



Hands-on workshop over objectcategorisatie op basis van Linux, C++ & OpenCV

14 februari 2014

IWT-Tetra-project TOBCAT (nr. 120135)



Uw lunch werd gesponsord door





PROGRAMMA

09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
1 0 u15	Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de
	preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 💠 data vision)
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken,
	het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en
	de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50	Vragen & evaluatie
16u00	Einde van de workshop



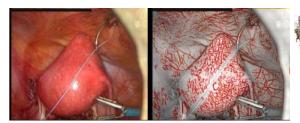
EAVISE

Embedded Artificially intelligent VISion

Engineering

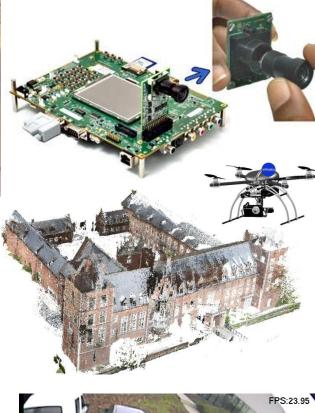
- Vertalen van state-of-theart beeldverwerkingsalgorithnes naar oplossingen voor specifieke problemen in industriële applicaties.
- Implementeren van geavanceerde beeldverwerkingstechnieken op embedded systemen.
- Optimaliseren van visiealgoritmes tot real time performantie
- Toepassen van nieuwe Artificial Intelligence technieken in computer visie applicaties.













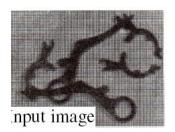
PROGRAMMA

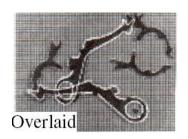
09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
1 0 u15	Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme
11u 00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 💠 data vision)
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop



RECENTE EVOLUTIE VAN VISUELE OBJECTDETECTIE







1980 's



759265 22223 0 a 3 8 0 7



1990 's tot begin 2000 's























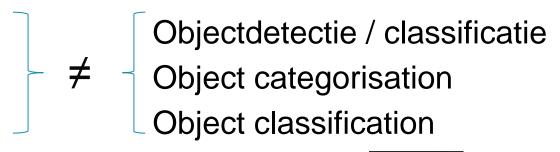


Momenteel

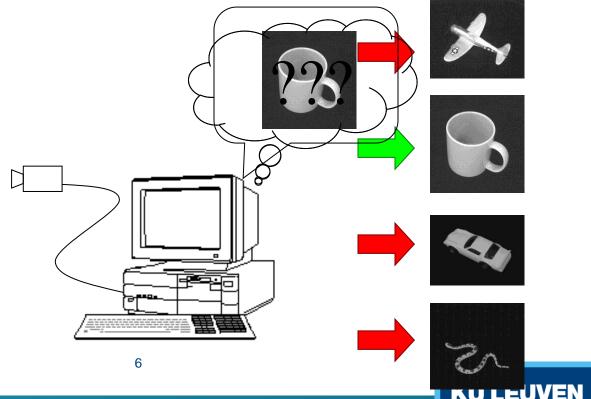


WAT IS OBJECTCATEGORISATIE?

Objectherkenning
Object recognition
Object identification







WAT IS OBJECTCATEGORISATIE?

 FOCUS → de objecten binnen een klasse vertonen onderlinge variatie in kleur vorm grootte zoals bij auto's









Moeilijker naarmate er meer variatie is















ALGEMENE AANPAK BIJ OBJECTCATEGORISATIE

- Trainingsstap: leer uit voorbeelden een algemene beschrijving van de objectklasse = model
- Detectiestap: zoek in nieuwe beelden naar object door met dit ingetrainde model te vergelijken









ALGEMENE AANPAK BIJ OBJECTCATEGORISATIE







HEEL WAT VARIATIE UITDAGINGEN IN OBJECT CATEGORISATIE.



Belichting



Pose v/h object





Clutter



Occlusie



Intra-klasse variatie in het voorkomen

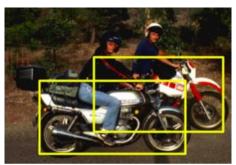


Aanzicht



EEN ZO ROBUUST MOGELIJK RESULTAAT





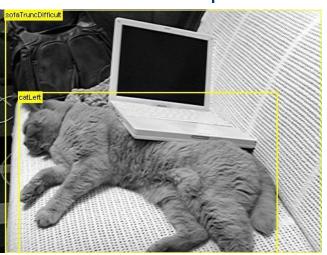


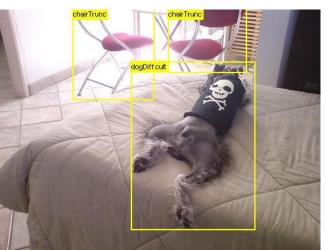
- State-of-the-art technieken kunnen al heel wat:
 - Inleren van deze variatie (voorkomen, schaal, vorm, ...)
 in de objecten
 - Compenseren voor clutter, occlusie en overlappende objecten

DOEL TOBCAT PROJECT



- Deze modernere state-of-the-art technieken van objectclassificatie
 bekend maken bij de doelgroep van industriële bedrijven
- Toegankelijk en transparant maken van de beschikbare technologie voor de bedrijven van de doelgroep, zodat men er zelf mee aan de slag kan gaan







TOEPASSINGEN IN TOBCAT (1)





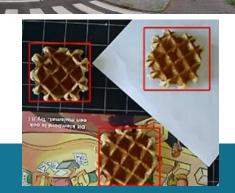








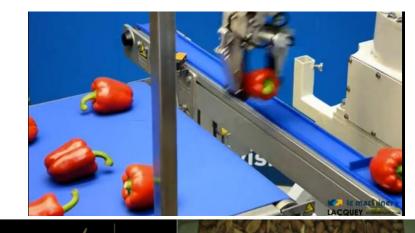




TOEPASSINGEN IN TOBCAT (2)

