

P&O: Computerwetenschappen Eindverslag

Team: **Zilver**

Bram Vandendriessche (Coördinator)
Arne Vlietinck (Secretaris)
Matthias Van der Heyden
Jef Versyck
Vincent Vliegen
Laura Vranken

Academiejaar 2016-2017

Samenvatting

Auteur: Arne Vlietinck

Dit verslag behandelt het ontwerp en de implementatie van een Autopilot en Virtual Testbed voor een drone. In de simulator is voor de eerste mijlpaal een rode bol in een witte ruimte te zien. Bij de tweede mijlpaal wordt deze wereld uitgebreid met een windkracht in een willekeurige richting. Voor de derde mijlpaal zijn er verschillende bollen zichtbaar die allemaal op een zo efficiënt mogelijke manier moeten worden doorprikt. Bij de laatste mijlpaal zijn niet alle bollen direct zichtbaar. Een uitbreiding is het ontwijken van grijze obstakels.

De Autopilot zorgt voor een correcte aansturing van de drone. Hij bepaalt de vliegroute op basis van informatie verkregen van twee camera's die zich op de drone bevinden. Hierbij is de relatieve plaatsbepaling van de bol ten opzichte van de drone van belang. De Autopilot leidt daaruit de beweging van de drone af en laat de simulator deze uitvoeren.

Het programma gebruikt GUI's als interactief medium. Deze geven de mogelijkheid het camerastandpunt te kiezen, extra bollen toe te voegen en externe factoren (wind en gravitatieconstante) aan te passen. Ook de voltooiingsgraad, snelheid en positie van de drone worden weergegeven.

Inhoudsopgave

1	Ontwerp	2
	1.1 Drone Autopilot	2
	1.1.1 Beeldverwerking	3
	1.1.2 Vliegstrategie	3
	1.1.3 Scannen wereld	5
	1.1.4 PI-Controllers	5
	1.1.5 Obstakels	6
	1.2 Virtual Testbed	6
2	Algoritmes	7
	2.1 Drone Autopilot	7
	2.1.1 Kleinste kwadraten circle fit	7
	2.1.2 Kortste pad	7
	2.2 Virtual Testbed	8
	2.2.1 Assenstelsels	8
	2.2.2 Krachten	8
	2.2.3 Collision detection	9
3	Software	10
	3.1 Drone Autopilot	10
	3.2 Virtual Testbed	10
4	GUI	11
	4.1 Drone Autopilot	11
	4.2 Virtual Testbed	12
5	Testen	12
	5.1 Drone Autopilot	13
	5.2 Virtual Testbed	13
\mathbf{A}	Klassendiagram	15
В	GUI	17
\mathbf{C}	Testen	18
D	Planning	18

Inleiding

Auteurs: Laura Vranken & Arne Vlietinck

Drones zijn de laatste jaren enorm in populariteit toegenomen en ondervinden bijgevolg ook een evolutie op technologisch vlak. Ze worden tegenwoordig gebruikt voor talloze toepassingen. De bekendste toepassing bevindt zich binnen Defensie, die drones gebruiken om informatie te verkrijgen over vijandelijk gebied zonder mensenlevens te moeten riskeren. Daarnaast hebben ook grote bedrijven (o.a. Amazon¹) de weg naar deze technologie gevonden. De toekomst brengt echter nog veel meer voordelen. Enkele voorbeelden [4] zijn veiligheidsinspectie van windturbines of elektriciteitslijnen, luchtsteun bij zoek- en reddingsoperaties, bewaking en luchtfotografie.

Wanneer een drone autonoom functioneert, is een betrouwbare aansturing door de Autopilot van levensbelang. Hij moet namelijk bestand zijn tegen allerlei externe factoren (bv. wind, obstakels...).

Dit verslag behandelt de autonome aansturing van een drone, meer bepaald een quadcopter. Er wordt uitgegaan van een drone waarop twee voorwaarts gerichte camera's bevestigd zijn. Op basis van deze beelden moeten afstand en positie tegenover het doel ingeschat worden en nieuwe bewegingsopdrachten voor de drone gegenereerd worden. Deze bewegingen worden weergegeven in een Virtual Testbed [2]. Dit is een softwaresysteem dat een fysieke opstelling van een drone en camera's simuleert. De simulator genereert beelden van de drone uit verschillende standpunten a.d.h.v. de verkregen bewegingsopdrachten van de Autopilot.

De Autopilot en het Virtual Testbed moeten zo ontworpen worden dat de drone in staat is om zijn doel, een niet-grijze bol, te lokaliseren en ernaar toe te vliegen. Dit eventueel onder invloed van lichte wind in willekeurige richtingen. Bovendien moet ook voor beiden een $graphical\ user\ interface$ of kortweg GUI ontworpen worden. De GUI toont de vooruitgang en laat de gebruiker toe allerlei informatie (snelheid, positie en verschillende camerastandpunten) op te vragen. Daarnaast kan de gebruiker nieuwe bollen toevoegen en de wind manueel aanpassen in de verschillende richtingen.

De tekst is als volgt opgebouwd:

Eerst wordt het ontwerp van de Autopilot en Virtual Testbed verder uitgediept (sectie 1). Vervolgens wordt er ingegaan op de gebruikte algoritmes (sectie 2) en wordt de opbouw van onze software verduidelijkt (sectie 3). Ook is er extra informatie te vinden over de GUI (sectie 4). Tot slot worden de uitgevoerde testen besproken (sectie 5) en wordt dit aangevuld met een kort besluit.

1 Ontwerp

Auteurs: Arne Vlietinck; redactie: Arne Vlietinck

De concepten die gebruikt worden om het softwaresysteem te implementeren zijn van cruciaal belang. Hieronder wordt het stappenplan dat de Autopilot volgt, verduidelijkt en wiskundig toegelicht. Ook wordt er dieper ingegaan op de gemaakte keuzes tijdens de ontwerpfase.

1.1 Drone Autopilot

Auteur: Laura Vranken

De Drone Autopilot bepaalt de positie van de drone relatief ten opzichte van zijn doel a.d.h.v. twee beelden gegeneerd door de dronecamera's. Bovendien zorgt de Autopilot ervoor dat de drone op een correcte manier naar zijn doel toe vliegt. De drone bereikt zijn doel wanneer hij door een gekleurde bol gevlogen is of door alle bollen in het geval dat er meerdere zijn. Daarnaast moet de Autopilot rekening houden met een mogelijke invloed van wind die de drone van zijn koers doet afwijken en obstakels waarrond hij moet vliegen.

