

## Het gebruik van kerncijfers van de Staat van Volksgezondheid en Zorg in Kamerbrieven

Claudia Laarman, Joost Vanhommerig, Jens Ruhof, Carlijn Hendriks,  
Louise Dekker, Bart Knottnerus

Om inzicht te krijgen in het gebruik van de Staat van Volksgezondheid en Zorg (Staat VenZ) brachten we in kaart of en hoe kerncijfers van de Staat VenZ worden gebruikt door ambtenaren voor het maken van Kamerbrieven.

### De Staat van Volksgezondheid en Zorg

De Staat van Volksgezondheid en Zorg (Staat VenZ) is een consortium van verschillende kennisinstituten die gezamenlijk besluiten over definities en bronnen van de gepresenteerde kerncijfers. Deze kennisinstituten zijn: het Rijkinstituut voor Volksgezondheid en Milieu (RIVM, projectleider), het Nivel, het Centraal Bureau voor de Statistiek (CBS), het Nederlands Jeugdinstituut (Nji), de Nederlandse Zorgautoriteit (NZa), het Sociaal en Cultureel Planbureau (SCP), het Trimbos-instituut en Zorginstituut Nederland (ZIN). Op de website van de Staat VenZ wordt cijfermatige informatie gepubliceerd over allerlei aspecten van gezondheid en zorg in Nederland (zie ook: [overzicht kerncijfers](#)) [1]. Een kerncijfer bestaat uit: het meest actuele cijfer dat beschikbaar is (met uitsplitsingen naar kenmerken zoals geslacht, leeftijd of risicogroep waar mogelijk en relevant), een historische trend, een regionale of internationale vergelijking (waar mogelijk en relevant) en een beschrijving en verantwoording van de bron [2]. De Staat VenZ genereert geen eigen data, maar baseert zich op bestaande monitors, rapportages en websites die cijfers presenteren over volksgezondheid en zorg. De originele bron wordt hierbij altijd vermeld. Het doel van de Staat VenZ is het samenbrengen van relevante kerncijfers ten behoeve van het beleid van het ministerie van Volksgezondheid, Welzijn & Sport (VWS) in één digitale informatiebron [2]. Hiermee beschikt het ministerie van VWS over actuele, betrouwbare en eenduidige kerncijfers ter ondersteuning van het beleidsproces. Tot de doelgroep van de Staat VenZ behoren beleidsmakers van het ministerie van VWS en leden van de Tweede Kamer [2]. De doelgroep wordt geadviseerd om de Staat VenZ te raadplegen voor cijfers over onderwerpen die te maken hebben met volksgezondheid en zorg.

### Dit onderzoek

Als er cijfers in Kamerstukken worden genoemd die (ook) op de Staat VenZ beschikbaar zijn, stuurt VWS erop dat de cijfers van de Staat VenZ gebruikt worden. In hoeverre dit in de praktijk ook daadwerkelijk gebeurt, en of er in dit geval ook naar de Staat VenZ wordt verwezen, is echter niet duidelijk. Daarom is onderzocht hoe vaak naar de Staat VenZ en/of een instituut van het consortium (1) wordt genoemd in Kamerbrieven afkomstig van VWS, (2) of dit gepaard gaat met het noemen van een kerncijfer en (3) met welk doel dit kerncijfer wordt gebruikt.

De volgende drie onderzoeksvragen zijn hiervoor beantwoord:

1. Hoe vaak wordt de Staat VenZ genoemd in Kamerbrieven die afkomstig zijn van het ministerie van VWS?
2. Hoe vaak wordt de Staat VenZ als bron vermeld in Kamerbrieven? Dit in vergelijking met de consortiumpartners.

3. In welke context worden de onderwerpen van de (meest bezochte) kerncijfers op de Staat VenZ genoemd in Kamerbrieven afkomstig van VWS?

