* An Application Of Deep Learning In Smart City Traffic Management

Assoc. Prof. Pham Hong Quang Center for Informatics and Computing -VAST



*Main Contents

- *Traffic jams in Vietnam frequently tak place in <u>Hanoi</u> capital and <u>Ho Chi Minh</u> <u>City</u>.
- *Even in new city like Da Nang, traffic congestion became a real problem and time by time more serious in social life.
- *There are many solutions were planned to reduce traffic congestion in Hanoi, Danang and HCMC

*Traffic Problems in big cities in Vietnam

- *Among those solutions, Intelligent Traffic Management System (ITMS) is a relative low cost, fast-responded effective solution.
- *The first (ITMS) was installed (2014) and is operating now in Hanoi Traffic Management Center.
- *The system includes intelligent video analytics to automatically extract traffic information for optimal traffic network management.



*Intelligent Urban affic Management



*ITMS ICT Infrastructure

I SÁT VÀ ĐIỀU KHIỂN MẠNG GIAO THÔNG



*308 Centralized traffic signal controllers



Nút: Tràng Tiên - Hàng Bải	(x) phquang Quán trị Thoà
Tuyến Tràng Thi	
Vận tốc: 25 km/h - Khoảng cách: 260 m - Thời gian: 37 s - Cửa Nam - Điện Biên Phủ	
Vân tốc: 25 km/h - Khoảng cách: 200 m - Thời gian: 28 s - Tràng Thi - Quán Sử	
Vận tốc: 25 km/h - Khoảng cách: 250 m - Thời gian: 36 s - Tràng Thi - Phủ Doãn	The second secon
	Nút: Tràng Tiền - Hàng Bải
	ĐK ĐK ĐK Khởi động Chu kỳ Nháy vàng Chiến lược Mặc định lại
Vân tốc: 25 km/h - Khoảng cách: 180 m - Thời gian: 25 s - Tràng Thi - Quang Trung	Ghi Đọc Đọc Lản sóng Xem Mặc định Cầu hình Chiến lược xanh Lịch sử
	Bắt đầu : 09:00:30 Độ đài chu kỷ: 70 Kết thúc: 11:00:30 Độ đài chu kỹ thay đổi: 70
Vận tốc: km/h - Khoảng cách: 170 m - Thời gian:24 s - Tràng Thi - Bà Triệu	5 10 15 20 25 30 35 40 45 50 55 60 65 70 Thời gian 111 <
	Chỉ số pha 6 7 4 5 Hướng đi Hàng Bải 38 22 3 3 Hướng đi Tràng Tiên 33 34 34
Vân tốc: 25 km/h - Khoảng cách: 210 m - Thời gian: 30 s - Tràng Tiền - Hàng Bải	Hướng đi Tràng Tiên 33 3 34 Không sử dụng 33 3 34 Đi bộ qua Hàng Bải 40 15 15 Đi bộ qua Tràng Tiên 2 40 15
Vận tốc: 20 km/h - Khoảng cách: 0 m - Thời gian: 0 s - Tràng Tiện - Ngô Quyện	Đi bộ qua Hàng Bải 40 15 Đi bộ qua Tràng Tiến đế 21 47 MOV 8 70
Toyen Kan Ma - Chieo Tay Đong Tryện Hàng Bông Tryện Hàng Hàng Bông Tryện Hàng Hàng Bông	

*Synchronized traffic signal on green light



*14 Green light corridors



*450 intelligent traffic video analytic cameras

Play Video1



Thông số lọc dữ liệu VP02BRT006; Các khả năng có vị phạm: Điều khiện xe đi không đúng phần đường quy định. Điều khiện xe đi không đúng chiều đường quy định. Điều khiện xe đi vào đường cảm. Điều khiện xe chay quá tốc độ quy định. Khi tín hiệu đên giao thông đã chuyển sang màu đô nhưng không đứng lại trước vạch dừng mà vẫn tiếp tục đi. Dừng, đỗ xe không đúng quy định. Có chường ngại vật trên đường. Xe vu tiên. Không chấp hành hiệu lệnh của đên tín hiệu giao thông. Xe ng chấp hành hiệu lệnh của đên tín hiệu giao thông. Xe chờ vật liệu nguy hiểm. Xe ăn cấp. Xe quá khố, quá tài. Xe hêt hạn đăng kiểm. Xe ngoại giao. Xe chữa cháy, cứu thương. Điều khiến xe đi không đúng quy định;