Original input - grayscale





Original input - mask red strawberries

Original input - mask unripe strawberries

KU LEUVEN



TOEPASSINGEN IN TOBCAT (3)















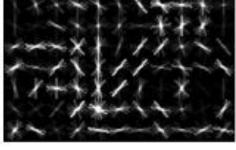
PROGRAMMA

09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
10u15	Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 🔸 data vision
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop

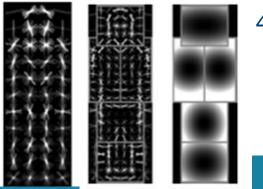


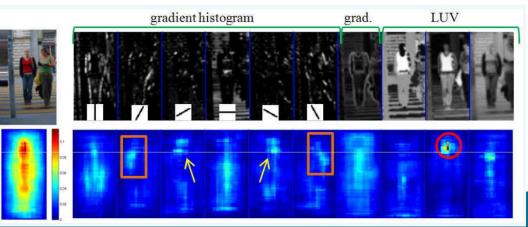
STATE-OF-THE-ART ALGORITMES

- 1. Viola&Jones: Haar/AdaBoost [CVPR2001] (workshop)
- 2. Dalal&Triggs: HOG/SVM [CVPR2005]
- 3. Felzenswalb: deformable part models [CVPR2010]
- 4. Dollár: integral channel features [BMVC2009]



3.





Kort overzicht van de genomen stappen in het algoritme Vertrekken vanuit een sliding window aanpak

- 1. Features selecteren
- 2. Opbouwen zwakke classifiers
- 3. Combineren tot een sterke classifier







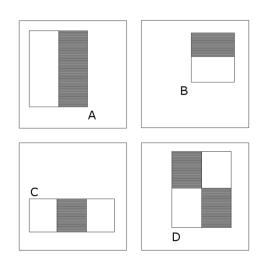
- Features selecteren
 - Gebruik HAAR-like wavelets
 - Kleine filters door vergelijken pixel waarden in regio's in beeld

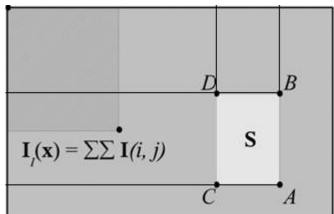


- som pixel intensiteitswaarden wit

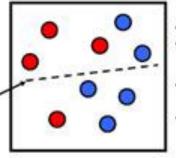


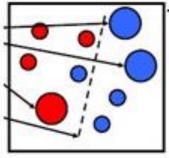
- Gebruik van integraalbeeld
- Snel sommen uitrekenen

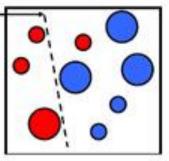




- 2. Opbouwen weak classifiers
 - AdaBoost algoritme
 - Welke feature of combinatie van features kan snel object en nietobjecten van elkaar scheiden
 - Tot een bepaalde accuraatheid behaald wordt

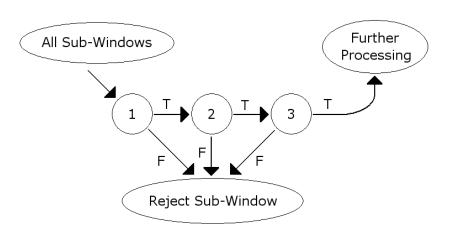








- 3. Combineren tot een strong classifier
 - Cascade / waterval structuur
 - Weak classifiers → sneller uitrekenen / minder features
 - Om de fout te reduceren (individueel zeer hoog)
 - 'Early rejection'







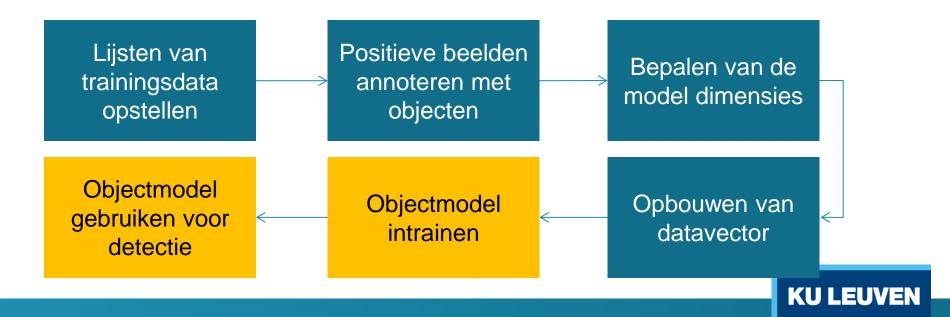
PROGRAMMA

09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
1 0 u15	Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme
11u 00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 💠 data vision)
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop



HET IDEE HANDS-ON 1

- Vanuit een dataset, alles klaarstomen om een volledig objectmodel op te bouwen.
- Hoe kan een bedrijf een willekeurig object detecteren op verschillende achtergronden.
- Uit te voeren stappen:



ENKELE RICHTLIJNEN VOOR HANDS-ON GEDEELTES

- Inloggen op computers via tobcat account, pwd = tobcat
- Open een terminal window
 - Standaard ~/ directory



- Wij zullen werken vanuit
 - /home/tobcat/Documents/tobcat_workshop/
- Enkele veelgebruikte commando's
 - cd <path> → veranderen van folder
 - Is → opsomming van inhoud huidige folder
 - ./<executable_naam> [groene kleur in ls] → code snippets
 - Als executable niet groen is → chmod +x <executable>



ENKELE RICHTLIJNEN VOOR HANDS-ON GEDEELTES

- Als C++ ontwikkelomgeving maken we gebruik van Code::Blocks.
 - Vooraf geïnstalleerd
 - Folder software bevat alle projecten → reeds geconfigureerd
 - Folder code_blocks bevat code voor tweede hands-on
- Veel voorkomend probleem = Code::Blocks 'vergeet' OpenCV
 - Project Build Options Linker settings Additional Linker Commands
 - Add `pkg-config opencv --libs`
- Indien problemen met software, aarzel niet om een assistent aan te spreken!