¹Amazon Prime Air

1.1.1 Beeldverwerking

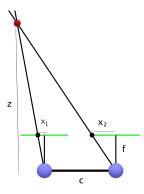
Ten eerste moeten de beelden die de Autopilot van de Virtual Testbed binnenkrijgt, geanalyseerd worden. Dit gebeurt door iteratief de kleurwaarden van elke pixel te vergelijken met de waarde van de opgegeven kleur. Deze methode wordt logischerwijs enkel gebruikt indien er al een doelkleur beslist is. Anders zullen de pixels gegroepeerd worden per kleur in een HashMap. De gekleurde pixels worden bijgehouden als hun positie ten opzichte van het beeld, uitgedrukt in rij en kolom. De verdere berekeningen worden gebaseerd op het midden van de bol. Dit kan benaderd worden op twee manieren: via het zwaartepunt of de kleinste-kwadratenmethode op de randpunten van de cirkel. Het zwaartepunt van een bepaalde kleur pixels is te berekenen via het gemiddelde van de opgeslagen coördinaten. De kleinste-kwadratenmethode zoekt daarentegen eerst de randpunten uit van de cirkel. Deze worden vervolgens gebruikt in het zoekalgoritme (zie sectie 2.1.1) dat de cirkel bepaalt die het beste past in de gegeven randpunten. Hieruit kan dan de positie van het centrum van de bol bepaald worden. De Autopilot zal eerst gebruik maken van de kleinste-kwadratenmethode en overschakelen op de zwaartepuntberekening wanneer er onvoldoende randpunten zijn, aangezien deze minder nauwkeurig is wanneer het middelpunt buiten beeld ligt. Voor stavende testresultaten zie Appendix C.

Indien de Autopilot geen gekleurde pixels detecteert, zal de drone systematisch de wereld scannen. Hierover meer info in sectie 1.1.3.

1.1.2 Vliegstrategie

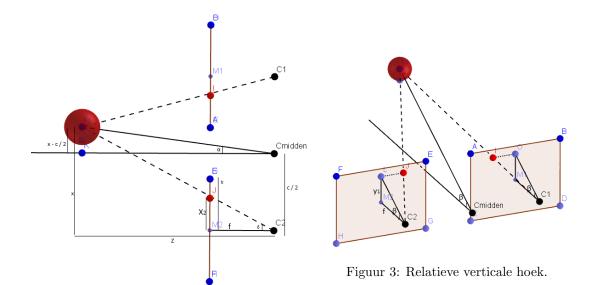
Wanneer de Autopilot een bol in beeld gekregen heeft, zal hij starten met zijn positie relatief tegenover zijn doel te bepalen. De werkwijze wordt in onderstaande beschrijving verduidelijkt. Ten eerste wordt de diepte bepaald. Dit kan met behulp van de formule van stereo vision [6] berekend worden. Zie Figuur 1 voor een grafische weergave van de berekening. Z stelt de diepte [m] voor, c de afstand [m] tussen de camera's, f de focale afstand [pixel] en x_1 en x_2 stellen de afstand [pixel] tussen het middelpunt van het beeld en het middelpunt van de bol op het beeld voor. Formule 1 geeft de diepteberekening weer.

$$Z = \frac{c \cdot f}{x_1 - x_2} \tag{1}$$



Figuur 1: Diepteberekening tussen drone en doel. In formulevorm: $Z = \frac{c \cdot f}{x_1 - x_2}$.

Vervolgens wordt de afwijking op de horizontale hoek α bepaald. Hiermee wordt de afwijking tussen de horizontale positie van de bol en het midden van de drone bedoeld. Deze formule wordt afgeleid via goniometrische verbanden. Zie Figuur 2 voor grafische ondersteuning. De hoek δ stelt hier de helft van de horizontale hoek voor die het beeld overspant en b stelt de helft van de breedte van het beeld voor. Onder Figuur 2 kan eveneens de uitwerking van de formule gevonden worden. Ten slotte wordt ook de afwijking op de verticale hoek β bepaald. Dit is de afwijking van de hoogte van de bol ten opzichte van de hoogte van de drone. Wederom wordt deze formule afgeleid via de goniometrie en weergegeven in Figuur 3, met y_2 de verticale afstand [pixel] tussen de het



Figuur 2: Relatieve horizontale hoek.

In Figuur 2 wordt de relatieve horizontale hoek tussen drone en doel weergegeven door $\tan(\alpha) = \frac{x-\frac{c}{2}}{Z}$, voor de volledige uitwerking zie formule 2 tot en met 5.

In Figuur 3 wordt de relatieve verticale hoek weergegeven tussen drone en doel. De relatie wordt gegeven door volgende formule: $\tan(\beta) = \frac{y_1}{f}$.

Berekening brandpuntsafstand f:

Berekening afstand x:

$$\tan(\delta) = \frac{b}{f} \tag{2}$$

$$f = \frac{b}{\tan(\delta)} \tag{5}$$

middelpunt van het beeld en het middelpunt van de bol.

Nadat de drone zijn positie bepaald heeft, kan hij zijn uitwijkingen (horizontale en verticale hoek en eventuele roll) bijsturen a.d.h.v. PI-controllers die beslissen over respectievelijk yaw, thrust en roll bewegingen. Meer info over de werking van de controllers wordt gegeven in sectie 1.1.4.

Nu rest enkel nog het bepalen van de pitch zodat er onder een ingestelde thrust voorwaarts richting de bol kan bewogen worden. Het eerste idee was om dit op basis van een snelheidscontroller te doen, aangezien de snelheid afhankelijk is van de pitch en hierdoor controleerbaar zou zijn. De snelheid is echter niet te bepalen door de onbekende windkrachten en door de numerieke beperkingen op het berekenen van afgeleiden. Hierdoor zou immers de afwijking te groot worden. Een alternatief plan houdt in dat de drone pitcht met een rate op basis van een afstandscontroller. Deze legt altijd een doelafstand vast op een kleine afstand voor de drone zodat hij beperkt wordt tot het overbruggen van telkens kleine afstanden. Door de combinatie van de kleine afstanden en het feit dat de drone telkens terug horizontaal moet komen per overbrugde afstand, kan de snelheid laag gehouden worden. Wanneer er tegenwind is en de drone verder zou afwijken van zijn doelafstand, zal de afstandscontroller de drone toelaten om verder te pitchen om zo toch tegen de windkracht in zijn doel te bereiken.

Ten slotte moet dit proces herhaaldelijk worden uitgevoerd ten gevolge van de invloed van wind. De wind kan de drone namelijk uit koers brengen. Hierdoor zal de drone telkens zijn positie moeten herberekenen, zich opnieuw oriënteren en de controllers laten bijsturen.

1.1.3 Scannen wereld

Wanneer de drone geen bollen meer in beeld heeft, moet hij rond zich beginnen zoeken totdat hij een nieuwe bol waarneemt. Om de hele wereld te scannen, wordt volgende strategie toegepast.

Ten eerste begint de drone rond zijn as te draaien d.m.v. een yaw beweging. Hij krijgt de opdracht dit te doen gedurende 630°. Een overschot van 270° wordt in rekening gebracht, zodat hij zeker volledig rondgedraaid heeft. Dit gebeurt om eventuele rotationele invloeden van de wind op te heffen.

Vervolgens vliegt de drone achteruit over een bepaalde afstand zodat mogelijke bollen die zich boven of onder de drone bevinden ook zichtbaar worden. Dit gebeurt door eerst omhoog te pitchen en achterwaartse snelheid op te bouwen, om vervolgens weer horizontaal te komen zodat ook de bollen onderaan zichtbaar blijven. We maken van de opgebouwde snelheid in het begin gebruik om ver genoeg achteruit te vliegen.

