



AI in een niet-academisch instituut

Ervaringen vanuit Radiotherapiegroep Arnhem/Deventer

28 maart 2024 Eindhoven

Inleiding

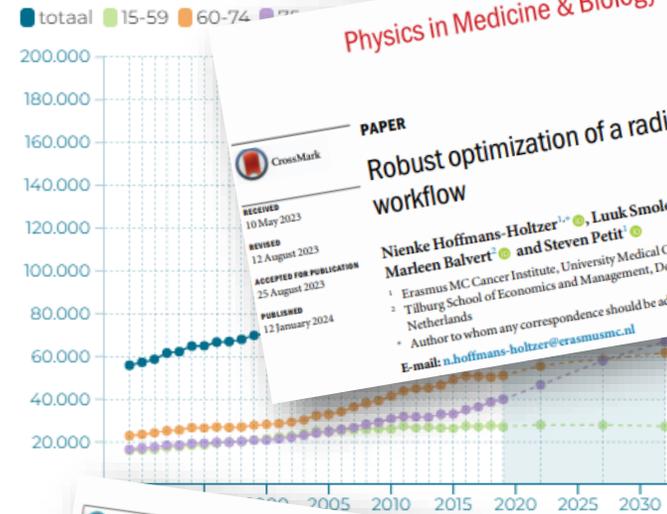
2024 en verder ...

- Vergrijzing populatie
- Toenemende kanker incidentie
- 60% van kankerpatienten krijgt RT

- Personeelstekort
- Toenemende complexiteit RT
- Optimalisatie werkproces

Toepassing van AI binnen de radiotherapie

Alle vormen van kanker tezamen incidentie naar leeftijdsgroep



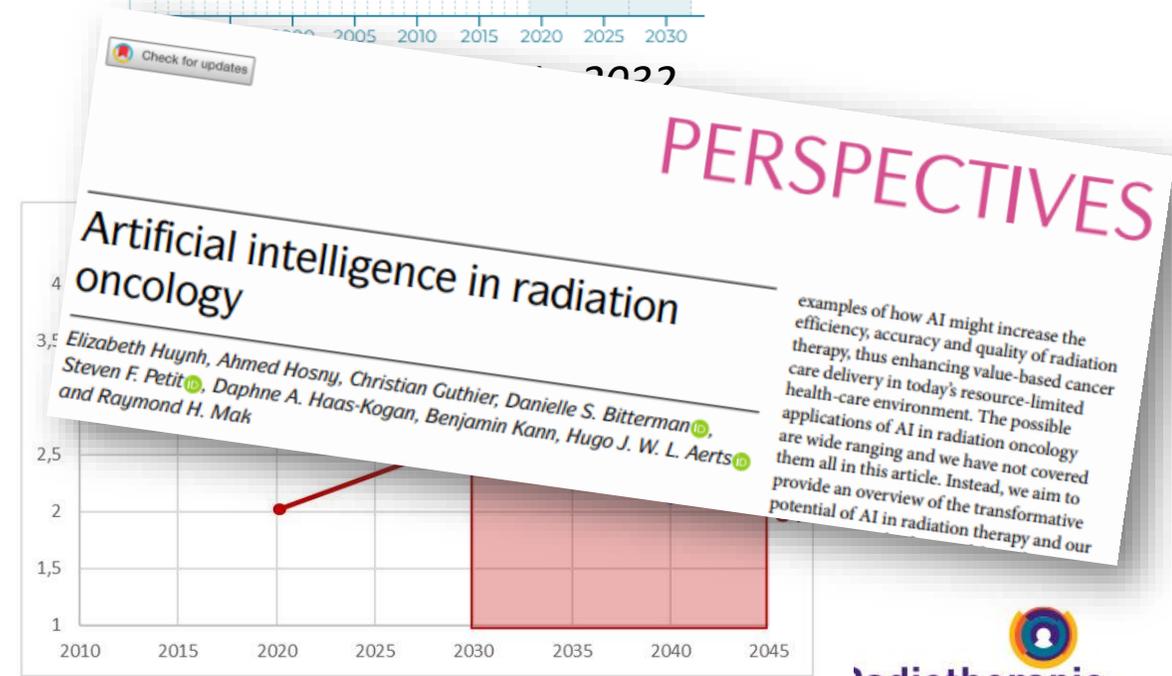
Physics in Medicine & Biology

PAPER Robust optimization of a radiotherapy pretreatment preparation workflow

Nienke Hoffmans-Holtzer^{1,2*}, Luuk Smolenaers², Manouk Olofsen-van Acht¹, Misha Hoogeman¹, Marleen Balvert² and Steven Petit²

