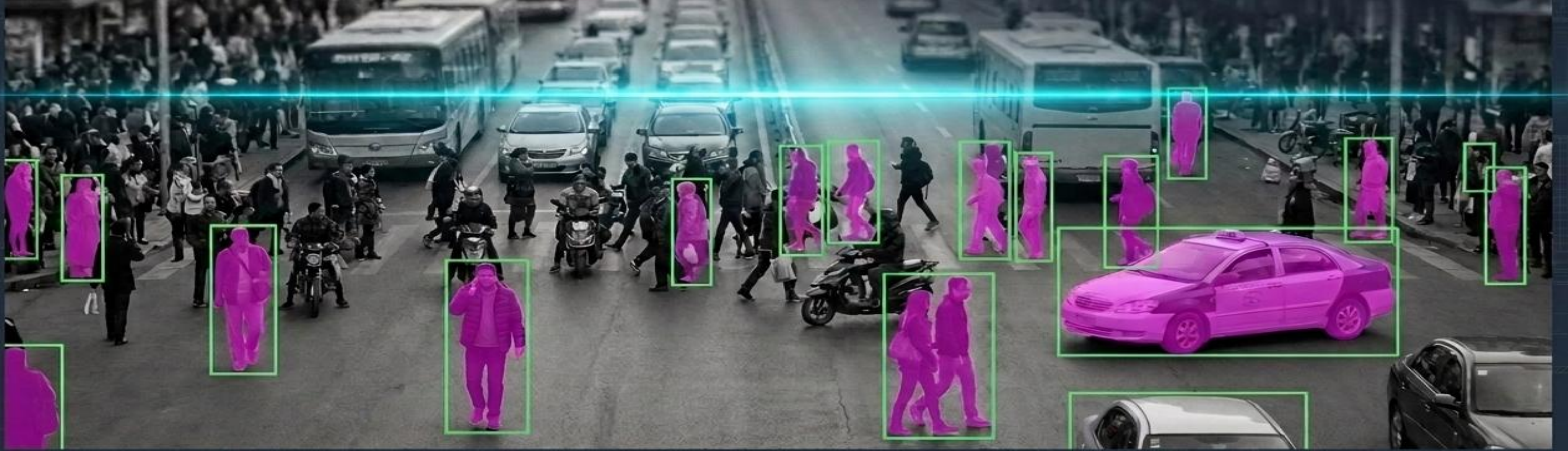


بحث تطبيقي



تصميم وتطوير نموذج مبدئي للمراقبة الذكاء بالتعلم العميق (YOLOv11 & SAM3)

دراسة حالة: ديوان عام محافظة القاهرة | نحو تحقيق رؤية مصر 2030

إعداد: نرمين مكرم فهمي
إشراف: أ. د. بسمة محرم الحداد
معهد التخطيط القومي - الماجستير المهني في
التخطيط للتنمية المستدامة (مايو 2026)



القسم الأول

الإطار العام للبحث

مقدمة

يتناول هذا البحث منظومة مراقبة ذكية تعتمد على تقنيات الذكاء الاصطناعي لتحليل بيانات كاميرات المراقبة بشكل آلي. وتهدف هذه المنظومة إلى رفع كفاءة المراقبة الأمنية من خلال اكتشاف الأحداث المهمة بسرعة ودقة أكبر. كما تساهم في دعم جهود التنمية المستدامة والتحول الرقمي عبر تحسين إدارة الموارد وتعزيز اتخاذ القرار المبني على البيانات.



المشكلة البحثية

95%

فقدان التركيز

بعد ٢٠ دقيقة فقط

82%

إنذارات كاذبة

في الأنظمة التقليدية

2.3B

جنيه سنوياً

تكلفة الحوادث الأمنية

33%

ارتفاع الجرائم

القاهرة ٢٠٢٢-٢٠٢٤



وهم الأمان: تكلفة الاعتماد على الرصد البشري

منحنى الإرهاق البشري



العمى الإدراكي: 95% من المراقبين
يفقدون تركيزهم تماماً بعد 20 دقيقة
فقط من المراقبة المستمرة.

الإنذارات الكاذبة: 80% - 87% من
تنبيهات الأنظمة التقليدية خاطئة، مما
يستنزف وقت وجهد الكوادر الأمنية.

النزيف الاقتصادي: 2.3 مليار جنيه
خسائر سنوية في المنشآت الحكومية
المصرية نتيجة تأخر الاستجابة الأمنية.

أهداف البحث

الهدف الرئيسي

1

تصميم وتطوير واختبار نموذج مبدئي يدمج YOLOv11 + SAM3 للكشف الآني والتتبع والحضور التلقائي

الأهداف الفرعية

2

- رصد الوضع الراهن لكاميرات الديوان
- اقتراح إطار تنفيذي قابل للتعميم
- دعم الاستراتيجية الوطنية للذكاء الاصطناعي ٢٠٢٥-٢٠٣٠

بناء منظومة استباقية متكاملة داخل ديوان عام محافظة القاهرة

أتمتة أمنية
تقليل الفاقد البشري والقضاء
على الإنذارات الكاذبة.

كفاءة إدارية
تحويل كاميرات المراقبة إلى نظام
بصمة حيوية للحضور والانصراف.

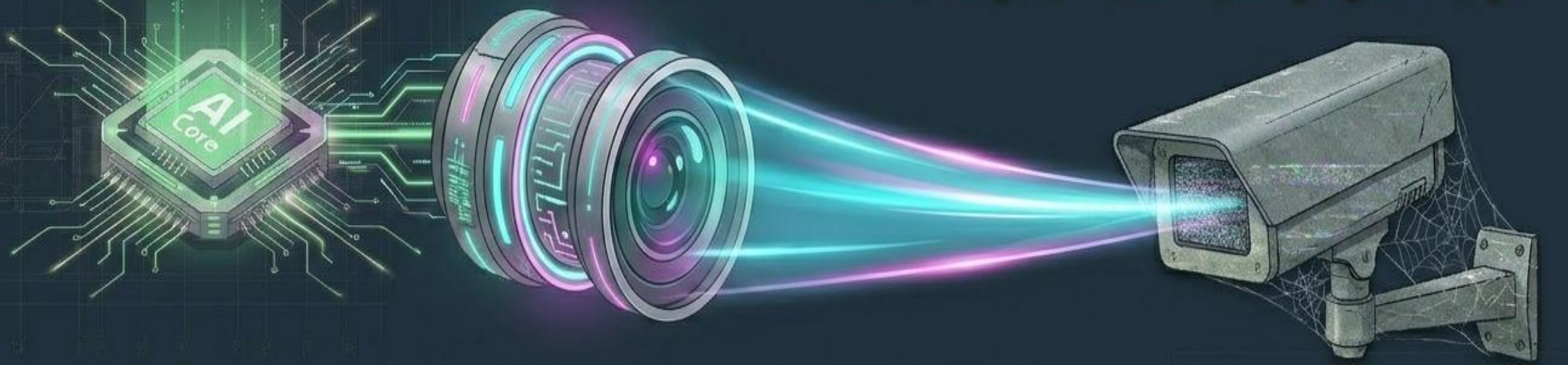


نموذج وطني

تقديم إطار عمل قابل للتعميم
على كافة الجهات الحكومية.

أهمية البحث

نحو بيئة عمل مؤسسية آمنة، ذكية، ومنضبطة



نظام يرى، يفهم، ويتصرف

انتقال جذري من المراقبة السلبية التي تسجل الكوارث، إلى التحليل الاستباقي الذي يمنعها.

كفاءة مزدوجة

دمج غير مسبوق بين الأمن الصارم والموارد البشرية في واجهة واحدة دون أجهزة إضافية.

المعيار القياسي

اعتماد المعمارية الهجينة كمنهج عمل لجميع المنشآت الحكومية في الجمهورية.



تساؤلات البحث

- إلى أي مدى يُحسن دمج نموذجي YOLOv11 و SAM 3 من دقة الكشف عن الكائنات، ومعدل التتبع عبر الكاميرات (MOTA) ، في بيئة مزدحمة مثل ديوان عام محافظة القاهرة؟
- ما مدى قدرة المنظومة المقترحة على خفض نسبة الإنذارات الكاذبة وزمن الاستجابة الأمنية مقارنةً بالنظام التقليدي القائم على الرصد البشري؟
- كيف يُسهّم النظام الذكي في إحلال عملية تسجيل حضور وانصراف الموظفين تلقائيًا محل الأنظمة التقليدية؟





تساؤلات البحث

- ما العائد المتوقع تحقيقه من النظام، بما يدعم الاستراتيجية الوطنية للذكاء الاصطناعي 2025-2030 ورؤية مصر 2030؟
- إلى أي مدى يحقق النظام المقترح الامتثال الكامل لقانون حماية البيانات الشخصية رقم 151 لسنة 2020؟
- ما تأثير النظام المقترح على مستوى الأمان العام وثقة العاملين والمواطنين المترددين على ديوان عام محافظة القاهرة؟
- ما مدى إمكانية تعميم الإطار العملي المقترح (Framework) على سائر الجهات الحكومية والمحافظات؟



وقد أجاب البحث عن جميع هذه التساؤلات

حدود البحث والمنهجية العلمية المتبعة

بياناتياً

بث مباشر لـ 420 كاميرا.

مكانياً وزمانياً

ديوان عام محافظة
القاهرة (يناير - ديسمبر
2026).

قانونياً

طمس الوجوه غير المصرح
بها والاحتفاظ بالبيانات
لـ 30 يوماً فقط.