Indien er na dit proces nog steeds niks waargenomen is, wordt het geheel opnieuw aangeroepen.

1.1.4 PI-Controllers

Om een PI-controller te kunnen gebruiken, is het belangrijk om te weten wat het is en wat het doet. Zoals in [5] wordt aangegeven, fungeert de controller als een controlleus-feedback mechanisme. Dit systeem gaat proberen de afwijking op de meetwaarde te corrigeren. Het berekent namelijk continu de foutwaarde e(t) als het verschil tussen de correcte waarde en de gemeten waarde. Op basis van deze gegevens berekent de controller de nodige correctie.

Er is gekozen voor een PI-controller i.p.v. een PID-controller, aangezien die ook in de meeste reële systemen gebruikt wordt. Bovendien is de term D (Derivative) heel gevoelig aan ruis en zou die een bijkomende moeilijkheid vormen om af te stellen.

PI staat voor Proportional-Integral. Het P-deel zorgt ervoor dat het verschil in gewenste waarde en de gemeten waarde met een factor K_p wordt versterkt. I zorgt voor een constante sommatie van de afwijking en vergroot de correctiewaarde afhankelijk van hoelang er een afwijking bestaat tussen gemeten en gewenste waarde. Dit wordt met een factor K_i versterkt. Deze constanten worden manueel bepaald door de reactie van de controller uit te plotten in grafieken en hun gedrag te optimaliseren door deze coëfficiënten aan te passen.

De correctie kan berekend worden op basis van formule 6.

$$u(t) = K_p * e(t) + K_i * \int e(t)dt$$
(6)

Hier is u(t) de correctie, K_p de proportional constante, K_i de integral constante en e(t) de fout-waarde op tijdstip t.

Voorgaande theorie wordt toegepast op dit project.

Ten eerste wordt de roll-controller bekeken. Hij heeft als doel de roll gelijk aan nul te houden. Dit is dan ook ineens de gewenste waarde. De controller begint slechts bij te sturen wanneer de gemeten roll waarde groter is dan 0.2° in positieve of negatieve zin. Bijsturen gebeurt door de correctiewaarde als input te nemen voor de rollrate.

Vervolgens is er een yaw-controller. Deze werkt enkel wanneer het doel in beeld is, aangezien de drone een oriëntatiepunt nodig heeft om de yaw te kunnen bepalen. De gewenste waarde is gelijk aan een horizontale afwijking α van nul graden. De controller gaat dit bijsturen op dezelfde manier als bij de roll-controller.

De height-controller stelt de thrustwaarde in en verschilt licht van de anderen doordat hij de correctiewaarde optelt bij de standaard waarde om de zwaartekracht tegen te gaan. Verder probeert hij de verticale afwijking naar nul te herleiden.

De pitch-controller wordt gebruikt om zo snel mogelijk te kunnen hoveren en dus een pitch van nul te krijgen. Dit gebeurt op dezelfde manier als voorgaande controllers.

Ten slotte is er ook nog een distance-controller. Deze gaat proberen de afstand naar nul te reduceren met stappen van 0.1m en helpt bij het voorwaarts vliegen om de pitchrate in te stellen, zoals uitgelegd in sectie 1.1.2.

1.1.5 Obstakels

De laatste hindernis is het ontwijken van obstakels. De eerste taak is het bepalen van de positie van de obstakels. Dit gebeurt door de verschillende tinten grijs uit het beeld te filteren en vervolgens de obstakels te verwijderen die niet in de buurt van onze vliegrichting liggen. Ten slotte wordt de dichtste eruit gekozen, aangezien die als eerste moet worden ontweken.

Het ontwijken zelf gebeurt a.d.h.v. de height-controller. Indien de bol in de bovenste helft van het beeld staat, zal de drone onder de bol door vliegen. Indien de bol in de onderste helft van het beeld staat, zal hij erover vliegen. Er wordt geopteerd voor deze strategie aangezien de reactie op de thrust vrij snel en accuraat is. De andere optie is ernaast vliegen. Dit zou veel moeilijker en onvoorspelbaarder zijn daar de drone nog voorwaarts zou verder vliegen, ook al is de yaw reeds aangepast. De roll aanpassen, biedt een oplossing, maar is een moeilijke opdracht. Dit verantwoordt de keuze om de hoogte aan te passen.

1.2 Virtual Testbed

Auteur: Bram Vandendriessche

Het bouwen van het Testbed is begonnen met de belangrijke en moeilijke keuze voor de te gebruiken 3D-omgeving. Deze omgeving moest vlot onder de knie te krijgen zijn vanwege de snelle deadlines en ook flexibiliteit was een vereiste. Blender², JMonkeyEngine³ en OpenGL⁴ haalden als meest geschikte kandidaten de laatste ronde. Andere keuzes, zoals Unity⁵, vielen af door bijvoorbeeld het gebrek aan kennis van C# en aan tijd om hier verandering in te brengen.

Blender is een erg uitgebreid programma met tal van mogelijkheden om 3D-objecten en -werelden te maken en manipuleren. Het maakt gebruik van Python, een programmeertaal met een vrij eenvoudige leercurve voor wie al programmeerervaring heeft. Daarentegen is Blender uitdagend en tijdrovend om te beheersen, net door alle mogelijke functies. Aangezien we bovendien gepland hadden in Java te werken, moest gezocht worden naar een manier om Java en Python te verbinden. Blender zou dan vanuit Java gestart moeten worden, wat een omslachtig proces leek. Vooral omwille van de extra leertijd en omweg, werd niet voor Blender gekozen.

De tweede optie, JMonkeyEngine, leek erg gebruiksvriendelijk, had een goede tutorial en enkele handige ingebouwde functies, zoals het vastpinnen van een camera op een object (wat erg nuttig is voor het project). Anderzijds leek de community-ondersteuning (op fora als StackOverflow) bij specifieke zoektermen die bij het testen geprobeerd werden, erg beperkt. Hierdoor viel ook deze optie weg ten opzichte van OpenGL.

De keuze viel uiteindelijk op OpenGL. Ondanks een erg moeizaam begin, is deze toch de goede gebleken. OpenGL kan rechtstreeks in Java worden gebruikt, heeft een brede community met heel wat tutorials en werkt erg flexibel.

In deze fase van het project wordt de drone op een eerder simplistische manier voorgesteld door een balk. Later kan deze vervangen worden door een 3D-vorm van een echte quadcopter. Dit werd tot op heden niet gedaan wegens tijdsgebrek en focus op de inhoudelijke deadlines.

 $^{^2}$ https://www.blender.org/

³http://jmonkeyengine.org/

⁴https://www.opengl.org/

⁵https://unity3d.com/

2 Algoritmes

Auteurs: Jef Versyck; redactie: Arne Vlietinck

Om een realistisch en correct beeld van de situatie te schetsen, is het belangrijk om op een juiste manier gebruik te maken van algoritmes. Ze beïnvloeden de correctheid en snelheid van het programma. Een verkeerde berekening kan immers leiden tot een waterval van andere fouten. Hieronder volgt een opsomming van alle gebruikte algoritmes in zowel de Autopilot als de simulator.

