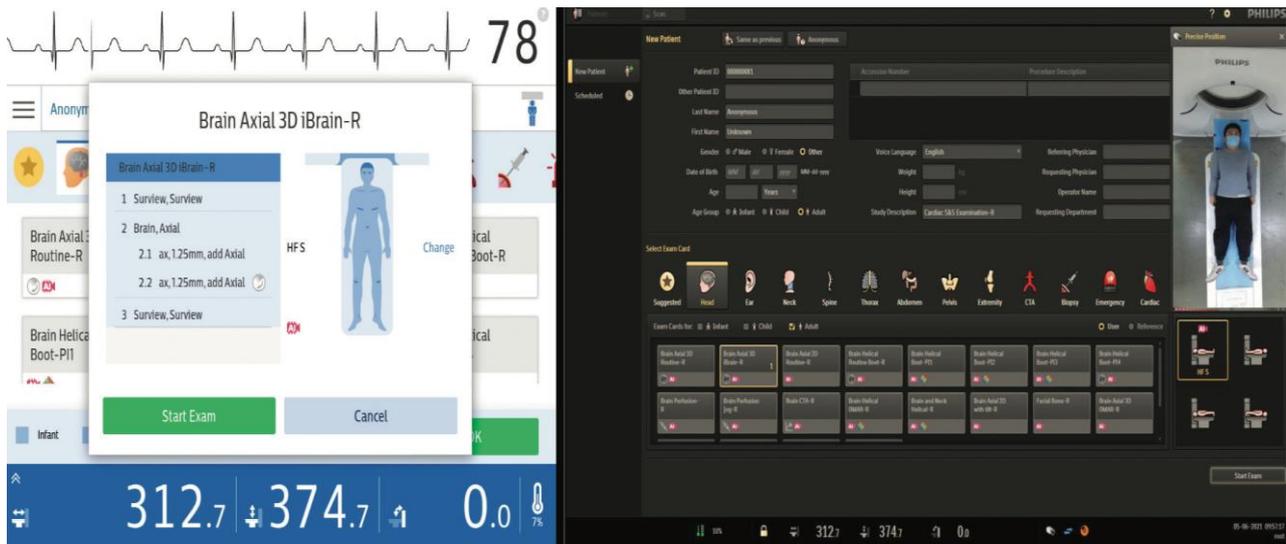


Figure n°11 : Interface du logiciel Precise Position de Philips (source : Philips.fr)

De plus, il est possible d'éviter d'irradier, pour les modalités employant les rayons X, une zone qui ne devrait pas être exposée aux rayons grâce à cette technologie, d'après un spécialiste de la modalité de chez Philips. En effet, en choisissant automatiquement le bon site à visualiser dès la première séquence de l'examen, il ne sera pas nécessaire de refaire d'autres clichés. Ainsi, le temps durant lequel le patient est soumis aux rayons est réduit et leur diffusion dans la zone de l'endroit irradié sera minimisée. L'IA peut améliorer la qualité d'une image pour la rendre plus lisible en atténuant le bruit. Sachant que la qualité d'une image est liée à la durée d'un examen, il est possible de limiter cette durée et la dose de radiations absorbée par le patient. Pour les examens d'IRM, cette amélioration de la qualité de l'image permettra de diminuer la durée des examens qui est relativement longue (15 à 30 min).

L'utilisation de l'IA ne s'arrête pas là, elle peut également être employée dans le recalage entre les images. Lorsqu'un même patient réalise plusieurs clichés de modalités différentes, le radiologue doit toutes les interpréter et il peut être difficile de se repérer. Chez GE, une IA peut lancer une analyse automatique entre deux modalités différentes : il est ainsi possible de savoir quel pixel d'une image d'une IRM correspond à quel pixel de celle d'un scanner.

Enfin, une autre application est l'amélioration du workflow. Cela permet d'accélérer la prise en charge du patient et la pose de son diagnostic en favorisant l'échange de ses informations entre différents acteurs et systèmes. Par exemple chez GE, l'**Intelligent Protocoling Workflow** [] permet au docteur généraliste recevant un patient ayant des douleurs au foie d'envoyer directement son ordonnance à un hôpital pour lui faire passer un scanner de l'abdomen. L'Intelligent Protocoling va par la suite analyser les données reçues et, en fonction des procédures de l'établissement, choisir parmi plusieurs protocoles d'acquisition celui qui sera le plus adapté. Ce protocole est ensuite

envoyé au scanner et la partie à visualiser sera sélectionnée automatiquement, qui, dans ce cas, sera l'abdomen. Les données récoltées seront ensuite transmises au radiologue. Cette automatisation permet de gagner du temps et d'améliorer la qualité de l'examen global.

C - Reconstruction de l'image et IA

L'IA peut également être utilisée lors de la reconstruction de l'image afin de réduire au maximum le bruit et les artéfacts qui peuvent parasiter le signal : il est alors plus simple de travailler dans le domaine spectral. Pour cela, des transformations de Fourier sont réalisées et des fréquences sont ainsi obtenues. L'IA s'appuie sur une base de données remplies d'images bruitées avec des artéfacts récurrents et est entraînée pour les reconnaître via leurs fréquences : il s'agit dans ce cas du Deep Learning. De cette manière, l'IA est capable d'éliminer automatiquement ces éléments indésirables lors de la reconstruction de l'image qui, une fois affichée au radiologue, sera moins floue avec un rapport signal sur bruit (S/B) augmenté, et donc avec moins de bruit et d'artéfacts. Par ailleurs, le temps d'acquisition peut être réduit, passant de 1 minute et 55 secondes à 1 minute et 18 secondes grâce à la technologie **Air Recon DL de GE** en IRM par exemple [] (voir Figure n°12).



Figure n°12 : Application de l'IA Air Recon DL de GE, permettant de réduire le bruit et le temps d'acquisition en scanner (source : qehealthcare.com)

Pour le moment, tous les logiciels d'IA de reconstruction d'images déjà commercialisés ne fonctionnent que sur celles qui sont en 2D, puis la reconstruction en 3D est possible. Philips compte bouleverser ce marché dans les années à venir en proposant de travailler directement sur les images en 3D grâce à **SmartSpeed**. Concernant le prix des IA, il peut varier grandement selon les fonctionnalités : chez Philips, il va de 50 000 € à 100 000 € pour les IRM d'après un spécialiste de la modalité de chez Philips. L'IA en IRM est davantage utilisée par rapport aux autres modalités car l'acte médical est celui qui est le plus coûteux et il y a une multitude d'images issues des différentes

séquences. Cependant, il y a de nombreux logiciels pour chaque modalité ayant tous la même finalité : reconstruire l'image en augmentant au maximum le S/B. GE fournit, entre autres, deux logiciels permettant d'améliorer la qualité de l'image : **Air Recon DL** en IRM et **True Fidelity** en Scanner. Il existe également d'autres logiciels avec le même but en échographie tel que **Smart Face** de Mindray [] ou **SubtlePet** de Incepto en TEP-Scan [].

L'IA utilisée pour la reconstruction de l'image s'avère donc utile et permet de faciliter la lecture pour le radiologue en proposant un meilleur rendu. D'autres types d'IA ont une toute autre utilisation et sont déjà utilisés en clinique depuis un moment : il s'agit des IA d'analyse de l'image.

D - Analyse de l'image et IA

Les IA d'analyse de l'image existent et sont utilisées depuis longtemps comparées à celles de reconstruction de l'image qui sont plutôt récentes, bien que toutes les deux ont recours au Deep Learning. Dans un premier temps, l'image va être classifiée en attribuant un label à chaque image. Puis vient une partie bien plus intéressante qui est la détection d'une position d'intérêt : il est ainsi possible de demander à un réseau de neurones de détecter une tumeur par exemple. Le champ d'application de l'IA s'agrandit considérablement dans ce domaine car il est possible de réaliser une multitude d'actions. Chez GE (General Electric) par exemple, il existe un grand pôle de développement autour de la segmentation qui permet de séparer différents organes dans une image tout en les classifiant, ces informations ont été acquises lors d'un entretien avec un développeur d'IA de chez General Electric. Cela est rendu possible grâce au fait que l'IA "se demande" à quel organe appartient chaque pixel de l'image et va donc les classer en fonction de cela. Il est également possible d'obtenir entre autres une labellisation automatique des éléments recherchés, une détection des tumeurs, etc. Par la suite, des exemples d'application de l'IA en analyse de l'image par modalité sera présentée.

➤ IRM

Keros de Incepto permet de détecter et analyser l'ampleur des lésions de ligaments, de ménisques et de cartilages en affichant un système de scoring en couleur (voir Figure n°13). Dans la partie à gauche, des indications cliniques concernant la blessure du patient sont données. Pour aider le radiologue, une représentation en 2D de la zone observée est reproduite avec l'image de base sur la droite. Sur ce modèle, les zones normales sont en vert tandis que les zones qui ne le sont pas sont signalées en rouge. Cela permet, en un coup d'œil rapide, d'identifier l'endroit à risque. De plus, ce logiciel est également compatible avec les PACS et consoles de revue, permettant ainsi aux radiologues d'obtenir un rapport détaillé ou synthétique au choix [].

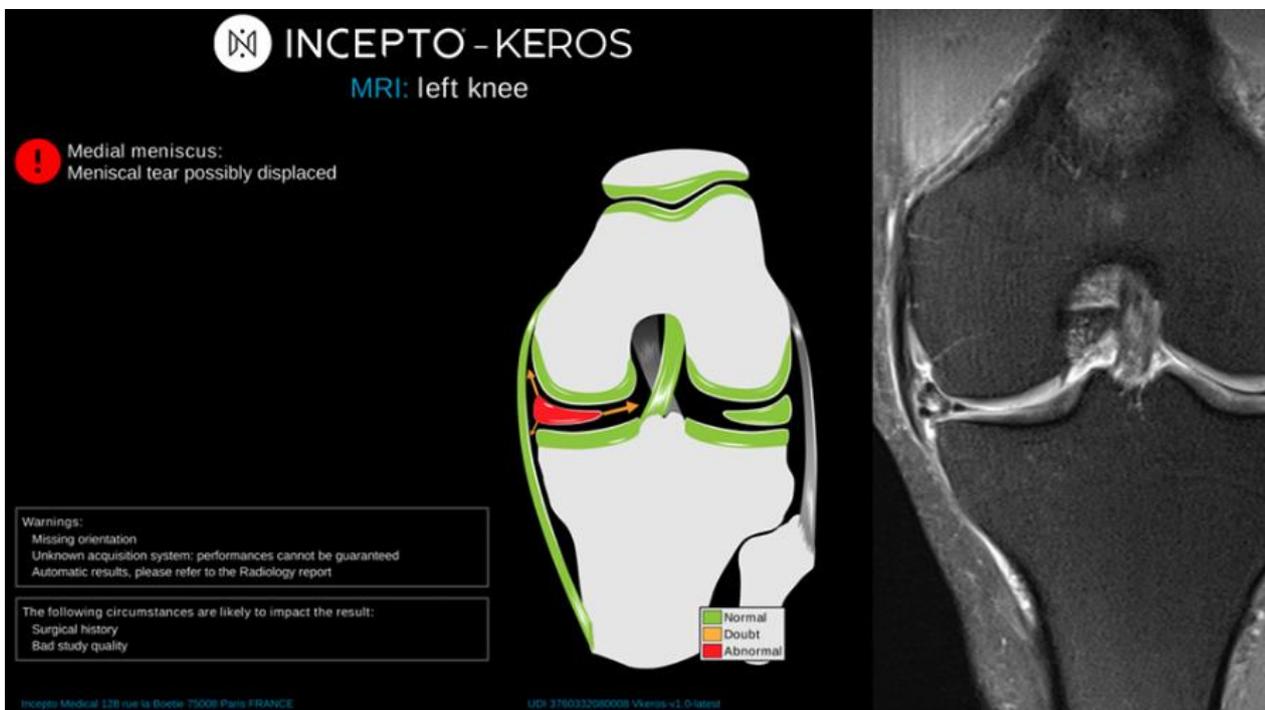


Figure n°13 : Keros, IA de détection des lésions du genou pour l'IRM (source : incepto-medical.com)

Pixyl.Neuro.MS (voir Figure n°14) est une autre IA d’Incepto permettant cette fois-ci d’être une aide au diagnostic et d’assurer le suivi de la sclérose en plaques d’un patient. Après une IRM du cerveau, chacune de ses régions est analysée : le nombre de lésions est compté et leur volume global est calculé. En plus de cela, les contours de ces lésions sont mis en valeur sur les images au format DICOM grâce à une légende en couleur qui permet de différencier les nouvelles lésions, celles qui ont augmenté en taille et celles qui sont stables. Ces résultats sont visibles dans l’espace de lecture habituel du radiologue, ce qui permet de ne pas le déstabiliser, et au contraire lui fournir davantage d’informations. De la même manière que l’IA Keros, un rapport détaillé ou synthétique au choix est automatiquement généré [].

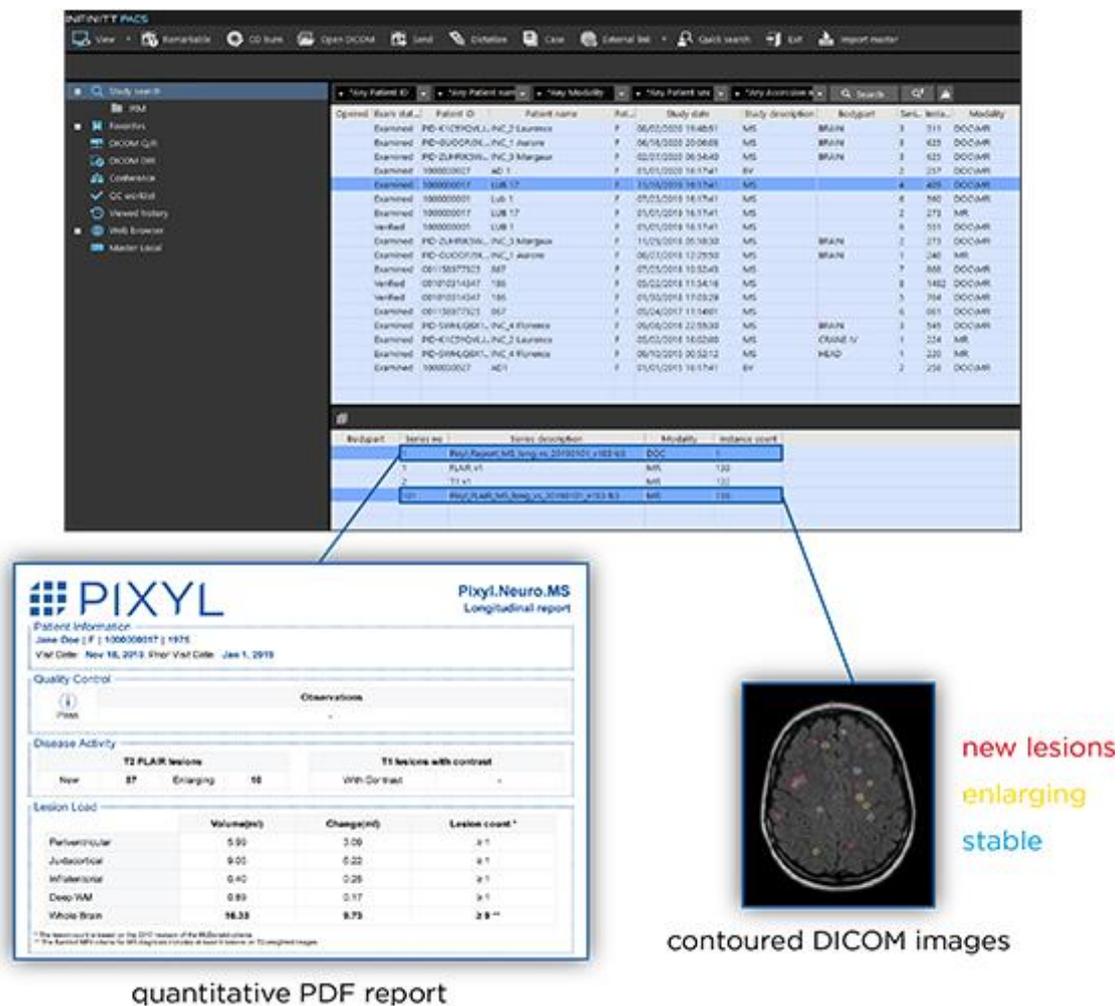


Figure n°14 : Pixyl.Neuro.MS, IA d’aide au diagnostic et du suivi de la sclérose en plaques (source : incepto-medical.com)

➤ Tomodensitométrie - Scanner

L'IA **CT Bone Reading** de Siemens permet de générer des images de déploiement des côtes et numérote automatiquement ces dernières ainsi que les épines thoraciques ce qui facilite la tâche du radiologue dans la détection des métastases osseuses thoraciques du cancer du sein [1]. Il est également possible d'ajouter des notes directement sur ces labels. Cette IA propose différentes vues possibles, ce qui offre une vision globale au radiologue. Sur la figure n°15 ci-dessous, l'image a) représente les côtes déployées. Ces dernières peuvent être orientées dans plusieurs sens via la molette de la souris ou en cliquant sur les icônes en bas de l'écran. Si le radiologue clique sur une zone particulière de l'image a), alors des coupes sagittales coronales, transversales et perpendiculaires des côtes sont affichées en même temps (respectivement : images b), c), d) et e)). Les coupes sagittales et coronales des vertèbres thoraciques sont également consultables sur les images f) et g). Enfin, l'image h) représente une vue zoomée transverse des dernières coupes.

