

Stratégies de réduction de la quantité de produit de contraste iodé au CT double énergie comparé au CT simple énergie :

Hes.so Haute Ecole Spécialisée de Suisse occidentale

Suzanna Carvalho, Floi Shatku, HESAV – Haute Ecole de Santé Vaud

Filière Techniques en Radiologie Médicale, Directrice du travail: Sandrine Ding, Référent du travail : Alejandro Domínguez

4. Résultats

1. Introduction

La tomodensitométrie conventionnelle présente un seul spectre d'énergie, ainsi, de nombreux matériaux de numéros atomiques différents peuvent avoir des valeurs d'atténuation similaires¹. Cela rend la différenciation et la classification des différents types de tissus difficiles. La TDM double énergie peut faire la différence, car les mesures d'atténuation obtenues avec une deuxième énergie, permettent de décomposer un mélange de deux ou trois matériaux en ses matériaux constitutifs^{2.3}. En outre, cela permettrait la diminution du produit de contraste tout en gardant une qualité d'image suffisante pour la pose de diagnostic.

2. Objectif

Le but de cette scoping review est de synthétiser les moyens pour réduire le volume de produit de contraste injecté aux patients lors d'un examen CT à double énergie, en comparaison des examens CT à simple énergie (SECT).



Figure 1: vues axiales et reconstructions en VR de angiographies aortiques tomodensitométriques (CTA) a) SECT CTA avec 100% de volume de PCI b) DECT CTA avec 50% de volume de PCI⁴.

3. Méthode

Identification de documents via les bases de données et sites web



Figure 2: Résultats de la recherche et du processus de sélection des documents ^{5,6}. Critères d'inclusion:







Injection de PCI

Treize articles ont été inclus dans la scoping review. La plus étudiée est celle des adultes. En effet, 11 articles sur 13 concernent les adultes, contre 2 sur 13 pour les enfants. Un total de 82 filles et 98 garçons ont été étudiés dans deux études et 231 femmes et 311 hommes dans les études restantes. Plusieurs techniques de réduction du PCI lors du DECT sont utilisées dans les articles inclus telles que le volume (30-50%), la concentration (14,3-28%), la charge en iode par kilogramme (50%), la dilution du PCI au NaCI (30-50%) et parfois il y a une cumulation de deux techniques différentes, comme la concentration et le volume (37-70%) et la concentration et la charge en iode par kilogramme (28-50%). Les régions anatomiques les plus investiguées sont la région thoraco-abdomino-pelvienne (TAP) ainsi que l'abdomen uniquement, et la majorité des articles porte sur des angiographies.



Les enfants ayant moins de comorbidités que les adultes et étant également plus radiosensibles, ne subissent pas autant d'examens CT que la population adulte.

L'intérêt de la double énergie dans l'angiographie est largement démontré par plusieurs études. Une des principales applications est l'élimination automatisée des os. Cela permet d'obtenir des images plus claires des vaisseaux sanguins en supprimant efficacement les structures osseuses, ce qui facilite le diagnostic et la planification des traitements.

Les technologies DECT utilisées dans les différents articles sont la commutation rapide, proposée par GE ou double source, proposée par Siemens. La technologie du rapid kvswitching de GE, mise en œuvre dans 10 articles, offre des avantages tels qu'une résolution temporelle élevée pour l'acquisition de données à double énergie⁷. En outre, une des fonctions du GE Discovery CT750HD, VolumeShuttle, améliore considérablement la faisabilité des examens d'angiographie. La technologie de Siemens permet une bonne séparation des énergies, ce qui est un vrai atout pour l'imagerie cardio-thoracique ainsi que pédiatrique⁸. Aucun article inclus a utilisé la technologie DECT à double couche de Philips.

6. Conclusion

D'après notre scoping review, il semble être possible de réaliser différents examens en clinique avec une quantité plus petite de PCI. Pour cela plusieurs techniques de réduction du PCI sont possibles, ainsi que plusieurs technologies DECT. Pour confirmer cela, il faudrait faire une revue systématique afin d'évaluer la qualité des articles inclus.