We verplaatsen ons naar de folder ../tobcat_workshop/data/mini_model/

We zien hier een bestaande structuur

- Positive folder bevat alle afbeeldingen met objecten
- Negative folder bevat alle afbeeldingen zonder objecten
- Deze structuur dien je zelf op te bouwen op je systeem
- Naam van de folders is niet belangrijk, al is een betekenisvolle naam wel duidelijker



We verplaatsen ons naar de folder ../tobcat_workshop/data/mini_model/

We zien hier een bestaande structuur

- Positive folder bevat alle afbeeldingen met objecten
- Negative folder bevat alle afbeeldingen zonder objecten
- Deze structuur dien je zelf op te bouwen op je systeem
- Naam van de folders is niet belangrijk, al is een betekenisvolle naam wel duidelijker



Welke stappen dienen er nu te gebeuren voor we een model van een objectklasse kunnen intrainen?

1. Alle code snippets werken op basis van een txt file waarin referenties zitten naar de data

SNIPPET – ./folder_listing

NODIG – positives.txt / negatives.txt / testset.txt

2. Object annotatie - zorgen dat de objecten uit positive files gescheiden worden van achtergrondinformatie

SNIPPET – ./annotate_images

NODIG – annotate van elk object – universeel formaat



```
#DETECTIONS X1 Y1 W1 H1 ... Xn Yn Wn Hn
NAME
D:\cookies\positives\ 1.png 6 160 1 138 132 321 5 136 141 153 139 151
D:\cookies\positives\ la.png 5 90 50 150 146 25 199 168 155 1 354 192
D:\cookies\positives\ 2.png 6 141 14 148 138 309 2 141 146 165 164 150
D:\cookies\positives\ 2a.png 3 87 47 152 151 33 209 158 138 4 358 135
D:\cookies\positives\ 3.png 6 131 43 156 129 299 4 142 137 180 180 149
D:\cookies\positives\ 3a.png 3 81 34 143 154 25 206 174 146 6 347 137
D:\cookies\positives\ 4.png 6 132 57 153 129 199 195 143 137 261 349 1
D:\cookies\positives\ 4a.png 3 77 36 150 157 31 195 160 154 8 349 138
D:\cookies\positives\ 5.png 6 117 69 143 152 253 5 154 149 345 145 152
D:\cookies\positives\ 5a.png 3 77 39 147 156 34 201 153 150 5 355 142
D:\cookies\positives\_6.png 6 87 89 149 154 180 219 153 143 228 14 148
D:\cookies\positives\ 7.png 6 197 19 148 146 75 116 146 153 173 239 14
```



Welke stappen dienen er nu te gebeuren voor we een model van een objectklasse kunnen intrainen?

- 3. De geannoteerde data moet in een OpenCV data vector komen
 - Universeel formaat voor modeltraining
 - Schaalt naar modelgrootte
 SNIPPET ./average_dimensions & ./create_samples
 NODIG datavector.vec

Welke stappen dienen er nu te gebeuren voor we een model van een objectklasse kunnen intrainen?

- 3. De geannoteerde data moet in een OpenCV data vector komen
 - Universeel formaat voor modeltraining
 - Schaalt naar modelgrootte
 SNIPPET ./average_dimensions & ./create_samples
 NODIG datavector.vec

Nuttige tools - snippets voor bedrijven

- 1. ./video2images veel data gecapteerd als videomateriaal. Deze snippet zet een video compressieloos om in frames.
- 2. ./generate_negatives veel bedrijven verzamelen beeldmateriaal in van objecten, maar niet van de achtergronden afzonderlijk
 - Leest een annotatie file in
 - Knipt de annotaties uit positieve beelden
 - Gebruikt de overschot van de beelden als negatieve beelden
 - Heeft wel invloed op performantie! (onnatuurlijke overgangen)

LUNCH

De maaltijd wordt aangeboden door 💠 data vision



- Systeem van zelfbediening voor maaltijd
- Eten in zaal 'de fruytenborg'
- Koffie nadien inbegrepen

PITCH – Data Vision



PROGRAMMA

09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
10u15	Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritmes
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 💠 data vision
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop



TRAININGSPROCES + TESTEN DETECTOR MET OBJECTMODEL

We hebben data klaargestoomd om een model in te trainen.

- ./train_cascade SNIPPET
- Overzicht van alle parameters een woordje uitleg
- Test met 'eenvoudig' model
 - Variatie zit in de snoepjes → segmentatie is hier al moeilijker door opdruk
 - Op achtergrond testopstelling
- Output van training van dichterbij bekijken

TRAININGSPROCES + TESTEN DETECTOR MET OBJECTMODEL

Voor tweede hands-on baseren we ons op ingetrained model

- Ga naar .../data/candy/
- 160 positieve beelden 1000 negatieve beelden
- 17 stage classifier = # gecombineerde zwakke detectoren

Eerst interface voor detectie in OpenCV uittesten Daarna zelf schrijven

- 1. Beeld preprocessen BGR2GRAY / histogram equalisatie
- 2. Detectiestap + invloed parameters
- 3. Vizualisatiestap + invloed parameters



ROTATIE INVARIANTIE

- 1 model = 1 oriëntatie
- Hoe omgaan met verschillende rotaties
- Alles in 1 model?
- Afbeelding roteren? Patch roteren?

Live simulatie van rotatie invariante candy detector

- Invloed van parameters
- Real time performance mogelijk?

De broncode even dieper bekijken, welke stappen dien je te nemen?

PROGRAMMA

0 9u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
10u15	Voorstelling algoritmes + introductie in de software
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 💠 data vision
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop



Rotatie werd reeds besproken!