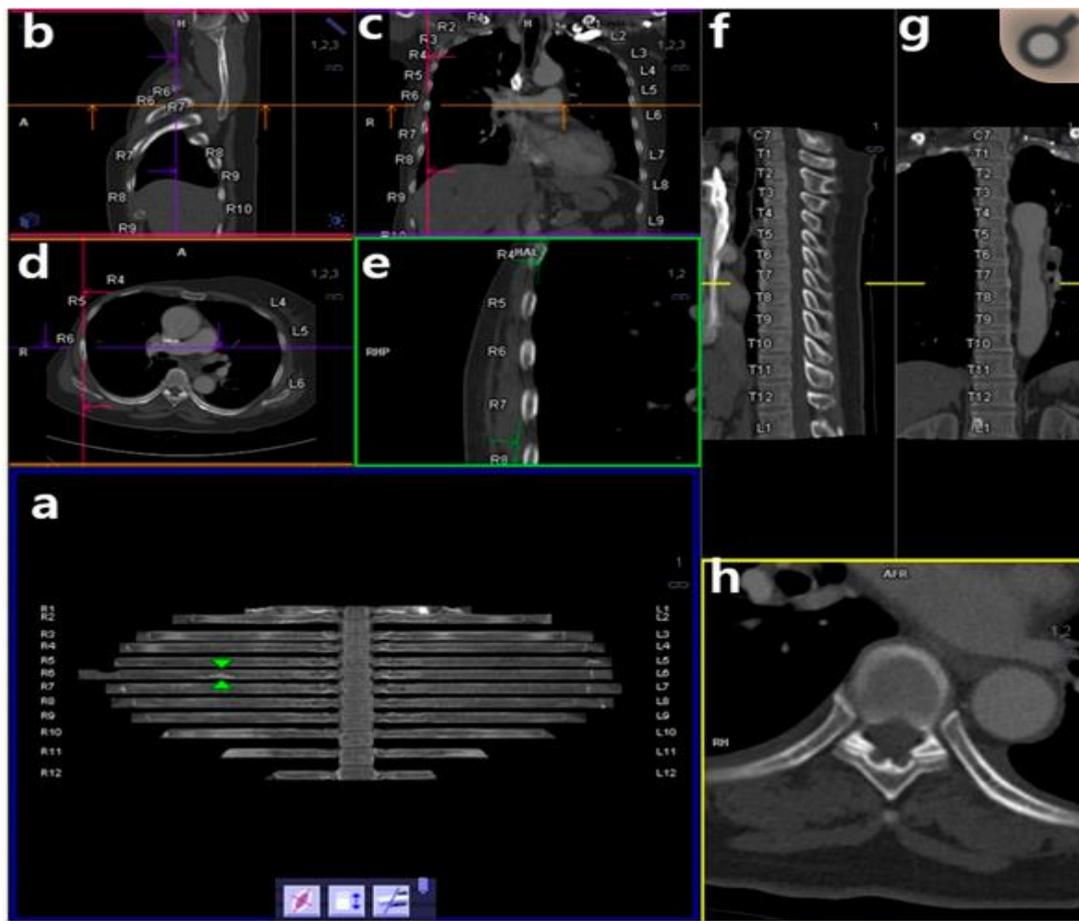


Figure n°15 : CT Bone Reading, IA de labellisation des côtes (source : siemens-healthineers.com)

En imagerie interventionnelle, le médecin peut injecter au patient des produits qui ont pour vocation de tuer les cellules tumorales comme les chimioembolisations et les radioembolisations. Pour cela, un tube cathéter est inséré dans le patient au niveau fémoral et remonte jusqu'au foie. Pour voir où le médecin se situe et savoir s'il est au bon endroit, des rayons X sont envoyés et récupérés via des détecteurs de l'autre côté. Le médecin peut ainsi voir les images en temps réel. De plus, il est possible de tourner le tube autour du patient afin d'avoir des coupes en 3D. Désormais, GE propose de segmenter le foie avec son logiciel **Liver ASSIST Virtual Parenchyma** [] pour que le médecin puisse automatiquement voir le volume du foie du patient et comprendre le rapport entre les artères qu'il voit et le foie. Il est également possible de savoir quel vaisseau est attaqué grâce à une analyse des vaisseaux et du bord du foie. Sur la figure n°16 ci-dessous, quatre vues sont affichées simultanément : la première représente une représentation en 3D du foie avec une mise en valeur des artères et de la zone tumorale entourée en bleu. Puis respectivement, les coupes coronales, sagittales et axiales sont affichées.

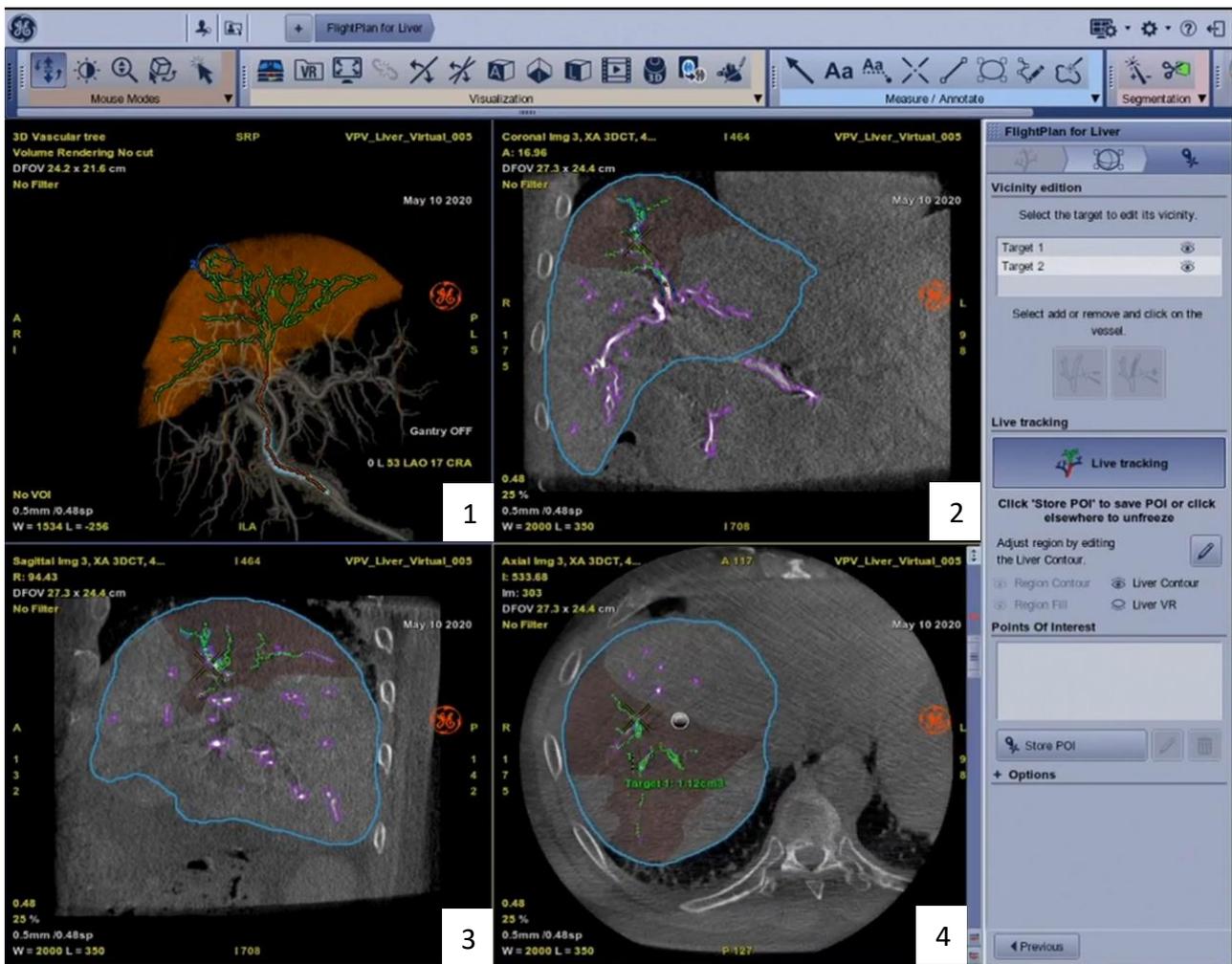


Figure n°16 : Liver ASSIST Virtual Parenchyma, IA de segmentation du foie (source : gehealthcare.com)

➤ Radiographie

Étant donné le contexte actuel avec la crise sanitaire, la Covid-19 est une grande préoccupation au sein des hôpitaux. Encore une fois, l'IA a su se rendre utile en étant capable de détecter et classer des cas de Covid-19 en utilisant des images radiographiques couplées à des cartes thermiques montrant une plus grande zone de chaleur dans les poumons des cas de Covid (*voir Figure n°17*). Tout d'abord, le modèle d'apprentissage profond **DarkCovidNet** [] a été entraîné pour classer les images radiographiques en trois classes : Covid-19, No-Findings, Pneumonia. Puis, il a finalement été entraîné à ne détecter que deux classes : Covid-19 et No-Findings.

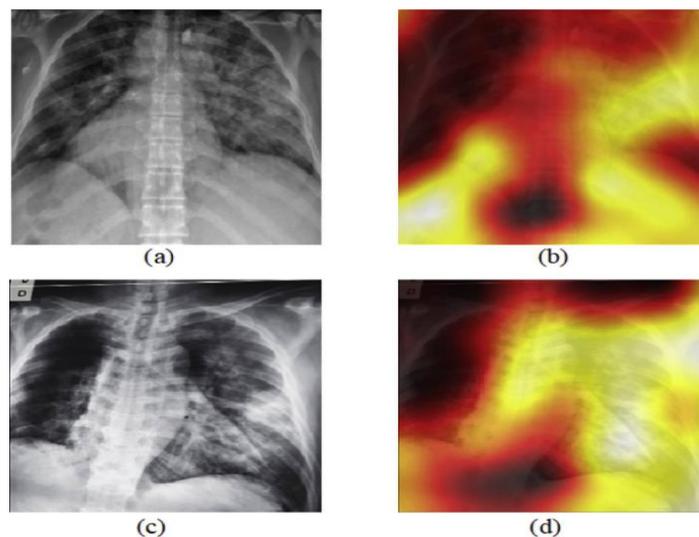


Figure n°17 : DarkCovidNet, IA de détection et classification du Covid-19 (source : sciencedirect.com)

Quant à **SmartUrgences** de Milvue, l'objectif est de prioriser et trier les radiographies d'urgences pour aider à la détection d'anomalies thoraciques et en traumatologie. L'IA est donc capable de détecter des anomalies anatomiques afin de faire ressortir au radiologue les clichés qui devront nécessiter son attention (*voir Figure n°18*) avec les zones anormales encadrées en vert. Cette IA permet également d'établir des comptes rendus pré-documentés faciles et rapides. Milvue propose aussi **SmartExpert**, une IA qui permet de mesurer automatiquement et analyser en temps réel des distances sur les radiographies [].

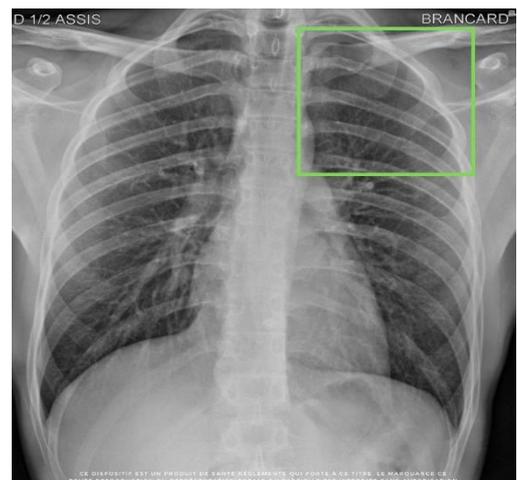


Figure n° 18 : SmartUrgences, IA de détection de pathologies thoraciques (source : challenges.fr/start-up/milvue.fr)

➤ Mammographie

En mammographie, le logiciel **Mammoscreen** de Therapixel est utilisé pour les cancers du sein afin de détecter et qualifier facilement, via un système de scoring, si un tissu est cancéreux ou non (voir Figure n°19). Pour cela, l'IA a été entraînée pour reconnaître des lésions cancéreuses. Sur la Figure n°19, quatre images représentant les incidences crânio-caudales et médiolatérales obliques de chaque sein sont affichées. Les masses seront entourées et accompagnées d'un score et d'une légende en rouge en cas de suspicions de tumeurs, et en jaune si l'IA est incertaine. Sur la partie haute de l'application se trouve une légende avec des recommandations adressées au radiologue, et en bas se trouve une échelle permettant d'identifier facilement quels sont les seins atteints. Il est également possible d'ajuster le filtrage [].

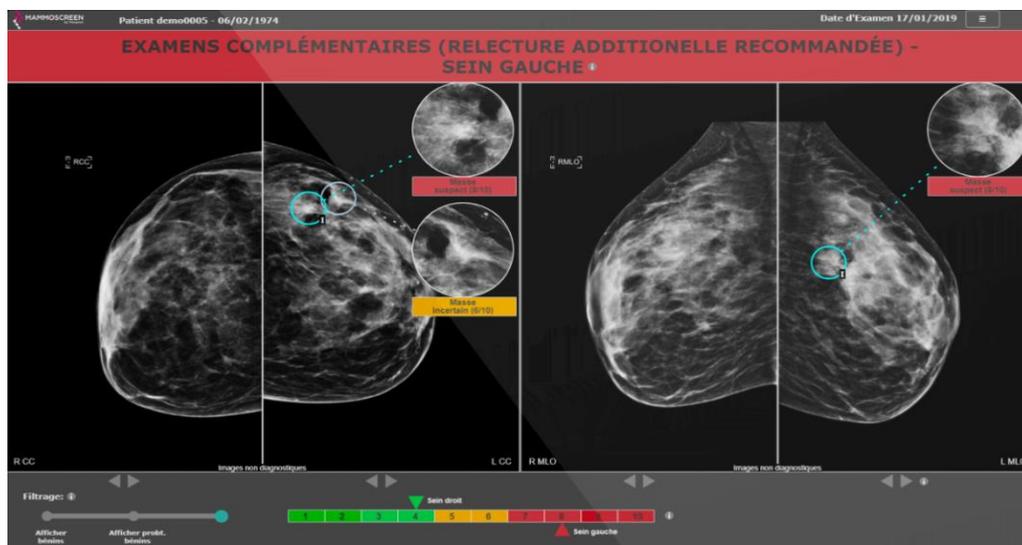


Figure n°19 : Mammoscreen, IA de détection du cancer du sein (source : mammoscreen.com)

Dans la même optique, **Breast-SlimView** de la Hera-Mi permet d'homogénéiser tous les éléments physiologiques du sein (les vaisseaux, les tissus conjonctifs, la glande mammaire, les muscles et la graisse) afin de faciliter l'interprétation du radiologue en lui permettant de se focaliser sur les zones suspectes (voir Figure n°20) [].