2.1 Drone Autopilot

Auteurs: Vincent Vliegen

De Autopilot maakt gebruik van algoritmes in verschillende instanties. Om de positie van de bollen te bepalen wordt er gebruik gemaakt van een kleinste kwadraten circle fit. Zo kan de Autopilot bepalen waar de bollen zich bevinden rondom de drone. Ook gebruikt hij een kortstepadalgoritme om de drone voort te laten bewegen tussen meerdere bollen. Dit is een must have om een uiterst efficiënt vliegtraject te bepalen.

2.1.1 Kleinste kwadraten circle fit

De nauwkeurigheid van de acties van de Autopilot hangt af van de precisie van de informatie die ImageCalculations teruggeeft. De afstand en positionering van alle objecten rond de drone zijn afhankelijk van hun centrum, waarvan de coördinaten op regelmatige basis worden herberekend. Om de meest exacte posities van deze objecten te verkrijgen, maakt ImageCalculations gebruik van zwaartepuntberekening en een kleinste kwadraten circle fit algoritme [3]. Aangezien het circle fit algoritme beter werkt bij niet volledig zichtbare bollen, zal ImageCalculations altijd hiervoor kiezen, tenzij er niet voldoende pixels zitten op de cirkelomtrek.

Het kleinste kwadraten circle fit algoritme probeert een cirkel te vinden die zo goed mogelijk overeenkomt met de afbeelding van de gegeven bol. Het gebruikt enkel de pixels op de omtrek van de cirkel. Het kleinste kwadraten algoritme berekent voor elk van deze pixels de horizontale en verticale afwijking tegenover de gemiddelde positie van deze pixels in een (x,y)-assenstelsel. Deze afwijkingen worden dan omgezet naar coördinaten in een (u,v)-assenstelsel, waar de fout bepaald kan worden. Het kleinste-kwadratenalgoritme berekent dan de (u,v)-coördinaten van het middelpunt waarvoor de som van de gekwadrateerde fouten minimaal is. Tot slot worden bij deze coördinaten de eerder berekende gemiddelden opgeteld wat resulteert in het middelpunt van de best passende cirkel in het (x,y)-assenstelsel. Voor meer duidelijkheid omtrent de gebruikte assenstelsels en formules is de literatuur [3] aangewezen.

2.1.2 Kortste pad

Wanneer de drone een traject moet afleggen tussen meerdere bollen, bepaalt een algoritme het kortste pad, zodat het afleggen ervan efficiënt kan gebeuren. Om een zo goed mogelijke benadering te maken van het kortste pad, is het best om al vanaf het begin zoveel mogelijk bollen in het algoritme op te nemen. Echter, bij een grote groep bollen zal dit voor extra vertraging zorgen door de vele berekeningen. Daarom gaat het algoritme altijd maar maximaal de twee dichtste bollen berekenen.

Het algoritme bestaat uit twee grote onderdelen: het berekenen van de eerste twee bollen en het herberekenen van deze bollen.

Om het algoritme te kunnen starten, moeten er gekleurde bollen in beeld zijn. Zolang dit niet het geval is, zal de drone de wereld scannen.

Wanneer er voor de eerste keer een bol in beeld komt, stelt de Autopilot een lijst op van alle pixels per kleur. Hiervan bewaart het algoritme de n grootste groepen pixels en berekent het voor elk van deze geselecteerde bollen de afstand. De dichtstbijzijnde bol wordt hierbij ingesteld als eerste doel. Vervolgens bepaalt de Autopilot de afstanden tussen deze eerste bol en de overige n-1 bollen. Hieruit kan de tweede bol worden afgeleid. Indien er slechts één bol in beeld is, gaat de Autopilot

niet op zoek naar een tweede. Hij vliegt eerst naar de gevonden bol, vooraleer hij andere bollen gaat zoeken.

Wanneer de drone naar de eerste bol vliegt, herberekent de Autopilot op regelmatige tijdstippen de eerste en tweede bol. Indien er een bol dichterbij ligt dan de huidige eerste bol, zal deze de nieuwe eerste bol worden en wordt de overeenkomstige tweede bol ook opnieuw berekend. Indien er een bol dichter ligt bij de eerste bol dan de huidige tweede, zal die ook de huidige vervangen. Indien de drone de eerste bol bereikt, wordt de huidige tweede bol ingesteld als nieuw doel en wordt er een nieuwe tweede bol berekend. Indien er geen tweede bol was ingesteld, zal de drone opnieuw beginnen scannen.

2.2 Virtual Testbed

Auteur: Jef Versyck

Om alle fysische elementen op een zo waarheidsgetrouw mogelijke manier weer te geven, wordt er een fysische *library* gecreëerd. Hiermee is het mogelijk om bewegingen in het assenstelsel juist weer te geven. Daarnaast moeten de krachten op een correcte manier behandeld worden. Voor de laatste mijlpaal wordt er collision detection toegevoegd.

2.2.1 Assenstelsels

Het relatief assenstelsel heeft het centrum van de drone als oorsprong en is zo georiënteerd dat de drone kijkt in de richting van de positieve X-as, met de Y-as naar boven en de Z-as naar rechts gericht. Het assenstelsel ondergaat dezelfde translaties en rotaties als de drone.

De drone kan drie bewegingen uitvoeren: yaw Y, roll R en pitch P. De yaw is een negatieve rotatie rond de Y-as, de roll is een positieve rotatie rond de X'-as 6 en de pitch is een negatieve rotatie rond de Z"-as 7 . Merk op dat er een verschil bestaat tussen de huidige roll en pitch die de drone op een gegeven moment heeft, en de yaw, roll en pitch die hij moet uitvoeren, om in die positie te geraken.

Door de volgorde van de drie rotaties ontstaat er een specifieke rotatiematrix [1]. Met behulp van deze rotatiematrix kunnen de posities van de camera's van de drone bepaald worden. Ook kunnen we hiermee de veranderingen van yaw, roll en pitch berekenen. De verandering van de pitch is immers afhankelijk van de roll: hoe groter de roll, hoe trager de pitch zal veranderen. De bekomen rotatiematrix:

$$M = \begin{bmatrix} \cos(Y)\cos(P) - \sin(Y)\sin(R)\sin(P) & \sin(P)\cos(R) & -\sin(Y)\cos(P) - \cos(Y)\sin(P)\sin(R) \\ -\cos(Y)\sin(P) - \cos(P)\sin(R)\sin(Y) & \cos(R)\cos(P) & \sin(Y)\sin(P) - \cos(P)\cos(Y)\sin(R) \\ & \sin(Y)\cos(R) & \sin(R) & \cos(R)\cos(Y) \end{bmatrix}$$

De veranderingen van yaw, roll en pitch steunen op het volgende principe:

$$M^{-1} \cdot M \cdot x = x$$

met M de rotatiematrix, M^{-1} de inverse van de rotatiematrix en x de algemene beweging. Beschouw $M \cdot x$ als een relatieve beweging, zoals de verandering van de pitch. De relatieve beweging vermenigvuldigd met de inverse van de rotatiematrix geeft de algemene beweging die de drone moet uitvoeren voor zijn pitchverandering.