Voor de laatste onderzoeksvraag zijn de volgende acht kerncijfers van de Staat VenZ gebruikt:

1. Zorgverzekeringsconcerns: marktaandeel [3]
2. Eenzaamheid: volwassenen [4]
3. Euthanasie: uitgevoerd met medicijnen volgens de richtlijn [5]
4. Kanker: sterfte [6]
5. Wachttijd gespecialiseerde GGZ: overschrijding treeknorm en gemiddelde wachttijd [7]
6. Overgewicht bij jongeren [8]
7. Levensverwachting [9]
8. Financiële toegankelijkheid: afzien van zorg vanwege de kosten [10]

De uitgebreide methodebeschrijving van de toegepaste string matching en AI analyse is te vinden in de bijlage.

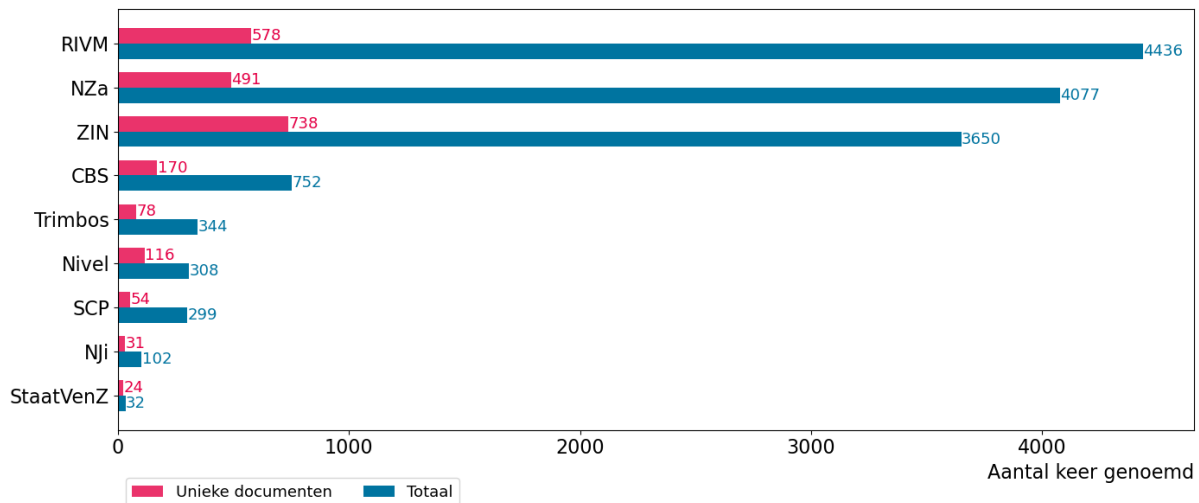
### **Staat VenZ niet vaak genoemd in Kamerbrieven**

In de 2552 geanalyseerde Kamerbrieven van januari 2021 t/m januari 2025 wordt de Staat VenZ in totaal 32 keer genoemd in 24 unieke Kamerbrieven. In Figuur 1 is te zien dat alle consortiumpartners van de Staat VenZ vaker worden genoemd in Kamerbrieven dan de Staat VenZ zelf. De meest genoemde consortiumpartners zijn het RIVM, ZIN en de NZa, die alle drie in totaal vaker dan 3600 keer zijn genoemd in de geanalyseerde Kamerbrieven. Bovendien werden zij ook in de meeste unieke documenten genoemd. Hierbij moet worden opgemerkt dat het gaat over het totaal aantal keren dat de consortiumpartners zijn genoemd in de brieven, niet per se in combinatie met een cijfermatige onderbouwing van beleid.

### **Kerncijfers worden vooral gebruikt om situatie te schetsen**

Aangezien het tijdsintensief zou zijn om voor alle kerncijfers de context te bepalen, hebben we dit voor acht kerncijfers gedaan. De toelichting waarom juist deze acht kerncijfers zijn gebruikt, is te vinden het uitgebreide onderzoeksmethode document in de bijlage. Uit de analyses bleek dat vier van de acht onderzochte kerncijfers (overgewicht bij jongeren, eenzaamheid bij volwassenen, levensverwachting, financiële toegankelijkheid: afzien van zorg vanwege de kosten) van de Staat VenZ werden aangehaald in de geanalyseerde Kamerbrieven. Deze kerncijfers werden in de meeste gevallen gebruikt om de context (aanleiding of stand van zaken) van het desbetreffende onderwerp te schetsen. Bronnen werden doorgaans vermeld in voetnoten aan het einde van de pagina. Daarbij verwezen Kamerbrieven meestal naar cijfers afkomstig van één van de consortiumpartners, en minder vaak rechtstreeks naar de Staat VenZ. Alleen bij de onderwerpen 'overgewicht bij jongeren', 'levensverwachting' en 'financiële toegankelijkheid' werd de Staat VenZ expliciet als bron genoemd.