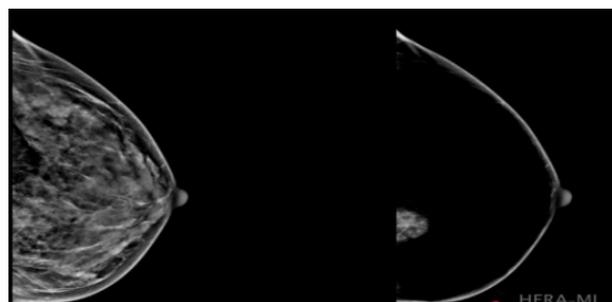


Figure n° 20 : Breast-SlimView, IA d'aide au diagnostic du cancer du sein (source : mammoscreen.com)

➤ Echographie

En échographie, le logiciel **Smart Face CNS** de Mindray permet de détecter automatiquement et avec précision les plans de coupes les plus importants du Système Nerveux Central fœtal (voir Figure n°21). Cela permet ainsi de faciliter le diagnostic et d'obtenir un maximum d'informations permettant d'assurer la bonne santé et le bon suivi du fœtus [35].

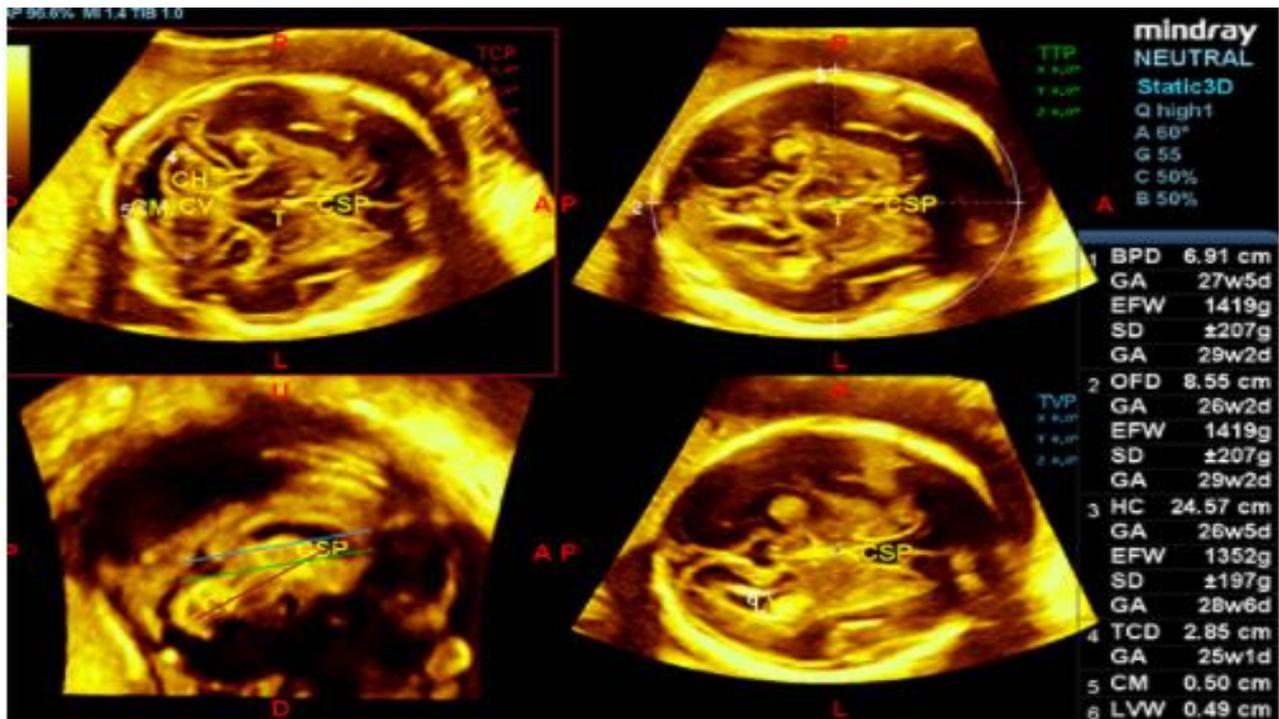


Figure n°21 : Smart Face CNS, IA de détection des meilleurs plans de coupes du SNC fœtal (source : mindray.com)

Caption AI permet quant à lui de guider les praticiens dans la réalisation d'examen échographiques cardiaques. Il montre aux utilisateurs en temps réel à quel point ils sont proches de capturer une image échographique de qualité et fournit une aide au positionnement de la sonde pour chaque examen (voir Figure n°22) grâce à l'indicateur de la qualité du signal de l'échographie en haut à gauche et les conseils destinés aux praticiens en haut au centre. Sur la droite, il est également possible de visualiser une image de référence et une indication de la zone à visualiser. De plus, pour les échographies cardiaques, il permet de calculer la fraction d'éjection (pourcentage de sang quittant le cœur chaque fois qu'il se contracte) [].

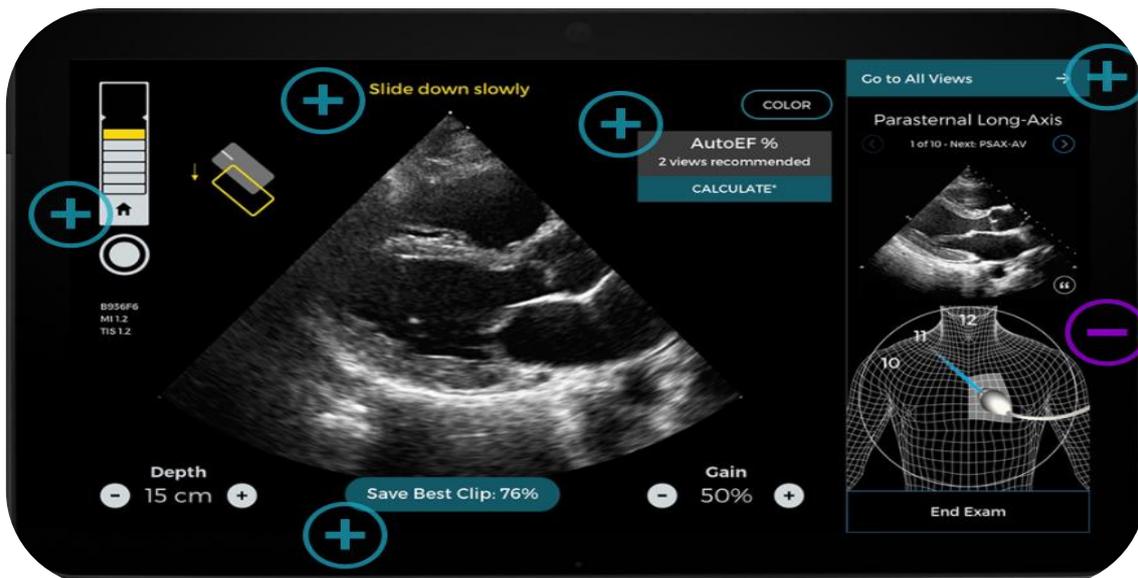


Figure n°22 : Caption AI, aide à la réalisation d'échographies de qualité (source : captionhealth.com)

➤ PET-Scan

Concernant le PET-Scan, le logiciel **PET VCAR** de GE permet de comparer plusieurs modalités (PET-Scan, scanner et IRM) afin de s'assurer que le patient réponde bien au traitement qui lui a été administré (voir Figure n°23). Cela ressemble à la segmentation décrite précédemment, avec la correspondance des pixels [].

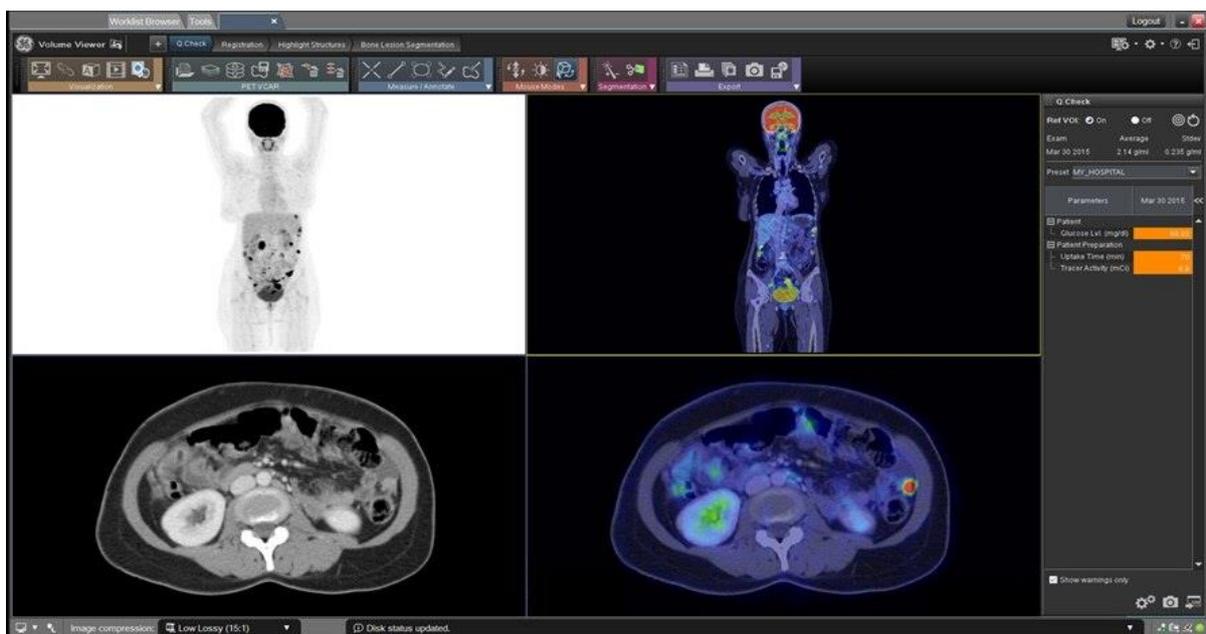


Figure n°23 : PET VCAR, IA pour déterminer si le traitement du patient fonctionne (source : gehealthcare.com)

Il existe donc une multitude d'IA en IM, chacune ayant une finalité. Afin de mieux visualiser celles présentées précédemment, des tableaux récapitulatifs sont disponibles ci-dessous.

➤ **Acquisition de l'image et IA**

Nom de l'IA	Fabricant	Modalité	Objectif
Precise Position	Philips	Scanner	Positionner automatiquement le patient
Intelligent Protocoling Workflow	GE	Multimodalité	Favoriser l'échange d'informations du patient entre les différents acteurs et systèmes, et choisir automatiquement le bon protocole

Tableau n° 1 : Exemples d'IA d'acquisition de l'image

D'autres applications existent en développement et permettent de superposer les pixels correspondant aux modalités d'IRM et de Scanner et augmenter ainsi les capacités de diagnostic et de vitesse.

➤ **Reconstruction de l'image et IA**

Nom de l'IA	Fabricant	Modalité	Objectif
Air Recon DL	GE	IRM	Réduire au maximum le bruit et les artéfacts afin d'avoir un meilleur rapport signal sur bruit et un temps d'acquisition moins long
SmartSpeed	Philips	IRM (sur coupes en 3D)	
True Fidelity	GE	Scanner	
Smart Face	Mindray	Echographie	
SubtlePet	Incepto	TEP-Scan	

Tableau n° 2 : Exemples d'IA de reconstruction de l'image

➤ **Analyse de l'image et IA**

Nom de l'IA	Fabricant	Modalité	Objectif
Keros	Incepto	IRM	Détecter et analyser l'ampleur des lésions de ligaments, de ménisques et de cartilages en affichant un système de scoring en couleur
Pixyl.Neuro.MS	Incepto	IRM	Savoir quel pixel d'une image d'une IRM correspond à quel pixel de celle d'un scanner
CT Bone Reading	Siemens	Scanner	Générer des images de déploiement des côtes et les numéroter automatiquement

Liver ASSIST Virtual Parenchyma	GE	Scanner	Segmenter le foie pour voir son volume et comprendre son rapport avec les artères (utilisé en imagerie interventionnelle)
DarkCovidNet	Laboratory	Radiographie	Détecter et classer des cas de Covid-19
SmartUrgences	Milvue	Radiographie	Prioriser et trier les radiographies d'urgences pour aider à la détection d'anomalies thoraciques et traumatologiques
SmartExpert	Milvue	Radiographie	Mesurer automatiquement et analyser des distances sur les radiographies
Mammoscreen	Therapixel	Mammographie	Détecter et qualifier, via un système de scoring, si un tissu est cancéreux ou non
Breast-SlimView	Hera-Mi	Mammographie	Homogénéiser tous les éléments physiologiques du sein pour se focaliser sur les zones suspectes
Smart Face CNS	Mindray	Echographie	Détecter automatiquement les plans de coupes les plus importants du système nerveux central fœtal
Caption AI	Mindray	Echographie	Montrer aux praticiens en temps réel à quel point ils sont proches de capturer une image échographique de qualité et fournir une aide au positionnement de la sonde
PET VCAR	GE	PET-Scan	Comparer plusieurs modalités (PET-Scan, scanner et IRM) afin de s'assurer que le patient réponde bien au traitement

Tableau n° 3 : Exemples d'IA pour l'analyse d'images médicales

Toutes ces solutions présentées sont des outils d'aide au diagnostic : l'IA en tant que telle ne permet pas de délivrer un diagnostic, seul le radiologue est apte à le faire. L'IA peut néanmoins participer à un diagnostic dit prédictif en anticipant la progression d'une maladie en analysant la réponse au traitement du patient. Elle peut également permettre d'éviter des erreurs sur des clichés extrêmement difficiles ou au contraire très simples. En effet, l'erreur est humaine et peut survenir à tout moment, surtout lorsque l'on connaît les horaires et conditions de travail des radiologues qui peuvent être difficiles.

IV – Critères d'évaluation et limites de l'IA

A - Facteurs de décision pour l'achat d'une IA

Les radiologues peuvent se sentir submergés par les offres d'IA. Il est donc nécessaire qu'ils puissent s'appuyer sur des critères précis afin d'être guidés lors du processus d'achat. Pour cela, un guide nommé ÉCLAIR guidelines permet de les aider à mieux choisir l'IA qui leur conviendrait [29].

La première chose à faire avant d'acheter une IA est de définir le besoin des radiologues : il faut bien se demander dans quel cas ils souhaiteraient utiliser l'IA et ce qu'elle pourrait leur apporter. Étant donné que l'IA peut être utilisée pour différentes indications cliniques, il est donc aussi nécessaire de se pencher sur cette question. Cette étude globale permet ainsi d'instaurer un cadre et savoir dans quelle direction il faut aller. En effet, acheter une fonctionnalité qui ne sera pas utilisée serait une perte d'argent. Par la suite, il y a une analyse bénéfices-risques à faire car l'IA peut être sujet à des erreurs et dangers pouvant entraîner la responsabilité des radiologues. Pour cela, il est possible de se référer à « la matrice d'évaluation des risques et l'analyse bénéfices-risques dans le dossier technique réglementaire fourni par le fournisseur » [29].