Techniek half bestand tegen clutter

- Hangt sterk af van trainingsdata
- Enkel perfecte voorbeelden → imperfecte voorbeelden zullen nooit gedetecteerd worden

Techniek niet bestand tegen occlusie

- Detectoren haken al snel af als er occlusie optreedt
- DPM techniek is een waardig alternatief
 - lets robuuster dan V&J framework



In begin stelden we 4 technieken voor, wat kan je verwachten van OpenCV en C++ naar enkele mogelijkheden toe.

- Viola & Jones
 - Goed ondersteund tutorials / documentatie / bugfree
 - Grote community die ondersteuning kan bieden
- SVM + HOG
 - Afzonderlijke componenten JA
 - Gecombineerd tot een effectief algoritme NEEN
 - Machine learning SVM → slechte ondersteuning bugs

In begin stelden we 4 technieken voor, wat kan je verwachten van OpenCV en C++ naar enkele mogelijkheden toe.

- DPM model Felzenswalb
 - In openCV enkel detectiesoftware LatentSVM module
 - Gebaseerd op xml modellen van Pascal VOC Challenge
 - Challenge gestopt, dus ook toevoer modellen
 - Training niet voorzien → origineel project nodig
- ICF Dollar
 - In openCV 'development' branch
 - Geen robuuste implementatie ...



In begin stelden we 4 technieken voor, wat kan je verwachten van OpenCV en C++ naar enkele mogelijkheden toe.

- Al deze software zal ter beschikking gesteld worden via tobcat projectwebsite
- Alsook via de github account (source code repository)
 https://github.com/StevenPuttemans/tobcat



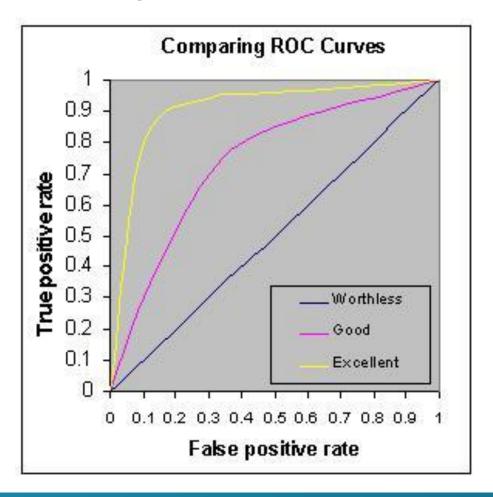
PROGRAMMA

09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
10u15	Voorstelling algoritmes + introductie in de software
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 🔸 data vision
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop



EVALUEREN VAN OBJECTDETECTOREN

1. Receiver Operating Characteristic





INTRODUCTIE TOT ROC CURVES

- ROC = Receiver Operating Characteristic
- Vind zijn oorsprong in elektronische signaal detectie theorie (1940 's – 1950 's)
- Zeer populair geworden in biomedische toepassingen, vooral in radiologie en beeldverwerking
- Ook gebruikt in machine learning applicaties om de kwaliteit van classifiers te definieren
- Kan gebruikt worden om opstellingen / procedures met elkaar te vergelijken



ROC CURVES: EEN VOORBEELD CASE

- Neem bijvoorbeeld een diagnostische test voor een ziekte
- Deze testen hebben 2 mogelijke uitkomsten:
 - 'positief' = aanwezigheid van een ziekte
 - 'negatief' = er is geen ziekte aanwezig
- Een individu kan een positief of negatief label krijgen bij een diagnostische test



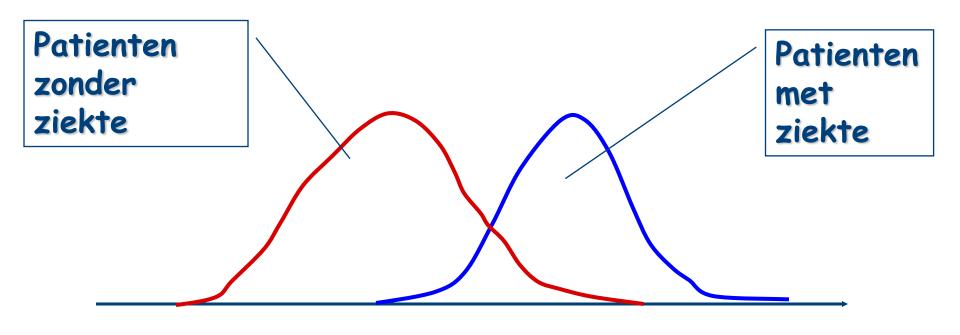
True disease state vs. Test result

Disease Test	Not rejected	rejected
No disease (D = 0)		X
	specificity	Type I error (False +) α
Disease (D = 1)	X	
	Type II error (False -) β	Power 1 - β; sensitivity

True disease state vs. Test result

Disease Test	not rejected	rejected
No disease (D = 0)		X
	True Positive TP	False Negative FN
Disease (D = 1)	X	
	False Positive FP	True Negative TN