*Figuur Het aantal keren dat de Staat VenZ en de consortiumpartners genoemd werden in Kamerbrieven van het ministerie van VWS januari 2021-januari 2025.*



## Beperkingen van het onderzoek

Dit onderzoek richt zich uitsluitend op Kamerbrieven. Voor andere documenttypen, zoals commissieverslagen en amendementen, was het niet mogelijk te filteren op documenten afkomstig van het ministerie van VWS. Het is daarom niet uit te sluiten dat de Staat VenZ in andere typen beleidsdocumenten vaker wordt genoemd dan in deze analyse is vastgesteld.

Het is aannemelijk dat in de Kamerbrieven soms wordt verwezen naar de oorspronkelijke bron van een cijfer, in plaats van naar de Staat VenZ, terwijl de Staat VenZ wel geraadpleegd is. Daarbij dient te worden opgemerkt dat beleidsmakers van VWS weliswaar worden geacht de Staat VenZ als primaire gegevensbron te gebruiken, maar niet expliciet worden gevraagd om deze website ook te vermelden als bron. Dit kan er op wijzen dat de Staat VenZ wel is geraadpleegd, maar dat er gerefereerd is naar de originele bronhouder. Kwalitatief onderzoek met de doelgroep zou meer inzicht kunnen geven in het algehele gebruik van de Staat VenZ.

## Conclusie

Dit onderzoek heeft bijgedragen aan het genereren van inzicht in hoe vaak de Staat VenZ wordt vermeld in Kamerbrieven afkomstig van VWS en hoe enkele kerncijfers hierin worden gebruikt. De Staat VenZ wordt niet vaak genoemd en gerefereerd als bron in de Kamerbrieven afkomstig van VWS in de periode januari 2021-januari 2025. In de beoordeelde Kamerbrieven van dit onderzoek zijn meestal de individuele consortiumpartners aangehaald als bron met een referentie naar een publicatie van de bronhouder. De kerncijfers die worden genoemd, worden voornamelijk gebruikt om de aanleiding van de Kamerbrief aan te geven of een actuele stand van zaken te geven.

## Aanbevelingen

- Het zou goed zijn om dit onderzoek uit te breiden met andere kerncijfers en een uitgebreidere steekproef die verschillende typen Kamerstukken omvat, zoals commissieverslagen en nota's, om te beoordelen of vergelijkbare resultaten worden gevonden bij een grotere en meer diverse set aan documenten. Vanwege tijdsbeperkingen was een dergelijke uitbreiding binnen dit onderzoek niet mogelijk.

- Kwalitatief onderzoek met medewerkers van VWS en Tweede Kamerleden kan meer inzicht geven in het gebruik van de Staat VenZ.
  - Om het gebruik van de Staat VenZ door Tweede Kamerleden te onderzoeken, zou het toegevoegde waarde hebben om de analyse te herhalen op de uitgeschreven tekst van de debatten.
  - Aangezien de Staat VenZ in sommige Kamerbrieven als bron werd aangeduid en bij de meerderheid van de Kamerbrieven de consortiumpartner, zou het goed zijn om een uniforme bronvermeldingsstrategie te ontwikkelen voor Kamerbrieven en het refereren te standaardiseren.
- 

## Het onderzoek

De uitgebreide beschrijving van de methoden is hier [LINK] te vinden. Hieronder volgt een beknopt overzicht. Voor dit onderzoek zijn 2555 Kamerbrieven afkomstig van het ministerie voor VWS uit de periode januari 2021-januari 2025 ingeladen via [tweedekamer.nl](https://tweedekamer.nl). Door middel van string matching in Python is geteld hoe vaak de Staat VenZ en de consortiumpartners werden genoemd in deze Kamerbrieven. Het gebruikte script voor de string matching is [hier](#) te vinden.