Il y a également des contraintes matérielles qu'il faut prendre en compte. Tout d'abord, il est nécessaire d'avoir à disposition du matériel et des infrastructures informatiques compatibles et suffisamment performantes et puissantes avec l'IA. Cela peut rapidement faire augmenter les dépenses de l'hôpital. Il faut également prendre en compte les modules en option, l'installation logicielle et matérielle, la formation du personnel et les maintenances curatives et préventives. Il y a donc une réelle étude des coûts des équipements à réaliser. Côté logiciel, il faut également prévoir les futures mises à jour : seront-elles comprises lors de l'achat de l'IA ou faudra-t-il encore déboursier ? Il en est de même pour la licence qui peut être acquise selon différentes formules : mensuelle, annuelle, à vie ou bien à chaque utilisation - Software as a Service (SaaS) []. Cette dernière et l'utilisation renouvelable par mois sont pour le moment les plus appréciées car l'IA reste une option coûteuse et elle n'est pas tout le temps utilisée par les radiologues.

Enfin, le côté évolutif de l'IA, s'appuyant sur des clichés de haute qualité, peut poser problème dans un établissement de santé où les images ne sont pas toujours parfaites. Afin de s'améliorer, l'IA doit respecter des critères de répétabilité et de reproductibilité qu'il faut donc considérer. De plus, il faut que l'IA soit compatible et intégrée au système PACS et facile à utiliser. En effet, si l'outil est difficile à prendre en main ou ne fonctionne pas bien en fond multitâche, cela peut créer des confusions pour l'équipe et donc retarder le diagnostic délivré suite à l'analyse des clichés.

Il y a donc plusieurs facteurs de décision à prendre en compte pour l'achat d'une IA en IM.

B - Critères d'évaluation d'une IA

De par le manque d'outils concrets, il n'est pas facile pour tous les radiologues d'évaluer les solutions d'IA qui leur sont proposées. Plusieurs points de réflexion sont proposés dans cette partie [48].

Comprendre les éléments clés de conception d'un logiciel permet de mieux définir ses points d'évaluation. Les logiciels d'IA gagnent en qualité et performance selon la taille de leur base de données et les critères d'entraînement. Il faut donc s'attarder sur ces points.

Comme présenté dans l'article « 15 minutes pour comprendre et évaluer un logiciel d'intelligence artificielle appliquée à l'imagerie médicale », de M. Gautherot *et al.*, il y a quatre critères très importants qui peuvent servir de points d'appui pour les futurs acquéreurs de solutions d'IA ou pour des éditeurs de logiciels qui auront besoin de comparer les produits de leur catalogue.

➤ La qualité de la base de données

Premièrement, il y a la qualité de l'apprentissage qui reflète celle de la base de données. La taille de cette base est importante car plus elle contient de données, plus l'IA apprend à partir d'informations et de mises en forme différentes, et moins il y aura d'inconnues. Cela permet de réduire le taux de faux positifs/faux négatifs ainsi que la probabilité que l'IA rencontre une situation qu'elle pourrait mal interpréter. De ce fait, l'IA parviendra plus facilement à analyser un nouveau cliché en s'appuyant de ce qu'elle aura déjà connu auparavant. Ce mécanisme est semblable à l'apprentissage humain : si un enfant apprend à reconnaître des images d'un animal vu sous différents aspects, il saura mieux le reconnaître la prochaine fois qu'il en verra un. Un autre élément essentiel est le fait que l'IA puisse s'entraîner sur des images de qualité différentes (plus ou moins bruitées) provenant de patients différents car cela améliore la représentativité de l'IA et elle sera ainsi capable de travailler sur des clichés de mauvaise qualité. Un utilisateur d'imagerie plutôt novice pourrait tout de même exploiter son image grâce à l'IA, même avec un cliché moins bien réussi qu'un expert.

➤ La qualité des annotations

Le second grand axe d'évaluation est l'annotation des données. Cette étape a lieu lors de la prise d'un cliché : les éléments d'intérêt comme la présence d'une fracture ou d'une tumeur par exemple sont renseignés, ce qui permet d'aider et d'aiguiller le diagnostic de l'IA. Des annotations de bonnes qualités sont précises spatialement et ne comportent pas d'erreur. Elles sont faites par des radiologues spécialistes et experts dans leurs domaines, et auront donc plus de valeur que celles de néophytes. Si le processus d'annotation comprend plusieurs radiologues experts, l'utilisateur aura une plus grande confiance et la qualité sera d'autant plus améliorée. C'est pourquoi il est important de connaître les profils des individus (métiers, expériences, compétences...) ayant annoté les données. Les données sont vérifiées plusieurs fois, ce qui fait que les défauts d'annotations sont

moindres. Cela prend beaucoup de temps et représente donc un point d'évaluation essentiel : la robustesse de la solution en dépend.

➤ Méthode d'entraînement

Le troisième point d'évaluation est l'entraînement qui conditionne l'apprentissage. Pour augmenter les performances de l'IA, il est difficile mais bon d'utiliser des images de mauvaise qualité pour élargir son champ d'action. Cela se fait souvent avec du Deep Learning, il faut donc un volume de données important et il peut être judicieux de se demander d'où viennent les données. Dans le cas d'un constructeur, l'entraînement se fait souvent sur des clichés de leurs machines d'imagerie alors que pour les IA développées par des petites entreprises, il y a souvent des partenariats. La diversité des origines des données permet d'augmenter la qualité de l'apprentissage. Si l'entraînement ne se fait qu'avec des données similaires, l'IA pourra difficilement fournir des résultats corrects. Il faut donc vérifier que lors du développement du logiciel, des jeux de données différents aient été utilisés : un jeu pour l'entraînement, un second pour perfectionner les décisions de l'IA et un dernier pour évaluer l'exactitude des résultats. Dans le cadre de l'Imagerie Médicale, il faut que ces données viennent de patients différents pour prendre en compte la variabilité entre deux individus, sinon les résultats seront biaisés. La difficulté est donc d'avoir une IA performante à la fois sur les données qu'elle aura rencontrées lors de son apprentissage et sur d'autres inconnues car sans cela, elle n'a aucun intérêt médical.

➤ Utiliser une méthode d'évaluation adaptée

Pour évaluer une solution d'IA, il convient de pouvoir la comparer à une référence qui peut être des experts indépendants comme des radiologues experts dans leurs domaines. Il faut pouvoir comparer sur de nombreux cas avec plusieurs d'entre eux. Si l'IA donne des résultats semblables à ceux des références, le modèle peut être validé.

Pour finir, pour évaluer concrètement une IA, il faut connaître les taux de vrais positifs, vrai négatifs, faux positifs et faux négatifs (*voir Tableau n°4*).

Taux (en pourcentage)	Définitions
Vrai positif	Pourcentage de résultats corrects donnés par l'IA. Exemple : localisation d'une structure à un endroit exact, détection d'une fracture présente et au bon endroit
Vrai négatif	Non détection exacte de l'absence d'une tumeur par exemple. L'IA ne détectera pas une réponse négative lorsqu'elle l'est réellement.

Faux positif	Pourcentage de résultats positifs donnés par l'IA pour une requête alors que ce résultat est négatif. Exemple : l'IA détecte du bruit à corriger alors qu'il n'y en a pas sur ce voxel.
Faux négatif	Capacité de l'IA à fournir des résultats négatifs alors qu'ils sont positifs.

Tableau n°4 : Méthode d'évaluation de l'IA selon les taux de vrai positifs/négatifs et faux positifs/négatifs

Avec une IA qui donne un grand nombre de faux positifs, beaucoup de patients ne seront pas diagnostiqués correctement. Cela sera amplifié si les radiologues n'ont pas le réflexe de vérifier les résultats donnés par l'IA. Évidemment la confiance accordée à une solution dépend de son taux de vrais positifs et négatifs : ces pourcentages doivent être très proches de 100%. Ce sont donc des points de comparaison très intéressants et compréhensibles pour un praticien.

➤ Aspects réglementaires et aide à la décision d'achat

Omoumi *et al.* ont publié un article sur des questions pertinentes à poser aux fournisseurs [29].

D'un point de vue réglementaire, il faut également s'assurer du marquage CE des logiciels. Des réflexions sont en cours sur des méthodes de certification des IA. Le principe serait semblable à des contrôles métrologiques par des organismes certifiés. Le but serait d'élaborer des protocoles de test d'IA. Cédric Villani a d'ailleurs montré ce besoin dans son rapport sur l'IA en mars 2018 [49]. Concrètement, il sera possible d'évaluer les IA uniquement sur leur capacité à fournir un bon résultat. Cependant dans le cas de la santé, il serait plus judicieux d'approfondir sans se baser seulement sur le taux d'erreur. En effet, il faut notamment prendre en compte la précision des IA de segmentation ou la perte de signal pour une IA qui modifie la qualité d'une image par exemple.

La robustesse de l'IA est importante et peut être évaluée en la confrontant à un grand nombre de données diverses et inconnues. Si elle est robuste, l'IA continuera de répondre positivement face aux problèmes posés au fur et à mesure du défilement des données.

Pour objectiver sa méthode d'évaluation, poser des questions sur le développement des IA permet de répondre aux points présentés ci-dessus. Certaines IA ne sont entraînées que par des images d'un même constructeur, il est donc judicieux de savoir si cette technologie est applicable avec d'autres machines d'imagerie. Cependant, elles restent souvent optimisées que pour un fournisseur : les IA de fabricants généralistes ne seront disponibles que pour des machines définies. Les IA développées par des start-ups sont souvent entraînées sur des données issues de machines différentes grâce aux partenariats : elles ont donc accès à des qualités d'images différentes et plus de variabilités.

Il est possible de s'appuyer sur des organismes comme le Laboratoire National de métrologie et d'Essais (LNE) qui est un établissement public à caractère industriel et commercial. En plus de travailler sur la création d'une plateforme d'évaluation de l'intelligence artificielle (LEIA) [50] pour 2022, il organise des évaluations de systèmes utilisant l'IA pour de la vidéo et de l'image, notamment avec de la reconnaissance de formes. Des environnements de test avec un afflux important de données peuvent être aussi reproduit. Les logiciels d'IA pourraient ainsi être amenés à nécessiter une certification après évaluation de leurs performances et caractéristiques pour entrer sur le marché.

L'article d'Omoumi *et al* « To buy or not to buy - evaluating commercial AI solutions in radiology (the ECLAIR guidelines) » [29] cité plus haut met en évidence dix points à contrôler pour évaluer une IA en radiologie. Cela est divisé en cinq parties comprenant la pertinence de l'IA (réponse aux besoins et champ d'application, avantages et risques), la pertinence et la validation (algorithmes et leurs spécifications) et l'intégration de l'IA (comment l'intégrer dans des activités existantes, ses exigences matérielles et l'interopérabilité avec les autres systèmes d'imagerie comme le PACS). Vient ensuite l'aspect réglementaire où la solution doit être conforme aux réglementations en vigueur sur les DM. Le dernier point est l'aspect financier et il peut être le point le plus important pour certains. L'IA est censée faire gagner du temps mais il faut prendre en compte les coûts d'installation, de formations et de maintenance. Le temps d'analyse est aussi à prendre en compte car il faut que le résultat rendu par l'IA soit le plus court possible, voire impeccable. Cependant, le point le plus important est certainement la réponse aux besoins bien identifiés. Si un service d'urgences est encombré par l'afflux de patients en attente de prise d'images médicales, il peut être intéressant de choisir une IA qui permet de gagner du temps. A l'inverse, une IA qui améliore la qualité des images est intéressante dans les centres qui font aussi de la recherche et où il faut beaucoup de précision et de détails dans les images.

L'évaluation des solutions doit donc se faire en fonction des besoins de toutes les parties prenantes avec la recherche du meilleur compromis. Il faut néanmoins garder à l'esprit que le patient est le réel bénéficiaire du choix.

Il reste malheureusement une complication avec l'IA : la difficulté d'accéder aux paramètres de décisions et donc de justifier le résultat, d'où la nécessité d'avoir une seconde validation par un médecin. Pour les décisionnaires avertis, l'article "Acheter ou ne pas acheter – évaluer les solutions commerciales d'IA en radiologie (les lignes directrices d'ECLAIR)" permet d'avoir accès à plus de détails sur le sujet.

➤ **Indice de Jaccard**

Aussi appelé Coefficient (ou indice) de Jaccard, il est utilisé pour comparer la similarité entre deux ensembles : ici, il s'agit d'images. Son écriture mathématique est la suivante :

$$J(A,B) = (A \cap B) / (A \cup B)$$

L'indice de Jaccard permet donc d'extraire le rapport de la taille de l'intersection entre deux ensembles et il est utilisé dans les outils de segmentation pour qualifier chaque segmentation et retenir celles avec l'indice le plus élevé.

Le plus gros inconvénient de cet indice est qu'il demande beaucoup de ressources pour être calculé et peut prendre un temps important pour les gros ensembles comme une image reconstruite en 3D. Ces dernières sont plus difficiles à analyser à cause d'une multitude d'images superposées. Par exemple, une zone qui sera identifiée comme une fracture dans un os sera comparée aux apprentissages du logiciel annotés comme une fracture et l'IA pourra déterminer avec l'indice de Jaccard le taux de la ressemblance à une fracture [51].

➤ **Indice de Sørensen-Dice**

Cet indice est un outil mathématique qui mesure la similarité de deux échantillons : il est égal au double du nombre d'éléments communs aux deux ensembles divisés par la somme du nombre d'éléments de chaque ensemble. Il est utilisé en complément de l'indice de Jaccard et son utilisation en est proche.

➤ **Nécessité de sélectionner une IA aujourd'hui**

Le nombre de logiciels employant une IA est grandissant, les utilisateurs et les acheteurs doivent être capables de les comparer et de déterminer laquelle conviendrait le plus à leurs besoins. Dans cette optique, de nombreuses caractéristiques peuvent permettre de comparer les IA. Les critères techniques détaillés précédemment ainsi que d'autres plus pratiques sont donc utilisés en pratique pour sélectionner des IA. L'entreprise Incepto interrogée a fourni quelques caractéristiques intéressantes pour sélectionner les logiciels similaires de concepteurs différents afin de créer leur catalogue destiné à leurs clients.

➤ **Tableau de caractérisation d'une IA**

Caractéristiques techniques	Taille de la base de données	La taille d'une base de données est importante pour avoir un logiciel robuste qui saura interpréter des cas similaires à ce qu'il a pu connaître lors de la phase d'apprentissage de l'IA.
	Type d'annotation des images	Le type d'annotation a une importance majeure dans l'apprentissage d'une IA car elles doivent être précises spatialement et techniquement pour être pertinentes. L'expérience des radiologues qui les ont annotées est également très importante. Elles donnent plus de la confiance en l'analyse de l'IA.
	Méthodes d'entraînement de l'IA	Si l'entraînement d'une IA comprend des images de diverses qualités, l'entraînement de l'IA en sera plus efficace.
	Performances de l'IA (comparaison avec des radiologues)	Les diagnostics sont notés avec le taux de détection d'une pathologie spécifique et les résultats obtenus par l'algorithme sont comparés à ceux obtenus par des radiologues. Il faut aussi regarder le taux de faux positifs et de faux négatifs qui doit être le plus faible.
Caractéristiques pratiques	Temps de traitement	Le temps de traitement concerne directement les radiologues et il doit être le plus court possible et imperceptible pour permettre de rapidement donner un diagnostic. Ce temps peut varier selon la vitesse de calcul de l'équipement de l'utilisateur.
	Capacité d'intégration	Le logiciel d'IA doit facilement s'implémenter au PACS (et autres systèmes d'information) de l'utilisateur et doit pouvoir être utilisé et s'implémenter à son workflow simplement pour que cela puisse être considéré comme un atout.
	Coût du logiciel	Le coût d'un logiciel conditionnera l'adoption de ce dernier. Il est souvent calculé en volume de traitement d'images sous forme de forfait.
Autre	Etudes sur le logiciel	L'existence d'études sur un logiciel d'IA est un facteur qui peut augmenter la confiance en une solution auprès de ses utilisateurs.