تقنياً

المعالجة اللحظية
على أجهزة الحافة
(Jetson Orin).

منهج وصفي تحليلي

تقييم الوضع الراهن
لمنظومة المراقبة.

منهج تجريبي

بناء واختبار النموذج المبدئي في
وضع الظل (Shadow Mode).



القسم الثاني

الإطار النظري

مفهوم الذكاء الاصطناعي وتطوره

الذكاء الاصطناعي: محاكاة
للقدرات الذهنية البشرية
بواسطة الآلات، مثل التعلم
وحل المشكلات، لتمكينها من
أداء مهام تتطلب ذكاءً بشرياً.

المرحلة الأولى: الذكاء
الاصطناعي الضيق
(ANI)

أنظمة مصممة لأداء
مهام محددة ومحدودة
محدودة بدقة
(مثل المساعدات
الصوتية).

المرحلة الثانية: الذكاء
الاصطناعي العام
(AGI)

أنظمة بقدرات معرفية
شاملة تضاهي
الذكاء البشري في
مجموعة واسعة من
المهام.

المرحلة الثالثة: الذكاء
الاصطناعي الفائق
(ASI)

أنظمة تتفوق بشكل
كبير على الذكاء
البشري في جميع
المجالات تقريباً.

تاريخ وانتكاسات الذكاء الاصطناعي

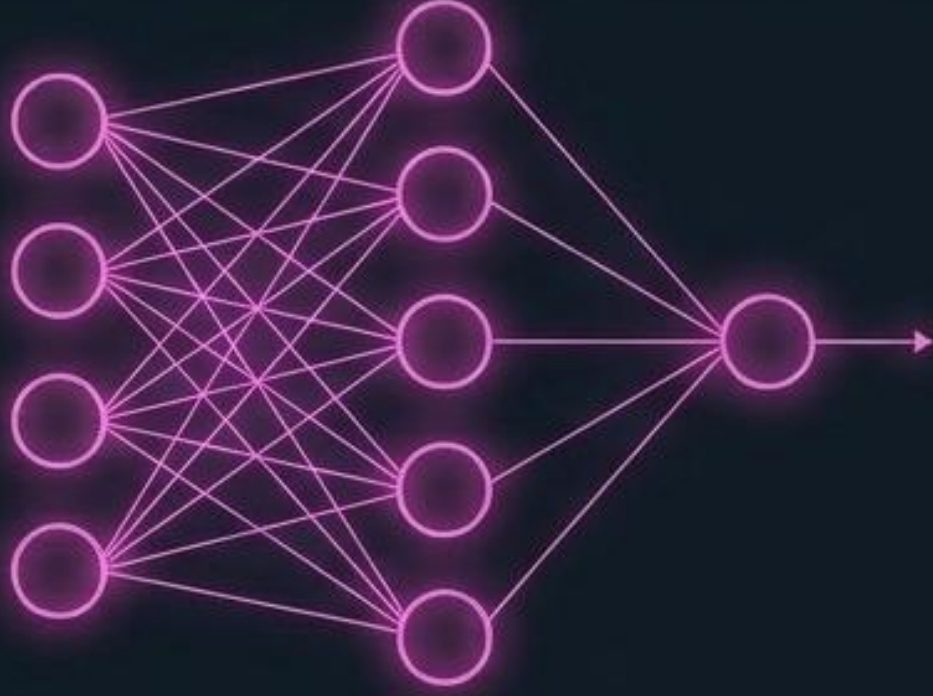


ماذا نعني بالتعلم العميق؟

خلية عصبية بيولوجية



عصبون اصطناعي / بيرسيبترون



- التعلم العميق هو وظيفة ذكاء اصطناعي مستوحاة مباشرة من دراسة كيفية عمل الدماغ البشري.
- تعتمد هذه التقنية على استبدال الخلايا العصبية الحيوية بـ الشبكات العصبية الاصطناعية.
- الهدف هو تمكين الحاسب من أداء مهام صعبة تتطلب استنتاجاً وفهماً عميقاً للأنماط المعقدة (مثل تشخيص الأمراض أو التعرف على الوجوه) دون قواعد مبرمجة مسبقاً.

خصائص التعلم العميق

الصندوق الأسود
تستنتج الأنماط بدقة، لكن يصعب تفسير الخطوات المنطقية الداخلية لقراراتها.



شراهة البيانات

تتطلب كميات هائلة من البيانات التدريبية الضخمة لتعمل بدقة.



وقت تدريب أطول

تستغرق النماذج وقتاً طويلاً للتدريب، ولكنها سريعة جداً في مرحلة التنبؤ.



عتاد خارق

بسبب العمليات المعقدة، يتطلب DL وحدات معالجة رسومات متطورة GPU.



تطبيقات التعلم العميق

البحوث الطبية



تحليل الصور الطبية بدقة فائقة.
استخدام شبكات CNN لاكتشاف
أمراض الرئة بدقة وصلت إلى 96%.

القيادة الذاتية



تمكين السيارات من معالجة بيانات
الرؤية الحاسوبية لاتخاذ قرارات
التوجيه اللحظية.

معالجة اللغة الطبيعية



إحداث ثورة في الترجمة الآلية، وفهم
سياق الكلام، وتطوير المساعدين
الافتراضيين.

الأمن السيبراني



تحليل المعاملات البنكية المتطايرة
وفرزها آلياً لاكتشاف الاحتيال والتهديدات
الأمنية المعقدة.

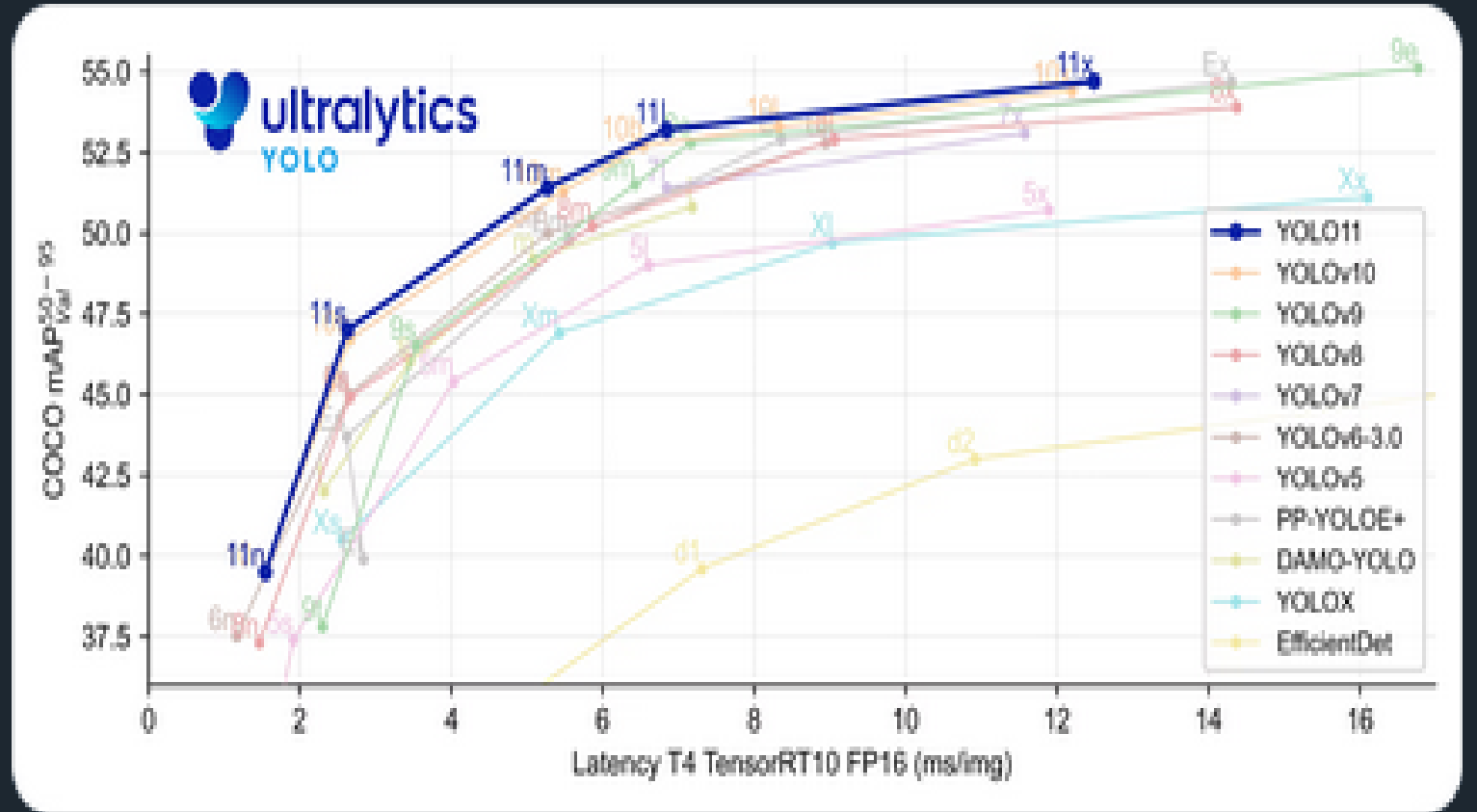
أوجه الاختلاف الجوهرية

المعيار	الذكاء الاصطناعي	تعلم الآلة	التعلم العميق
آلية العمل	أنظمة قائمة على المنطق والقواعد	نماذج إحصائية وتنبؤية	شبكات عصبية متعددة الطبقات
نوع البيانات	كافة الأنواع	بيانات مهيكلة وشبه مهيكلة	بيانات ضخمة غير مهيكلة كالصور والصوت
التدخل البشري	عالٍ في بناء القواعد	يتطلب تصحيح وتوجيه	يتعلم ويصحح ذاتياً دون تدخل
المتطلبات التقنية	معالجات قياسية	معالجات قياسية متقدمة	يتطلب وحدات معالجة رسومات فائقة GPU