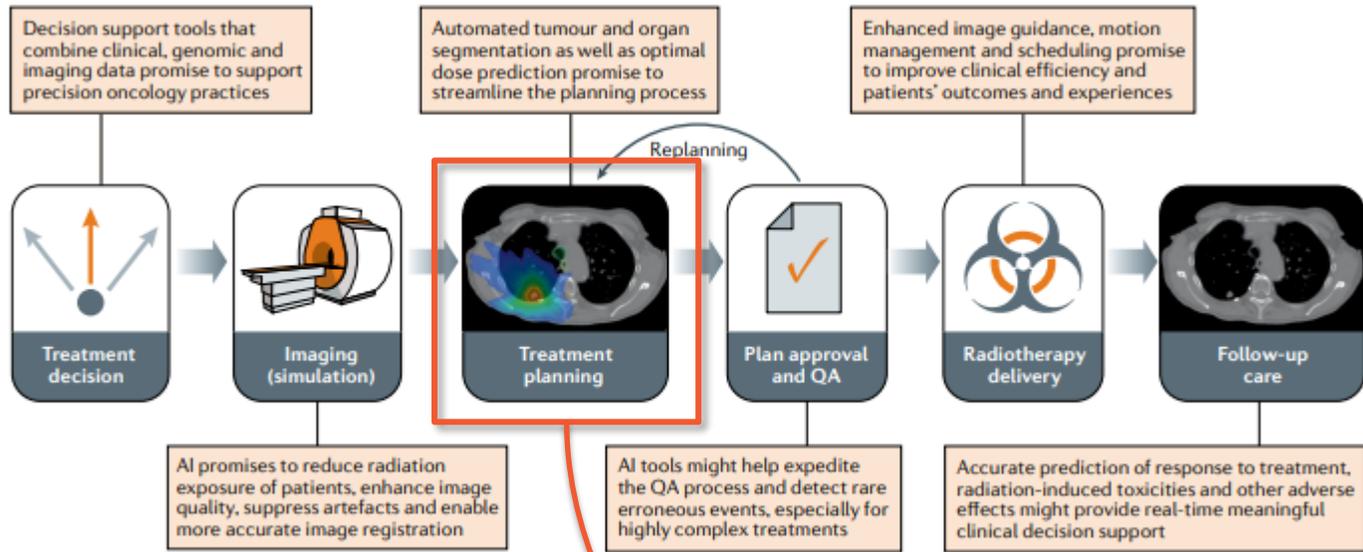
¹ Erasmus MC Cancer Institute, University Medical Center Rotterdam, Department of Radiotherapy, Rotterdam, The Netherlands
² Tilburg School of Economics and Management, Department of Econometrics and Operations Research, Tilburg University, Tilburg, The Netherlands

* Author to whom any correspondence should be addressed.
E-mail: n.hoffmans-holtzer@erasmusmc.nl