Số bản ghi > 132 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 > Cảnh báo g Võ - Trân Huy Điều khiến xẹ đi không đúng làn đường 14:13:38 ieu/VP02BRT006 Lane auv đinh 29-07-2017 19A-Giàng Võ - Trần Huy Điều khiến xe đi không đúng làn đường 0 1068 Xe con 2 159.76 Liêu(VP02BRT006:Lane L) 13:49:41 quy đinh 3 29-07-2017 29B-Giàng Võ - Trần Huy Xe Xe ưu tiên: 68 13:49:26 154.72 Liêu(VP02BRT006:Lane L) khách 29-07-2017 30E-Giảng Võ - Trần Huy Điều khiến xe đi không đúng làn đường 0 1079 4 077.31 Liệu(VP02BRT006:Lane L) 13:27:56 quy định; Điều khiển xe đi không đúng làn đường 0 29-07-2017 Giảng Võ - Trần Huy 5 30E-Xe con 1072 13:27:48 122.23 Liêu(VP02BRT006:Lane L) auv đinh: 6 29-07-2017 29B-Giảng Võ - Trần Huy Xe ưu tiên: 61 Xe 0 150.92 Liêu(VP02BRT006:Lane L) khách 13:17:44 29-07-2017 Giảng Võ - Trần Huy Xe 7 29B-Xe ưu tiên: 70 150.32 13:13:23 Liêu(VP02BRT006:Lane L) khách 8 29-07-2017 29B-Giảng Võ - Trần Huy Xe Xe ưu tiên 0 61 154.16 Liệu(VP02BRT006:Lane L) khách 13:03:04 Giảng Võ - Trần Huy Xe 9 29-07-2017 29B-Xe uru tiên; 72 Liêu(VP02BRT006:Lane L) khách 12:57:50 153.20 10 29-07-2017 29B-Giảng Võ - Trần Huy Xe Xe ưu tiên; 63 Liêu(VP02BRT006:Lane L) 12:52:40 146.67 khách Điều khiển xe đi không đúng làn đường 0 11 29-07-2017 30E-Giàng Võ - Trần Huy 1080 12:44:16 681.35 Liêu(VP02BRT006:Lane L) quy đinh; 12 29-07-2017 29B-Giàng Võ - Trần Huy Xe Xe ưu tiên: 67 12:42:52 154.60 Liêu(VP02BRT006:Lane L) khách

*ALPR and traffic violation detection



*Speed and Traffic Signal Violation Automatic detections



*Automatic traffic flow estimation

Cadpro hệ thống giám sát và điều khiển mạng giao thông

phquang Thoát

	Hàng Khay			•·• ·	
Bán đổ Vị phạm Thiết bị Báo cáo Lưu lượng giao thông Tần suất đếm lưu lượng 5 phút ▼ Từ ngày Giờ Phút 2017-08-12 07 ▼ 00 ▼ Đến ngày Giờ Phút Từ mật độ Đến mật	Tôn Đức Thẳng - Cát Linh -> Tôn Đức Thẳng - Hàng Cháo	2017-08-12 07:00:00	27.21	5.37	142.01
	Tôn Đức Thẳng - Cát Linh -> Tôn Đức Thẳng - Hàng Cháo	2017-08-12 07:05:00	26.51	6.9	177.86
	<u> Tôn Đức Thẳng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	2017-08-12 07:10:00	27.08	7.93	208.75
2017-08-12 08 ▼ 59 ▼ Chọn mật độ giao thông ▼ Điểm đếm xe ▼	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	<u>2017-08-12 07:15:00</u>	26.83	5.66	147.7
Tất cả điểm đếm xe ▼ Xem Xuất Excel	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	<u>2017-08-12 07:20:00</u>	27.77	4.91	132.65
	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	<u>2017-08-12 07:25:00</u>	26.02	7.22	182.71
	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	<u>2017-08-12 07:30:00</u>	26.86	10.86	283.58
	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	<u>2017-08-12 07:35:00</u>	26.93	9.31	243.9
	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	<u>2017-08-12 07:40:00</u>	25.87	6.59	165.8
	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	2017-08-12 07:45:00	25.89	8.49	213.8
-	<u>Tôn Đức Thắng - Cát Linh -> Tôn Đức</u> <u>Thắng - Hàng Cháo</u>	2017-08-12 07:50:00	24.83	9.43	227.67

1ông kết nối; Tủ Điều Khiển BGT_TH_KM5+360/Tố Hữu - Km5+360(2017-08-11 14:50:28):Không kết nối; Tủ Điều Khiển CAG_N4BT_DA/Ngã 4 biến thế Đông Anh(2017-08-11

*Real-time road surface flow occupation estimation





Vehicle Counting Algorithm



*Real videos from Traffic monitoring system



*Real videos from Traffic monitoring system

*Accurate Traffic Object Detection

*At different distances=> Different object scales

- *CPU or GPU requirements: Computing resource
- *Computing Architecture: Embedded or Centralized/ Arm<>Intel CPU platforms