نموذج YOLO: من v1 إلى v11

لماذا YOLOv11؟

- أعلى دقة كشف في الوقت الفعلي عالمياً (أكتوبر ٢٠٢٤)
- يعمل على الهواتف وأجهزة الحافة والسحابة
- يدعم: الكشف، التجزئة، التصنيف، تقدير الوضعية

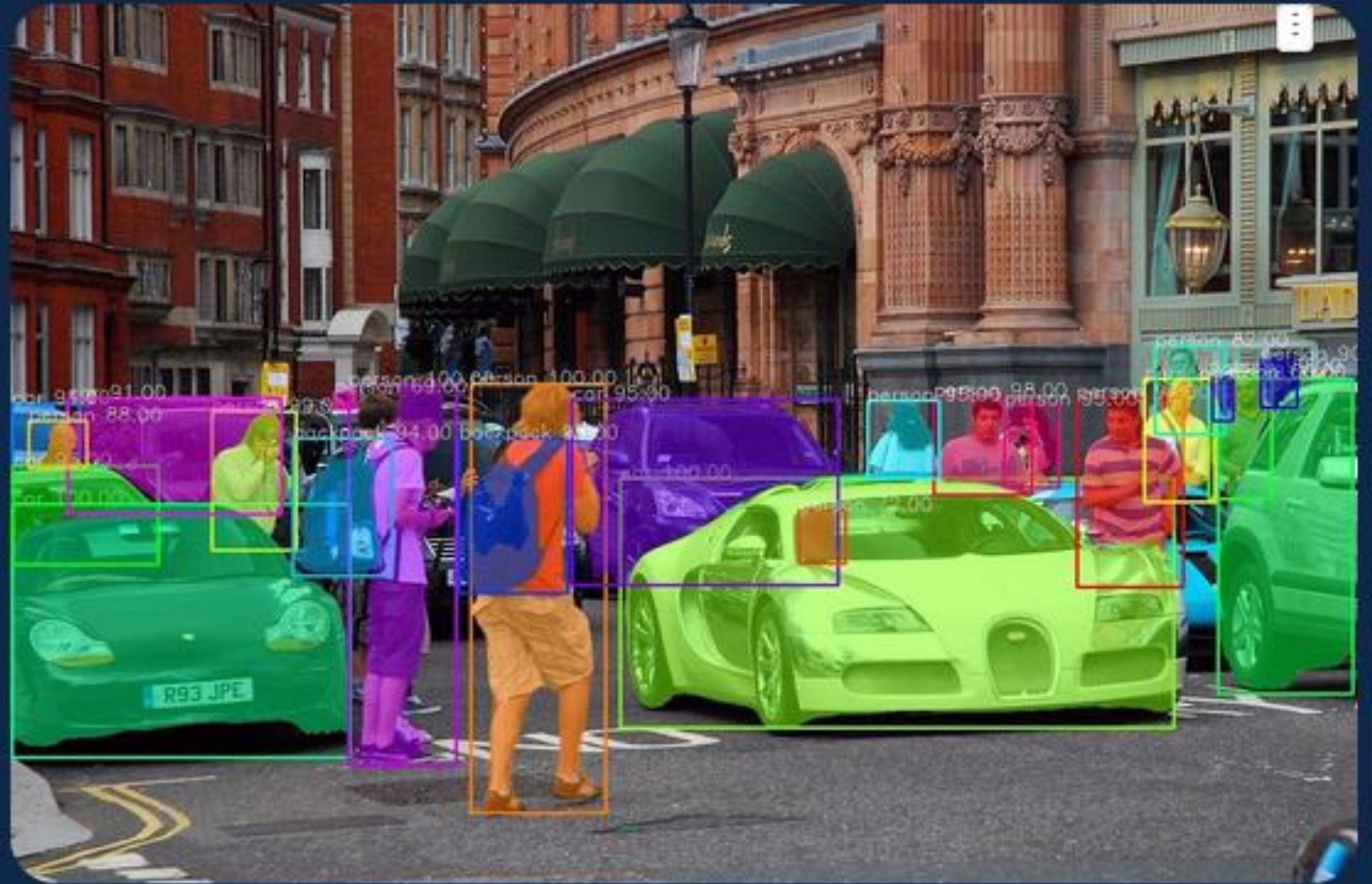


نموذج SAM3 – التجربة الدلالية

ما الجديد في SAM3؟ (نوفمبر ٢٠٢٥)

- أول نموذج أساسي يدعم النصوص والفيديو معاً
- لا يحتاج تدريباً مسبقاً
- أداء مضاعف مقارنة بالأنظمة الحالية
- يحدد حدود الكائن بدقة بكسل واحدة

سرعة + دقة = SAM3 + YOLOv11
بكسلية



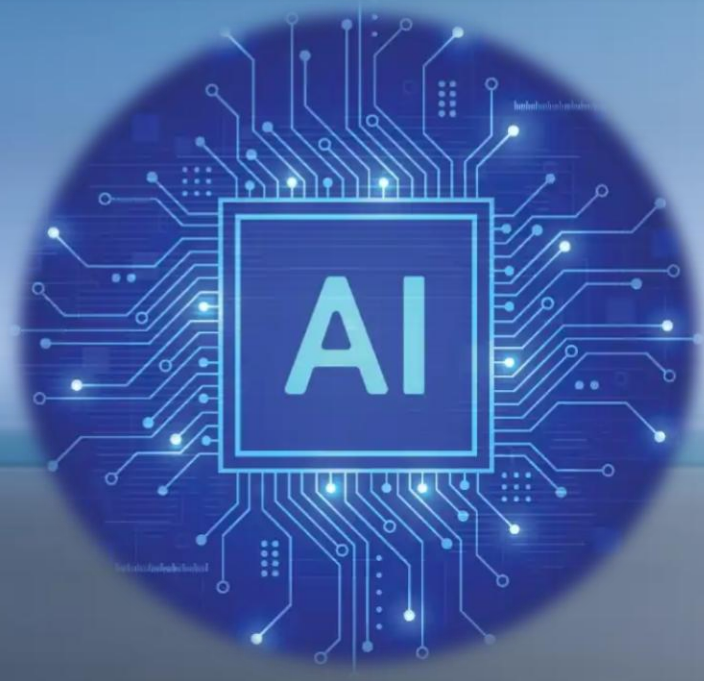
المخطط الهيكلي : المعمارية التقنية للمنظومة





القسم الثالث

الإطار التطبيقي



تقييم منظومة المراقبة الحالية وقياس دور الذكاء الاصطناعي في التحول لمنظومة مراقبة ذكية

بديوان عام محافظة القاهرة

لوحة قياس النزيف التشغيلي: واقع ديوان عام محافظة القاهرة

نتائج استبيان وتحليل المنظومة الحالية (420 كاميرا)



63%

فقدان التتبع: من الحالات يتم فيها فقدان تتبع الأفراد عند انتقالهم عبر كاميرات متعددة بسبب التداخل البصري.



11 دقيقة

تأخر الاستجابة: متوسط التأخير في اكتشاف المركبات غير المصرح بها أو الاختراقات في ساحات الانتظار.



82%

الفوضى التحذيرية: معدل الإنذارات الكاذبة بسبب عدم قدرة الأنظمة القديمة على التمييز الدقيق بين الكائنات.

100% من المشاركين في الدراسة الميدانية أكدوا أن البحث اليدوي في التسجيلات هو إهدار كارثي للوقت.

شهادة الميدان: الثقة في الذكاء الاصطناعي

نتائج استطلاع النخبة والكوادر التشغيلية في ديوان المحافظة



85%

يثقون في مخرجات وبيانات الذكاء الاصطناعي (الدقة المتناهية) كأدلة قاطعة في التحقيقات الأمنية.



100%

يعتبرون أن ميزة التتبع الآلي للأشخاص عبر كاميرات متعددة هي ميزة حتمية وضرورية جداً.



100%

يوافقون أن الذكاء الاصطناعي يقلص زمن الاستجابة للحوادث بفضل التنبيهات الفورية بدلاً من رد الفعل المتأخر.

نتائج الاختبارات: نقلة نوعية في الأداء والاعتمادية

KPI	النظام اليدوي التقليدي	منظومة الذكاء الاصطناعي المقترحة
معدل الإنذارات الكاذبة	80% إنذارات كاذبة (إهدار للموارد) ❌	أقل من 5% (انعدام للضوضاء) ✅
زمن الاستجابة للحدث	متوسط 11-15 دقيقة (بطيء) ❌	لحظي / أقل من 6 دقائق ✅
دقة تتبع الأهداف وسط الزحام	صعوبة بالغة (63% نسبة فقد) ❌	عزل بيكسلي دقيق بنسبة 100% ✅
دقة تسجيل بيانات الحضور	يعتمد على أجهزة منفصلة ومعرضة للأعطال ❌	تسجيل آلي ومدمج بنسبة 100% ✅



تصميم وتطوير واختبار نموذج مبدئي لمنظومة المراقبة الذكية (PROTOTYPE)

بديوان عام محافظة القاهرة

المخطط الهيكلي لمنظومة المراقبة الذكية



يُعالج النظام ٤٢٠ كاميرا عبر خوادم الحافة (Jetson Orin Nano) في أقل من ٦ ثوانٍ — مع الامتثال الكامل لقانون حماية البيانات.