Tableau n°5 : Synthèse des éléments caractéristiques d'une IA en imagerie médicale

C - Limites techniques

Les logiciels d'IA sont constitués de réseaux de neurones artificiels sophistiqués pour la construction de machines intelligentes. Bien qu'il y ait des similitudes entre le cerveau et la machine (et ses réseaux), les tissus cérébraux humains sont beaucoup plus performants. L'IA est en effet toujours dans l'incapacité de reproduire toutes les activités du cerveau humain. Si le cerveau biologique est la structure à travers laquelle l'intelligence est définie, alors l'IA en est encore à ses débuts. De plus, malgré son développement rapide, les humains ont jusqu'à présent surpassé ces appareils dans des tâches comme l'apprentissage des langues, la créativité, l'intuition et l'analyse de situations complexes. Cependant, il y a des processus d'apprentissage assez similaires entre l'Homme et l'IA, notamment dans la compréhension de base des concepts généraux tels que l'espace, le temps, le nombre ou la distinction d'éléments de formes et d'apparences différentes.

Malgré le nombre important de logiciels d'IA aujourd'hui, il existe de nombreux obstacles et limites au niveau technique, comme :

- La nécessité d'utiliser des sources d'énergies électriques et des outils de climatisation pour refroidir les machines utilisant l'IA. La qualité et la fonctionnalité de cette dernière est donc liée à ces deux exigences.
- La dépendance des humains et des données saisies par ces derniers. Étant donné que la précision de la donnée de sortie, ou de la décision prise par l'IA dépend des données d'entrée, il y a toujours un taux d'erreur. La décision en sortie ne peut pas être d'une précision de 100%. Les processeurs n'expérimentent pas réellement les choses, ce qui limite la compréhension réelle. En effet, les IA ont besoin de l'action humaine pour agrandir les bases de données et favoriser l'innovation de ces dernières et sont donc dépendantes de l'erreur humaine.
- De nombreux algorithmes d'apprentissage ne sont pas flexibles dans leurs fonctions : les applications d'apprentissage automatiques sont toujours limitées à recevoir des entrées très spécifiques, et elles doivent atteindre des objectifs qui le sont également. Alors que les humains peuvent s'adapter avec souplesse aux différences ou intégrer de nouvelles règles dans un laps de temps très court, les ordinateurs ont besoin de leurs propres phases de formation, ce qui entraîne des dépenses de temps et de ressources différentes [52].
- Une des limites à noter est également le pourcentage d'erreur faisant partie des critères d'évaluation. Le pourcentage de faux positifs ou de faux négatifs ne pourra atteindre 0%. Qu'importe la quantité de base données d'entraînement, il existera toujours une part d'incertitude dans le jugement de l'IA.
- Chaque jour, les technologies d'IA sont de plus en plus développées et utilisées pour prévenir et détecter les attaques informatiques et prendre des mesures défensives pour les empêcher. Cependant, elles se retrouvent tout de même à être la cible d'attaques

informatiques diverses et de piratage visant la plupart du temps à récupérer des données [53].

- La fuite de données peut également être considérée comme une limite, et ce, malgré la grande capacité de mémoire de stockage des machines. Si un tel évènement se produit, il n'y aura pas de récupération possible comme le font les humains s'il n'y a pas d'autres sauvegardes sur un système de Cloud par exemple. De ce fait, il est possible de perdre toutes les données stockées.
- Enfin, une des limites potentielles à considérer est la confiance de l'Homme. En effet, la population peut être réticente à l'idée de nouvelles méthodes médicales basées sur l'IA, pouvant limiter son développement et son extension.

D - Limites éthiques et réglementaires

Les logiciels d'IA servent aujourd'hui d'aide au diagnostic et peuvent représenter de réels outils pour les radiologues. Cependant, en plus des limites techniques, les logiciels d'IA ont des limitations éthiques et réglementaires.

Un des limitations à considérer est celle de la confiance de la population en l'utilisation de logiciels d'IA dans le domaine médical. En effet, en France en 2018, plus de la moitié des personnes interrogées étaient défavorables à l'utilisation de l'IA dès qu'il s'agit d'être opéré, diagnostiqué ou conseillé pour la prise de médicaments (*voir Figure n°24*). Ces réticences peuvent être un manque de confiance dans des technologies nouvelles et peu connues aujourd'hui encore. Ces dernières soulèvent cependant plusieurs questions éthiques concernant les données des patients par exemple, mais aussi la responsabilité du radiologue en cas d'erreur et les limites de l'IA [54].

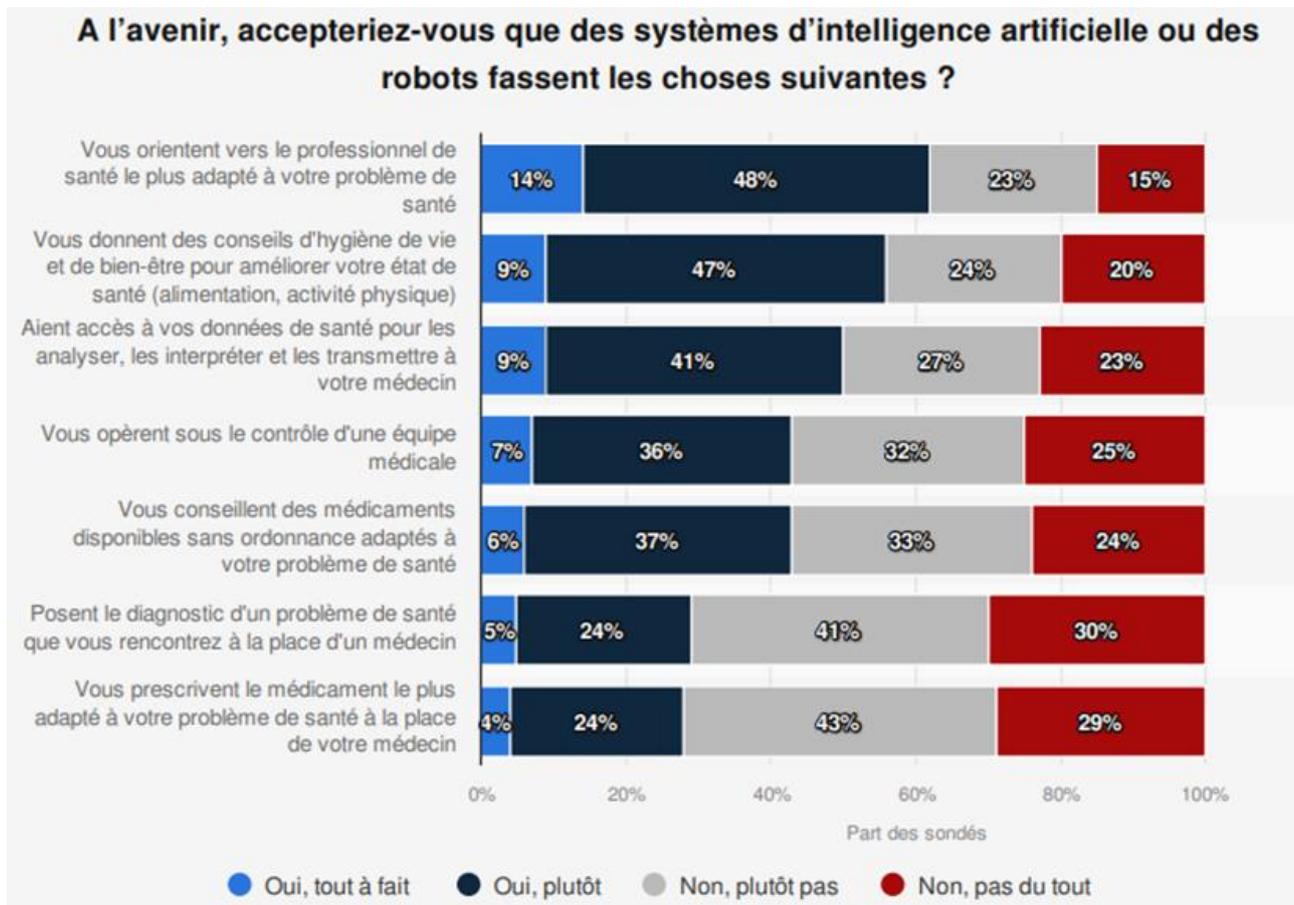


Figure n°24 : Sondage portant sur l'acceptation de utilisation de l'IA dans le domaine de la santé en France en 2018 (source : ipsos.com)

Aujourd'hui, l'explosion des données dans le domaine médical avec le Big Data a donné la possibilité de développer et d'entraîner les logiciels d'IA nécessitant une très grande base de données. Cette quantité de données représente désormais un enjeu important dans le développement de l'IA en santé. En effet, l'anonymisation et la sécurisation de ces données est essentielle et nécessite d'être encadrée [55].

Les limites relatives à l'exploitation des données du patient sont non négligeables tout comme les aspects éthiques de l'utilisation d'IA dans l'aide au diagnostic. En France, un nouvel article (L.4001-3) appartenant à la loi n°2021-1017 du 2 août 2021 relative à la bioéthique a été créé dans le Code de la santé publique : il traite de l'usage de l'IA en mettant en avant la « garantie humaine ». Cet article impose l'information du patient par le professionnel de santé de l'utilisation de l'IA, son potentiel accès aux données du patient et les résultats fournis, et cela en amont comme en aval de l'utilisation de l'IA. Les informations privées des patients doivent bien entendu être respectées et protégées (Article L1110-4 du Code de la santé publique). De plus, ce nouvel article implique également la transparence et la traçabilité du concepteur.

Les règles et sanctions sont adaptées en fonction du niveau de risques associés aux systèmes d'IA. Il y a plusieurs risques d'IA à distinguer : minimes (I), limités (II), à hauts risques (III) et inacceptables (IV). Les logiciels jugés inacceptables sont ceux menaçant la sécurité et les droits des usagers, et portant atteinte aux règles éthiques définies par le Parlement européen. Les IA jugées à hauts risques doivent garantir la vérification et la traçabilité des résultats, adopter des garanties contre les biais des données, et impliquer une surveillance humaine [56]. Enfin les IA à risques limités et minimes impliquent tout de même la transparence et l'information des utilisateurs.

Le Règlement 2017/745 exige, de la part des fournisseurs, la mise à jour des données cliniques ainsi que la réalisation d'audits tous les cinq ans sur les procédures de fabrication et la conformité des produits. Le fabricant, chargé d'assurer le marquage CE, doit, entre autres, mettre à jour régulièrement la documentation technique et l'évaluation clinique. Enfin, les personnes faisant usage de l'IA doivent assurer la traçabilité et la sécurité des données (dossier patient) pendant dix ans, le suivi des maintenances et la sécurité d'utilisation. Le personnel de santé amené à utiliser des logiciels d'IA doit être formé sur ces derniers et sensibilisé à la cybersécurité.

Dans le premier rapport mondial de l'Organisation Mondiale de la Santé (OMS) sur l'IA appliquée à la santé [57], il est souligné que les logiciels d'IA doivent être conçus de manière à considérer la diversité des contextes socio-économiques de soins en santé. En effet, un biais important à considérer serait que les IA seraient entraînées principalement sur des données recueillies chez des patients vivant dans des pays à revenu élevé et développés. Cela pourrait biaiser les résultats des algorithmes lors d'utilisation sur d'autres populations. C'est pourquoi une base de données d'entraînement grande et hétérogène est nécessaire.

L'OMS donne 6 principes sur lesquels l'IA doit s'appuyer en santé :

- **Protection de l'autonomie de l'être humain** : la maîtrise des systèmes de soins et des décisions médicales revient aux acteurs de santé. Les patients doivent donner un consentement éclairé, et leurs données doivent être protégées ;
- **Bien-être, sécurité et intérêt public** : la conception des logiciels d'IA doit respecter la réglementation de la sécurité, la précision et l'efficacité pour chaque application. Le contrôle et l'amélioration de la qualité sont primordiaux dans l'utilisation de l'IA ;
- **Transparence, clarté et intelligibilité** : les informations relatives à la conception et l'utilisation de l'IA doivent être publiées, documentées et facilement accessibles ;
- **Responsabilité** : le personnel amené à utiliser les IA doit être dûment formé et doit avoir la possibilité de contester les décisions prises par l'IA et d'obtenir réparation suite à un dommage encouru par des décisions fondées sur des algorithmes ;
- **Inclusion et équité** : l'IA en santé doit inclure et prendre en compte tout individu indépendamment de son sexe, de son âge, de ses revenus, de son ethnie, ...

- **Réactivité et durabilité** : les logiciels d'IA doivent être conçus en prenant en compte les impacts environnementaux, sociétaux et être régulièrement évalués afin de s'assurer qu'ils répondent aux besoins de manière appropriée [58].

Les DM incluant des algorithmes d'IA seront peut-être amenés à révolutionner l'imagerie médicale, mais pour cela les praticiens hospitaliers et notamment les radiologues doivent être capables de maîtriser ces outils, les comprendre et surtout porter un regard critique à leur égard. En effet, le médecin sera ainsi capable de remplir ses obligations déontologiques, expliquant au patient le diagnostic et la stratégie thérapeutique choisie.

Conclusion

L'IA en IM est un outil prometteur permettant de faire gagner du temps aux radiologues qui ont un nombre important de séquences d'images qui ne cessent d'augmenter. Elle permettrait de faciliter leur travail en améliorant la qualité des images dans un premier temps. Les différents logiciels d'IA pourraient ensuite représenter un réel outil d'aide au diagnostic pour le radiologue, lui permettant de prioriser les examens par exemple en fonction des risques de ces derniers, détecter des pathologies et même fournir des scores de prédiction permettant d'aiguiller l'analyse des médecins. L'IA va donc certainement avoir un rôle primordial à jouer dans l'IM des années à venir. Quant au Big Data, il devient une partie intégrante de la santé. Son exploitation est un enjeu majeur pour perfectionner les outils d'imagerie. Le patient étant l'acteur au cœur du système de santé, il est nécessaire de penser et faire évoluer les IA de demain dans son intérêt et dans le respect de ses données.

Cependant, l'IA n'est pas parfaite et peut engendrer des erreurs médicales remettant en cause sa légitimité, elle n'est pas encore en capacité de fournir un diagnostic complet avec des justifications. D'autres facteurs économiques et stratégiques sont également à prendre en compte et pourraient rebuter certains radiologues. Il est donc primordial d'analyser avec attention toutes les caractéristiques techniques de l'IA, et surtout le besoin des services afin de pouvoir répondre au mieux aux attentes des radiologues.

Des interviews avec divers acteurs tels que les fabricants de logiciels d'IA, mais également avec des radiologues directement concernés par ce sujet ont permis d'enrichir ce dossier.

Evaluer les solutions d'IA est une étape importante dans la décision d'un logiciel. En plus des affinités avec certains fournisseurs privilégiés, il est tout de même bon d'essayer d'évaluer objectivement les solutions proposées. Le patient étant le premier bénéficiaire, il faut garder à l'esprit que ce choix l'impactera et qu'il est réfléchi pour son bien. Les critères d'évaluations proposés ici peuvent permettre de différencier deux solutions ayant la même application.

Il faudra garder à l'esprit que l'IA n'est pas encore au stade de remplacer le radiologue, mais bien de lui venir en aide. Le futur du métier de radiologue pourrait passer par une coopération humaine et artificielle afin de favoriser le meilleur diagnostic et traitement pour le patient.