7. Références

¹Odedra et al. (2022). Dual Energy CT Physics: A Primer for the Emergency Radiologist. Frontiers in Radiology, 2. <u>https://doi.org/10.3389/fradi.2022.820430</u>

²McCollough et al. (2015). Dual- and Multi-Energy CT: Principles, Technical Approaches, and Clinical Applications. Radiology, 276(3), 637–653. <u>https://doi.org/10.1148/radiol.2015142631</u>

³Coursey et al. (2010). Dual-energy multidetector CT: how does it work, what can it tell us, and when can we use it in abdominopelvic imaging?. Radiographics : a review publication of the Radiological Society of North America, Inc, 30(4), 1037–1055. <u>https://doi.org/10.1148/rg.304095175</u>

Page et al. (2021). The PRISMA 2020 statement: An updated guideline for reporting systematic reviews. Journal of Clinical Epidemiology. 134, 178-189, https://doi.org/10.1016/j.jclinepi.2021.03.001

Tricco et al. (2018). PRISMA Extension for Scoping Reviews (PRISMA-ScR): Checklist and Explanation. Annals of Internal Medicine, 169(7), 467-473. https://doi.org/10.7326/M18-0850

⁷Singh, R., et al. (2019). Comparison of image quality and radiation doses between rapid kV-switching and dual-source DECT techniques in the chest. European Journal of Radiology, 119, 108639. https://doi.org/10.1016/j.ejrad.2019.08.008

*Zou, Y., & Silver, M. D. (2008). Analysis of fast KV-switching in dual energy CT using a pre-reconstruction decomposition technique (J. Hsieh & E. Samei, Éds.; p. 691313). https://doi.org/10.1117/12.772826)



L'utilisation de l'intelligence artificielle dans le contourage des organes à risque en radio-oncologie : une scoping review

Melissa Götz, Thi Quynh Nhi La, HESAV - Haute École de Santé Vaud Filière Technique en Radiologie Médicale Directeur du travail : Laurent Marmy & Référente du travail : Mélanie Champendal



Ainsi onze articles sont retenus¹⁻¹¹ (tableau 1) :

- Précision géométrique : 10 études^{1-7,9-11} mentionnent une similarité entre manuelle et automatique via l'IA, exception pour les OARs : cesophage⁹, rectum^{1,9}, côlon¹, moelle épinière⁶ et certains petits OARs de la tête et du cou^{3,6,11}.
- Temps : gain relevé dans 7 études^{1-4,6,8,10,11} avec une réduction maximale de 30min6
- Dosimétrie : valeurs mesurées peu significatives dans 3 études^{4,5,7} et une péjoration constatée dans 2 études 1,9

<u>Robustesse</u> : faible diversité des bases de données et leur petite taille critiquées par l'avis subjectif des auteurs de 7 études^{1,2,5-7,9,10} <u>Opinions subjectives sur le contourage</u> : 5 études^{3,4,6,8,11} ressortent le fait

que les experts préfèrent en général les contours réalisés par l'IA

Tableau 1: apports et limites relevés selon catégories

Auteurs (date parution)	Région	Apports			Limite				A
		Précision	Temps	Dose	Précision	Temps	Dose	Robustesse	Autres
Chen et al. (2022)	Abdomen-pelvis	Х	х				Х	Х	
Ding et al. (2022)	Abdomen	Х	х		Х			Х	
Gao et al. (2021)	Tête et cou	Х	х		Х	Х			х
Haq et al. (2020)	Thorax	х	х				х		х
Johnston et al. (2022)	Thorax	Х			Х		х	Х	
Kim et al. (2021)	Tête et cou	Х	х		Х			Х	х
Thor et al. (2021)	Tête et cou	Х		х	Х		х	Х	
Vaassen et al. (2019)	Thorax		х			х			х
Watkins et al. (2022)	Corps entier (moelle épinière)	Х					х	Х	
Zhang et al. (2021)	Abdomen	Х	х		Х			Х	
Zhong et al. (2021)	Tête et cou	Х	х		Х		Х		х



L'architecture d'IA la plus couramment rencontrée dans cette revue est le logiciel U-net basé sur le réseau de neurones convolutifs (Convolutional Neuronal Network [CNN]).

Précision géométrique de la segmentation par l'IA comparable au manuel^{1-6,9-11}

- Gain de temps quasiment systématique^{1-4,6,8,10,11} Auto-segmentation subjectivement préférée par une majorité d'experts^{4,6,11}
 - → met en valeur la confiance entre pairs
- Les organes complexes de petite taille, avec de faibles différences de contraste ou en constant mouvements péjorent la précision géométrique de l'auto-segmentation par l'IA^{1-3,6}
- Par conséquent, les corrections de contourage impliquent une perte de temps5,8
- Faible robustesse¹⁰
- Absence de consensus sur les guidelines^{8,6,11}

Hes∙so

L'auto-segmentation via l'IA est très prometteuse au niveau de la précision géométrique et du gain de temps. Peu d'impact sur la dosimétrique a été relevé et un enrichissement des bases de données employées est conseillée pour améliorer la robustesse des logiciels basés our la dosp lacerbit atura d'irrebit atura d'autobasés sur le deep learning. Enfin, l'architecture d'IA la plus fréquemment rencontrée était le CNN.