De AI-methode Retrieval Augmented Generation (RAG) werd gebruikt om te achterhalen in welke context de kerncijfers werden genoemd. De RAG werkte met Open AI modellen via Microsoft Azure in Python. De gebruikte prompts zijn op [deze Github pagina](#) te vinden.

De antwoorden op de prompts werden gebundeld. Daarna werd handmatig gecontroleerd of de informatie die uit het RAG-model kwam ook daadwerkelijk in de Kamerbrieven stond.

Uit de informatie verkregen via RAG werd opgemaakt of het een kerncijfer van de Staat VenZ betrof en in het document werd bekeken of er een bron werd vermeld, en welke.

## Meer weten

Het Nivel levert de kennis om de gezondheidszorg in Nederland beter te maken. Dat doen we met hoogwaardig, betrouwbaar en onafhankelijk wetenschappelijk onderzoek naar thema's met een groot maatschappelijk belang. 'Kennis voor betere zorg' is onze missie. Alle onderzoeken publiceert het Nivel openbaar. U vindt deze publicatie en alle andere Nivel-publicaties op [www.nivel.nl/publicaties](https://www.nivel.nl/publicaties).

## Titelgegevens van deze publicatie

De gegevens uit deze publicatie mogen met de volgende bronvermelding worden gebruikt: Laarman, C., Vanhommerig, J., Ruhof, J., Hendriks, C., Dekker, L., Knottnerus, B. Het gebruik van kerncijfers van de Staat van Volksgezondheid en Zorg in Kamerbrieven. Utrecht: Nivel, 2026.

---

## Gebruikte bronnen/websites

1. *Overzicht kerncijfers.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/alfabetisch>
2. *Over de Staat van Volksgezondheid en Zorg.* <https://www.staatvenz.nl/over-de-staat>
3. *Zorgverzekeringsconcerns: marktaandeel.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/zorgverzekeringsconcerns-marktaandeel>
4. *Eenzaamheid: volwassenen.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/eenzaamheid>
5. *Euthanasie: uitgevoerd met medicijnen volgens de richtlijn.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/euthanasie-uitgevoerd-met-medicijnen-volgens-de-richtlijn>
6. *Kanker: sterfte.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/kanker-sterfte>
7. *Wachttijd gespecialiseerde ggz: Overschrijding treetnorm en gemiddelde wachttijd.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/wachttijd-gespecialiseerde-ggz-overschrijding-treetnorm-en-gemiddelde-wachttijd>
8. *Overgewicht en obesitas: jongeren.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/overgewicht-en-obesitas-jongeren>
9. *Levensverwachting.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/levensverwachting>
10. *Financiële toegankelijkheid: afzien van zorg vanwege de kosten.* <https://www.staatvenz.nl/kerncijfers/financi%C3%A5le-toegankelijkheid-afzien-van-zorg-vanwege-de-kosten>

# Bijlage: Onderzoeksmethode van “Het gebruik van kerncijfers van de Staat Volksgezondheid en Zorg in Kamerbrieven”

Voor dit onderzoek zijn verschillende stappen doorlopen, die hieronder worden toegelicht. Aangezien er veel Kamerbrieven doorgenomen moesten worden voor het beantwoorden van de onderzoeksvragen, is er gebruikgemaakt van AI om ervoor te zorgen dat het onderzoek in een kortere tijdsspanne uitgevoerd kon worden. Daarnaast diende dit onderzoek om te onderzoeken hoe goed een AI methode zou kunnen werken om statistieken op te zoeken in Kamerbrieven.

## Kamerbrieven

Voor dit onderzoek waren alle Kamerbrieven van het ministerie van Volksgezondheid, Welzijn en Sport (VWS) van januari 2021 tot en met januari 2025 verzameld en gedownload via [Tweedekamer.nl](https://www.tweedekamer.nl). Kamerbrieven (ook wel brieven van de regering genoemd) zijn brieven die de ministers en staatssecretarissen sturen naar de Eerste en Tweede Kamer. Deze brieven worden gebruikt om beleid aan te kondigen, informatie te verstrekken en verantwoording af te leggen. Deze Kamerbrieven behandelen onder andere landelijke agenda's van doelstellingen of programma's, beleidsnota's, onderzoeksrapporten, beleidsreacties, reacties op amendementen (appreciatie amendementen), reacties op moties, kabinetsreacties, consultatie-concepten (concepten van wetsvoorstellen of beleidsdocumenten) en updates over lopende programma's en projecten (stand van zaken). Kamervragen, besluitenlijsten, moties en stemmingsuitslagen vallen niet onder de Kamerbrieven [3].