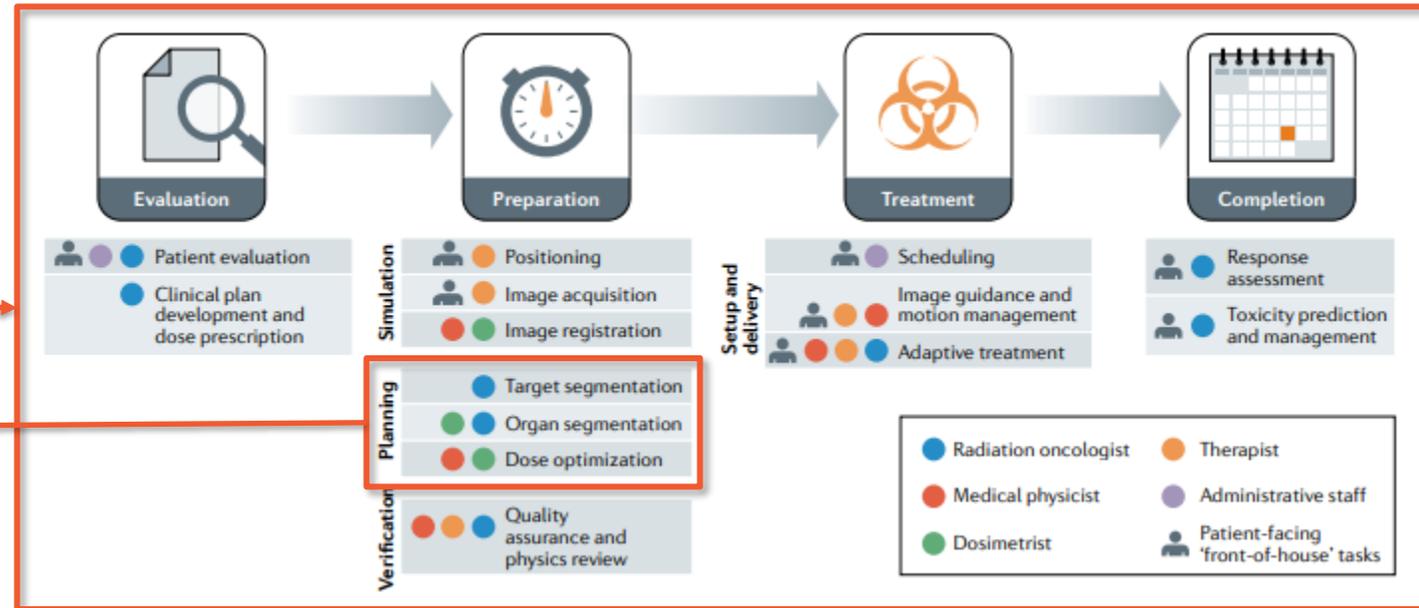
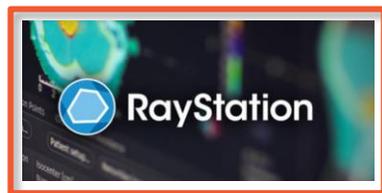


Figuur van S. Petit, ErasmusMC

RT Workflow



Huynh et al. Nature Reviews Clinical Oncology 2020



Op weg naar klinische acceptatie

Enquête onder laboranten die OARs intekenen

#Stellingen 17 respondenten



Welke ROIs kosten veel tijd



Welke ROIs zijn moeilijk om in te tekenen



HeadNeck CT
MR gerelateerd

Impact

Schatting op basis van de interne enquête

		Mean time						
		Manual Institution	Correction Mirada	Correction MVision	Correction Radformation	Correction RayStation	Correction Therapanacea	
Breast	No. structures	10	8	8	10	5	10	
	Time for 10 structures [min]	22	25	7.5	1.6	7.8	3.1	1.4
	Saving [min/%]		14.5/66.0%	20.4/92.8%	14.2/64.4%	18.9/86.0%	20.6/93.7%	
Head and neck	No. structures	19	27	27	27	26	30	
	Time for 19 structures [min]	97	85	3.2	9.8	22.7	4.6	4.4
	Saving [min/%]		88.8/91.6%	87.2/89.9%	74.3/76.6%	92.4/95.3%	92.6/95.4%	
Lung	No. structures	6	6	6	6	5	6	
	Time for 6 structures [min]	26	30	5.2	1.2	6.0	1.5	0.4
	Saving [min/%]		20.8/80.1%	24.9/95.6%	20.0/76.8%	24.5/94.4%	25.6/98.4%	
Prostate	No. structures	10	8	9	9	5	10	
	Time for 10 structures [min]	42	45	7.4	0.3	4.3	5.2	0.1
	Saving [min/%]		34.6/82.3%	41.7/99.3%	37.7/89.7%	36.8/87.6%	41.9/99.7%	

Doolan et al. Front Oncol 2023 – results from April 2022

Potentiëel 90% time-saving door AI auto-contouring

“Autosegmentation-based solutions have been shown to reduce overall contouring time by 20% to 40% compared with manual segmentation”

REVIEW: Automated Contouring and Planning in Radiation Therapy: What Is ‘Clinically Acceptable’?
Hana Baroudi, Kristy Brock, et al. 2023

RTG workflow

Ingrediënten voor AI toepassing RTG

- Geen machine learning team beschikbaar
- Innovation team – MBB, KF, RT
 - Dedicated tijd voor innovatie
- Research collaboration with RaySearch Labs
 - O.a. gericht op AI applicaties
- Gestructureerde data
 - Voor automatische segmentatie
 - Voor bestralingsplanning

Althans.. dat is wat we dachten ...