المتطلبات الأساسية لبناء النموذج

المتطلبات الحاسوبية

- NVIDIA Jetson Orin Nano Super

المتطلبات البرمجية

- Python 3.10+
- PyTorch, TensorFlow Libraries
- OpenCV, NumPy Libraries
- Dlib & Face_recognition Libraries
- NVIDIA TensorRT
- Pyodbc Library
- YOLOv11 و SAM3 Models

تكوين النموذج: البرمجة والتطوير

١. مرحلة التحضير

- تحميل المكتبات اللازمة لتشغيل نماذج YOLOV11 و SAM3
- تحضير مجموعة البيانات وتقسيمها (٨٠٪ تدريب، ٢٠٪ اختبار)
- معالجة الصور (تغيير الحجم، التطبيع)

٢. بناء خط الأنابيب (Pipeline)

- استدعاء YOLOV11 للكشف السريع عن الأشياء
- تمرير نتائج YOLO إلى SAM3 لتحديد الحدود الدقيقة
- دمج النتائج في إطار واحد

٣. التدريب والضبط

- ضبط معاملات النموذج (Learning Rate, Batch Size)
- تدريب على GPU لتسريع العملية
- حفظ أفضل نسخة من النموذج

٤. التكامل مع نظام المراقبة

- ربط النموذج مع مصادر الفيديو (كاميرات IP)
- معالجة الفيديو في الوقت الفعلي
- حفظ النتائج والتنبيهات في قاعدة البيانات

السيناريوهات الأمنية: استباق المخاطر لحظياً

الحقائب المتروكة

عزل الأشخاص عن الحقائب وحساب مسافة الابتعاد والزمن لإطلاق تنبيه.



CRITICAL BREACH: VIDEO HALTED!



اختراق المنطقة المحظورة

رسم مضلع وهمي حول بوابات ومناطق سرية وإطلاق إنذار فور اختراق الإحداثيات.

التتبع المستمر

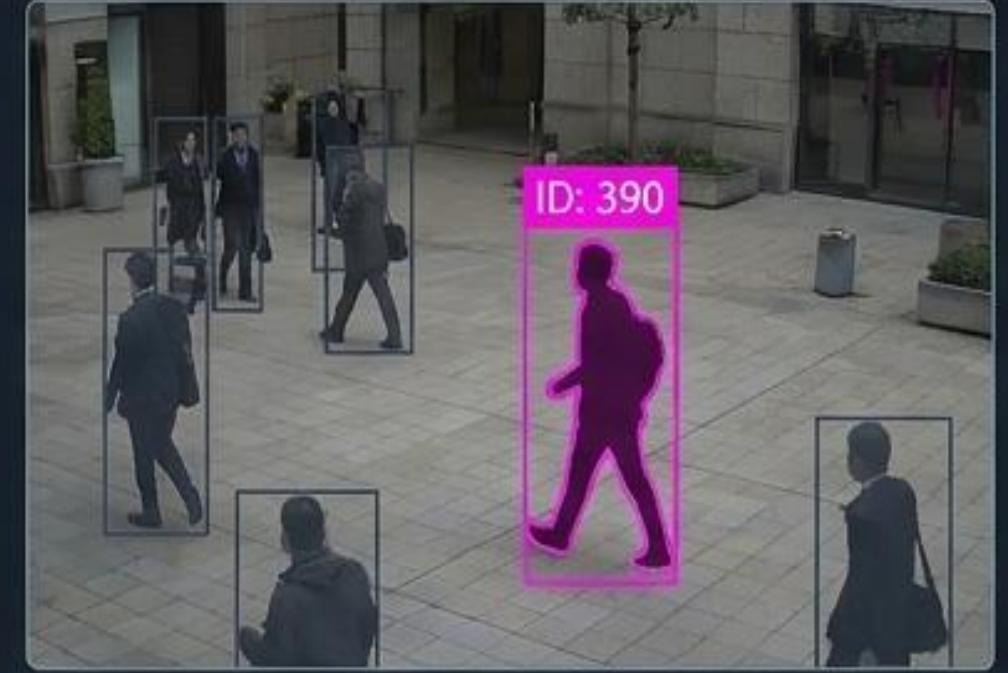
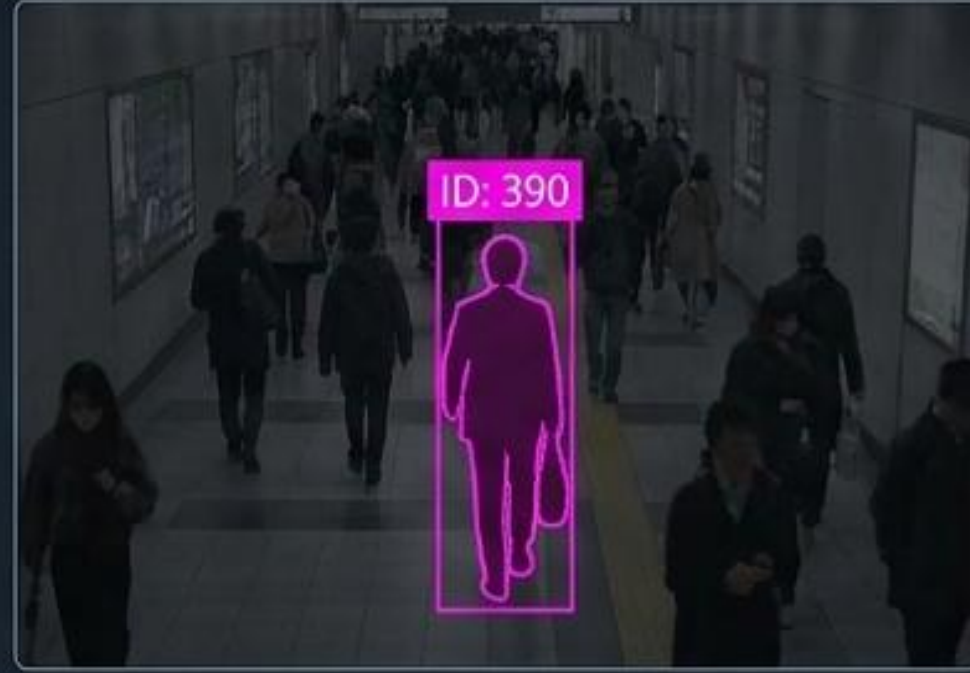
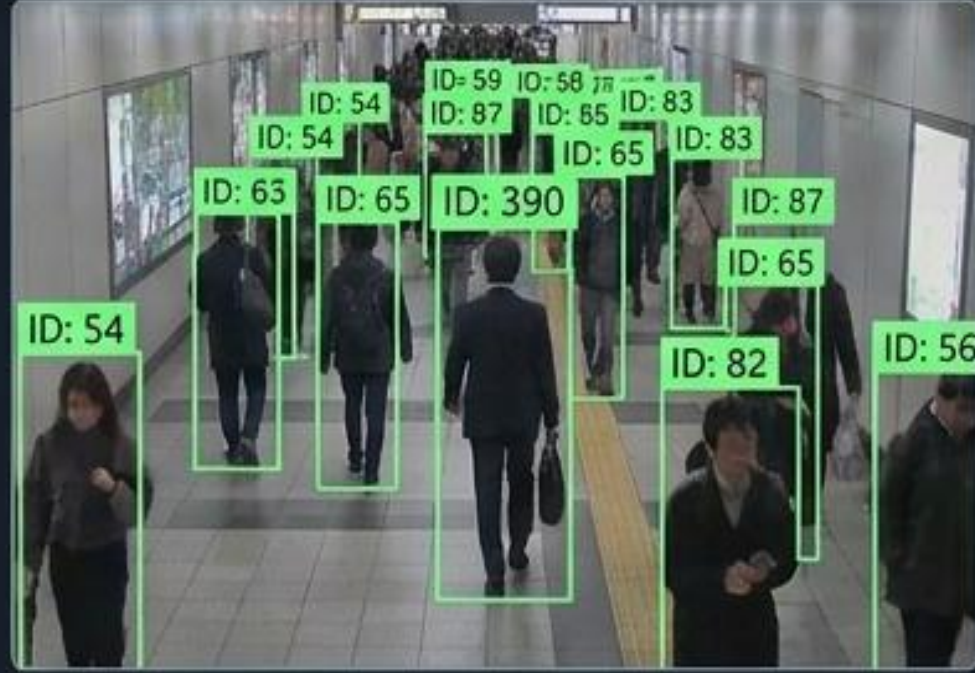
إعطاء معرف فريد (Unique ID) لكل شخص لتتبعه بدقة وسط الزحام الشديد.



تحليل الكثافة والتجمهر

استخدام خوارزمية (DBSCAN) لتصنيف التجمهرات غير النمطية وعزلها باللون التحذيري.