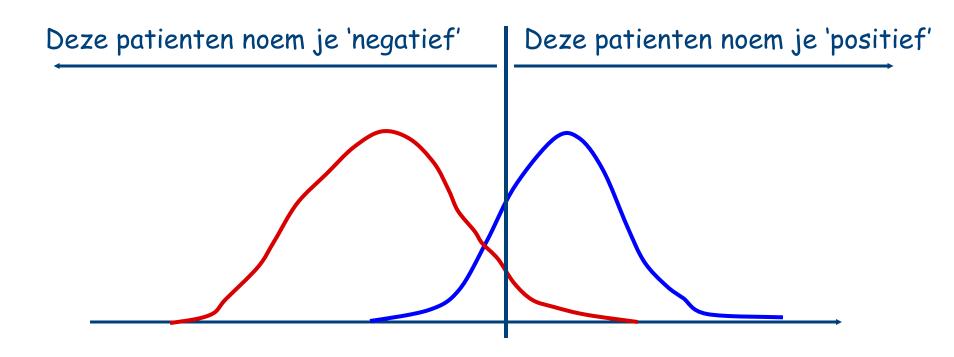
SPECIFIEK VOORBEELD



Test Resultaten

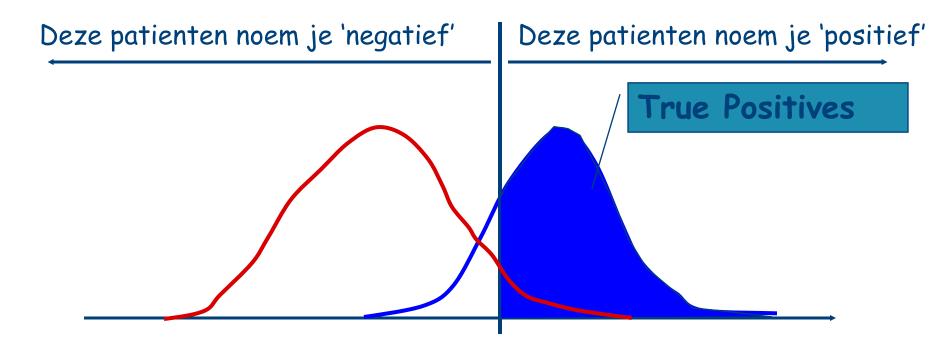


OP BASIS VAN EEN THRESHOLD



Test Resultaten

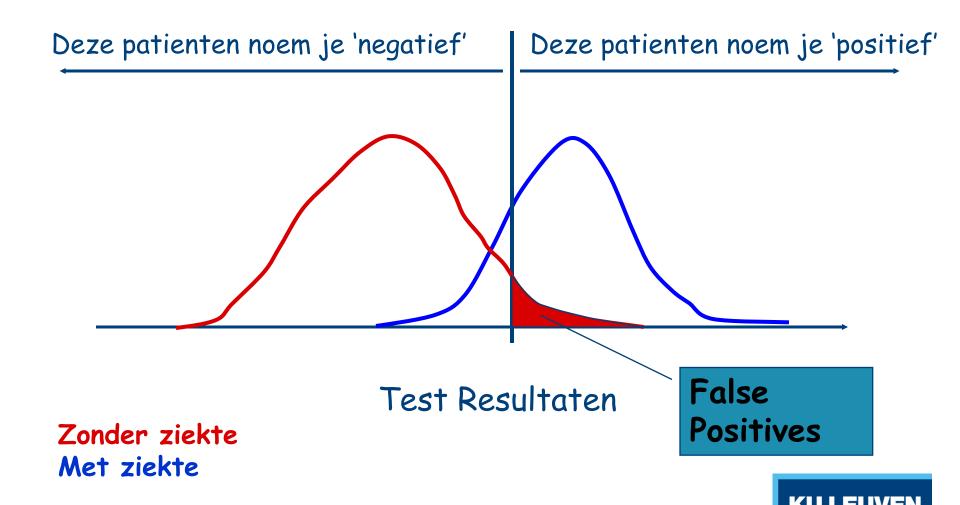


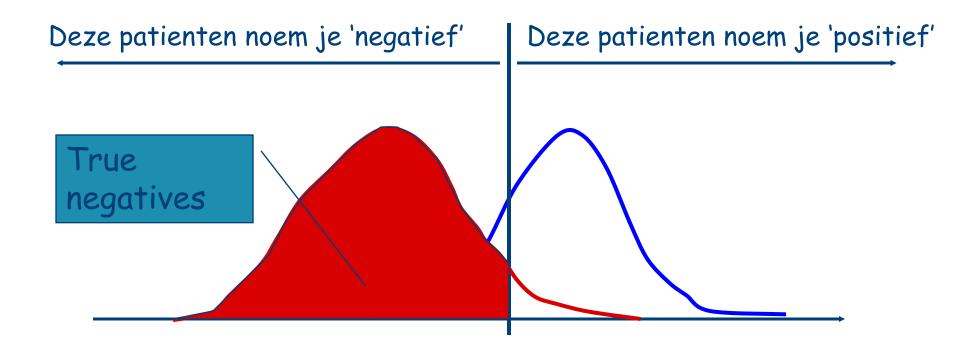


Test Resultaten

Zonder ziekte Met ziekte



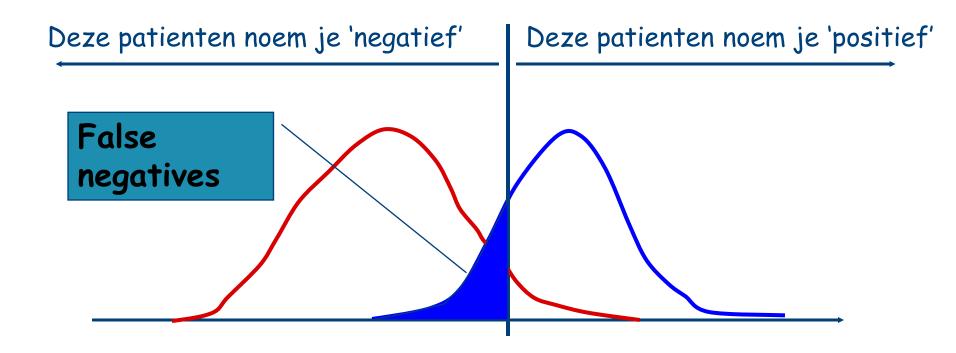




Test Resultaten

Zonder ziekte Met ziekte



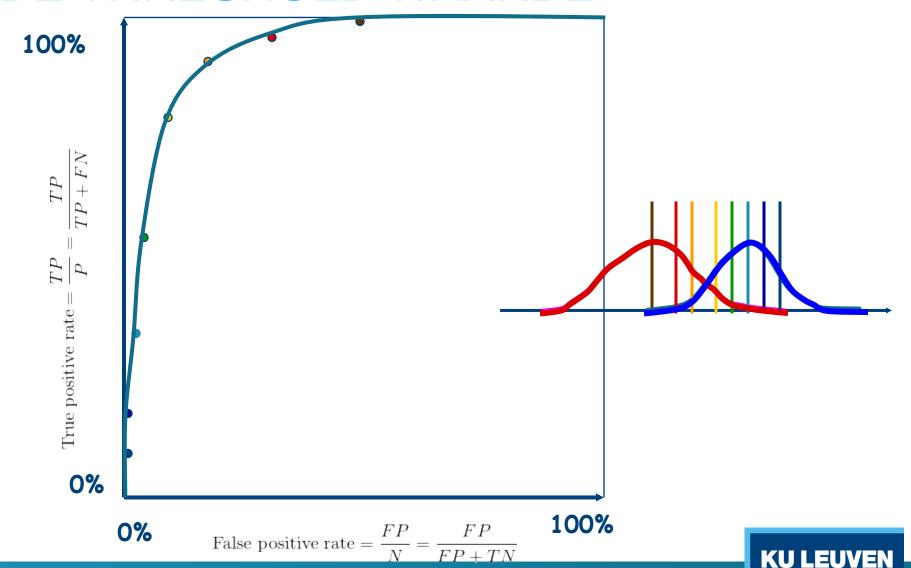


Test Resultaten

Zonder ziekte Met ziekte

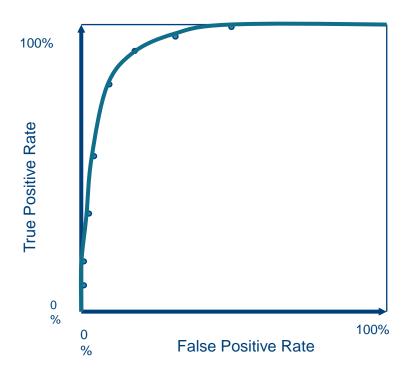


ROC CURVE = VERSCHUIVEN VAN DE THRESHOLD WAARDE

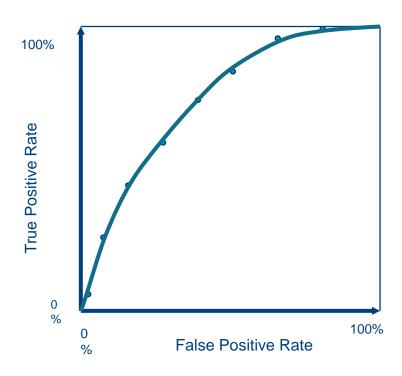


ROC CURVES VERGELIJKEN

Een goeie test:



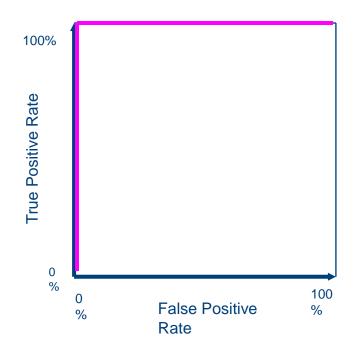