Er is bewust gekozen voor Kamerbrieven, omdat uit een initiële string matching analyse naar voren kwam dat de Staat VenZ het vaakst voorkwam in Kamerbrieven, vergeleken met commissieverslagen en moties. Bovendien was het mogelijk om specifiek te filteren op Kamerbrieven van het ministerie van VWS. Dit was niet het geval in ieder type document op de website van de Tweede Kamer. De Kamerbrieven zijn 'gewebscraped', waarbij gegevens van websites automatisch kunnen worden opgehaald met behulp van software. Hierbij was gefilterd op “Brieven regering”, “vaste commissie voor Volksgezondheid, Welzijn en Sport” en op de periode “1-1-2021 tot en met 31-1-2025”. De Kamerbrieven zijn gedownload op 25 november 2025.

De webscraping leverde 2555 Kamerbrieven op, waarvan 3 downloads geen bruikbaar document opleverden. De analyses werden daarom uitgevoerd op de overgebleven 2552 Kamerbrieven.

## String matching

Dit onderzoek werd opgedeeld in twee analyses, namelijk een string matching analyse en een AI-analyse. In deze paragraaf beschrijven we de eerste analyse. De tweede analyse wordt verderop beschreven.

Voor de eerste analyse is een (exact) string matching analyse verricht, waarin gekeken werd hoe vaak de Staat VenZ en de consortiumpartners werden genoemd in de ingeladen Kamerbrieven. Bij deze string matching analyse was gezocht op alle mogelijke schrijfwijzen van de Staat VenZ en de consortiumpartners (e.g., zowel de afkorting NZa als “Nederlandse Zorgautoriteit”). Daarnaast is ook gezocht op de namen van meerdere monitors en panels die door de consortiumpartners worden uitgevoerd, en op de URL's van de webpagina's met kerncijfers van de Staat VenZ. Het script met alle namen en schrijfwijzen is [hier](#) te vinden op Github. Uit de string matching analyse kwamen de URL's van drie kerncijfers naar voren, namelijk [overgewicht bij jongeren](#) [9], [levensverwachting](#) [10] en [financiële toegankelijkheid: afzien van zorg vanwege de kosten](#) [11]. Deze kerncijfers werden

gebruikt bij de AI-analyse (de tweede analyse), net als vijf andere kerncijfers. Hierop gaan we dieper in de volgende paragrafen.

## Kerncijfers

Voor de tweede analyse hebben we bekeken in welke context de kerncijfers van de Staat VenZ werden genoemd in de door ons beoordeelde Kamerbrieven. Voor deze analyse hebben we ons beperkt tot acht kerncijfers, omdat het analyseren van alle kerncijfers zeer tijdsintensief zou zijn. De drie kerncijfers die naar voren kwamen bij de string matching analyse zijn hier onder andere voor gebruikt, aangezien we wisten dat de Staat VenZ genoemd zou zijn.

Daarnaast hebben we ervoor gekozen om de top 5 meest bezochte kerncijfers op de Staat VenZ te gebruiken voor de tweede analyse. De redenatie hierachter was dat kerncijfers die vaker worden geraadpleegd, ook een grotere kans hebben om in Kamerbrieven te worden gebruikt. Voor het selecteren van de top 5 kerncijfers is gebruik gemaakt van de bezoekersaantallen van de [staatvenz.nl](https://staatvenz.nl) over de periode 2023-2025. Bezoekersaantallen voor de jaren 2021 en 2022 waren niet beschikbaar. De bezoekersaantallen waren opgevraagd bij het RIVM en geven weer hoe vaak een pagina met een kerncijfer was bezocht. De gekozen kerncijfers ([zorgverzekeringsconcerns: marktaandeel](#) [4], [eenzaamheid: volwassenen](#) [5] en [euthanasie: uitgevoerd met medicijnen volgens de richtlijn](#) [6]) zaten tussen 2023 en 2025 constant in de top 3. De rest van de top 10 wisselde per jaar, maar de hoogst genoteerden onderwerpen waren [kanker: sterfte](#) [7] en [wachttijd gespecialiseerde GGZ: overschrijding treeknorm en gemiddelde wachttijd](#) [8]. De bezoekersaantallen van de Staat VenZ zijn niet openbaar. Een aanvraag om de bezoekersaantallen te ontvangen kan ingediend worden door een e-mail te sturen naar [redactie@staatvenz.nl](mailto:redactie@staatvenz.nl).