التتبع المستمر عبر 420 كاميرا في أشد بيئات العمل ازدحاماً

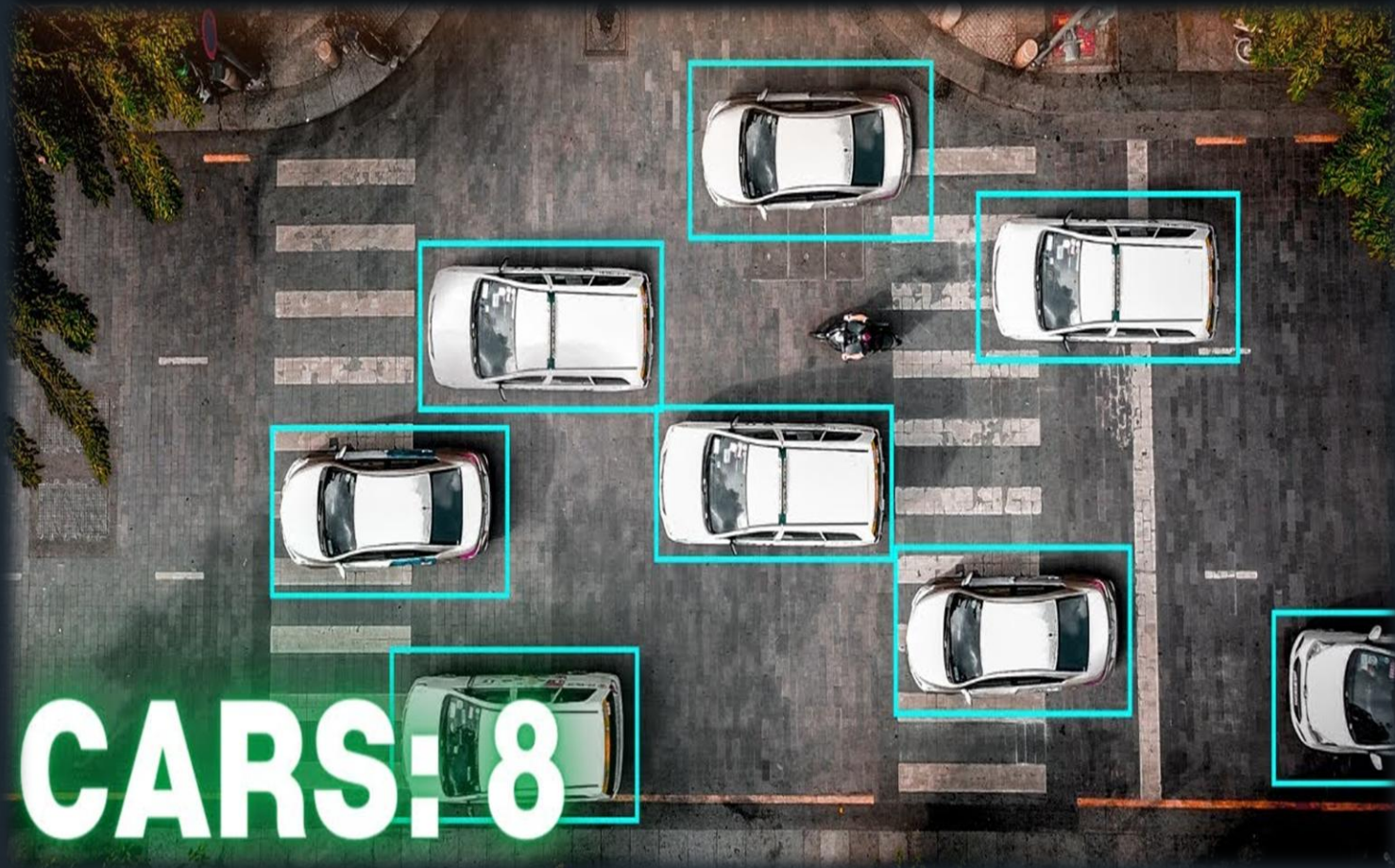


العزل البكسلي الدقيق: الخوارزمية لا تعتمد على الإطار الخارجي المربع، بل على الهيكل الدقيق للجسم.

التتبع عبر الكاميرات: ذاكرة بصرية متطورة تضمن عدم فقدان الهدف (ID: 390) حتى لو غادر مجال الرؤية وانتقل لكاميرا أخرى.

عد الأشخاص أو الأشياء (Objects Counting)

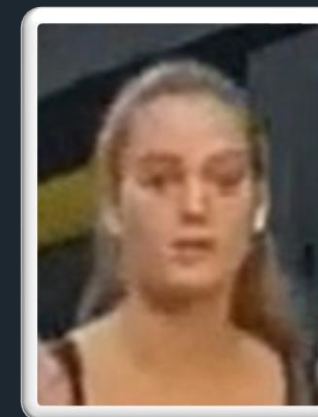
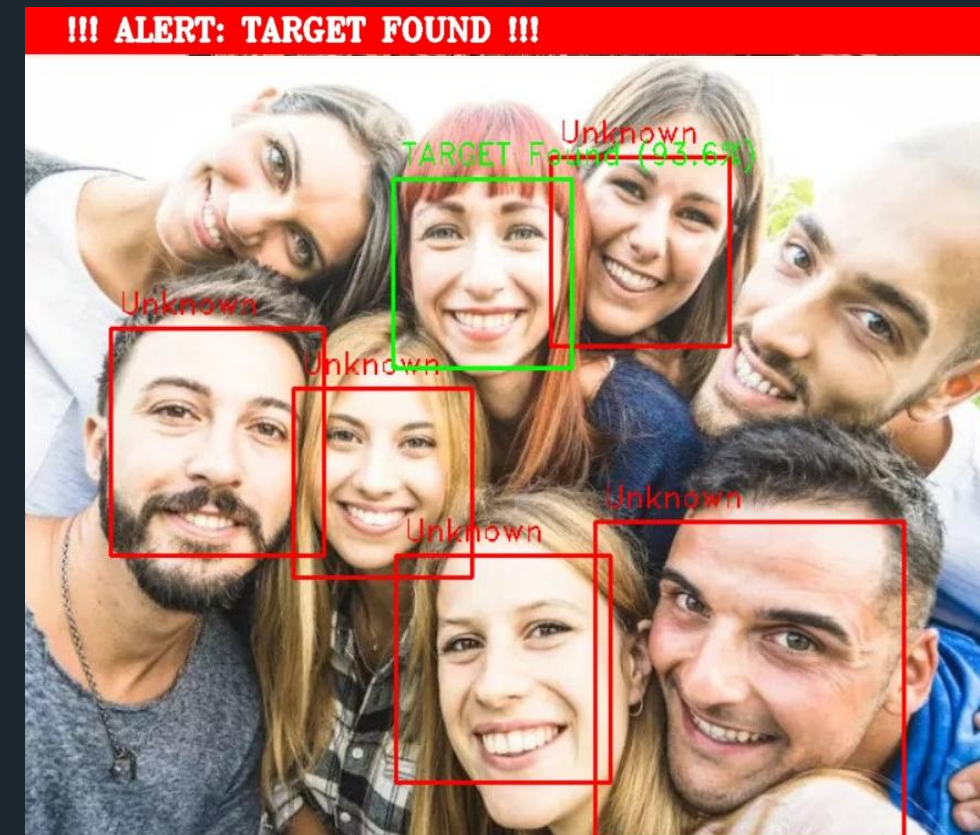
AI TOTAL COUNT: 8 Cars



AI TOTAL COUNT: 8 PERSONS



التتبع من خلال ادخال صورة لاكتشاف شخص في صورة مزدحمة أو فيديو (Tracking)



تتبع للحركة للأشخاص عبر
الكاميرات المتعددة ورسم
وتحليل المسار
(Tracking & Path Analysis)

LIVE: Multi-Pedestrian Tracking & Path Analysis



!!! ALERT: RED PANTS DETECTED !!!