2.2.2 Krachten

Op elke drone werken er minstens twee krachten in: de zwaartekracht en de thrust van de drone. De zwaartekracht G is gedefinieerd als een kracht volgens de negatieve Y-richting gelijk aan de massa

⁶X-as van het relatieve assenstelsel na yaw beweging

⁷Z-as van het relatieve assenstelsel na yaw en roll beweging

van de drone maal de gravitatieconstante. De gravitatieconstante wordt als negatief beschouwd.

$$\vec{G} = \left\{ \begin{array}{c} 0 \\ m \cdot g \\ 0 \end{array} \right\}$$

De thrust T daarentegen is een kracht afhankelijk van de huidige rotaties van de drone. Daarom zal deze vermenigvuldigd worden met de rotatiematrix. Hieronder staat het resultaat van deze vermenigvuldiging. Oorspronkelijk staat deze kracht enkel volgens de positieve Y-richting.

$$\vec{T} = \begin{cases} T\cos(R)\sin(P) \\ T\cos(R)\cos(P) \\ T\sin(R) \end{cases}$$

Een derde kracht die kan voorkomen, is de drag D. Deze kracht is afhankelijk van de snelheid v van de drone en de aerodynamische coëfficiënt d. De constante wordt als positief beschouwd.

$$\vec{D} = \begin{cases} -v_{\mathbf{x}} \cdot d \\ -v_{\mathbf{y}} \cdot d \\ -v_{\mathbf{z}} \cdot d \end{cases}$$

De windkracht W is een kracht met een veranderlijke richting en snelheid. Op bepaalde tijdstippen verandert de kracht van richting en van snelheid. De tijdstippen worden, net als de grootte van deze twee variabelen, bij het aanmaken van de simulator bepaald. De snelheden W_x, W_y en W_z , vermenigvuldigd met de aerodynamische coëfficiënt d, geeft ons de kracht in Newton.

$$\vec{W} = \begin{cases} W_{x} \cdot d \\ W_{y} \cdot d \\ W_{z} \cdot d \end{cases}$$

Alle vectorkrachten die inwerken op de drone op een bepaald moment, worden bij elkaar opgeteld. De bekomen vector, gedeeld door de massa m van de drone, geeft de versnelling a van de drone op dat bepaald tijdstip, via de formule:

$$\sum_{1}^{n} \vec{F} = m \cdot \vec{a}$$

Ten slotte kunnen via de snelheids- en positievergelijkingen de huidige snelheid en positie berekend worden. Merk wel op dat er geen constante versnelling is en de vergelijkingen dus telkens opnieuw opgesteld moeten worden. De δ is hier de tijdsverandering ten opzichte van de vorige positie- en snelheidsverandering, x is de positie, v de snelheid en a de versnelling.

$$x_{\rm n} = (a_{\rm n-1} \cdot \delta^2)/2 + v_{\rm n-1} \cdot \delta + x_{\rm n-1}$$

$$v_{\rm n} = a_{\rm n-1} \cdot \delta + v_{\rm n-1}$$

2.2.3 Collision detection

Twee objecten A en B botsen met elkaar indien de afstand tussen hun zwaartepuntcentra (met x, y en z respectievelijk de x-, y- en z-component) kleiner is dan de som van hun twee radii, weergegeven door r in de formule. Dit wordt gecontroleerd met behulp van de volgende formule:

$$\sqrt{(x_{\rm A} - x_{\rm B})^2 + (y_{\rm A} - y_{\rm B})^2 + (z_{\rm A} - z_{\rm B})^2} < r_{\rm A} + r_{\rm B} \Rightarrow Botsing$$

3 Software

Auteurs: Arne Vlietinck; Redactie: Arne Vlietinck

Tijdens het programmeren, is het belangrijk om een duidelijke structuur voor ogen te houden. Dit leidt immers tot goede leesbaarheid voor buitenstaanders en bewaart overzichtelijkheid bij lange code. Ook is er geprogrammeerd met het doel om later gemakkelijk extra functionaliteiten te kunnen toevoegen.

Om deze sectie beter te kunnen volgen, worden verschillende klassendiagramma's weergegeven in Appendix A.

3.1 Drone Autopilot

Auteur: Arne Vlietinck

De aanmaak van een Autopilot en bijhorende GUI gebeurt in de DroneAutopilotFactory-klasse, geïmplementeerd met de interface AutopilotFactory. Hierin worden ook de beginwaarden voor yaw, roll, pitch en thrust direct ingesteld.

Door *DroneAutopilotFactory* wordt een nieuw object *DroneAutopilot* aangemaakt die de interface *Autopilot* implementeert. De *DroneAutopilot*-klasse bestaat uit één functie, namelijk timeHasPassed() die continu door de simulator wordt uitgevoerd. Vanuit deze methode wordt verwezen naar een bepaalde *Mission*-klasse die verder de opdracht voor haar rekening neemt.

Er zijn twee missies die tot nu toe in de mijlpalen nodig zijn, namelijk OneSphere en Several-Spheres. Hierdoor vliegt de drone respectievelijk naar een specifiek gekleurde bol of probeert hij alle bollen te bereiken. De keuze van de bepaalde missie wordt gemaakt in de GUI door de gewenste missie te selecteren in het dropdownmenu. Om dit onderdeel aanpasbaar te maken, wordt een abstracte klasse Mission geïmplementeerd. Deze klasse voorziet de basiselementen van de verschillende missies. Hier is de execute()-methode van belang en kan naar wens ingevuld worden voor de verschillende missies. Hierin wordt in elke missie MoveToTarget aangeroepen om de drone naar zijn beoogd doel te laten bewegen.

In *MoveToTarget* worden de aansturing en bewegingen van de drone bepaald. Ook zullen de verschillende rates doorgegeven worden aan de simulator. Bovendien wordt hierin ook telkens de *GUI* geüpdatet wanneer een nieuwe waarde voor de diepte bepaald is.

Om de bewegingen te kunnen berekenen, wordt er gesteund op twee calculation-klassen namelijk ImageCalculations en PhysicsCalculations. Deze twee klassen staan los van de Autopilot, maar zijn van cruciaal belang om alles correct te laten verlopen. ImageCalculations is verantwoordelijk voor alles omtrent de beelden die de Autopilot analyseert, m.a.w. de gekleurde pixels zoeken en het middelpunt bepalen. In de klasse PhysicsCalculations worden alle fysische berekening van hoeken en afstanden uitgevoerd.

Om de fouten die gemaakt zijn in de calculation-klassen binnen de perken te houden, worden zoals vermeld in sectie 1.1.4, *PI-controllers* voorzien. De algemene uitwerking van een controller wordt geïmplementeerd in een abstracte klasse *PIController*. Voor elke te controlleren waarde is er een specifieke controller.

Daarnaast worden, om de code van *MoveToTarget* te verlichten, *Correctors* voorzien. In deze klassen wordt de methode gegeven hoe er moet omgegaan worden met de specifieke PI-controller. Opnieuw is er een abstracte klasse voorzien om latere uitbreidingen gemakkelijker te maken.