- Chen, A., Chen, F., Li, X., Zhang, Y., Chen, L., Chen, L. & Zhu, J. (2022). A Feasibility Study of Deep Learning-Based Auto-Segmentation Directly Used in VMAT Planning Design and Optimization for Cervical Cancer. Frontiers in Oncology, 11. https://doi.org/10.338/ Ding. J., Zhang, Y., Amjad, A., Xu, J., Thill, D. & Li, X.A. (2022). Automatic Contour Refinement for Deep Learning-Based Auto-Segmentation of Complex Organs in MRI-guided Adaptive Radiation Therapy. Advances in Radiation Oncology, 7(8). http://doi.org/10.1016/j.jinto. 2006, Y., Huang, R., Yang, Y., Zhang, J., Shao, K., Tao, C., Chen, Y., Wetaxsa, D.N., Li, H. & Chen, M. (2021). FocusHeV2: Imbalanced large and small-organ segmentation with adversarial shape constraint for head and neck CT mages. Medical Image Multi//doi.org/10.1016/j.jnto. 2005.05.009 Johnston, N., De Rycke, J., Lievens, Y., van Eljkrenn, M., Aelterman, J., Vanders-missen, E., Ponte, S. & Vanderstrae-ten, B. (2022). Dose-volume-based evaluation of convolutional neural net-work-based auto-segmentation of thoracic organs at risk. Physics http://doi.org/10.1016/j.jnto.2022.07.004 Kim, N., Chun, J., Chang, J.S., Lee, G.G.; Keum, K.C. & Kim, J.S. (2021). FocusHeV2 imbalanced alrege and segmentation for horacic organs at risk. Physics http://doi.org/10.1016/j.jnto.2022.07.004 Kim, N., Chun, J., Chang, J.S., Lee, G.G.; Keum, K.C. & Kim, J.S. (2021). Focus Y-Locus Y a Analysis, 67. http://doi.org/10.1016/j.media.2020.101831 is. Physics and Imaging in Radiation Oncology, 14, 61-66

- Nucry ID. 1016 primo. 2021.07.009 (FW, (2019). Evaluation of measures for assessing time-saving of automatic organ-at-risk segmentation in radiotherapy. Physics and Imaging in Radiation Oncology, 13, 1-6. http://doi.org/10.1016/j.phro.2019.12.001 adiation. Frontiers in Oncology, 12. http://doi.org/10.3389/ionc.2022.970425 validation for online adaptive replanning: A feasibility study on abdominal organs. Medical Physics, 46(9), 4010-4020. http://doi.org/10.1026/mp.13697 ing Deep-Learning Based Auto-Segmentation in Head and Neck Cancer. A Study on Real-World Clinical Cases. Frontiers in Oncology, 11. http://doi.org/10.389/ionc.2021.638197



L'UTILISATION DE L'INTELLIGENCE ARTIFICIELLE DEEP LEARNING IMAGE **RECONSTRUCTION (DLIR) EN CT : UNE** SCOPING REVIEW



1.Introduction

Le CT est un outil diagnostique dont l'utilisation est en constante Le CI est un outil diagnostique dont l'utilisation est en constante augmentation en Suisse [1]. Les algorithmes de reconstruction d'image pour le CT évoluent aussi, en passant de la rétroprojection filtrée (FBP) à l'itératif, puis finalement aux technologies de l'intelligence artificielle (IA) comme le Deep Learning (DL) [2]. Le DL est une branche de l'IA qui permet de réaliser des fonctions compliquées normalement réalisées par des humains, telles que la conduite automatique, les robots conversationnels ou encore la reconnaissance de fracture dans le médical [3]. DLIR est un algorithme est au cœur de notre travail. algorithme est au cœur de notre travail.

2. Objectifs

Notre travail de Bachelor aura donc pour but de réaliser une scoping review sur un algorithme de reconstruction d'IA au CT: DLIR. Notre scoping review synthétise les buts des articles sur DLIR au CT dans un contexte clinique.

3. Méthode

La scoping review a été conduite selon la méthodologie JBI [5]. Aucun participant n'a été exclu, en revanche les études sur les fantômes n'ont pas été retenues, pour rester dans un contexte clinique. Nous nous sommes focalisées sur le concept de DLIR Truefidelity de GE et avons inclus toutes les régions anatomiques et indications. Nous avons retenu les études expérimentales et observationnelles mais pas les résumés de conférences. PUBMED et EMBASE ont été utilisées comme bases de données. Après une sélection en double aveugle sur titres et résumés, des articles ont été exclus sur texte entier. Nous avons ensuite extrait des données des articles retenus et avons traité ces données.



