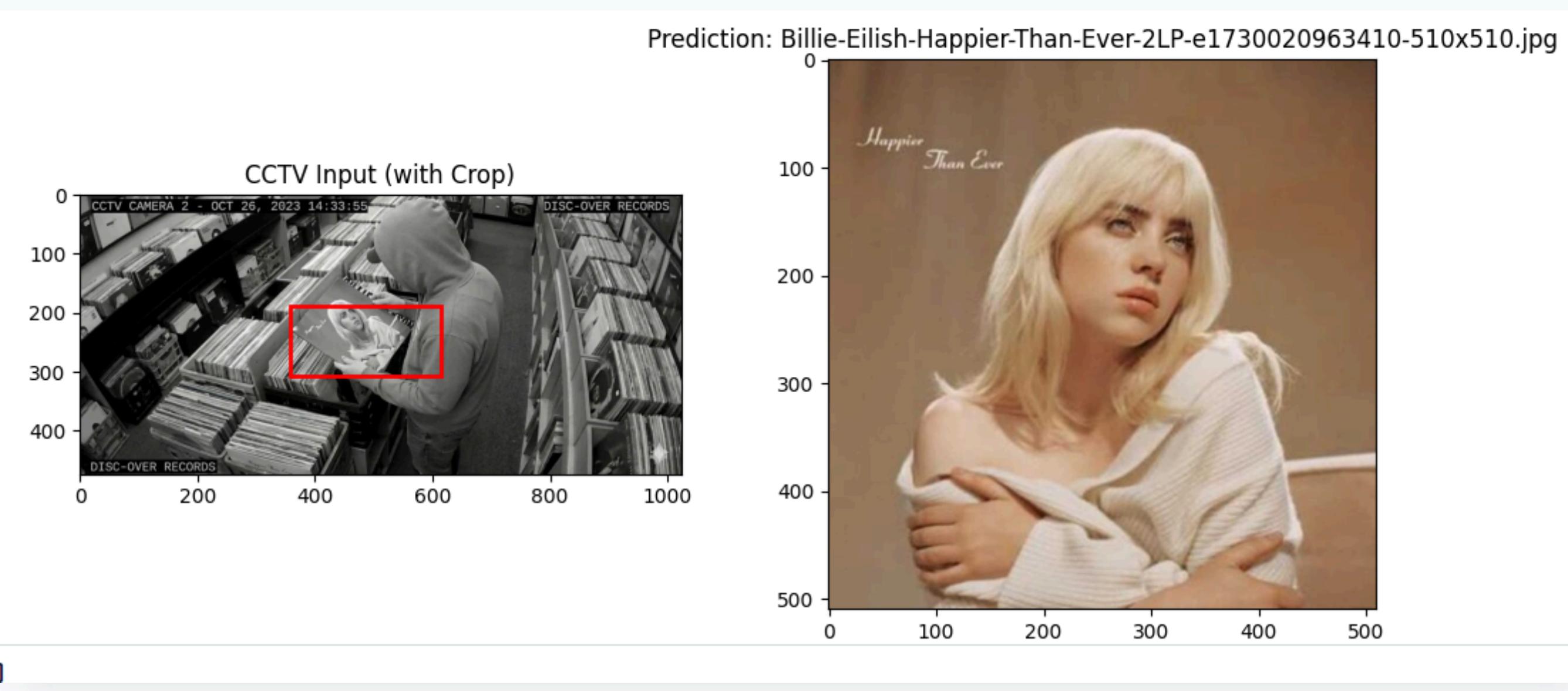


שקי甫 1: סקירת הפרויקט (Project Review)

Project Novelty

גישה על פער הנתונים (Catalog vs. Real World) באמצעות ייצור דאטה סינטטי מבוסס AI והעברת הידע לתוכנות אמת מורכבות בעזרת Embeddings עצמאיים.



Motivation & Use Case

זהוי אוטומטי של תקליטים המוחזקים בידי לקוחות בחנות לטובה ניתוח התנהגות צרכנים ויעול ניהול המלאי.

Input/Output: קלט - פריים RGB ממצלמת CCTV. פלט - מזהה אלבום (Class ID) וציון ביטחון.

?What Changed

מעבר מ-**2vDIN** גנרי לשימוש בגרסת **ה-14-L-TiT** הגדולה, יחד עם לוגיקת **Smart Crop** (התמקדות ב-80% המרכזים) לנקיי רעמי רקע.