3.2 Virtual Testbed

Auteur: Bram Vandendriessche

Voor de simulator is geprobeerd om zo modulair mogelijk te werken, zodat nieuwe opstellingen of

constraints gemakkelijk kunnen worden toegevoegd zonder dat dit voor problemen zou zorgen in de bestaande structuur. De klasse *World* staat centraal in de simulator. Zij bevat alle basiselementen voor zowel het fysische als voor het 3D-gedeelte van de wereld. Het fysische aspect wordt behandeld door de klasse *Physics*, wat besproken werd in sectie 2.2.

World is geïmplementeerd als een subklasse van GLCanvas en legt de basis voor de 3D-weergave van de verschillende opstellingen. De klasse houdt bij welke WorldObjects ze bevat (Spheres, SimulationDrones, ObstacleSpheres) en implementeert enkele belangrijke functies voor de 3D-visualisatie ervan. De initialisatie van de wereld gebeurt door init(). De functie draw() roept de draw()-functie op van elk WorldObject dat de wereld bevat. De display()-functie maakt meerdere keren gebruik van draw() om de wereld zowel naar het venster van de GUI te renderen als naar de framebuffer objects die dienen voor het offscreen renderen (voor takeimage()).

Bovendien bevat World ook een abstracte methode setup(). Deze kan naar wens geïmplementeerd worden door elke subklasse, zodat per mijlpaal een specifieke opstelling kan worden vastgelegd. Voor mijlpaal 1.1 is dit bijvoorbeeld enkel een rode bol, een drone en enkele camera's. Voor een wereld die vanuit een invoerbestand wordt opgebouwd met behulp van de parser, bestaat World-Parser, waarbij de setup()-functie gebruik maakt van de geparste waarden.

Uiteraard is er niets aan een 3D-wereld indien hij niet bekeken kan worden. De klasse GeneralCamera werd ingevoerd om te kunnen werken met het concept van een camera, die een positie en kijkrichting krijgt. Zulke camera's kunnen dan op verschillende punten geplaatst worden (vastgelegd in de setup() van de wereld), zodat de gebruiker de voortgang van de drone goed kan volgen. Een uitbreiding op dit concept is de DroneCamera, die zich voor zijn positie en oriëntatie op de drone (waartoe hij behoort) zal baseren. Dit laatste type kan gebruikt worden voor de "ogen" van de drone en deze klasse implementeert de Camera-interface van de API voor de verbinding van Autopilot en Testbed.

Deze rol vult *SimulationDrone* in voor de *Drone*-interface. Deze klasse tekent de drone als een blauwe balk.

4 GUI

Auteurs: Matthias Van der Heyden; redactie: Arne Vlietinck

De Drone Autopilot en het Virtual Testbed hebben beide een graphical user interface of kortweg een GUI. Deze zorgen voor de communicatie tussen de gebruiker en het programma. De gebruiker kan de opdracht, het camerastandpunt, de windsnelheid en gravitatieconstante instellen en het programma geeft de berekende beelden terug. Om eenvoudig de GUI te programmeren wordt Java's Abstract Window Toolkit (java.awt) gebruikt. Een overzicht van beide GUI's kan gevonden worden in appendix B.

4.1 Drone Autopilot

Auteur: Matthias Van der Heyden

De *GUI* van de Autopilot heeft twee functies: de gebruiker de mogelijk geven een opdracht voor de drone te selecteren en de voortgang van het bereiken van de volgende bol weergeven.

Voor het selecteren van een opdracht is er een dropdownmenu voorzien dat gebruik maakt van JComboBox uit de $Swing\ library^8$ van Java. Wanneer de gebruiker een optie aanduidt, verandert de boolean van deze optie naar true. Dit zorgt ervoor dat de juiste commando's voor deze opdracht uitgevoerd worden. Er zijn twee mogelijke opdrachten: $Fly\ shortest\ path$, die de drone de kortste weg door de verschillende bollen laat vliegen, en $Fly\ to\ red\ sphere$, die ervoor zorgt dat de drone een rode bol zoekt en er heen vliegt. Deze laatste optie kan eenvoudig uitgebreid worden naar bijvoorbeeld $Fly\ to\ colored\ sphere$ waarbij de gebruiker in een pop-up de gewenste kleur invult of

 $^{^8} Swing\ library:\ https://docs.oracle.com/javase/7/docs/api/javax/swing/package-summary.html$

aanduidt op een kleurenpalet.

Een JProgressBar uit de Swing library van Java geeft in de GUI de voortgang van de drone tot de volgende bol weer. Ze krijgt de kleur van de bol waar de drone naartoe vliegt. Bij elke berekening van de afstand tot het doel wordt deze geüpdatet. Is de afstand groter dan de laatste grootste afstand tot het doel, dan stelt de progress bar deze nieuwe afstand in als het nieuwe maximum en is de voltooiingsgraad weer nul. Is de afstand kleiner, dan is de nieuwe voltooiingsgraad gelijk aan 100 procent verminderd met de verhouding van de grootste afstand en de huidige afstand.

4.2 Virtual Testbed

Auteurs: Arne Vlietinck

In het Virtual Testbed wordt een panel van vaste grootte voorzien waarin de GUI vervat zit. In tegenstelling tot de Autopilot wordt hier gebruik gemaakt van een iets uitgebreidere lay-outvorm namelijk de $GridBagLayout^9$. Dit zorgt voor een op maat gemaakte lay-out, die noodzakelijk was voor het uitlijnen van de verschillende functies.

De centrale functie van deze GUI is het selecteren van verschillende camerastandpunten. Dit kan door middel van de opties in het dropdownmenu of via JButtons. Naargelang de hoeveelheid camerastandpunten zullen er automatisch extra opties in het menu gegenereerd worden. De basiscamera's bestaan uit de verschillende wereldcamera's, de linkerdronecamera en een thirdpersoncamera, die de drone op de voet volgt. Naast deze verschillende opties kan er in het scherm van de wereldcamera gebruik gemaakt worden van de pijltjestoetsen (en P&M) 10 om de drone naar wens te volgen.

Naast de mogelijkheid om de camera's te kiezen, worden er ook JSliders voorzien die het mogelijk maken de wind (in x-, y- en z-richting) en gravitatieconstante aan te passen naar behoeven. Zo kan ten allen tijde de invloed van respectievelijk de wind en zwaartekracht onderzocht worden. Wanneer er gewerkt wordt met de WorldParser zijn er reeds windkarakteristieken meegegeven. Indien dit het geval is, zal er enkel een output zijn van de windsterkte in verschillende richtingen. Ook wordt de snelheid en de positie van de drone weergegeven. Deze wordt continu opnieuw opgevraagd en geüpdatet in de GUI.

Tot slot wordt er nog een button voorzien waarmee het mogelijk is om een nieuwe bol toe te voegen. Door de button te gebruiken, opent er een nieuw frame waarin de gewilde coördinaten ingegeven kunnen worden.

5 Testen

Auteurs: Arne Vlietinck; redactie: Arne Vlietinck

Voor beide programma's zullen er uitvoerig testklassen gegenereerd en uitgevoerd worden. Hiermee kan de correcte werking en de nauwkeurigheid van de gebruikte algoritmes gecontroleerd worden. Deze klassen vormen daarnaast ook de basis voor het opsporen van fouten en het debuggen ervan.

