

PROGRAMMA

09u30 Ontvangst met koffie Verwelkoming & introductie EAVISE 10u00 10u15 Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme 11u00 11u15 Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 🍫 data vision) 12u30 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

KU LEUVEN

EAVISE
Embedded Artificially intelligent VISion

Einde van de workshop



 Implementeren van geavanceerde beeldverwerkingstechnieken op embedded systemen .

 Optimaliseren van visiealgoritmes tot real time performantie

 Toepassen van nieuwe Artificial Intelligence technieken in computer visie applicaties.





		\bigcirc Γ	N A	N // I	A // A
PR	()	(ik	ťΑI	I\/I I	VI A

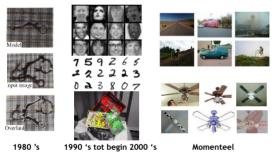
09u30	Ontvangst met koffie
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
10u15	Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de
	preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 🔥 data vision
13u30	Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken,
	het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detecto
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

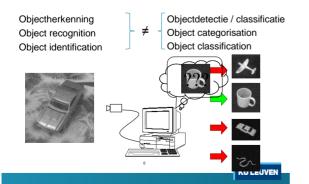
KU LEUVEN

RECENTE EVOLUTIE VAN VISUELE



KU LEUVEN

WAT IS OBJECTCATEGORISATIE?



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







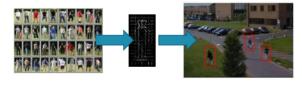




KU LEUVEN

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



KU LEUVEN

ALGEMENE AANPAK BIJ OBJECTCATEGORISATIE





HEEL WAT VARIATIE UITDAGINGEN IN **OBJECT CATEGORISATIE.**



Belichting

















variatie in het voorkomen

KU LEUVEN

EEN ZO ROBUUST MOGELIJK RESULTAAT





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

KU LEUVEN

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
- Objectcategorisatie **effectief bij bedrijven** uit de doelgroep **introduceren** zodat zij het kunnen toepassen voor hun industrieel relevante problemen







TOEPASSINGEN IN TOBCAT (1)



TOEPASSINGEN IN TOBCAT (2)



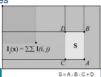
TOEPASSINGEN IN TOBCAT (3)



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 Vragen & evaluatie 16u00 Einde van de workshop	
KU LEUVEN	
STATE-OF-THE-ART ALGORITMES	
 Viola&Jones : Haar/AdaBoost [CVPR2001] (workshop) Dalal&Triggs : HOG/SVM [CVPR2005] 	
 Felzenswalb : deformable part models [CVPR2010] Dollár : integral channel features [BMVC2009] 	
2.	
gradien histogram grad LUV	
VANDAAG GEBRUIKTE TECHNIEK: VIOLA & JONES	
Kort overzicht van de genomen stappen in het algoritme Vertrekken vanuit een sliding window aanpak	
Features selecteren	
Opbouwen zwakke classifiers	
Combineren tot een sterke classifier	
KU LEUVEN	

VANDAAG GEBRUIKTE TECHNIEK: VIOLA & JONES

- 1. Features selecteren
 - Gebruik HAAR-like wavelets
 - Kleine filters door vergelijken pixel waarden in regio's in beeld
 - Som pixel intensiteitswaarden grijs - som pixel intensiteitswaarden wit
 - 24x24 pixels → +-50,000 features
 - Gebruik van integraalbeeld
 - Snel sommen uitrekenen



VANDAAG GEBRUIKTE TECHNIEK: **VIOLA & JONES**

- 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



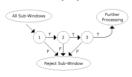




KU LEUVEN

VANDAAG GEBRUIKTE TECHNIEK: VIOLA & JONES

- 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

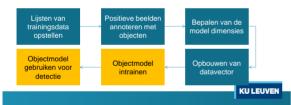
09u30 Ontvangst met koffie 10u00 Verwelkoming & introductie EAVISE 10u15 Introductie objectcategorisatie + voorstelling algoritme 11u00 11u15 Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data

Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 🍫 data vision) 12u30 13u30 Tweede hands-on sessie: het trainingsproces dieper bekijken, het intrainen van een objectmodel en het uittesten van detector 15u00 15u15 Toelichting van enkele knelpunten (rotatie, clutter, occlusie) en de 'kwaliteit' van de detector bespreken 15u50 Vragen & evaluatie 16u00 Einde van de workshop

KU LEUVEN

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
- o Wij zullen werken vanuit

/home/tobcat/Documents/tobcat_workshop/

- Enkele veelgebruikte commando's
 - o cd <path> → veranderen van folder
 - $_{\circ}~$ Is \Rightarrow opsomming van inhoud huidige folder
 - $_{\circ}$./<executable_naam> [groene kleur in Is] \rightarrow code snippets
 - o 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 opencvlibs` Indien problemen met software, aarzel niet om een assistent aan te spreken! 	
KU LEUVEN	
OBJECT ANNOTATIE TOOL & PREPROCESING STAPPEN	
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 	
28 KU LEUVEN	
OBJECT ANNOTATIE TOOL & PREPROCESING STAPPEN	
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 	
beteveriisvolle Haam wel duidelijker KU LEUVEN	