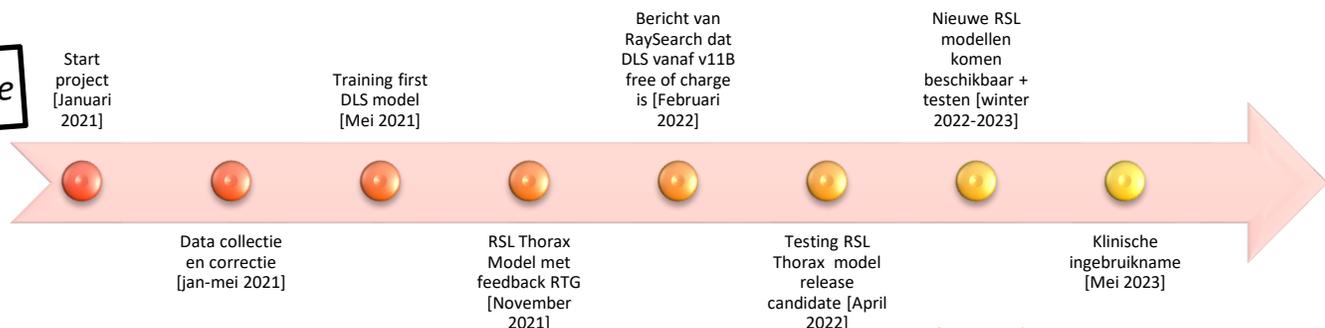


Deep learning segmentatie

DSL modellen voor CT en MR

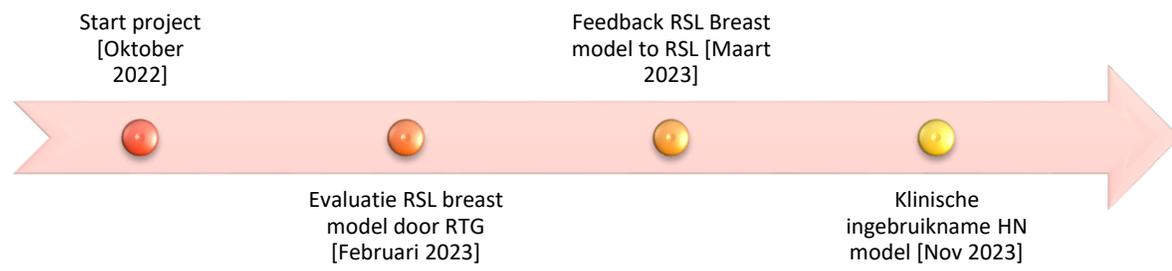
Ontwikkeling en implementatie

Thorax & Pelvic
male CT model



Validatie en feedback

Breasts & HN
CT model

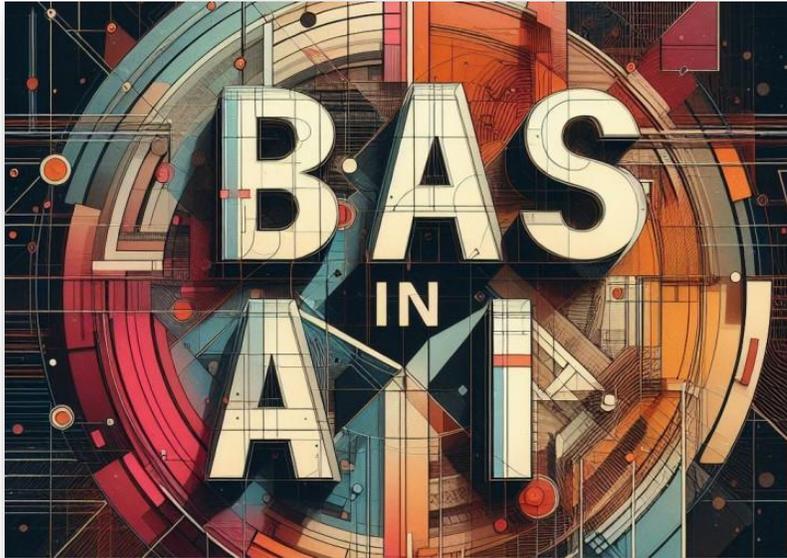


Ontwikkeling en implementatie

Pelvic male
MR model



Bias in AI



M. Gooding, LinkedIn 20 Maart 2024

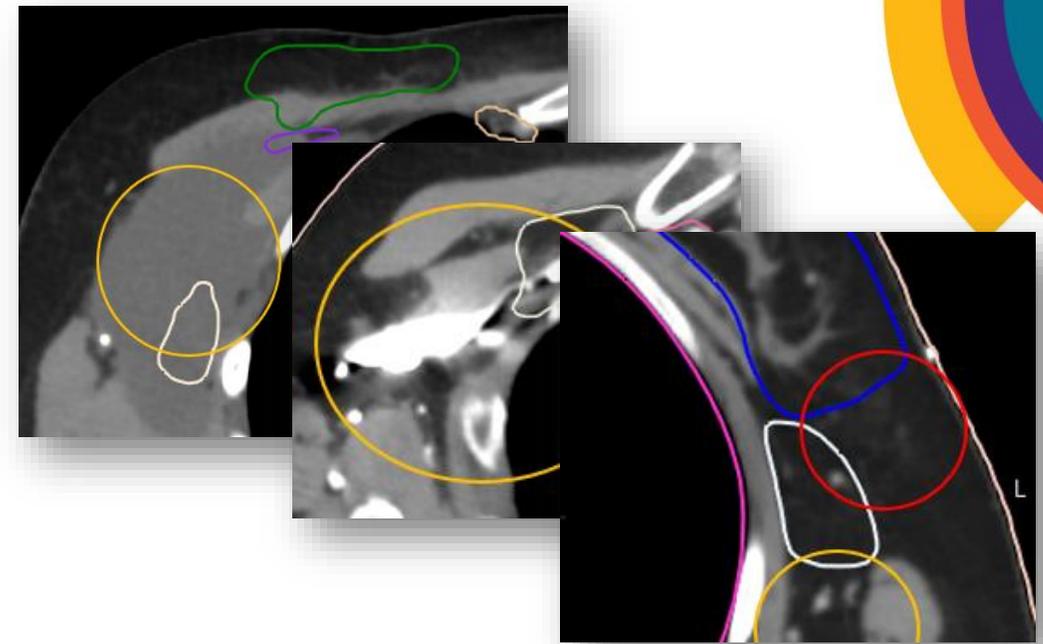
Mark: "For instance, does the economic background of the patient carry any subtly into how they appear in imaging? I don't expect healthcare AI vendors to be looking into every possible factor - it's just not possible to test everything. However, they should be investigating the obvious ones"

Feedback

Vendor: geef details over de training set

Kliniek: observeer de bias

8 26-03-2024 AI binnen RTG



Reacties van de radiotherapeut:

"Postoperatief met seroom en clips is lastig voor het algoritme"

"Distortie in de gebieden met hoge dichtheid zorgt voor fouten"

"model lijkt getraind op de markers, contour loopt niet ver genoeg door"

Preventie van "automation bias"

- Make users aware of AI reasoning process
- Emphasizing human accountability
- Presenting uncertainties of the AI output
- Training users of situation-specific reliability

REVIEW: Automated Contouring and Planning in Radiation Therapy: What Is 'Clinically Acceptable'?

Hana Baroudi, Kristy Brock, et al. 2023

Pelvic male DLS MR



D. Scheltes D. Haverkort M. Noordeloos M. Rasing

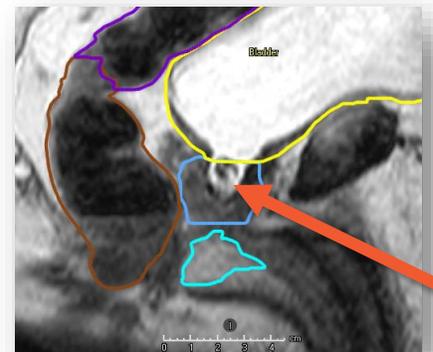
Samenwerking RTG - RSL

Fase 1. Verkenning middels project student

- 150 T2-weighted MR scans
- Protocol voor Unity MR-linac
- Segmentatie van prostaat, rectum, blaas, sigmoid, external
- Significante tijdwinst maar rectum DLS te krap (student-effect getraind)