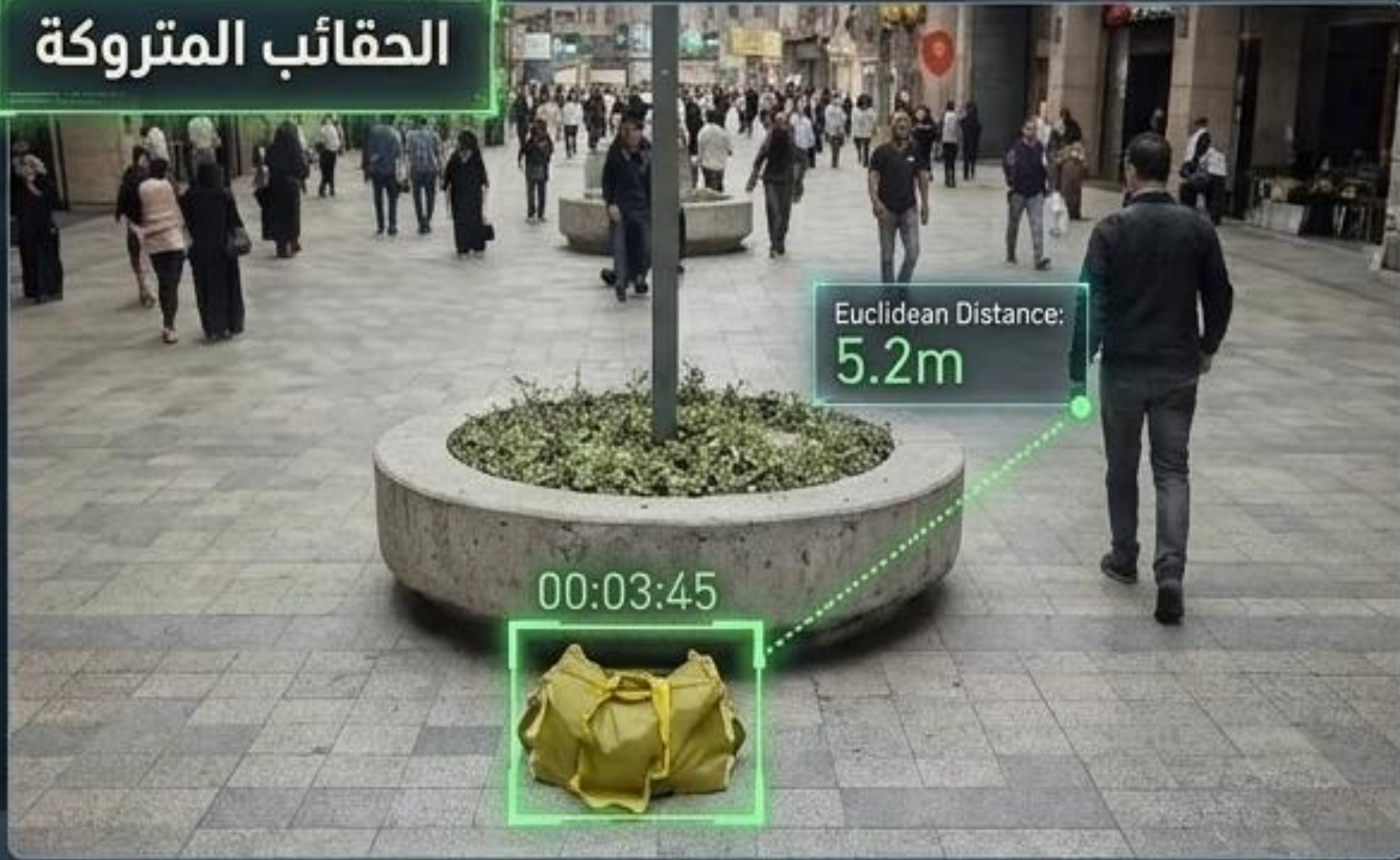


التتبع من خلال نص مكتوب " Prompt "

يمكن تتبع الأشخاص أو الأشياء من خلال
عبارة أو نص مكتوب **وهي الميزة التي**
اضافها نموذج (SAM3)

مثال : حدد الأشخاص الذين يرتدون
بنطلون أحمر وقم بتتبعهم

الحقائب الممتروكة



الحقائب والأشياء الممتروكة

عزل الأشخاص عن الحقائب وحساب مسافة الابتعاد والزمن لإطلاق تنبيه وإنذار فوري

خوارزميات تحسب المسافة بين الشخص والحقيبة. إذا تجاوزت المسافة الحد الآمن أو غادر الشخص الكادر، ينطلق إنذار فوري.

اختراق المنطقة المحظورة (Restricted Zone)

رسم مضلع وهمي

Virtual Polygon

حول بوابات ومناطق سرية وإطلاق
إنذار فور اختراق الإحداثيات

السياج الافتراضي

CRITICAL BREACH



تحديد مناطق أمنية محظورة برمجياً. أي اختراق
للإحداثيات يولد استجابة لحظية في غرفة التحكم
لمنع التسلسل.



تحليل الكثافة والتجمهر (Crowd Density & Mass Gathering)

استخدام خوارزمية (DBSCAN)
لتصنيف التجمهرات غير النمطية
وعزلها باللون التحذيري.

نهاية طوابير البصمة.. تسجيل لحظي، غير مرئي، وبدون تلامس



الطريقة التقليدية: تكلفة مهدرة في الأجهزة،
صيانة مستمرة، وازدحام يومي.

يتم استخراج التشفير البيومتری
لحظياً عبر تدفق الفيديو الحي،
ومطابقته بقاعدة البيانات لتسجيل
الحضور والانصراف تلقائياً.
صفر تكلفة إضافية للأجهزة، **صفر** دقيقة انتظار.

الكفاءة الإدارية والامتثال الأخلاقي (قانون 151 لسنة 2020)

مسار الخصوصية - التعامل مع الغرباء



مسار الخصوصية - التعامل مع الغرباء

- **الفعل:** عدم التطابق مع قاعدة البيانات (شخص غريب / Blacklist).
- **النتيجة الأخلاقية:** تطبيق تقنية الطمس التلقائي (Privacy Masking) لحماية هوية الأفراد غير المصرح لهم تماشياً مع التشريعات.

المسار الإداري - تسجيل الحضور

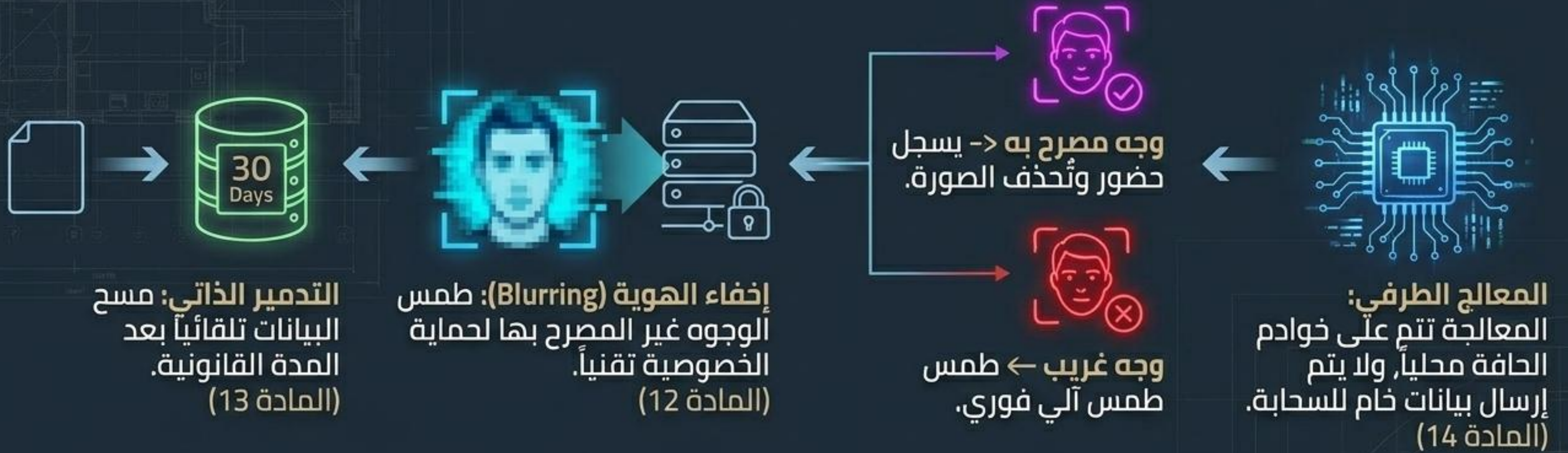


المسار الإداري - تسجيل الحضور

- **الفعل:** مطابقة القياسات الحيوية للوجه بقاعدة بيانات الموظفين (Whitelist).
- **النتيجة:** تسجيل الحضور والانصراف آلياً في قاعدة الـ SQL، وإلغاء الحاجة لأجهزة البصمة.

محرك الامتثال الآلي: التكنولوجيا تحمي الخصوصية

توافق تام وحتمي مع قانون حماية البيانات الشخصية (رقم 151 لسنة 2020)



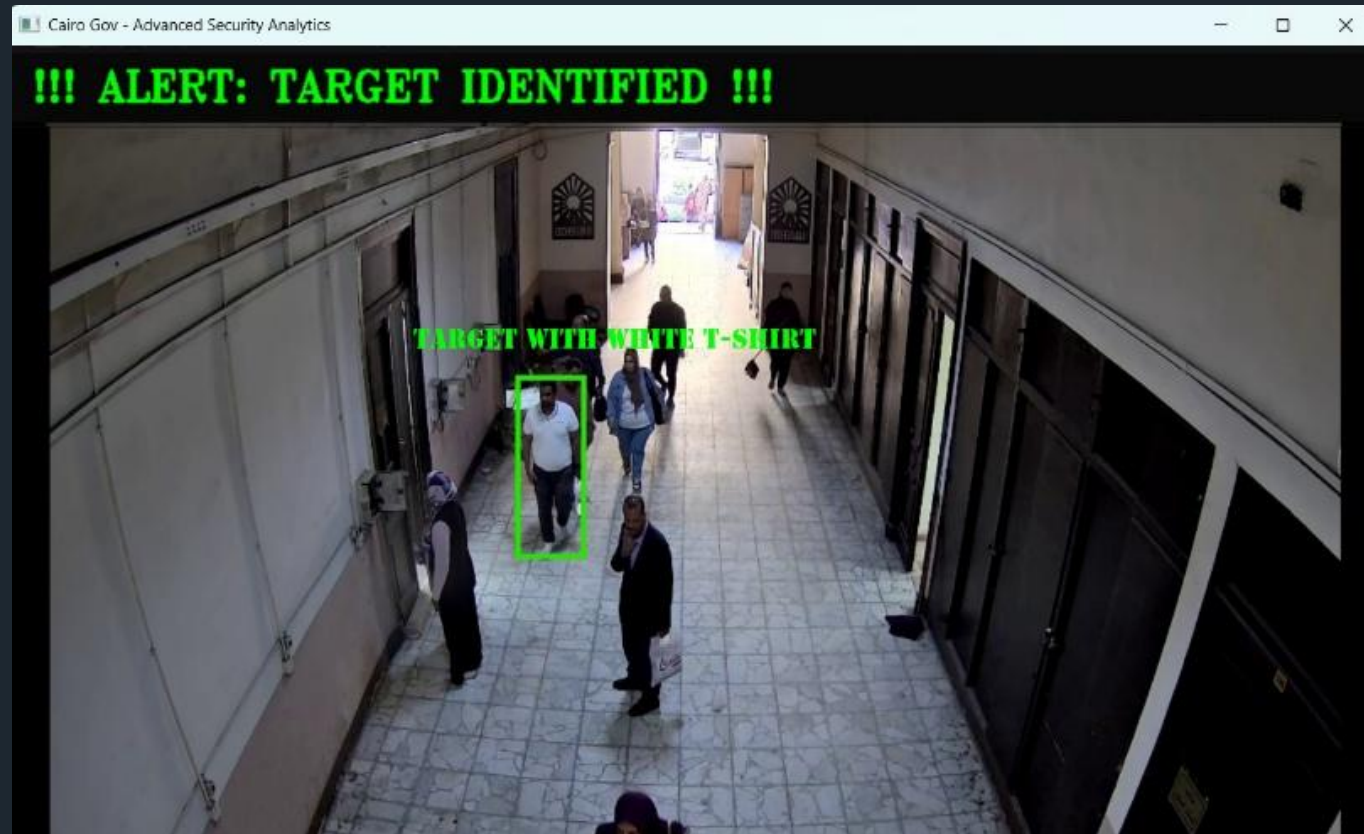
الخصوصية ليست ملحقاً، بل هي مبرمجة في صميم الخوارزمية.