Een slechte test:





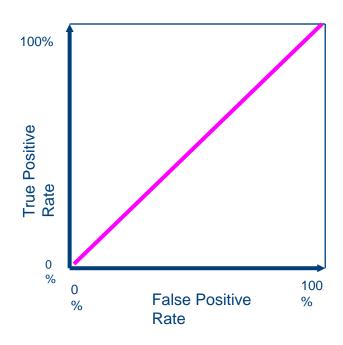
ROC CURVES: EXTREMA

Beste Test:



Geval wanneer de distributies niet overlappen

Slechtste test:



Wanneer de distributies volledig overlappen

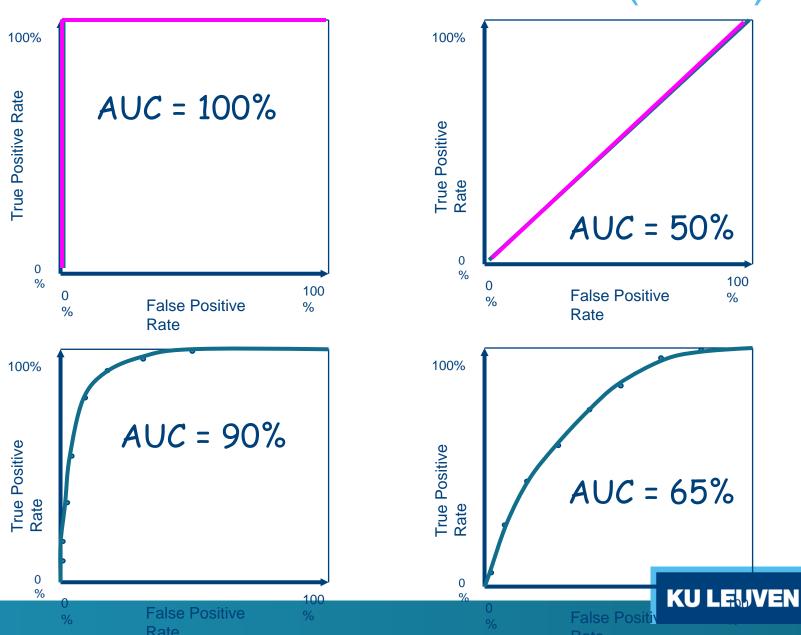
KU LEUVEN

AREA UNDER ROC CURVE (AUC)

- Een algemene maat van test performatie
- Twee testen vergelijken gebaseerd op hun geschatte AUC
- Continue data gebruikt men de Mann-Whitney Ustatistic



AREA UNDER ROC CURVE (AUC)



TOEPASSEN OP OBJECT DETECTOREN

- Detectoren gaan over een afbeelding in een sliding window aanpak over de verschillede schaken heen:
- Elk window wordt aan een analyse van de detector onderworpen.