Fase 2. Eerste klinische DLS model op MR in RayStation

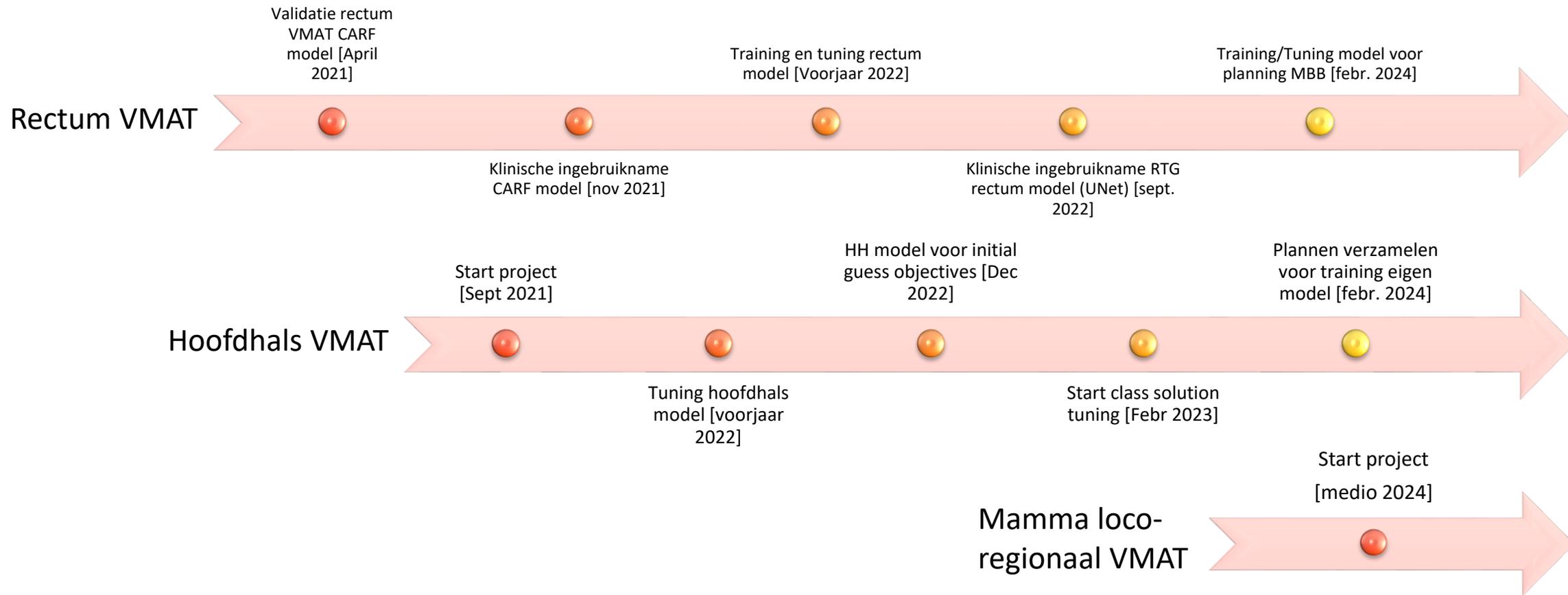
- Project door RO, CT en MR-linac MBB
- Extra:
 - Discussies over segmentatie, guidelines, etc.
 - Contour_clinical != Contour_trainingset
 - Participeren en acceptatie AI projecten