طرق اختبار النموذج والتحقق من الأداء

اختبار النموذج في بيئة العمل الحقيقية (ديوان عام محافظة القاهرة)

تم إجراء سلسلة من الاختبارات الميدانية للنموذج الهجين (YOLO11 + SAM3) داخل أروقة ومباني ديوان عام محافظة القاهرة، وذلك لقياس كفاءة المنظومة في مواجهة التحديات التشغيلية الواقعية. وقد خلصت النتائج إلى ما يلي:

اختبار الكشف وتحديد الأهداف (Object Identification)



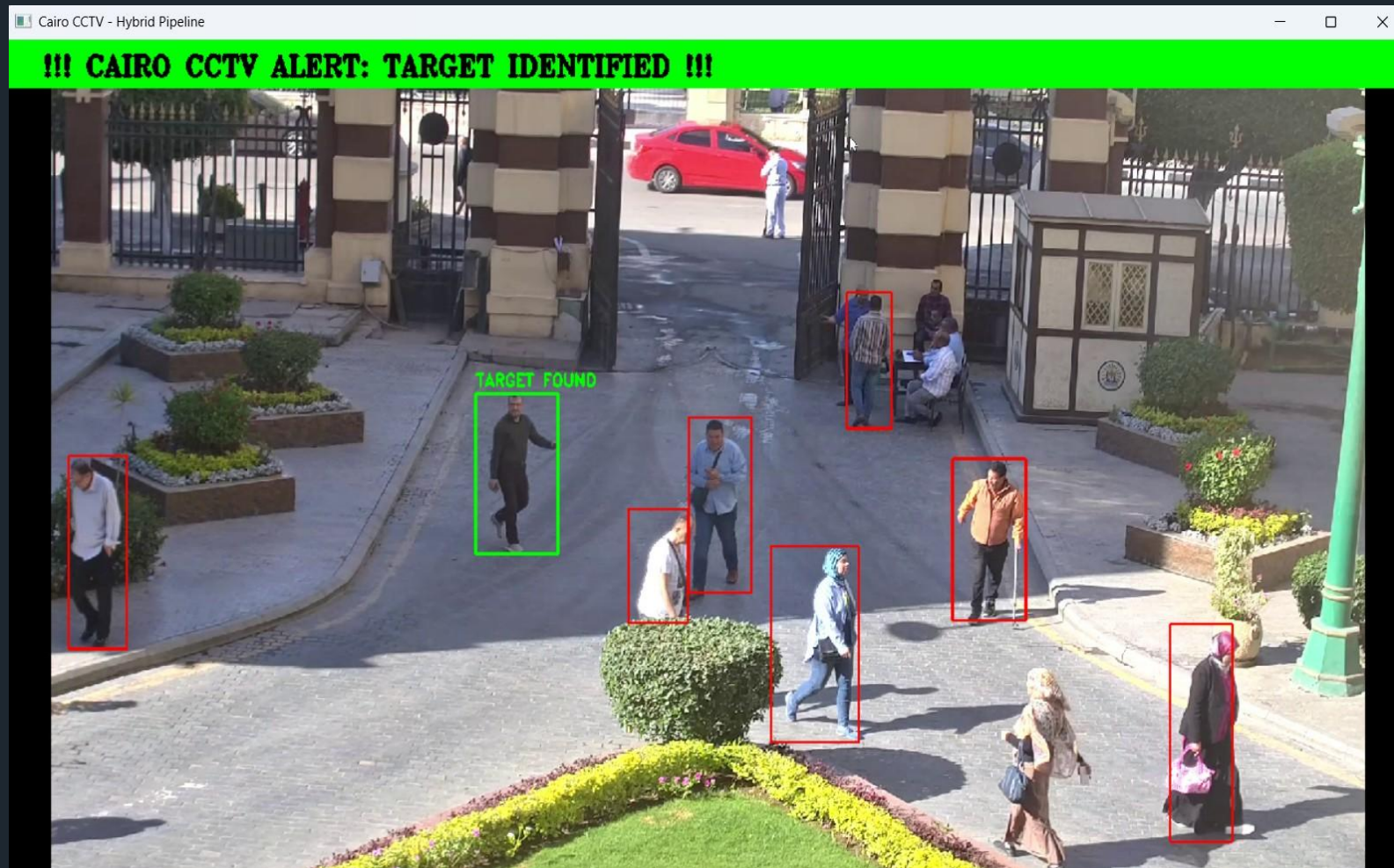
طرق اختبار النموذج والتحقيق من الأداء

اختبار تحليل الكثافة البشرية والتجمهرات (Crowd Analytics)



طرق اختبار النموذج والتحقق من الأداء

اختبار التعرف الآلي وتتبع الأشخاص (Automated Tracking)



تقييم النموذج

المعادلات البرمجية لقياس الدقة (Accuracy Functions)

• دقة الرصد (Precision): تقيس مدى "دقة" التنبيهات (أي نسبة الأهداف الحقيقية من إجمالي التنبيهات التي أطلقها الجهاز).

$$\text{Precision} = \frac{TP}{TP + FP}$$

تقييم النموذج

المعادلات البرمجية لقياس الدقة (Accuracy Functions)

• معدل الاستدعاء (Recall/Sensitivity): يقيس قدرة النموذج على "عدم إفلات" أي هدف حقيقي من الرصد.

$$\text{Recall} = \frac{TP}{TP + FN}$$

تقييم النموذج

المعادلات البرمجية لقياس الدقة (Accuracy Functions)

• دقة النظام العامة: (Overall Accuracy)

$$\text{Accuracy} = \frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$

مزايا النموذج

المعمارية الهجينة (The Hybrid Solution)



النتيجة: الكشف يوجه المشروط. نظام لا مثيل له يجمع بين سرعة الاستجابة اللحظية والدقة الجراحية في فصل البيكسلات, مهما بلغت درجة الازدحام.

الدقة المتناهية (SAM3)



الدور: المشروط الجراحي
القدرة: عزل دلالي بكسلي دقيق, يعمل بدون تدريب مسبق.
القصور: يتطلب توجيهاً ليتبنى السرعة اللحظية.

السرعة الفائقة (YOLOv11)



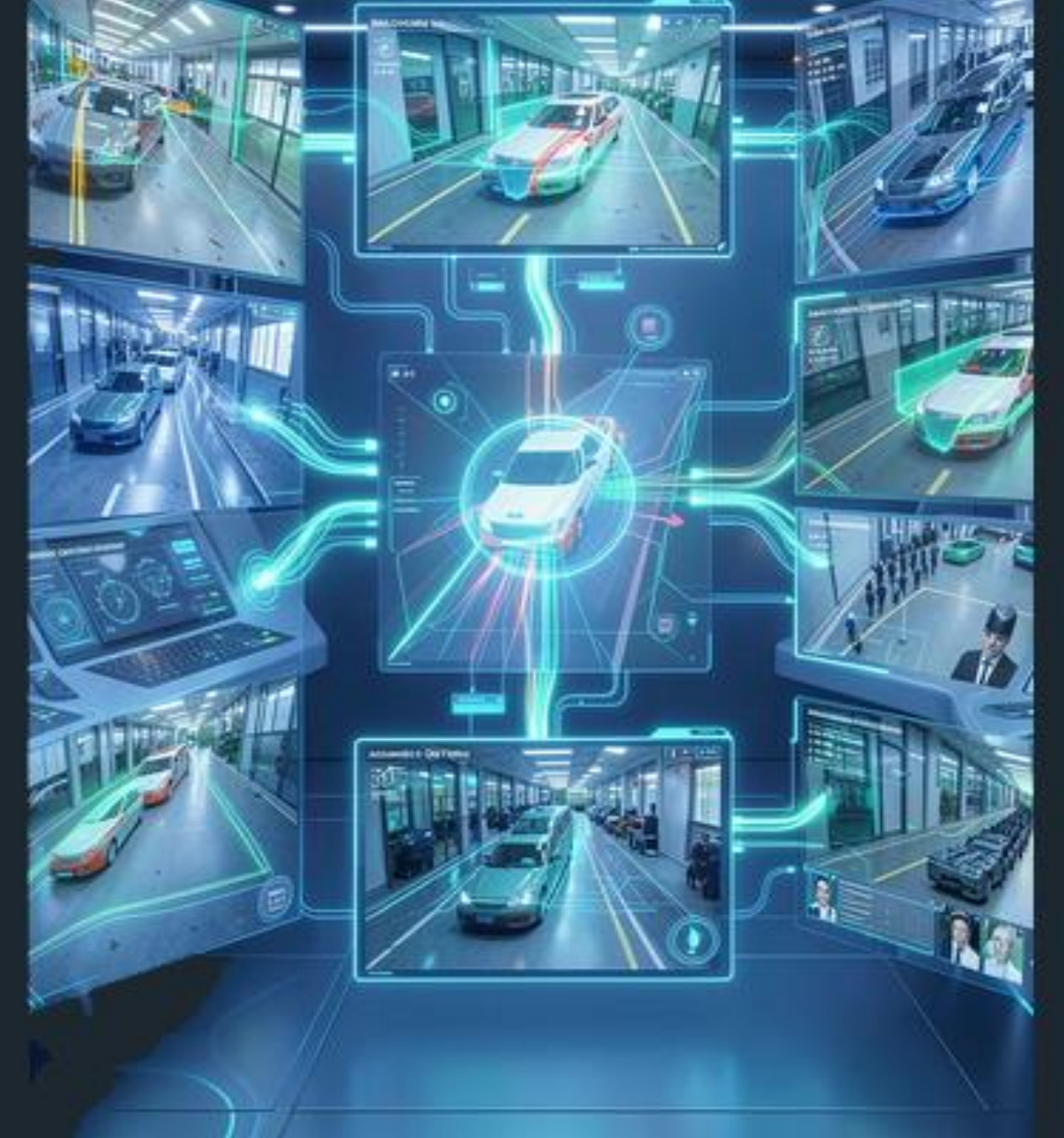
الدور: الكشف السريع
القدرة: رصد لحظي, يكتشف ويضع إطاراً حولها بسرعة البرق.
القصور: غير دقيق في الزحام الشديد وتداخل الأكتاف.