*Processing Speed



- *We test the same input traffic video for Tensorflow's object detection models: Faster R-CNN, R-FCN, SSD and YOLOv3.
- *Those models are some of the best and most widely used object detection models out there right now.
- *The tests are made with pre-trained models. If we do train the models with real on-site traffic monitoring videos, the results can be much better

*AI - Deep Learning Tool Test for Traffic Flow Estimation

- *Scan the input image for possible objects using an algorithm called Selective Search, generating ~2000 **region proposals**
- *Run a convolutional neural net (CNN) on top of each of these region proposals
- *Take the output of each CNN and feed it into a) an SVM to classify the region and b) a linear regressor to tighten the bounding box of the object, if such an object exists.

*R-CNN Region-based Convolutional Neural Network

R-CNN

Linear Regression for bounding box offsets



*R-CNN Region-based Architecture

Improved on its detection speed through two main augmentations

- *Performing feature extraction over the image **before** proposing regions, thus only running one CNN over the entire image instead of 2000 CNN's over 2000 overlapping regions
- *Replacing the SVM with a softmax layer, thus extending the neural network for predictions instead of creating a new model





*FAST R-CNN Architecture

- * The main insight of Faster R-CNN was to replace the slow selective search algorithm with a fast neural net. Specifically, it introduced the **region proposal network** (RPN).
 - * At the last layer of an initial CNN, a 3x3 sliding window moves across the feature map and maps it to a lower dimension (e.g. 256-d)
 - * For each sliding-window location, it generates *multiple* possible regions based on *k* fixed-ratio **anchor boxes** (default bounding boxes)
 - * Each region proposal consists of a) an "objectness" score for that region and b) 4 coordinates representing the bounding box of the region

*Faster R-CNN = RPN + Fast R-CNN



*Faster R-CNN: hypothesize object regions and then classify them



*Faster R-CNN Architecture

- *Faster R_CNN performed region proposals and region classifications in two separate steps:
 - *A region proposal network to generate regions of interest;
 - * Either fully-connected layers or position-sensitive convolutional layers to classify those regions.
- *SSD does the two in a "single shot," simultaneously predicting the bounding box and the class as it processes the image.

*SSD: Single-Shot Detector

- * Pass the image through a series of convolutional layers, yielding several sets of feature maps at different scales (e.g. 10x10, then 6x6, then 3x3, etc.)
- * For each location in *each* of these feature maps, use a 3x3 convolutional filter to evaluate a small set of default bounding boxes. These default bounding boxes are essentially equivalent to Faster R-CNN's anchor boxes.
- * For each box, simultaneously predict a) the bounding box offset and b) the class probabilities
- * During training, match the ground truth box with these predicted boxes based on <u>IoU</u>. The best predicted box will be labeled a "positive," along with all other boxes that have an IoU with the truth >0.5.





*SSD Architecture

- * Prior detection systems repurpose classifiers or localizers to perform detection. They apply the model to an image at multiple locations and scales. High scoring regions of the image are considered detections.
- *YOLO applies a single neural network to the full image. This network divides the image into regions and predicts bounding boxes and probabilities for each region. These bounding boxes are weighted by the predicted probabilities.

*YOLO: Real-Time Object Detection



*YQLQ sample scheme





*faster_rcnn_resnet50 _coco 2018_01_28



*ssd_mobilenet_v2_co co 2018_03_29





- * Samsung Exynos5422 Cortex-A15 2Ghz and Cortex-A7 Octa core CPUs
- *2Gbyte LPDDR3 RAM PoP stacked
- *Gigabit Ethernet port, USB 2.0 Host
- *Linux server OS
- * Operating Temperature: up to 60°C, suitable for road-side installation in Vietnam



*Self-made Embedded Platform

Model name	1 frame proc.time	maxcpu
ssd_mobilenet_v2_coco	7-8.5	250%
faster_rcnn_inception_v2 _coco	18.5-19.5	740%
faster_rcnn_resnet50_coc o	42-43	700%
faster_rcnn_resnet101_co co	55-56	780 %
yolov1	7.2	380%

*Processing Performance On Embedded Platform



ssd_mobilenet 8s 250%
faster_rcnn_resnet50 42s 700%



notorbike



faster_rcnn_inception 19s 740% faster_rcnn_resnet101 55s 780%



iect Detection Performaces

Yolov1 7s 380%

- *Some AI object detection models are installed and tested in specific Vietnamese made embedded computing platform.
- *Best object detection performance/computing resources ratio is selection criteria
- *Automatic Flow Data Extraction from Camera Monitoring System is ready for Intelligent Traffic Management with high efficiency
- *Development of Yoyo-embedded AI model will be focused in future plan