Indien er updates in waarden zijn van de testmethodes tussen het schrijven van het verslag en de demo, zal er gezorgd worden voor een actualisatie op de presentatie.

 $^{^9} Grid Bag Layout: \ https://docs.oracle.com/javase/7/docs/api/java/awt/Grid Bag Layout.html$

¹⁰Respectievelijk links, rechts, voorwaarts en achterwaarts met de pijltjestoetsen en opwaarts (P) of neerwaarts (M).

5.1 Drone Autopilot

Auteur: Vincent Vliegen

De Autopilot is voorzien van enkele *JUnit*-testklassen. Deze testen verschillende methodes op hun nauwkeurigheid en correctheid. Zo is het eenvoudig de juistheid van deze veelgebruikte methodes na te gaan.

De ImageCalculationsTest is uitgerust met testen voor elke methode in de ImageCalculations-klasse. Er is gebruik gemaakt van een anonieme klasse die de Camera interface implementeert, zodat er afbeeldingen naar keuze gegenereerd kunnen worden. Deze afbeeldingen zijn omwille van hun grote hoeveelheid informatie beperkt tot een minimale grootte van 9x9 en 10x10 pixels, dit vereenvoudigt immers het testen. Desalniettemin zijn er ook twee bitmap bestanden ter beschikking met elk een representatief beeld van een rode bol. Dit geeft een voldoende nauwkeurige, cirkelvormige afbeelding van een rode bol voor de berekening van desbetreffend middelpunt. De testen tonen aan dat wanneer het centrum van de bol zich buiten beeld bevindt, de benadering van het middelpunt beter is bij berekeningen via het least square circle fit algoritme dan bij berekeningen van het zwaartepunt van de zichtbare pixels. Om deze bevindingen te staven worden testwaarden toegevoegd aan Appendix C. Daarnaast heeft least square circle fit algoritme nog als voordeel dat de straal berekend kan worden.

De *PhysicsCalculationsTest* verschaft testmethodes voor de *PhysicsCalculations*-klasse. Ook hier zijn anonieme klassen geïmplementeerd, namelijk voor de *Camera* en *Drone* interfaces. Deze testen geven weer dat de gebruikte formules in iedere situatie voldoende zijn om alle fysische data nauwkeurig te berekenen.

5.2 Virtual Testbed

Auteur: Jef Versyck

Het testen van bepaalde functies van de simulator gebeurt via een aangemaakte dummy wereld die enkel een SimulationDrone, een Sphere en een ObstacleSphere bevat. Om de collision detection te testen, worden beide Spheres eerst apart, vervolgens tesamen op de drone geplaatst en wordt telkens collision detection opgeroepen. Ten tweede wordt de bol net buiten en net binnen het verwachte bereik geplaatst en wordt wederom collision detection opgeroepen.

Algemeen Resultaat

Auteurs: Arne Vlietinck & Jef Versyck; redactie: Arne Vlietinck

Om dit project tot een goed einde te brengen werd gedurende het geheel een planning voor ogen gehouden. Deze werd zo goed mogelijk gevolgd en up to date gehouden. Beide gantt charts kunnen gevonden worden in Appendix D.

Op het moment van schrijven raakt de drone de dichtstbijzijnde bol met zekerheid. Vervolgens vliegt hij in cirkels rond zijn tweede doelwit. Dit doordat er een snelheidscomponent is in een andere richting dan het doel van de drone. Na verloop van tijd slaagt de drone er meestal in om de tweede bol te doorprikken. Indien er wind wordt toegevoegd, kan de drone met veel minder zekerheid naar de bollen toe vliegen.

Besluit

Auteurs: Arne Vlietinck; redactie: Arne Vlietinck

Dit verslag rapporteert het creëren van een drone Virtual Testbed en zijn Autopilot. De Autopilot

berekent de juiste instructies a.d.h.v. de dronecamera's. Via deze beelden slaagt de Autopilot erin om de drone de eerste bol te laten doorprikken. Van groot belang om dit geheel te laten werken, is een juiste visualisatie door de simulator. Daarnaast moeten alle bewegingen in juist volgorde uitgevoerd worden op zowel de drone als camera's. Zoals er beschreven staat in de mijlpalen werd er ook een variabele windfactor geïmplementeerd. Wanneer de wind van toepassing is, is het halen van de mijlpalen niet altijd mogelijk.

Daarnaast worden de vele keuzes die tijdens het project gemaakt werden, verdedigd in bovenstaande secties.

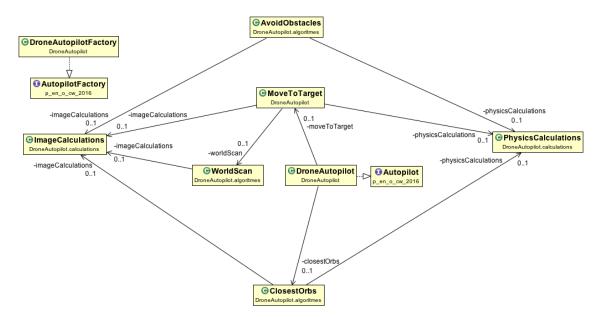
Tijdens het programmeren werd een duidelijk schema voor ogen gehouden zodanig dat uitbreidingen voor eventueel volgende mijlpalen vlot kan verlopen.

Referenties

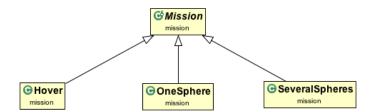
- [1] S. H. Ahn, Opengl angles to axes. http://www.songho.ca/opengl/gl_anglestoaxes.html, 2015. [Geraadpleegd op 10 oktober 2016].
- [2] H. Blockeel, B. Jacobs, and D. Nuyens, *Een automatische piloot en virtuele testomgeving voor drones*, 3 oktober 2016.
- [3] R. BULLOCK, Least-squares circle fit. http://www.dtcenter.org/met/users/docs/write_ups/circle_fit.pdf, 2006. [Geraadpleegd op 10 oktober 2016].
- [4] M. GMBH, Microdrone-applications: aerial, photography, mapping, surveying, etc. https://www.microdrones.com/en/applications/, 2016. [Geraadpleegd op 30 oktober 2016].
- [5] N. INSTRUMENTS, *Pid theory explained*. http://www.ni.com/white-paper/3782/en/, 2011. [Geraadpleegd op 21 november 2016].
- [6] D. NAIR, A guide to stereovision and 3d imaging. http://www.techbriefs.com/component/content/article/14925, 1 oktober 2012. [Geraadpleegd op 5 oktober 2016].

A Klassendiagram

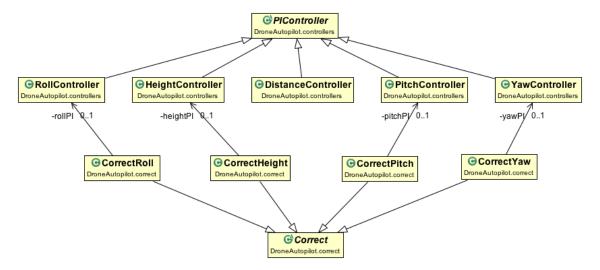
A.1 Autopilot



Figuur 4: Dit klassendiagram geeft de basisstructuur weer van de Autopilot. Ook Figuren 5 en 6 horen hierin verwerkt te zijn. Echter voor een overzichtelijk beeld van het geheel wordt dit niet gedaan.