مزايا النموذج

الفوائد الرئيسية

- السرعة: كشف فوري للأشياء في الوقت الفعلي
- الدقة: تحديد حدود الكائنات بدقة بكسل واحدة
- الكفاءة: معالجة 420 كاميرا بموارد محدودة
- الذكاء: تمييز الأشياء والتتبع - التعرف على الوجوه - منع اختراق المناطق المحظورة - اكتشاف الحقائق والأشياء المتروكة - تحليل الكثافة واكتشاف التجمهر

كيفية العمل معاً



ربط النموذج بأهداف التنمية المستدامة

التوافق الاستراتيجي

- الهدف ١١: مدن آمنة ومستدامة
- الهدف ١٦: مؤسسات قوية وشفافة
- رؤية مصر ٢٠٣٠: التحول الرقمي الحكومي
- قانون ١٥١/٢٠٢٠: حماية البيانات والخصوصية



النتائج

النتائج التقنية

إنذارات كاذبة > ٥٪، استجابة > ٦ ثواني، حضور تلقائي ١٠٠٪

النتائج الأمنية

تتبع متعدد الكاميرات، رصد التجمهر، تقليل الاعتماد البشري ٨٠٪

إطار التعميم الوطني

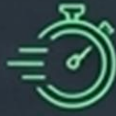
٥ مراحل – ٢٤ أسبوعاً – لتطبيق المنظومة على المحافظات والوزارات



العائد الاستراتيجي: ريادة تقنية، وفر اقتصادي، وامتنال قانوني

التحول المؤسسي الشامل

العائد الأمني والتقني

- أول دراسة مصرية تدمج أحدث نماذج 2024/2025. 
- تقليل زمن الاستجابة إلى أقل من 6 دقائق. 
- خفض الإنذارات الكاذبة من 80% إلى أقل من 5%. 

العائد الاقتصادي والإداري

- إلغاء أجهزة البصمة والكروت بنسبة 100%. 
- توفير تكاليف الصيانة وتقليل العمالة المخصصة للمراقبة اليدوية. 

الامتنال الأخلاقي والقانوني

- أول تطبيق حكومي يمثل كلياً لقانون حماية البيانات الشخصية (رقم 151 لسنة 2020). 
- تطبيق تقنية الطمس التلقائي (Privacy Masking). 

العائد على الاستثمار (ROI): منظومة تمويل نفسها

تعظيم القيمة من البنية التحتية القائمة دون تكاليف خفية



العائد التشغيلي

- انخفاض الإنذارات الكاذبة من **82%** إلى **أقل من 5%**.
- انخفاض زمن الاستجابة من **11 دقيقة** إلى **ثوانٍ** معدودة.



التكاليف الملغاة

- إلغاء شراء وصيانة أجهزة وكروت الحضور بالكامل.
- تقليل الاعتماد الكثيف على البشرية في غرف المراقبة.
- تخفيض الخسائر الناتجة عن الحوادث والاختراقات.

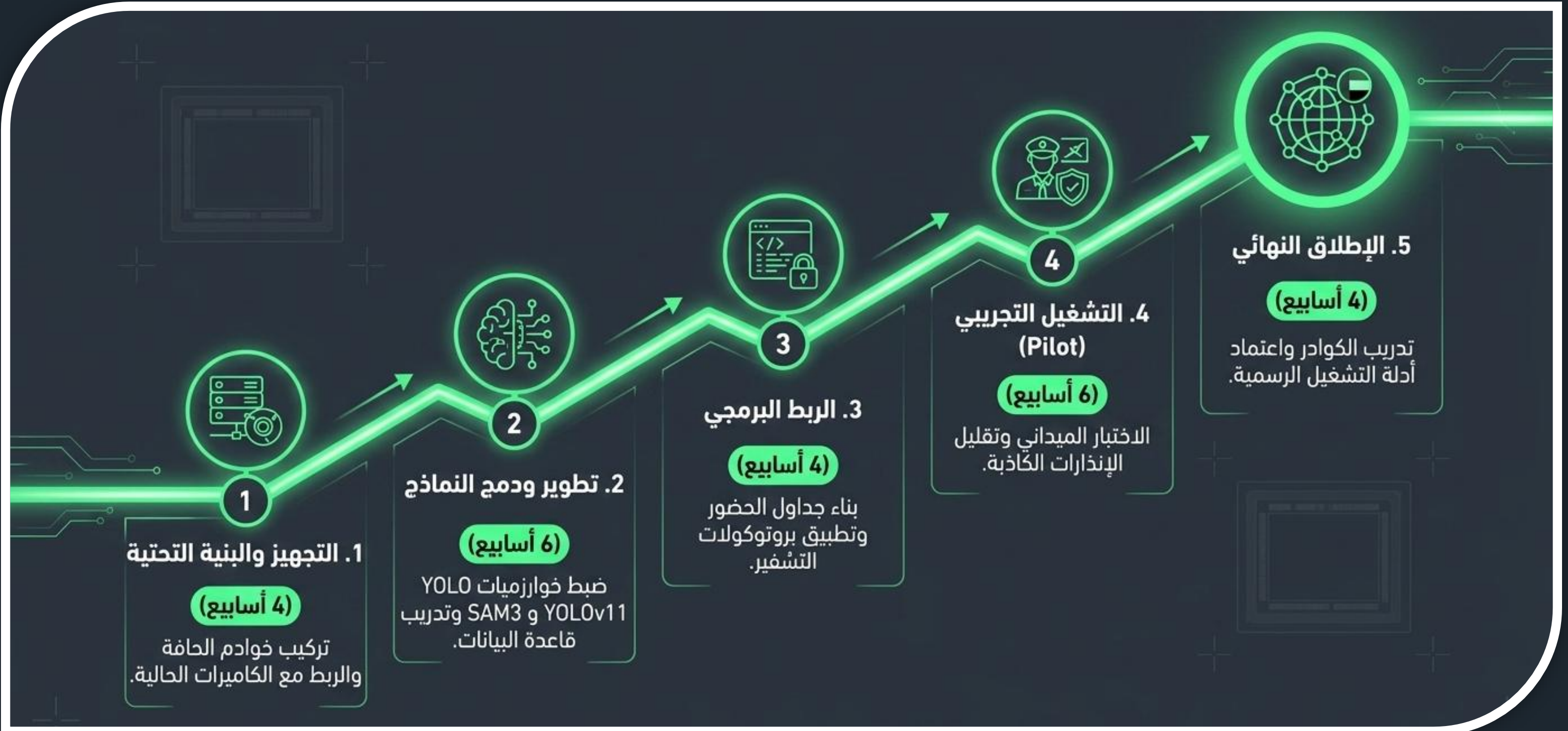


الأصول المستثمرة (Zero Waste)

- الاعتماد **100%** على الكاميرات الحالية (CCTV). لا حاجة لشراء كاميرات ذكية جديدة.
- التكلفة تنحصر في خادم المعالجة الطرفية (Server Edge) فقط.

التوصيات

إطار وطني لتعميم المنظومة الذكية



دراسات مستقبلية

بناءً على النتائج المستخلصة من المرحلة التجريبية، وفي إطار السعي لتعميم المنظومة بشكل كامل داخل ديوان عام محافظة القاهرة، يوصي البحث بالتوجهات المستقبلية التالية:

1- تفعيل التحليلات الآنية: (Real-time Analytics)

2- تجهيز البنية التحتية بخوادم الحافة: (NVIDIA Edge Servers)

3- تحسين استقرار المنظومة في بيئة ديوان عام محافظة القاهرة : من خلال تطوير خوارزميات برمجية قادرة على التكيف آلياً مع التغيرات المفاجئة في ظروف الإضاءة داخل مباني الديوان العام وعلى البوابات، وتطوير نماذج تدريبية مخصصة تتناسب مع زوايا الارتفاع الكبيرة للكاميرات لضمان دقة الرصد تحت كافة الظروف.



شكرًا لحسن
إستماعكم