Table des figures

Figure n°1 : Graphique de l'évolution du nombre d'actes (Scanner/IRM) et du nombre de radiologues

Figure n°2 : Evolution de l'IM

Figure n°3 : L'évolution du volume de données numériques depuis 2010

Figure n°4 : Diagramme du nombre d'actes d'IM en France en 2015, selon le type d'imagerie ³

Figure n°5 : Frise chronologique de l'IA

Figure n°6 : Diagramme des différents types d'IA

Figure n°7 : Différences entre Machine Learning et Deep Learning

Figure n°8 : Schéma simplifié d'un réseau de neurones

Figure n°9 : Image de Carestream-PACS utilisé avec des outils d'IA²¹

Figure n°10 : Interface du logiciel Precise Position de Philips

Figure n°11 : Interface du logiciel Precise Position de Philips

Figure n°12 : Application de l'IA Air Recon DL de GE, permettant de réduire le bruit et le temps d'acquisition en scanner

Figure n°13 : Keros, IA de détection des lésions du genou pour l'IRM

Figure n°14 : Pixyl.Neuro.MS, IA d'aide au diagnostic et du suivi de la sclérose en plaques

Figure n°15 : Liver ASSIST Virtual Parenchyma, IA de segmentation du foie

Figure n°16 : CT Bone Reading, IA de labellisation des côtes

Figure n°17 : DarkCovidNet, IA de détection et classification du Covid-19

Figure n°18 : SmartUrgences, IA de détection de pathologies thoraciques

Figure n°19 : Mammoscreen, IA de détection du cancer du sein

Figure n°20 : Breast-SlimView, IA d'aide au diagnostic du cancer du sein

Figure n°21 : Smart Face CNS, IA de détection des meilleurs plans de coupes du SNC foetal

Figure n°22 : Caption AI, aide à la réalisation d'échographies de qualité

Figure n°23 : PET VCAR, IA pour déterminer si le traitement du patient fonctionne

Figure n°24 : Sondage portant sur l'acceptation de l'utilisation de l'IA dans le domaine de la santé en France en 2018

Table des tableaux

Tableau n°1 : Exemples d'IA d'acquisition de l'image

Tableau n° 2 : Exemples d'IA de reconstruction de l'image

Tableau n° 3 : Exemples d'IA pour l'analyse d'images médicales

Tableau n°4 : Méthode d'évaluation de l'IA selon les taux de vrais positifs/négatifs et faux positifs/négatifs

Tableau n°5 : Synthèse des éléments caractéristiques d'une IA en imagerie médicale

Annexes

- **Description des interviews et des personnes interrogées**

Spécialiste de modalité en IRM, Philips

Ce spécialiste de modalité en IRM a apporté des éléments au sujet des types d'IA en fonction des applications de ces dernières qui portent principalement sur l'amélioration de l'image en réduisant le bruit sans dégrader l'image et sur l'aide au diagnostic lors du post-traitement.

« En quoi consiste votre activité professionnelle ?

Je suis Modality Specialist IRM chez Philips : j'interviens en avant-vente du commercial avec la présentation des produits, et aussi en après-vente mais je n'ai pas de formation à faire aux utilisateurs contrairement aux ingénieurs d'application.

Comment définissez-vous l'Intelligence Artificielle ?

C'est un défi difficile que vous me posez-là. Cela peut concerner l'aide au diagnostic avec le post-traitement : on utilise ici du Deep Learning, il est par exemple possible de trouver des lésions du patient. Il y a également de l'IA lors de l'acquisition : on a ici un algorithme entraîné pour reconnaître une constante comme le bruit, ce qui aide à l'avancée dans les limites de l'IRM.

Dans quel cas (ex : oncologie, cardiologie...) utilise-t-on l'IA et sur quelles modalités (ex : IRM, scanner, mammographie...) ?

Tout le monde peut l'utiliser ! Pour le moment, on l'utilise surtout en radiologie standard : cela permet de reconnaître des foyers dans les poumons, des fractures, des cancers du sein, etc. En imagerie cérébrale, cela est utilisé en oncologie. Pour ce type d'application, les start-ups le font très bien. Pour les scanners et les IRM, cela est plus difficile car il y a différents contrastes. Dans tous les

cas, il faut bien faire attention car le but n'est pas que l'IA remplace le radiologue, mais qu'elle fasse un pré-travail. Il s'agit donc d'une aide au diagnostic.

Comment l'IA est-elle installée sur vos machines ? Existe-t-il une quelconque maintenance prévue pour elle ?

Il s'agit d'un software, donc il y a un algorithme qui est intégré à l'intérieur de la chaîne d'acquisition de l'IRM. Côté hardware, on a besoin d'un GPU. Pour les maintenances, il y a juste des mises à jour à faire.

Quel est le prix d'une IA dans votre modalité ?

On a une fourchette qui varie grandement : les nouvelles techniques de reconstruction de Philips peuvent aller de 50 000 € à 100 000 €.

Quel(s) type(s) d'IA utilisez-vous dans votre modalité ?

On utilise le Deep Learning : on a des nœuds que l'on nourrit avec des données. Cela peut permettre de faire de la reconstruction : à partir d'une image bruitée, l'IA va venir la débruiter en reconnaissant le bruit. On va pour cela travailler dans le domaine fréquentiel car c'est plus facile avec les transformées de Fourier. Il est aussi possible d'utiliser du Machine Learning dans le cas où d'un système de positionnement automatique des coupes : on apprend à la machine comment se positionner en s'appuyant sur trois points anatomiques par exemple. Dans ce cas, les utilisateurs peuvent aussi apprendre au système à positionner les coupes.

Sur quelle évaluation / quels critères l'IA s'appuie-t-elle pour délivrer son diagnostic ?

Dans les espaces k, on s'appuie sur ce qui est du bruit et ce qui ne l'est pas. Cependant, l'IA ne délivre pas de diagnostic à proprement parler.

De quelle manière est accueillie l'IA chez vos clients ? Les patients savent-ils qu'une IA pourrait intervenir dans leur diagnostic ?

On utilise de l'IA à Lyon au stade pré-clinique : les patients sont au courant et ils signent un consentement éclairé pour utiliser leurs données après. Mais dans une routine clinique, je n'ai pas encore eu de retour de nos clients et de leurs patients.

En cas d'erreur médicale, savez-vous qui est responsable : le médecin ou l'IA (le fournisseur) ? Quels sont les risques encourus ?

En clinique, du moment que l'utilisateur est formé et qu'il y a la présence d'un marquage CE, alors cela ne peut être que la faute de l'utilisateur. Mais le fournisseur peut être poursuivi s'il y a eu une

mauvaise formation des utilisateurs. Dans tous les cas, l'IA n'est qu'une aide diagnostic : le radiologue est bien conscient qu'il ne s'agit que d'une aide.

D'où viennent les données utilisées pour entraîner vos IA et combien en faut-il pour avoir une IA performante ?

Les données peuvent venir de partout : je pense qu'elles sont achetables, sinon il est possible de les échanger dans le cadre d'un partenariat. Concernant le nombre de données pour avoir une IA suffisamment entraînée, je sais qu'il faut environ 150 000 examens chez GE, mais cela dépend de ce sur quoi on entraîne l'IA. En général, il en faut au moins 100 000.

Qu'est-ce qui vous permet d'évaluer la performance des IA (critères) ?

C'est assez difficile de les comparer. Il faut déjà se rendre compte qu'il y a différentes classes : l'aide diagnostic et la reconstruction d'image (SpeedExam ou SmartExam). Après en soi, cela reste subjectif à l'appréciation de l'utilisateur. On va souvent faire la comparaison entre différentes IA en confrontant une image sans IA et une traitée avec de l'IA. En IRM, il faut aussi faire des compromis entre les temps d'acquisition, le rapport signal sur bruit et le contraste. L'IA permet donc de combler ces lacunes. Le radiologue va donc voir quels apports peuvent être mis en place dans son quotidien. En IRM, il existe plusieurs IA avec Air Recon DL chez GE, Deep Research chez Siemens et AICE chez Canon. De notre côté, Philips est le seul de l'industrie à être capable de reconstruire en 2D et en 3D (volume possible).

Les radiologues font-ils une différence entre les différentes IA ? Comment se fait leur choix ?

Les radiologues ont des connaissances cliniques très poussées, mais pas techniques. Donc ils ne font pas de réelle différence. En soi, ils sont déjà séduits par le fournisseur des DM déjà installés. Généralement, ils ne savent pas trop ce qu'ils attendent, donc cela fait partie du travail de Philips de faire de l'éducation. Les gens ont très peu de connaissances, mais ils peuvent également avoir peur et être réfractaires. Il faut donc que l'on parvienne à convaincre le radiologue, les manipulateurs qui ont besoin de gagner du temps et toutes les personnes dans le chemin de la prise en charge du patient. »

Ingénieur Junior en IA, GE

Cet ingénieur junior en IA a dressé lors de l'interview un paysage de l'IA dans l'IM et a délivré des informations pertinentes dans le post traitement et les indicateurs de performance d'une IA. Il a également fourni des documents qui traitent de l'IA et la manière dont GE l'applique à ses modalités d'imagerie.

« En quoi consiste votre activité professionnelle ?

Je suis Ingénieur Junior en IA chez GE. Au site de BUC, nous avons trois activités principales :

- *Systèmes RX interventionnel (j'appartiens à cette branche) : cela concerne les images en temps réel pendant des actes invasifs ;*
- *Mammographies : cela permet de faire de rechercher des cancers du sein ;*
- *Advance Workstation (AW) : cela permet aux radiologues de revoir les images.*

Que proposez-vous chez GE en termes d'IA ?

Côté logiciel un signal arrive sur les machines, et derrière il y a une production des images. Le traitement est réalisé entre ce qui est acquis et l'image visible par le radiologue. Cela permet à ce dernier de mieux faire son choix en ciblant les zones importantes : on leur montre les images les plus belles possibles, en plus d'extraire les informations d'où sont les organes, leur taille, les lésions présentes, etc. Toutes les modalités finissent sur l'AW où sont développés des logiciels pour traiter et extraire des informations. De ce fait, l'IA permet de mieux ce qu'on faisait avant avec des algorithmes. Chez GE, on fait du processing d'image pour améliorer sa qualité. On va donc reconnaître du bruit, des artéfacts et les images sous-échantillonnées, puis on les enlève ce qui permet d'améliorer le rapport S/R et de rendre l'image moins floue. Dans ce domaine, c'est encore un peu nouveau d'utiliser de l'IA. En effet, l'extraction d'informations via de l'IA existe depuis bien plus longtemps. Au scanner, on retrouve l'IA True Fidelity, et on a Air Recon DL en IRM.

Au début du Deep Learning, on classifie l'image : un chat est un chat (on attribue ainsi un label à une image). Puis, on a la détection d'une position d'intérêt : cela est plus intéressant car on peut demander à un réseau de neurones de détecter une tumeur par exemple.

Il est possible de faire ce qu'on appelle de la segmentation : on dit que tel pixel dans une image appartient à un rein, un foie, etc. Grâce à cela, la segmentation d'organes est possible dans une image. On peut avoir différentes classes, et ce domaine est un gros pôle de développement de notre entreprise.

On a également le recalage entre les images : un patient a fait une IRM et un scanner, et grâce à cette technique, il est possible de dire quel pixel de l'IRM correspond au pixel du scanner.

Une autre IA est BoneViCAR qui permet de détecter les positions des vertèbres et de les labelliser automatiquement. Cela permet d'offrir un gain de temps au radiologue qui peut se situer plus facilement, et donc on a une accélération du diagnostic.

Côté Scanner, on a une IA de segmentation appelée Hepatic ViCAR. Elle permet d'évaluer l'état hépatique du foie via l'analyse des voxels et donc du volume total du foie (il s'agit d'une étape vitale dans le diagnostic du patient). Cette année ; la nouveauté est que l'on peut désormais le faire dans

les volumes produits par les machines interventionnelles. On insère dans le patient des outils (tube, cathéter, fil) au niveau fémoral (cuisse) et on remonte jusqu'au foie. Puis, on peut injecter des produits qui ont pour vocation de tuer les tumeurs (chimioembolisation, radioembolisation). Pour voir où on est et savoir si on est au bon endroit, on envoie des RX et on récupère via un détecteur situé de l'autre côté. Le médecin peut ainsi voir des images en temps réel. On peut tourner le tube autour du patient afin d'avoir un modèle 3D du patient. Maintenant, on propose de segmenter le foie pour que le médecin puisse automatiquement voir le volume de son foie et comprendre le rapport entre les artères qu'il voit et le foie. L'IA LiverAssist Virtual Parenchyma permet une extraction d'informations importantes. Si on avait voulu faire ça avec des algorithmes traditionnels, cela n'aurait vraiment pas été facile de calculer le volume du foie car l'intensité des pixels du foie est difficile à visualiser. Il y a une quinzaine d'années, les résultats étaient mauvais. Mais maintenant, avec la soumission réglementaire, les médecins sont impressionnés par la qualité des algorithmes.

Est-il possible d'utiliser une IA de GE sur des données capturées par des appareils de vos concurrents ?

Dans notre entreprise, l'entraînement sur des données de GE s'appelle Vérité Terra. Sur des données concurrentes (extraction du foie par exemple), je ne suis pas sûr que cela fonctionne sur d'autres images. Notre intérêt est qu'il faut que cela marche sur les images de tous les clients, donc ce n'est pas forcément lié à la technologie des concurrents. Par exemple, la console de revue fonctionne avec tous les constructeurs. Mais pour Liver Assist, je ne sais pas si cela marche sur les images de nos concurrents.

Comment évaluez-vous les performances d'une IA ?

Alors pour la qualité de l'image, cela est difficile à mesurer avec un chiffre. Pour la segmentation, il y a les vérités Terra : on l'a déjà fait à la main par des médecins, donc on sait si ce résultat est vrai. On fait une comparaison avec des scores comme l'indice de dice qui est un indice d'intersection entre les deux (compris entre 0 et 1), symétrique, qui n'a pas de limite de taille et qui pénalise les faux positifs et négatifs. Si l'indice de dice est supérieur à une certaine valeur, on peut savoir si l'image est bien, donc on peut se dire que c'est ok pour un cas. Ensuite, on va le faire sur plusieurs cas et on aura une statistique. On a donc besoin d'une grande base de test. Il est également possible de mesurer d'autres métriques. Enfin, on demande au médecin si c'est satisfaisant : sur une base de données jamais vue, on peut dire si les résultats sont bons, et après les médecins les analysent. Puis la commission valide et dit si l'IA est conforme ou non. Dans les cas de détection, on va regarder le taux de vertèbres qui ont une mauvaise classification par exemple. Il faut montrer que sur un grand nombre de cas, on a un taux d'erreur acceptable. Pour la précision and recall (c'est-à-dire la sensibilité et les statistiques), on fait de la détection et de la segmentation, mais cela ne précise pas les faux positifs et négatifs. On a aussi l'indice de Jacquard pour la segmentation. On peut également

utiliser la distance comme critère : on regarde la distance maximale entre deux organes. En soi, le plus important est de prendre la métrique la plus pertinente. »

CEO Directeur Général, Milvue

Le Directeur Général de Milvue a expliqué l'activité de sa start-up qui propose des solutions employant l'IA en radiologie conventionnelle pour la détection de fracture et d'autres pathologies osseuses. Ses logiciels sont des IA proposant une aide au diagnostic assistant le radiologue dans son activité. L'importance de l'annotation des images permettant d'entraîner l'IA a été évoquée et semble majeure dans l'efficacité d'un logiciel, l'expérience des radiologues qui mettent ces annotations est aussi importante.

« Dans quel cas utilisez-vous l'IA ?