OBJECT	ANNO	TATIE	TOOL	. &
PREPRO	CESIN	G ST	APPEN	J

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

KU LEUVEN

OBJECT ANNOTATIE TOOL & PREPROCESING STAPPEN

NAME #DETECTIONS X1 Y1 W1 H1 ... Xn Yn Mn Hn

D:\cookies\positives\ 1.png 6 160 1 138 132 321 5 136 141 153 139 151

D:\cookies\positives\ 1.png 6 160 1 138 132 321 5 136 141 153 139 151

D:\cookies\positives\ 2.png 6 141 14 148 138 309 2 141 146 165 164 150

D:\cookies\positives\ 2.png 6 141 14 148 138 309 2 141 146 165 164 150

D:\cookies\positives\ 3.png 6 131 43 156 129 299 4 142 137 180 180 149

D:\cookies\positives\ 3.png 8 13 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\ 4.png 6 132 57 153 129 199 195 143 137 261 349 1

D:\cookies\positives\ 4.png 6 139 143 152 253 5 154 149 345 145 152

D:\cookies\positives\ 5.png 6 117 6 143 152 253 5 154 149 345 145 152

D:\cookies\positives\ 5.png 6 17 7 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\ 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

KU LEUVEN

OBJECT ANNOTATIE TOOL & PREPROCESING STAPPEN

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

- 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

OBJECT ANNOTATIE TOOL & PREPROCESING STAPPEN	
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	
NODIO – datavector.vec	
KU LEUVEN	
OBJECT ANNOTATIE TOOL &	
PREPROCESING STAPPEN Nuttige tools - snippets voor bedrijven	
/video2images – veel data gecapteerd als videomateriaal. Deze snippet zet een video compressieloos om in frames.	
//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)	
KU LEUVEN	
LUNCH	
De maaltijd wordt aangeboden door 💠 data vision	
 Systeem van zelfbediening voor maaltijd 	
■ Eten in zaal 'de fruytenborg'	
Koffie nadien inbegrepen	
NU LEUVEN	

PITCH – Data Vision	
Een kleine bedrijfspitch van 👍 data vision	
•	
KU LEUVEN	
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 Vragen & evaluatie 16u00 Einde van de workshop	
25 KU LEUVEN	
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	
KU LEUVEN	

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	
Detectiestap + invloed parameters Vizualisatiestap + invloed parameters	
37	-
KU LEUVEN	
ROTATIE INVARIANTIE	
1 model = 1 oriëntatie	
Hoe omgaan met verschillende rotaties Alles in 4 medel?	
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?	
38 KU LEUVEN	
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 Vragen & evaluatie 16u00 Einde van de workshop	
39 KU LEUVEN	
KOLEUVEN	

ENKELE KNELPUNTEN (ROTATIE, CLUTTER, OCCLUSIE)	
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 kuleuven 	
ENKELE KNELPUNTEN (ROTATIE, CLUTTER, OCCLUSIE)	
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 JAGecombineerd tot een effectief algoritme NEEN	
 Machine learning SVM → slechte ondersteuning – bugs KULEUVEN 	
ENKELE KNELPUNTEN (ROTATIE, CLUTTER, OCCLUSIE)	
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	
Coop robuusto implementatio	

ENKELE KNELPUNTEN (ROTATIE, CLUTTER, OCCLUSIE)

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

KU LEUVEN

PROGRAMMA

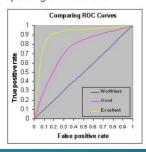
09u30	Ontvangst met kome
10u00	Verwelkoming & introductie EAVISE
10u15	Voorstelling algoritmes + introductie in de software
11u00	Pauze
11u15	Eerste hands-on sessie: de object annotatie tool en de preprocessing van de nodige data
12u30	Middagmaal – warme lunch (aangeboden door 🔥 data vision)
13u30	Tweede 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
15050	Vragen & evaluatio

KU LEUVEN

EVALUEREN VAN OBJECTDETECTOREN

16u00 Einde van de workshop

1. Receiver Operating Characteristic



ı	IN	m	-	г		\neg	Œ	1	1	17	~ -	_	п	-	_	~	١-	т.					١,		п	п		11	7	F.	١
ı	Ш,	N.		г	ı		"	J	u	м	,		ш		- 1	v	,		\Box	А	. ,	u	, 1	ر ا	ι	,	г	. \	/	г,)