Machine learning planning

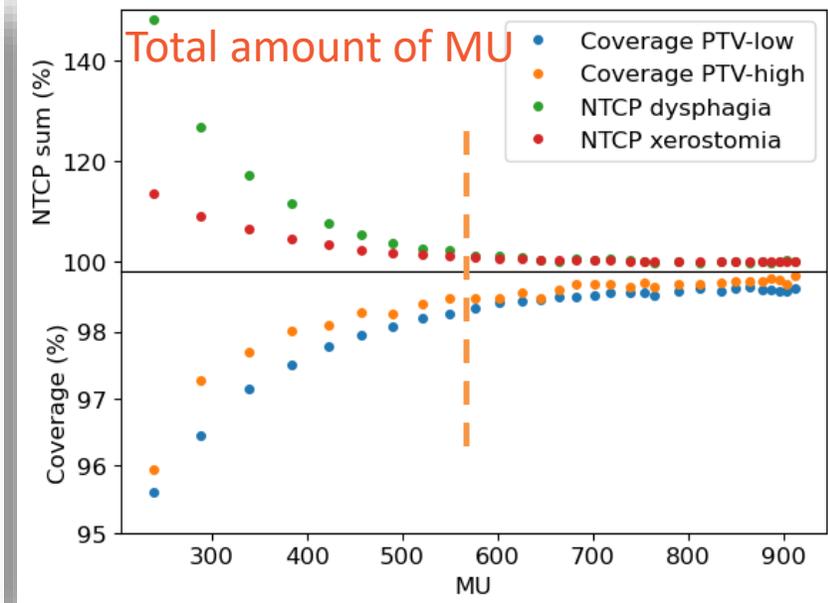
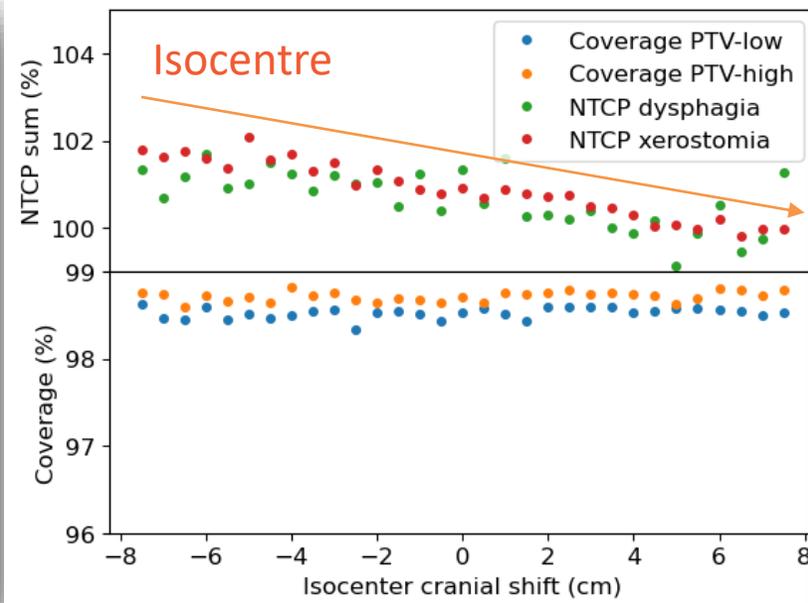
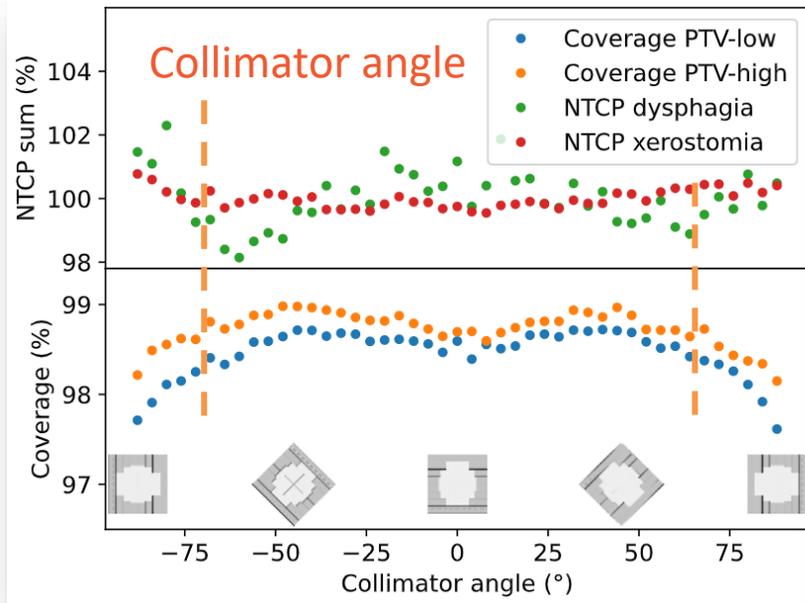


M. de Boer A. Arents E. van der Wal



Tuning class solution

Hoofdhals VMAT – target coverage en NTCP



Conclusie

AI in een niet-academische instituut

- AI heeft ook binnen RTG voet aan de grond gekregen en biedt vele mogelijkheden
- Toegepast door nauwe samenwerking met industrie (RaySearch Labs)
- Implementatie is tijdrovend maar betrek MBBers vroegtijdig in het proces