Les IA peuvent être complètement différentes les unes des autres. Par exemple, chez Therapixel, les scopes couverts sont complètement différents des nôtres. Il faut donc d'abord réussir à segmenter le marché. Elles peuvent être appliquées au scanner et en mammographie par exemple. En imagerie interventionnelle, il y a trois acteurs : Glimmer, Zedmed et Milvue.

Quels sont les critères sur lesquels vous vous appuyez pour évaluer une IA ?

Il y avait une évaluation comparative mais les gens ne sont pas allés jusqu'au bout en publiant les résultats, donc cela est difficile à évaluer. Il faut alors mettre en œuvre un protocole d'évaluation fiable en atteignant un taux prédictif de 99% car on a ainsi peu de taux de faux-positifs. Pour cela, il faut un grand stock d'images. Donc la première difficulté est d'avoir beaucoup de données et de pouvoir les analyser avec les maladies. La deuxième difficulté concerne le scope. Zedmed n'a pas encore de marquage CE, alors que Glimmer et Milvue sont déjà bien commercialisés. Enfin, la qualité et le prix sont des critères à ne pas négliger.

Comment cela se passe entre l'IA et le système de PACS ?

Il n'y a pas de souci pour s'interconnecter avec un système de PACS grâce au DICOM. Le problème réside dans l'interconnexion car entre le moment où les images partent et reviennent dans le PACS, il s'écoule une minute. Avec le PACS, il y a une certaine rapidité car on y remet juste les images. Il faut pousser des tags DICOM dans le système de PACS. Cela peut être aussi intelligent de mettre des alertes. L'IA doit reconnaître elle-même les images qu'elle voit, analyser les images et faire un compte-rendu automatique qui peut être poussé vers le PACS : c'est ce qu'on appelle le workflow. »

Spécialiste de modalité en Scanner, Philips

Ce spécialiste de modalité en Scanner a clarifié les différentes étapes dans lesquelles l'IA peut intervenir : acquisition, reconstruction de l'image et post-traitement en insistant sur l'importance du Deep Learning.

« Dans quels cas utilisez-vous l'IA au scanner ?

Alors tout d'abord l'IA au scanner existe depuis plus longtemps que celle de l'IRM. Elle peut être utilisée à plusieurs endroits (abdomen, pelvis, poitrine...) et cas comme avec Precise Position qui permet de positionner le patient installé sur stable, et ce, de manière automatique via une caméra qui analyse différents points anatomiques. Il s'agit du Deep Learning qui peut nous permettre de reconstruire une image en atténuant l'écart-type, le bruit intrinsèque. Cela nous permet aussi d'améliorer le SNR (Signal-to-Noise Ratio), la texture et le contraste de l'image ainsi que la résolution spatiale. On peut aussi voir jusqu'à quelle dosimétrie on peut descendre.

Quelles sont les grandes finalités de l'IA ?

Il y a tout d'abord l'IA de la réalisation de l'image avec l'exemple du positionnement automatique du patient sur table via une caméra : c'est un outil d'acquisition et cela est propre à chaque spécialiste. On utilise dans ce cas le Machine Learning avec des réseaux de neurones entraînés. Il y a ensuite celle d'acquisition ou de reconstruction de l'image : on utilise ici le Deep Learning avec des réseaux de neurones convolutifs. Enfin, il y a l'analyse de l'image qui est utilisée pour avoir une aide au diagnostic.

Quels sont les critères sur lesquels vous vous appuyez pour évaluer une IA ?

Il y a une étude écrite par le Docteur Joël Greffier du CHU de Nîmes qui porte sur une comparaison entre les IA de Canon et GE, mais pas sur celles de Philips. Cette thèse donne plusieurs critères qui peuvent être intéressants à lire pour vous. Après, l'avis reste subjectif et varie d'une personne à l'autre. »

Manager Produit, Avicenna

Ce manager produit a présenté les logiciels d'IA de son entreprise avant d'introduire les critères d'évaluation sur lesquels les radiologues peuvent s'appuyer afin de choisir une IA qui leur conviendrait. Elle a également donné des informations concernant la réglementation dans ce domaine et les limites techniques de l'IA comme le besoin essentiel d'une base de données diversifiée pour que les résultats obtenus soient justes.

« Comment fonctionne votre IA et sur quoi s'appuie-t-elle ?

Nous avons quatre algorithmes que l'on utilise aux urgences. L'un d'entre eux permet de faire de la détection intracrânienne au scanner et les notifications sont envoyées au médecin par exemple. Nous sommes partenaires avec des hôpitaux qui ont déjà des plateformes de PACS, des constructeurs ou encore des personnes qui font des plateformes de marketplaces. Nous n'allons donc pas notifier de la même façon les différents acteurs : cela peut se faire par message, via une application mobile, etc.

Quels sont les critères d'évaluation / les points essentiels dans le choix d'une IA ?

Vu que ce sont des DM, en fonction de l'organisme, on homologue différemment. En Europe, on se fie au nouveau règlement du MDR (Règlement relatif aux Dispositifs Médicaux), alors qu'aux Etats-Unis, cela est régi par le FDA (Food and Drug Administration). Toujours aux Etats-Unis, il y a un protocole à suivre : on doit définir à qui on s'adresse en faisant une liste des patients qui ont la pathologie et d'autres non. Puis, trois médecins sont présents pour établir la vérité générale (« truth general ») avec deux d'entre eux qui donnent leur consensus et le dernier qui donne ensuite le verdict. On a alors affaire à plusieurs cas : les vrais positifs et vrais négatifs, et les faux positifs et faux négatifs. A partir de là, ils évaluent les performances, la sensibilité et la spécificité, etc. Avec l'IA, on doit parfois faire des compromis donc il faut bien choisir les paramètres à évaluer. On a ensuite ce qu'on appelle les « multi-readers » qui sont des experts qui vont faire la vérité (« grand truth ») : une dizaine de médecins vont eux aussi procéder à la lecture du scanner et on va comparer avec le logiciel. Cette lecture a pour but d'améliorer l'IA. Concernant les critères d'évaluation, on peut s'appuyer sur la taille des données d'affichage, la variation des protocoles... Il faut aussi bien faire dans la généralité : cela est important car il faut faire des examens sur tout. Ainsi, les données d'apprentissage sont représentatives de la réalité. Sans cela, cela risque de ne pas marcher car les performances seront moins bonnes. Il faut que dans la base de données, on ait différents sexes, tailles, etc. Aux Etats-Unis, la FDA demande cette généralité qui englobe aussi l'ethnicité pour faire le dossier et homologuer l'IA. Cependant, le critère d'ethnicité est interdit en Europe. On a aussi l'ordre de prix qui peut être un critère : il est variable et dépend si l'IA est rattachée à la modalité. Enfin, la taille de la base de données est à prendre en compte : elle dépend du problème de départ (segmentation, reconnaissance, ...). On a besoin de plus d'images pour la segmentation. En IRM, s'il y a pas mal de séquences différentes, on a besoin de plus d'images d'entrée.

Où trouvez-vous des données pour entraîner vos IA ?

Cela peut être obtenu grâce à des partenariats avec des hôpitaux ou des centres de radiologie.

Quelle est la classe d'une IA ?

En Europe, ce sont des DM de classe I, alors qu'aux Etats-Unis, ils appartiennent à la classe II. Cependant, les prochaines IA seront des DM de classe II. Il y a le site <https://grand-challenge.org> qui recense les classes, les données et les performances des DM si vous souhaitez le consulter.

Quelles sont les limites de l'IA selon vous ?

Je dirai la généralisation des données : il faut être sûr que cela marche en hôpital et que l'IA va permettre de répondre à une question. Par exemple sur un scanner du thorax, l'IA va pouvoir voir s'il y a un problème d'embolie pulmonaire, alors que médecin va vérifier pleins de choses. Peut-être que l'IA pourra faire davantage à l'avenir. Mais pour le moment, cela ne fait que 10% de clinique. »

Spécialiste d'application clinique, Incepto

Ce spécialiste d'application a présenté le concept de son entreprise Incepto et quelles sont les IA phares de leur catalogue. Il a également insisté sur les critères d'évaluation d'une IA, son acceptation chez ses clients et le nombre d'images produites en moyenne par un établissement. Cependant, il n'a pas pu nous fournir de chiffre concernant le nombre d'établissements dans lesquels leurs logiciels d'IA sont utilisés, mais il a affirmé qu'ils étaient davantage utilisés en radiographie et en mammographie.

« Pouvez-vous nous présenter votre entreprise ?

Incepto est une start-up qui a été fondée en 2018 par trois personnes qui viennent du milieu (deux anciens employés de GE et un médecin radiologue au Havre). Tout a commencé lorsque nous avons constaté qu'il y avait de plus en plus d'images à lire pour les radiologues, et à un moment on reste des humains et on n'a plus le temps. Donc soit le radiologue les lit toutes et il ne met pas autant de concentration qu'il y a 10 ans, soit il les lit toutes et il passe moins de temps avec le patient. La solution qui s'est alors présentée est l'IA : elle se retrouve déjà partout, que ce soit dans les voitures, l'électroménager, etc. Le concept d'Incepto est de proposer un catalogue de plusieurs IA dans plusieurs modalités en les rassemblant sur une seule plateforme. Nos activités suivent 2 axes :

- *Co-crédation : avec des partenaires qui sont mis dans notre catalogue. On a une équipe de data scientists qui va travailler sur un algorithme avec une équipe médicale. On a déjà sur le marché plusieurs IA dans ce genre comme Keros pour détecter des lésions du genou en IRM (travail avec un radiologue suisse privé). On a aussi travaillé avec l'hôpital Marie Lannelongue sur la détection et la mesure de l'anévrisme.*
- *Folio : on propose un réseau de distribution avec d'autres partenaires.*

On a donc déjà une dizaine d'algorithmes dans notre catalogue et on continue de faire une veille technologique afin d'avoir une estimation des meilleurs algorithmes. L'intérêt pour un établissement de passer par Incepto est que l'on rassemble tout en une plateforme. Il y a donc un seul interlocuteur pour l'établissement, cela lui évite de rechercher lui-même pour chaque IA et de parler avec plusieurs interlocuteurs. En plus de cela, on propose une veille technologique, donc nous avons les meilleurs algorithmes à leur proposer. Enfin, on offre une garantie de sécurité car tout se fait sur le cloud, il

*n'y a pas d'installation physique. On installe seulement une gateway (plateforme) qui va se servir sur le PACS du client. Les résultats de l'IA reviennent dans le PACS sous la forme d'une image supplémentaire, il n'y a donc pas de nouvelle interface, c'est donc un travail en moins pour les radiologues. Notre entreprise souhaite tout automatiser : la gateway reconnaît automatiquement, on n'a donc pas besoin d'envoyer vers le PACS. D'un point de vue financier, même s'ils achètent plusieurs algorithmes, on leur fait une seule facture pour tout. On a juste à faire l'installation de la gateway et après ils ont un abonnement mensuel sans engagement. On vend au même prix que nos partenaires mais nous prenons un pourcentage de la vente. On va également estimer une **volumétrie** du nombre d'examen par mois avec une tolérance de 10%. Si l'établissement fait plus ou moins 10%, alors c'est bon. Si c'est plus, alors on réajuste le prix de l'abonnement mensuel.*

Quelles IA proposez-vous ?

En radio, nous avons une IA de Gleamer appelée BoneView. Elle permet de détecter des fractures ou saignements en traumatologie. Cela permet de réduire les tâches pénibles et répétitives, ce qui est un gain de temps pour les radiologues. En mammographie, nous avons Transpara de Screenpoint Medical qui marche aussi bien sur des images en 2D et en 3D (il y a d'ailleurs beaucoup plus d'études que Therapixel) et qui permet de détecter des nodules pulmonaires. Avec notre partenaire Pixyl, l'IA Pixyl.Neuro.MS permet de détecter et assurer le suivi de la sclérose en plaque en analysant la volumétrie du cerveau, ce qui est particulièrement apprécié pour les patients ayant la maladie d'Alzheimer car on peut ainsi voir que la structure de leur cerveau est réduite. Cela représente donc un gain de tps pour les radiologues car la mesure est automatique. Côté productivité et qualité de l'image, il y a Subtle Medical qui propose SubtlePET qui permet de réduire le temps d'acquisition et le bruit lors de la reconstruction de l'image.

Quels sont les critères / indices d'évaluation d'une IA ?

On s'appuie sur les performances de l'IA et on regarde si le temps d'analyse n'est pas trop long. Il y a des études déjà faites dessus. Après, on peut s'intéresser à la capacité d'intégration de l'IA avec le PACS par exemple : est-ce que le médecin doit faire 10 000 clics pour avoir les résultats ou aucun clic est nécessaire ? C'est ce qu'on appelle le workflow : c'est la façon de travailler, l'habitude de travail. Notre but est d'essayer de ne pas perturber ce workflow. Enfin, il y a l'aspect financier.

Les patients savent-ils que l'on utilise de l'IA lors de leurs examens ?

Certains établissements privés ne le cachent pas car cela est bon pour leur image et c'est une technique de marketing, donc oui les patients sont au courant. Mais dans la plupart des autres cas, ils ne le savent pas et il n'est pas utile de leur demander leur consentement sur l'utilisation d'une IA.

Y-a-t-il une réticence à l'IA ?

Il n'y a que les radiologues des anciennes générations qui peuvent être contre, mais en vrai, tout le monde apprécie. A l'avenir, le radiologue assisté par l'IA remplacera le radiologue tout court. En 2021, cela rentre dans les pratiques : il y a eu une explosion de l'intérêt de l'IA et cela s'est vu aux JFR.

Est-ce que vos solutions sont beaucoup implantées dans les services d'imagerie ? Si oui, quelles modalités sont les plus populaires ?

Nous sommes indépendants des gros constructeurs comme GE, Philips, Canon, etc. Parfois, on travaille avec eux lorsqu'ils posent leurs machines, mais ils ont leur propre IA. La modalité la plus populaire est la radiographie car cela marche bien en termes de performances et cela plait aux urgentistes et radiologues, donc cela touche plus de monde. De plus, le volume d'examen est gigantesque. Nous sommes partenaires avec Gleamer et nous proposons donc l'IA BoneView. Il y a d'autres concurrents qui travaillent sur cette modalité comme Milvue ou encore Azmed. Côté mammographie, on peut utiliser de l'IA dans le cadre du dépistage. En pratique si on fait un diagnostic de radiographie et qu'on passe à côté d'une fracture, ce n'est pas très important car ce n'est pas « vital » : le patient ne devrait pas en mourir. Par contre si l'on rate quelque chose en mammographie, cela peut être vital. Passé un certain âge, les femmes en font régulièrement chaque année. Si on rate un truc, potentiellement on met la patiente en danger. L'IA est très appréciée et existe depuis longtemps. Ce n'était pas du Deep Learning auparavant, donc ce n'était pas incroyable et cela ne marchait pas très bien (pareil que pour la détection des nodules). Maintenant que l'on a le Deep Learning, cela marche beaucoup mieux, c'est plus populaire et il y a beaucoup de demandes. Cela conforte et réassure le médecin pour être sûr qu'il n'ait rien raté.

Avez-vous des chiffres sur le nombre de services qui ont vos produits et le nombre d'utilisation éventuellement ?

Il est difficile de chiffrer tout cela, je n'ai malheureusement pas ces données sous la main.

Sur quels critères se basent votre discours commercial pour convaincre les radiologues d'utiliser vos logiciels d'IA ?

Nous montrons le temps de traitement et les performances améliorés en leur montrant des études faites dessus. Nous insistons également sur les capacités d'intégration de l'IA avec l'ergonomie de l'application : nous avons essayé de leur rendre tout accessible avec le moins de clics possibles, quitte à perdre en qualité. Enfin il y a le coût financier, le marquage CE et les normes. Nous leur montrons aussi la variété de notre catalogue : nous avons choisi une IA par fonctionnalité, ils font donc un choix avec les critères précédents. Et en fonction du nombre d'examen, nous faisons une estimation à plus ou moins 10% pour leur abonnement mensuel.