- 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

KU LEUVEN

ROC CURVES: EEN VOORBEELD CASE

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

KU LEUVEN

True disease state vs. Test result

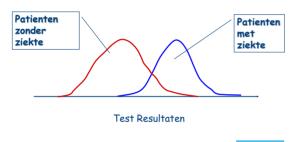
Disease Test	Not rejected	rejected
No disease (D = 0)	\odot	X
	specificity	Type I error (False +) α
Disease (D = 1)	X	\odot
	Type II error (False -) β	Power 1 - β; sensitivity
	•	KU LEUVE

16

True disease state vs. Test result

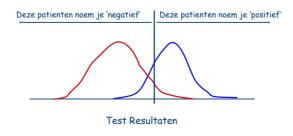
Disease Test	not rejected	rejected
No disease (D = 0)	\odot	X
	True Positive TP	False Negative FN
Disease (D = 1)	X	\odot
	False Positive FP	True Negative TN

SPECIFIEK VOORBEELD

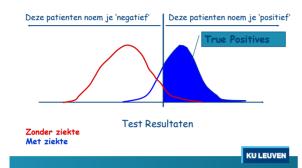


KU LEUVEN

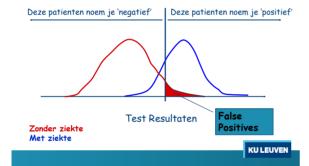
OP BASIS VAN EEN THRESHOLD



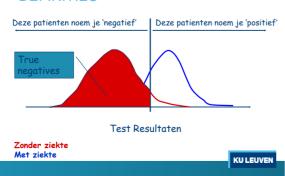
DEFINITIES



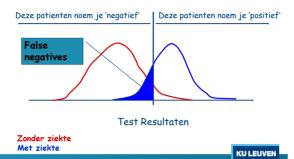
DEFINITIES



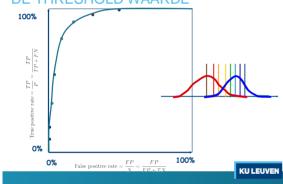
DEFINITIES



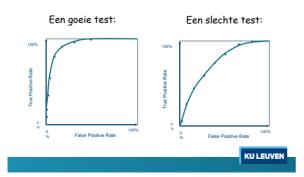
DEFINITIES



ROC CURVE = VERSCHUIVEN VAN DE THRESHOLD WAARDE



ROC CURVES VERGELIJKEN



ROC CURVES: EXTREMA

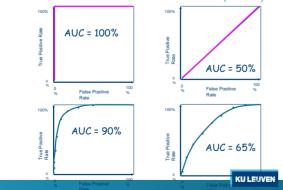
Beste Test: Slechtste test: 100% Rate Geval wanneer de distributies niet overlappen Slechtste test: Wanneer de distributies volledig overlappen KULEUVEN

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

KU LEUVEN

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



KU LEUVEN

WAT DE DETECTOR ZIET



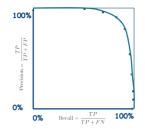
EVALUEREN VAN DETECTOR RESULTATEN



Detector result	detected	not detected
Object present	True Positive	X False Negative
Object not present	X False Positive	True Negative
		KU LEUVE

PROBLEEM MET ROC CURVES VOOR **DETECTOREN**

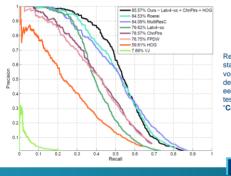
- Het aantal true negatives is voor afbeeldingen niet gekend
- · Alternatief: precision-recall curve





KU LEUVEN

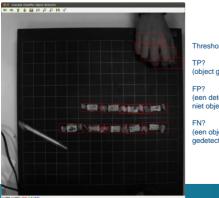
PRECISION-RECALL CURVES VOOR **VOETGANGER DETECTOREN**



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

KU LEUVEN

EVALUATIE SNOEP DETECTOR



Threshold = 5

(object gedetecteerd)

(een detectie op een niet object)

(een object werd niet gedetecteerd)

EVALUATIE SNOEP DETECTOR



Threshold = 5

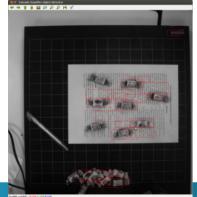
TP? (object gedetecteerd)

(een detectie op een niet object)

(een object werd niet gedetecteerd)

KU LEUVEN

EVALUATIE SNOEP DETECTOR



Threshold = 5

(object gedetecteerd)

(een detectie op een niet object)

(een object werd niet

KU LEUVEN

EVALUATIE SNOEP DETECTOR



Threshold = 5

(object gedetecteerd)

(een detectie op een niet object)

(een object werd niet gedetecteerd)

EVALUATIE ONOED DETECTOR	
EVALUATIE SNOEP DETECTOR	
Precision = TP / (TP + FP)	
Recall = TP / (TP + FN)	
KU LEUVEN	
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 KU LEUVEN	
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 Vragen & evaluatie 16u00 Einde van de workshop	
72 KU LEUVEN	