De acht hierboven genoemde kerncijfers zijn gebruikt voor het vervolg van de analyse.

## AI Analyse: Retrieval Augmented Generation

Voor de inhoudsanalyse van de Kamerbrieven is een AI-gebaseerde workflow geïmplementeerd op basis van Retrieval Augmented Generation (RAG). RAG is een architectuur waarbij een taalmodel, of Large Language Model (LLM) wordt gecombineerd met een retrieval-component die relevante documenten of passages ophaalt op basis van een zoekvraag (prompt). In plaats van dat het LLM uitsluitend op basis van zijn getrainde kennis antwoord geeft, wordt het model “aangevuld” met externe tekstfragmenten die uit een documentencollectie worden gehaald. Hierdoor kan het model antwoorden geven die direct gebaseerd zijn op de actuele en specifieke inhoud van de documenten.

In onze implementatie werkte dit zoals hieronder beschreven.

### Vector store als retrieval component

Alle kamerbrieven waren geïndexeerd en opgeslagen in een vector store. Een vector store is een database waarin tekstuele documenten worden omgezet naar numerieke vectoren (embeddings), zodat semantische zoekacties, dus niet alleen zoeken naar exacte string matches maar juist op betekenis en context, mogelijk zijn. Dit maakte het mogelijk om met een zoekvraag niet alleen op trefwoordniveau, maar ook op inhoudelijke gelijkenis te zoeken.

### Documentselectie via RAG

Voor elk kerncijfer hebben we vijf discovery queries (zoekopdrachten) geformuleerd. Deze queries bevroegen elk de vector store met de Kamerbrieven om alle bestanden over het betreffende thema terug te geven. Door vijf verschillende (brede) queries op te stellen vergrootten we de zgn. recall van het model. Zo kan het voorkomen dat een kerncijfer over overgewicht niet onder de specifieke term

overgewicht staat, maar bijvoorbeeld onder de term BMI. Door een brede vraagstelling verkleinden we de kans om relevante documenten te missen. De scripts met alle gebruikte discovery queries voor de acht kerncijfers zijn [hier](#) te vinden in Github.

### Extractieproces

De gevonden documenten werden ingeladen d.m.v. een zgn. pdf-parser (pdfplumber), software die automatisch data uit pdf-documenten haalt en omzet naar een bruikbaar format. Vervolgens waren deze teksten als input aan een LLM-model gegeven, samen met een specifieke prompt met de vraag of het thema daadwerkelijk voorkwam in het document. Als het thema in een bestand voorkwam, vroegen we de LLM om alle statistieken met uitsplitsingen per populatie, scope en bron terug te geven. In de blauwe box is een voorbeeld van een deel van de verkregen statistieken voor overgewicht bij jongeren te zien.

Bij deze statistieken was gekeken of het cijfer één van onze acht kerncijfers betrof. Het kan zijn dat er in de Kamerbrieven andere kerncijfers van de Staat VenZ werden genoemd, die buiten de scope van dit onderzoek vielen. Hier was geen zicht op. De prompts waren breed opgesteld. Deze aanpak was gekozen om ervoor te zorgen dat we geen relevante Kamerbrieven zouden missen.

### Handmatige controle

De statistieken met uitsplitsingen die de LLM teruggaf, werden opgeslagen in een Excelbestand. Vervolgens werd met een handmatige controle gecheckt of alle statistieken en uitsplitsingen in het Excelbestand werden genoemd in de desbetreffende Kamerbrief. Als de statistiek werd genoemd, was vervolgens gecheckt of het ook een kerncijfer van de Staat VenZ betrof. Wanneer dit van toepassing was, werd de tekst eromheen gelezen om te bepalen op welke manier het kerncijfer werd gebruikt en welke bron er werd vermeld. Een deel van de Kamerbrieven werd volledig gelezen om te achterhalen of er statistieken waren gemist. Dit was geen enkele keer voor gekomen.