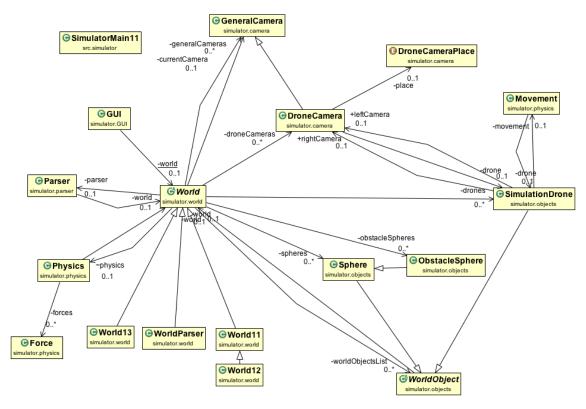


Figuur 5: Deze figuur geeft de Mission-structuur weer. Deze kan gemakkelijk worden uitgebreid voor extra mijlpalen.



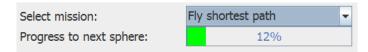
Figuur 6: In bovenstaande figuur wordt de controle-eenheid afgebeeld. De *Controllers* geven de wiskundige implementatie weer, terwijl de *Correctors* zorgen voor de correcte implementatie binnen het systeem.

A.2 Virtual Testbed

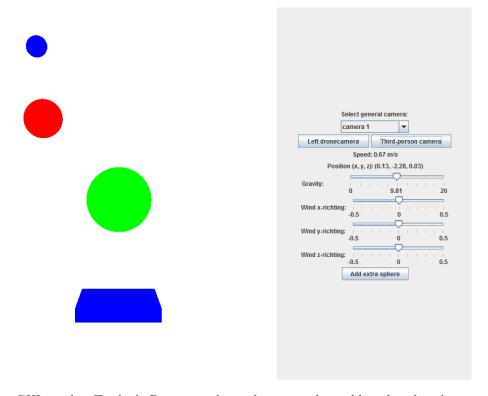


Figuur 7: Dit klassendiagram geeft de basisstructuur weer van het Virtual Testbed. Centrale klassen zijn World, WorldObject en GeneralCamera.

B GUI



Figuur 8: De GUI van de Autopilot. Hierop is het dropdownmenu te zien waar de gewenste missie kan geselecteerd worden. Ook de vooruitgang naar de volgende (in dit geval groene bol) is waar te nemen.



Figuur 9: De GUI van het Testbed. De camera kan gekozen worden a.d.h.v. het dropdownmenu of de twee extra buttons. Daarnaast wordt de ogenblikkelijke snelheid en positie van de drone weergeven. Via de schuifbalken is het mogelijk de wind en gravitatieconstante aan te passen. Om uiteindelijk een extra bol (via coördinaten) toe te voegen wordt de laatste button gebruikt. Zoals in sectie 4.2 aangehaald, veranderen de schuifbalken in geval van een ingestelde wereld naar de weergave van de windsnelheden.

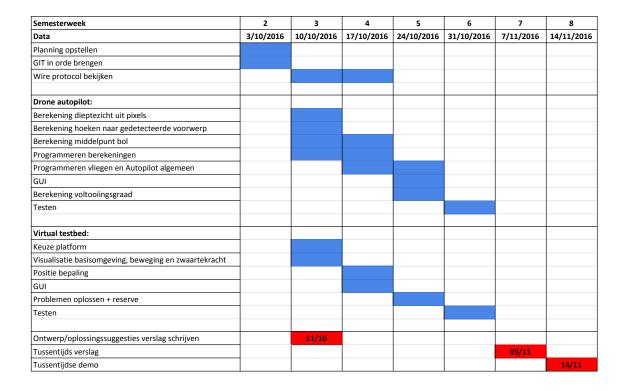
C Testen

Exacte waardes [2048px X 2048px]			Benadering d.m.v. circle fit algortime				Benadering d.m.v. zwaartepunt		
Coördinaten centrum bol [px, px]	Straal [px]	Zichtbaarheid [%]	Coördinaten centrum bol [px, px]	Uitwijking coördinaten [px, px]	Straal [px]	Uitwijking straal [px]	Coördinaten centrum bol [px, px]	Uitwijking coördinaten [px, px	
{1024, 1024}	300	100.00	{1023.59, 1023.54}	{0.41, 0.46}	291.24	8.76	{1023.12, 1023.58}	{0.88, 0.42}	
{25, 675}	100	65.75	{24.53, 774.50}	{0.47, 0.50}	98.99	1.01	{53.57, 774.50}	{-28.57, 0.50}	
{1000, -50}	250	37.35	{999.50, -50.33}	{0.50, 0.33}	248.96	1.04	{999.12, 82.86}	{0.88, -132.86}	
{1600, 2175}	400	30.13	{1599.50, 2174.30}	{0.50, 0.70}	398.96	1.04	{1599.04, 1935.18}	{0.96, 239.82}	
{250, 2150}	350	29.85	{249.44, 2149.48}	{0.56, 0.52}	349.13	0.87	{266.67, 1941.59}	{-16.67, 208.41}	
{2200, 200}	600	24.75	{2200.36, 199.39}	{-0.36, 0.61}	591.90	8.10	{1854.30, 326.76}	{345.70, -126.76}	

Figuur 10: Deze testdata van de *ImageCalculation* geeft de verschillen weer tussen beide algoritmes die gebruikt worden om de afstand van de bol te berekenen. Het is duidelijk dat het circle-fitalgoritme beduidend minder afwijkt van de correcte waardes dan het algoritme op basis van het zwaartepunt. Hoe minder de bol procentueel zichtbaar is, hoe groter de afwijking. Ook wordt de berekende straal en afwijkingen weergegeven. Dit is enkel mogelijk bij het circle-fitalgoritme.

D Planning

D.1 Gantt chart deel 1



Figuur 11: Deze Gantt chart geeft de planning gedetailleerd weer van het eerste deel. De verschillende delen van de mijlpalen worden opgesplitst om een gedetailleerde taakverdeling te kunnen maken. De deadlines worden in het rood aangeduid.

D.2 Gantt chart deel 2

Semesterweek	9	10	11	12	13
Data	21/11/2016	28/11/2016	5/12/2016	12/12/2016	19/12/2016
Drone autopilot:					
Debug vorige mijlpaal					
Wind implementatie					
Algoritme kortste weg					
ScanWorld					
Obstakels					
GUI edit					
Debug					
Virtual testbed:					
Parser					
Collision detection					
Opstelling					
World editor					
GUI edit					
Debug					
Eind verslag				14/12	
Eind presentatie & demo					Meeting: 15/12

Figuur 12: Deze Gantt chart geeft de planning gedetailleerd weer van het tweede deel. De verschillende delen van de mijlpalen worden opgesplitst om een gedetailleerde taakverdeling te kunnen maken. Ook wordt er tijd voorzien om de tekorten van vorige mijlpalen in te halen. De deadlines worden in het rood aangeduid.