Environ combien d'images réalise un établissement par mois ?

En radiographie, un établissement efficace peut réaliser plusieurs milliers de radios par mois. Un groupe privé fera en un mois environ 4 000 radios et 2 000 mammographies avec les IA.

Selon vous, l'IA pourra-t-elle remplacer un jour les radiologues ?

A l'avenir, l'IA ne pourra probablement pas remplacer les radiologues. Cependant, je pense que les radiologues « simples » seront remplacés par des radiologues assistés par l'IA. »

Références bibliographiques

- [1] F. Lazzeri, « Apprentissage profond et apprentissage automatique - Azure Machine Learning », sept. 07, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/machine-learning/concept-deep-learning-vs-machine-learning> (consulté le oct. 11, 2021).
- [2] « Imagerie médicale », Le Larousse Médical. [En ligne]. Disponible sur : https://www.larousse.fr/encyclopedie/medical/imagerie_m%C3%A9dicale/13805 (consulté le oct. 11, 2021).
- [3] Siemens Healthcare, « Transforming data to knowledge for better care – AI ». [En ligne]. Disponible sur : <https://www.siemens-healthineers.com/fr/infrastructure-it/artificial-intelligence#06013632> (consulté le nov. 24, 2021).
- [4] Cour des Comptes, « L'imagerie médicale », mai 2016. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.ccomptes.fr/fr/publications/limagerie-medicale> (consulté le oct. 10, 2021).
- [5] T. Gaudiaut, « Infographie : Le big bang du big data », *IDC, Seagate, Statista*, juill. 30, 2020. [En ligne]. Disponible sur : <https://fr.statista.com/infographie/17800/big-data-evolution-quantite-donnees-numeriques-creees-dans-le-monde/> (consulté le oct. 11, 2021).
- [6] J-L. Laurière, « Intelligence artificielle - Résolution de problèmes par l'Homme et la machine », p. 400, 1987.
- [7] J.-P. Haton, « L'intelligence artificielle », Texte de la 263e conférence de l'Université de tous les savoirs donnée le 19 septembre 2000, p. 8, sept. 19, 2000.
- [8] B. Allen, « 2020 ACR Data Science Institute Artificial Intelligence Survey », avr. 20, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://doi.org/10.1016/j.jacr.2021.04.002> (consulté le nov. 06, 2021).
- [9] A. Benoist et al., « Nouvelle bonne pratique d'activités connexes BPAC 6 : ingénierie biomédicale au sein d'un groupement hospitalier de territoire en France. Partie 2 : contenu », *IRBM News*, vol. 40, n° 5, oct. 2019. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1016/j.irbmnw.2019.07.004>.
- [10] L. Bastien, « Réseau de neurones artificiels : qu'est-ce que c'est et à quoi ça sert ? », *LeBigData.fr*, avr. 05, 2019. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.lebigdata.fr/reseau-de-neurones-artificiels-definition> (consulté le nov. 24, 2021).
- [11] M. Zouinar, « Évolutions de l'Intelligence Artificielle : quels enjeux pour l'activité humaine et la relation Humain-Machine au travail ? », *Activités*, Art. n° 17-1, avr. 2020, [En ligne]. Disponible sur : <http://journals.openedition.org/activites/4941>, DOI : <https://doi.org/10.4000/activites.4941>.
- [12] N. Pyatigorskaya, « L'intelligence artificielle en neuroradiologie diagnostique », *SFR e-Bulletin*, oct. 15, 2018. [En ligne]. Disponible sur : <https://ebulletin.radiologie.fr/lundi-focus/lintelligence-artificielle-neuroradiologie-diagnostique> (consulté le oct. 09, 2021).
- [13] C. Villani *et al.*, « Donner un sens à l'intelligence artificielle : pour une stratégie nationale et européenne », *Vie publique*, mars 28, 2018. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.vie-publique.fr/rapport/37225-donner-un-sens-lintelligence-artificielle-pour-une-strategie-nation> (consulté le oct. 11, 2021).
- [14] J-G. Lee *et al.*, « Deep Learning in Medical Imaging: General Overview », *Korean Journal of Radiology*, vol. 18, n° 4, p. 570, 2017. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.3348/kjr.2017.18.4.570>.

- [15] « Les réseaux de neurones convolutifs », *Natural Solutions*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.natural-solutions.eu/blog/la-reconnaissance-dimage-avec-les-reseaux-de-neurones-convolutifs> (consulté le nov. 24, 2021).
- [16] R. Lambert, « Focus : Le Réseau de Neurones Convolutifs », *Pensée Artificielle*, janv. 11, 2019. [En ligne]. Disponible sur : <https://penseeartificielle.fr/focus-reseau-neurones-convolutifs/> (consulté le nov. 24, 2021).
- [17] « Produit de convolution », *Bibm@th.net*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.bibmath.net/dico/index.php?action=affiche&quoi=.c/convolution.html> (consulté le nov. 24, 2021).
- [18] European Society of Radiology (ESR), « What the radiologist should know about artificial intelligence – an ESR white paper », *Insights into Imaging*, vol. 10, p. 44, avr. 2019. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1186/s13244-019-0738-2>.
- [19] C. D Lehman *et al.*, « Diagnostic Accuracy of Digital Screening Mammography With and Without Computer-Aided Detection », *JAMA Internal Medicine*, vol. 175, n° 11, p. 1828-1837, nov. 2015. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1001/jamainternmed.2015.5231>.
- [20] L. Duron *et al.*, « Assessment of an AI Aid in Detection of Adult Appendicular Skeletal Fractures by Emergency Physicians and Radiologists: A Multicenter Cross-sectional Diagnostic Study », *RSNA*, vol. 300, n° 1, p. 120-129, juill. 2021. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1148/radiol.2021203886>.
- [21] J. R. Zech *et al.*, « Variable generalization performance of a deep learning model to detect pneumonia in chest radiographs: A cross-sectional study », *PLOS Medicine*, vol. 15, n° 11, p. e1002683, nov. 2018. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1371/journal.pmed.1002683>.
- [22] M. B. Naceur *et al.*, Fully Automatic Brain Tumor Segmentation using End-To-End Incremental Deep Neural Networks in MRI images », *Comput Methods Programs Biomed*, vol. 166, p. 39-49, nov. 2018. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1016/j.cmpb.2018.09.007>.
- [23] X. Zhang *et al.*, « Optimizing a machine learning based glioma grading system using multi-parametric MRI histogram and texture features », *Oncotarget*, vol. 8, n° 29, p. 47816-47830, juill. 2017. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.18632/oncotarget.18001>.
- [24] Carestream Health, « Tufts Medical Center Uses Carestream Vue PACS to Create 3D and MPR Studies », *Youtube*, 2013. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.youtube.com/watch?v=XShfEQAFjYs> (consulté le oct. 11, 2021).
- [25] « Applications de l'intelligence artificielle dans le domaine de la santé afin d'améliorer l'efficacité », *Philips Healthcare*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.philips.fr/healthcare/nobounds/four-applications-of-ai-in-healthcare> (consulté le oct. 11, 2021).
- [26] E. Neri *et al.*, « Radiomics and liquid biopsy in oncology: the holons of systems medicine », *Insights into Imaging*, vol. 9, n° 6, Art. n° 6, déc. 2018. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1007/s13244-018-0657-7>.
- [27] B. Nordlinger, C. Villani, « Santé et intelligence artificielle », *CNRS Editions*, 2018. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.cnrseditions.fr/catalogue/physique-et-astrophysique/sante-et-intelligence-artificielle/> (consulté le oct. 11, 2021).
- [28] P. Grenier, « Big Bang Data », *Olea Image in*, vol. 5, 2018. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.olea-medical.com/upload/imagein/document/5d8b157ad7043-05-Olea-Imagein-Big-Bang-Data.PDF>

- [29] P. Omoumi *et al.*, « To buy or not to buy - evaluating commercial AI solutions in radiology (the ECLAIR guidelines) », *European Radiology*, vol. 31, n° 6, p. 3786-3796, mars 2021. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1007/s00330-020-07684-x>.
- [30] P. Houkas, « L'intelligence artificielle ne fera pas baisser les coûts de la radiologie », janv. 26, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.bilan.ch/techno/lintelligence-artificielle-ne-fera-pas-baisser-les-cout-de-la-radiologie> (consulté le oct. 11, 2021).
- [31] GE Healthcare, « Les radiologues sont optimistes sur l'impact des nouvelles technologies sur leur métier », *Caducee.net* [En ligne]. Disponible sur : <https://www.caducee.net/actualite-medicale/13662/les-radiologues-sont-optimistes-sur-l-impact-des-nouvelles-technologies-sur-leur-metier.html> (consulté le nov. 24, 2021).
- [32] « Intelligence Artificielle en Imagerie Médicale - Enjeux et Adoption », *Incepto medical*. [En ligne]. Disponible sur : <https://incepto-medical.com/fr/actualites/articles/intelligence-artificielle-en-imagerie-medicale-enjeux-et-adoption> (consulté le oct. 01, 2021).
- [33] « L'IA pour gagner du temps et améliorer la précision dans le positionnement du patient », *Philips Healthcare*, juin 2021. [En ligne]. Disponible sur : https://www.philips.com/c-dam/b2bhc/fr/landing-pages/imagerie/incisive_precise_position_def.pdf
- [34] « L'Intelligence Artificielle en imagerie médicale », *3R Réseau Radiologique Romand*, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://services.groupe3r.ch/ia-replay/> (consulté le nov. 24, 2021).
- [35] L. Bonner, « FDA Clears AIR Recon DL, Deep Learning-based MR image reconstruction technology from GE Healthcare », *Axis Imaging News*, mai 28, 2020. [En ligne]. Disponible sur : <https://axisimagingnews.com/imaging-news/company-news/fda-clears-air-recon-dl-deep-learning-based-mr-image-reconstruction-technology-from-ge-healthcare> (consulté le nov. 24, 2021).
- [36] « DC-80A » *Mindray*. [En ligne]. Disponible sur : https://www.mindray.com/fr/product/DC-80A_OB.html (consulté le nov. 24, 2021).
- [37] « SubtlePET », *Incepto medical*. [En ligne]. Disponible sur : <https://incepto-medical.com/fr/solutions/subtlepet> (consulté le nov. 02, 2021).
- [38] « KEROS », *Incepto medical*. [En ligne]. Disponible sur : <https://incepto-medical.com/fr/solutions/keros> (consulté le nov. 24, 2021).
- [39] « Pixyl.Neuro.MS », *Incepto medical*, nov. 02, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://incepto-medical.com/fr/solutions/pixyl-neuro-ms> (consulté le nov. 24, 2021).
- [40] J. Y. Ha *et al.*, « Effect of Bone Reading CT software on radiologist performance in detecting bone metastases from breast cancer », *British Journal Radiology*, vol. 90, n° 1072, avr. 21, 2017. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1259/bjr.20160809>.
- [41] « Liver ASSIST Virtual Parenchyma », *GE Healthcare*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.gehealthcare.co.uk/products/interventional-image-guided-systems/igs-for-interventional-radiology-and-oncology/liver-assist-virtual-parenchyma> (consulté le nov. 24, 2021).
- [42] T. Ozturk *et al.*, « Automated detection of COVID-19 cases using deep neural networks with X-ray images », *Computers in Biology Medicine*, vol. 121, juin 2020. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1016/j.combiomed.2020.103792>.
- [43] « Post LinkedIn de Milvue sur SmartUrgences », *LinkedIn*, mai 2021. [En ligne]. Disponible sur : https://www.linkedin.com/posts/milvue_ai-xray-focus-activity-6797830758196105216-CE0f/ (consulté le nov. 24, 2021).

- [44] « MammoScreen », *Therapixel*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.mammoscreen.fr/comment-cela-fonctionne> (consulté le nov. 24, 2021).
- [45] « Breast-SlimView », *Hera-MI*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.hera-mi.com/breast-slimview/> (consulté le nov. 24, 2021).
- [46] « Caption AI », *Caption Health*. [En ligne]. Disponible sur : <https://captionhealth.com/products/caption-ai/> (consulté le nov. 24, 2021).
- [47] « PET VCAR », *GE Healthcare*. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.gehealthcare.fr/products/advanced-visualization/all-applications/pet-vcar> (consulté le nov. 24, 2021).
- [48] M. Gautherot *et al.*, « 15 minutes pour comprendre et évaluer un logiciel d'intelligence artificielle appliquée à l'imagerie médicale », *Journal d'imagerie diagnostique et interventionnelle*, vol. 4, n° 3, p. 167-171, juin 2021. [En ligne]. DOI : <https://doi.org/10.1016/j.jidi.2020.12.001>.
- [49] G. Avrin *et al.*, « Évaluer les intelligences artificielles », *Data Analytics Post*, sept. 13, 2018. [En ligne]. Disponible sur : <https://dataanalyticspost.com/evaluer-les-intelligences-artificielles/> (consulté le janv. 05, 2022).
- [50] « LEIA, une plateforme inédite pour l'évaluation de l'intelligence artificielle », *Laboratoire National de métrologie et d'Essais*, févr. 08, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.lne.fr/fr/actualites/leia-plateforme-inedite-evaluation-intelligence-artificielle> (consulté le janv. 05, 2022).
- [51] « Estimation de la similarité de deux ensembles ou plus », *Snowflake*. [En ligne]. Disponible sur : <https://docs.snowflake.com/fr/user-guide/querying-approximate-similarity.html> (consulté le janv. 07, 2022).
- [52] R.J Marks *et al.*, « Six limitations of Artificial Intelligence as we know it », *Mind Matters News*, août 27, 2020. [En ligne]. Disponible sur : <https://mindmatters.ai/2020/08/six-limitations-of-artificial-intelligence-as-we-know-it/> (consulté le janv. 05, 2022).
- [53] C. Meziat *et al.*, « Intelligence Artificielle et Cybersécurité », *Wavestone*, 2019. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.wavestone.com/app/uploads/2019/09/IA-cyber-2019.pdf> (consulté le janv. 06, 2022).
- [54] B. Teinturier *et al.*, « Observatoire sociétal du médicament - 8ème vague », *Conférence de presse d'Ipsos*, nov. 13, 2018. [En ligne]. Disponible sur : https://www.ipsos.com/sites/default/files/ct/news/documents/2018-11/ipsos_leem_observatoire_societal_2018.pdf (consulté le janv. 04, 2022).
- [55] C. Balagué, « Enjeux de l'IA Responsable en santé », *Evry-Sénart Sciences et Innovation sur Youtube*, janv. 23, 2019. [En ligne]. Disponible sur : https://www.youtube.com/watch?v=BFM9hPWYY_Q (consulté le janv. 07, 2022).
- [56] P. Renard, « Droit et éthique des DM à base d'IA : l'Europe et la France accélèrent ! », *DeviceMed*, nov. 07, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.devicemed.fr/dossiers/reglementation/droit-et-ethique-des-dm-a-base-dia-europe-et-la-france-accelerent/29063> (consulté le janv. 07, 2022).
- [57] Organisation Mondiale de la Santé, « Ethics and governance of artificial intelligence for health: WHO guidance: executive summary », 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://apps.who.int/iris/handle/10665/350567> (consulté le janv. 07, 2022).

-
- [58] Organisation Mondiale de la Santé, « L'OMS publie le premier rapport mondial sur l'intelligence artificielle (IA) appliquée à la santé et six principes directeurs relatifs à sa conception et à son utilisation », juin 28, 2021. [En ligne]. Disponible sur : <https://www.who.int/fr/news/item/28-06-2021-who-issues-first-global-report-on-ai-in-health-and-six-guiding-principles-for-its-design-and-use> (consulté le janv. 07, 2022).