### Vergelijking tussen RAG en handmatige controle

De resultaten die uit de AI-analyse kwamen bleken allemaal te kloppen bij de handmatige controle. Het AI-model werkte goed om relevante statistieken te verzamelen in een grote hoeveelheid Kamerbrieven en kan daardoor vaker worden ingezet als een grote hoeveelheid documenten moet worden geanalyseerd.

### Beperkingen van het AI-model

De uitvoering van de AI-analyse was afhankelijk van het gebruik van een pdf-parser. De pdf-parser zette, zoals eerder vermeld, de tekst van het pdf-bestand van de Kamerbrief om in platte tekst, zodat de Kamerbrief kon worden ingelezen door het AI-model. Als een deel van de brief niet goed kon worden ingelezen, kan dit ertoe hebben geleid dat specifieke passages niet door het AI-model zijn herkend. Daarnaast is de pdf-parser nog niet goed in staat om figuren in te lezen als platte tekst. Het model kon in dit onderzoek voor één Kamerbrief geen antwoord geven op de prompts, omdat een deel van het pdf-bestand niet goed was omgezet in platte tekst. Ondanks dat vier Kamerbrieven niet konden worden gebruikt in de AI-analyse (drie die niet konden worden gedownload en één die niet goed was omgezet in platte tekst door de pdf-parser), was dit maar een klein aantal van de 2555 Kamerbrieven die waren gevonden op de officiële website van de Tweede Kamer en die konden worden gewebscraped.

Een andere beperking van het AI-model is dat het nog niet in staat is om de output consistent hetzelfde weer te geven wanneer het model opnieuw wordt gedraaid. De instellingen van de Large Language Model (LLM) die achter RAG zitten, zijn zoveel mogelijk aangepast om het AI-model zo

reproduceerbaar mogelijk te maken. Daarnaast waren de Kamerbrieven bevraagd met vijf verschillende prompts over de onderwerpen van de acht kerncijfers om zoveel mogelijk relevante documenten te verkrijgen. Desondanks kunnen we niet garanderen dat de verkregen output, met name in de bewoording, 100% overeenkomt wanneer het model opnieuw wordt gedraaid.

### Voorbeeld van een deel van de verkregen statistieken uit de AI analyse

Kadertekst **\*\*[2021-07-**

**06\_2021D28034\_Bouwstenen\_voor\_een\_fundament\_onder\_toekomstig\_preventiebele.pdf]\*\***

---

- **\*\*Cijfer:\*\*** "De helft van de Nederlanders heeft op dit moment overgewicht."
- **\*\*Populatie:\*\*** Nederlanders
- **\*\*Uitsplitsing:\*\*** Geen
- **\*\*Scope:\*\*** Nederland
- **\*\*Pagina:\*\*** 1
- **\*\*Bron:\*\*** Sociaal en Cultureel Planbureau (voetnoot 1)

---

- **\*\*Cijfer:\*\*** "Mensen met een praktische opleiding en laag inkomen hebben een levensverwachting in goed ervaren gezondheid die 15 jaar lager is dan mensen met een theoretische opleiding."
- **\*\*Populatie:\*\*** Mensen met een praktische opleiding en laag inkomen versus mensen met een theoretische opleiding
- **\*\*Uitsplitsing:\*\*** Opleidingsniveau/inkomen
- **\*\*Scope:\*\*** Nederland
- **\*\*Pagina:\*\*** 1
- **\*\*Bron:\*\*** Raad voor Volksgezondheid en Samenleving (RVS)

---

**\*\*Let op:\*\*** Er zijn geen exacte percentages, breuken of verhoudingen (zoals '1 op de 5') over levensverwachting zelf genoemd, behalve de verschillen in jaren tussen groepen. De overige cijfers over percentages en aantallen gaan over overgewicht, ziektelast, doden, en zorguitgaven, niet direct over levensverwachting.