Figure 1: Diagramme Prisma des résultats de la recherche et du processus de sélection des documents [6-7]

4. Résultats

Cinquante-six articles ont été retenus, dont quatre publiés en 2020, 25 en 2021 et 27 en 2022. Vingt-sept études étaient de nature prospective et 32 de nature rétrospective. Au niveau de la population, trois articles concernaient les adultes obèses et sept les enfants, les trois articles concernaient les adultes obèses et sept les enfants, les autres n'avait pas de populations spécifiques. La totalité des articles traitait de la qualité d'image, Certains articles étudiaient en outre la possibilité de réduire, avec DLIR, la dose d'irradiation (n=15) et de produit de contraste (n=4). DLIR-H est la force la plus présente dans les études et seul un article compare DLIR Truefidelity à un algorithme algorithme de DL. Tous les articles comparent DLIR à un algorithme itératif (ASIR) et parfois à deux forces itératives. Certains articles comparent aussi DLIR à la FBP. La région la plus explorée est l'abdomen, dont le foie et le thorax. Dix-neuf articles se concentrent sur une pathologie précise. Concernant les forces de DLIR, 20 articles ont inclus l'étude de DLIR-L en plus de DLIR-H et DLIR-M. Quatorze études ont étudié uniquement DLIR-H et DLIR-M. Les articles études ont étudié uniquement DLIR-H et DLIR-M. Les articles pédiatriques ont principalement utilisé DLIR-H, tandis que les patients obèses ont utilisé DLIR-M et DLIR-H. Les quatre articles sur le produit de contraste font partie des 41 articles qui concernent des protocoles injectés pour quinze non injectés.

1es∙so



Figure 2: Régions relevées dans les articles inclus

5. Discussion

Les résultats reflètent le fait que DLIR est un sujet récent qui suscite un intérêt actuel au vu du nombre d'études qui évoluent avec les années. Si tous les articles envisagent la qualité d'image, environ un quart évalue également les potentialités de DLIR pour réduire la dose de rayons X et de produits de contraste. Les études sur la dose d'irradiation et la dose de produit de contraste sont dans la continuité des principes ALARA et de réduction de risque pour le patient. Les forces de DLIR sont choisies selon d'autres études antérieures et nécessitent d'être encore étudiées pour déterminer les forces idéales selon les régions et leur comparaison avec d'autres algorithmes de reconstruction.

6. Conclusion

Cette scoping review démontre que la reconstruction DLIR suscite un intérêt croissant dans le domaine de l'imagerie diagnostique. Les études incluses mettent en évidence l'importance de la qualité d'image, de la réduction de la dose d'irradiation et de l'évaluation précise des différentes pathologies. Ces résultats encouragent la poursuite des recherches et du développement clinique de la reconstruction DLIR afin d'améliorer les soins aux patients et d'optimiser les diagnostics.

Références

- **Performance Performance**Andreani, T. (2021). Équipement médico-dechnique des hôpitaux et des cabinets médicaux en 2019 (Office fédéral de la statistique, Éd.). Confédération suisse. https://www.bfs.admin.ch/bfsstatic/dam/assets/16864539/master
 Singh, R., Wu, W., Wang, G., & Kalin, M. K. (2020). Artificial intelligence in image reconstruction : The change is here. *Physica Medica : PM : An International Journal Devoted to the Applications of Physics to Medicine and Biology: Official Journal of the Italian Association of Biomedical Physics (<i>HFB*), 79, 113-125. https://doi.org/10.1016/j.cima.2020.11012
 Staba, L., Biswas, M., Kupiti, W., Cuadndo Godia, E., Surit, H. S., Edla, D. R., Omerza, T., Laird, J. R., Khanna, N. N., Mavrogeni, S., Protogerou, A., Sfikakis, P. P., Viswanathan, V., Kitas, G. D., Nicolaides, A., Gupta, A., & Suri, J. S. (2019). The present and future of deep learning in radiology. *European Journal of Radiology*, 114, 1424. https://doi.org/10.1016/j.cima.2019.02.083
 Peters, M., Godfrey, C., Melnerney, P., Munn, Z., Trico, A., & Khalil, H. (2020). Chapter 11: Scoping Reviews. In F. Aomatris & Z. Munn (Éds.), *JBI Manual for Evidence Synthesis*. *BIL.* https://www.gehaltheare.com/-jissmedia/040d2/13fs94632871551516/b01922.pdf
 Peters, M., Godfrey, C., Melnerney, P., Munn, Z., Trico, A., & Khalil, H. (2020). Chapter 11: Scoping Reviews. In F. Aomatris & Z. Munn (Éds.), *JBI Manual for Evidence Synthesis*. *BIL.* https://www.gehaltheare.com/-jissmedia/040d2/13fs94632871551516/b01922.pdf
 Peters, M., Odfrev, C., Melnerney, P., Munn, Z., Trico, A., & Khalil, H. (2020). Chapter 11: Scopi