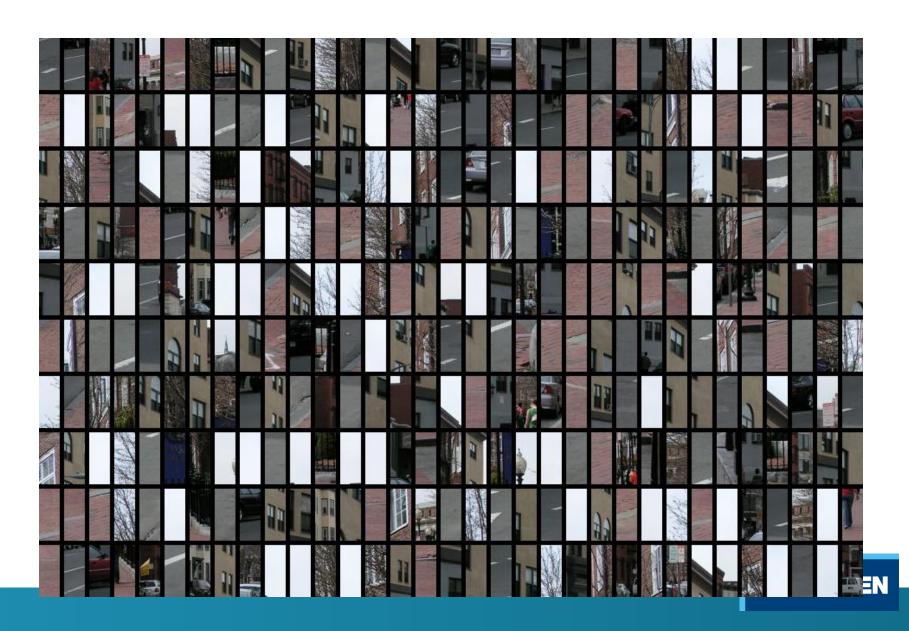


- · Sliding window over image
- · Each sub-window is analyzed by detector





WAT DE DETECTOR ZIET



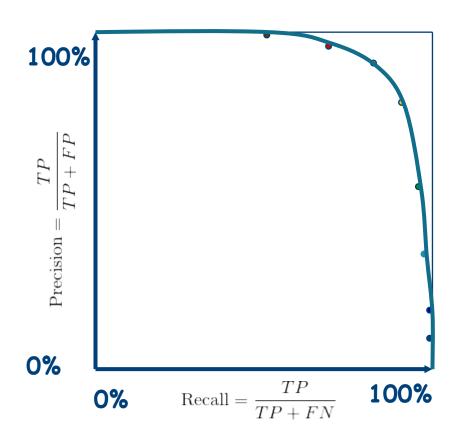
EVALUEREN VAN DETECTOR RESULTATEN

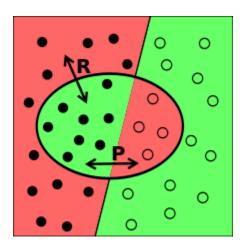


Detector result Ground Truth	detected	not detected
Object present	True Positive	False Negative
Object not present	False Positive	True Negative

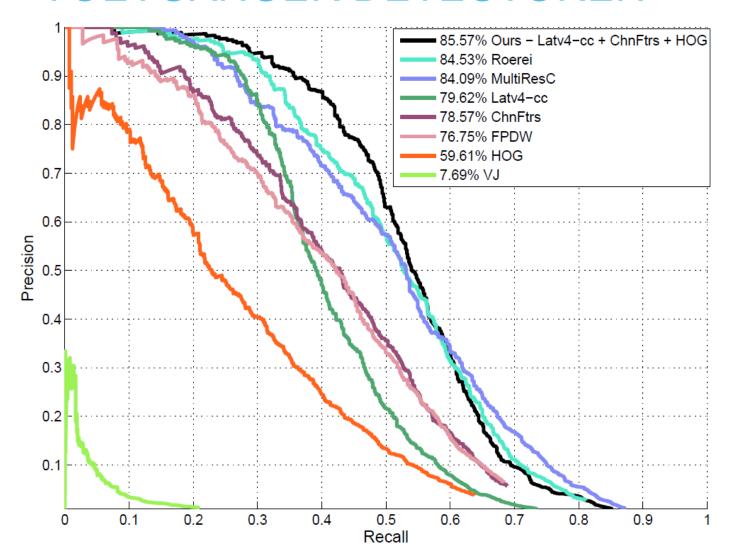
PROBLEEM MET ROC CURVES VOOR DETECTOREN

- Het aantal true negatives is voor afbeeldingen niet gekend
- Alternatief: precision-recall curve



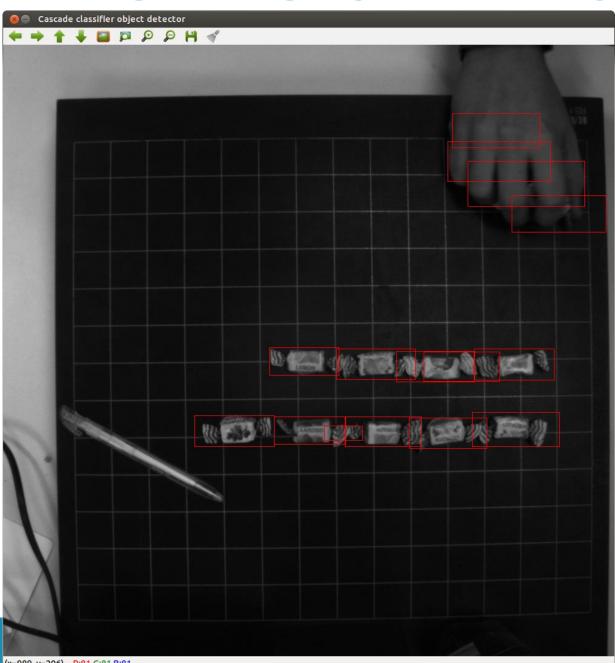


PRECISION-RECALL CURVES VOOR VOETGANGER DETECTOREN



Resultaten van state-of-the-art voetganger detectoren op een standard test set "Caltech"





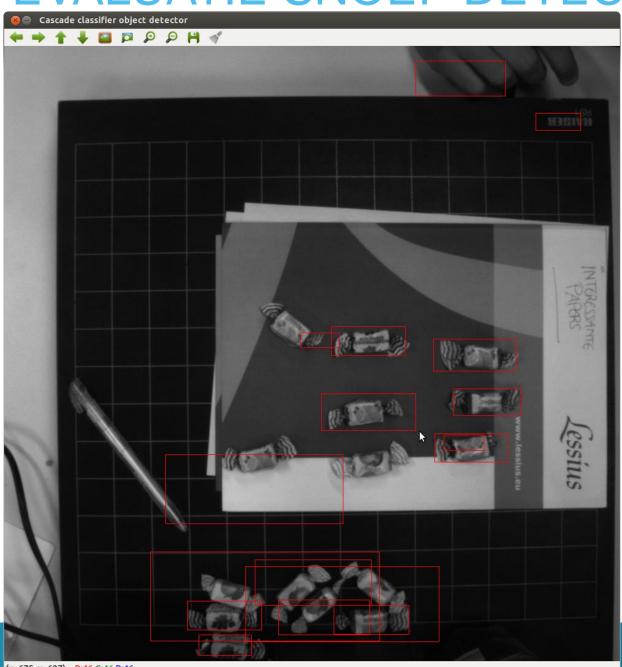
Threshold = 5

TP? (object gedetecteerd)

FP? (een detectie op een niet object)

FN? (een object werd niet gedetecteerd)

KU LEUVEN



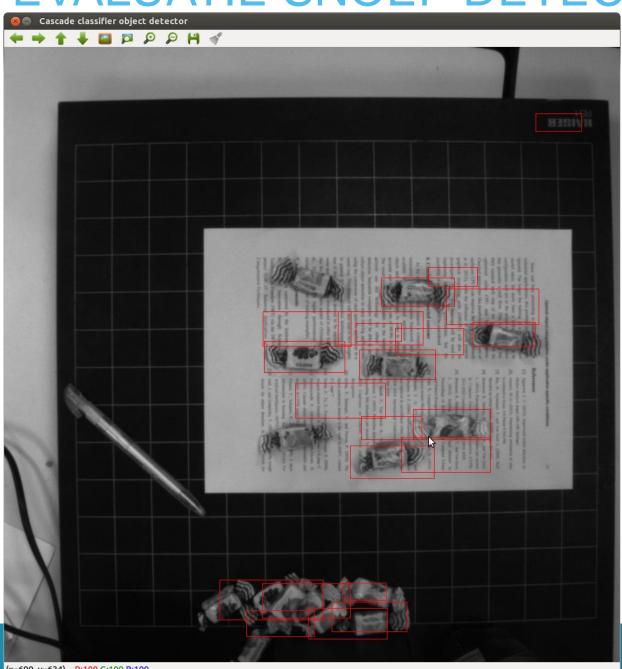
Threshold = 5

TP? (object gedetecteerd)

FP? (een detectie op een niet object)

FN? (een object werd niet gedetecteerd)

KU LEUVEN



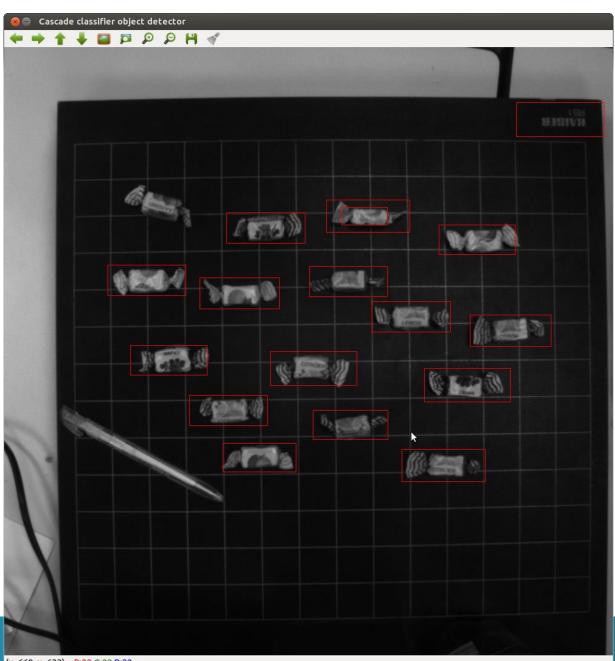
Threshold = 5

TP? (object gedetecteerd)

FP? (een detectie op een niet object)

FN? (een object werd niet gedetecteerd)





Threshold = 5

TP? (object gedetecteerd)

FP? (een detectie op een niet object)

FN? (een object werd niet gedetecteerd)

KU LEUVEN

Precision =
$$TP / (TP + FP)$$

Recall =
$$TP / (TP + FN)$$



CONCLUSIE

- Om een object detector te evalueren:
 - Een set beelden annoteren
 - Op een subset van de annotaties een detector trainen (training set)
 - De overige beelden (test set) gebruiken om TP, FP & FN rates te berekenen
 - Vervolgens precision & recall uitrekenen
 - Precision-recall curves for uitplotten voor verschillende threshold waarden
- OPGELET OpenCV: sommige detectoren (e.g. Viola&Jones) geven niet automatisch een score terug waardoor je geen threshold kan toepassen
 - → geen PR-curve mogelijk



PROGRAMMA

09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
1 0 u15	Voorstelling algoritmes + introductie in de software
11u 00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 💠 data vision)
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector
15u00	Pauze
15u15	Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken
15u50 16u00	Vragen & evaluatie Einde van de workshop