שער 2: סקירה ספרות מדעית ועובדות קודמות

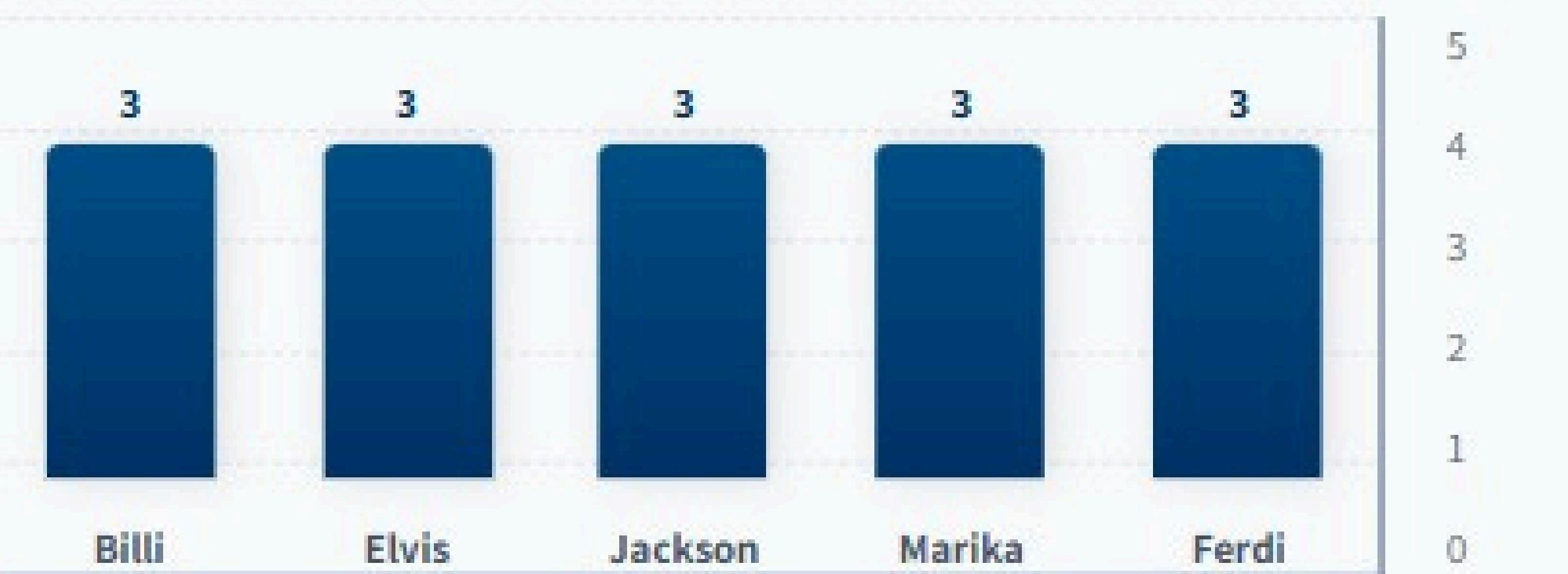
Slide 2: Previous Scientific Work (State-of-the-Art Review)

מאמר / שנה	משימה (Task)	שיטות עיקריות	קשר ישיר לפרויקט
DINOv2 (2023)	Visual Feature Extraction	Self-supervised ViT	הבסיס הטכנולוגי לחילוץ הוקטורים (Embeddings) המאפשרים זהות מדויק.
SDXL (2023)	Image Synthesis	Latent Diffusion	מודל הליבה (Generator) לייצור תמונות אימון סינטטיות באיכות גבוהה.
ControlNet (2023)	Spatial Control	Structural Conditioning	הכלי המרכזי לייצור וריאציות של אחיזה בדוחיות שונות לפי מיפות מבנה.
DIPSY (2024)	Domain Gap Strategy	IP-Adapter Guidance	אסטרטגיית הגישור לשמרה על זהות האלבום (Identity) בתחום סביבות סינטטיות.

"השלוב בין מודלים יוצרים (SDXL/ControlNet) למודלים מבנים (DINOv2) הוא המפתח לפתרון בעיית המחשבון בנתונים בנחטים וגישה על פער המציגות."

סקף 3: מאגר הנתונים וטכנולוגיית ייצור (Dataset & Generation)

התפלגות מחלקות אחידה (Class Distribution - Uniform)



מונע הטיית מודל (Bias) ומבטיח שהשווheit הביבאים בין האלבומים תהיה אובייקטיבית לחלונות.

תיאור מאגר הנתונים (Dataset Description)

- היקף המאגר: Baseline Support Set יועד לבדיקת עמידות להסתורות.
- כמות דוגמאות: 15 תמונות סינטטיות (חלוקת שווה ל-5 מחלקות).
- טכנולוגיית ייצור: שימוש במודלי Nano Banana ו-ControlNet SDXL יחד עם .
- סימולציה הסתורה: יוצר ידיים האוחזות בתקליט ומכסות %20-10 משטחו (פינות ושולים).
- שיטת תיוג: Implicit Labeling - תיוג אוטומטי בזמן הייצור למניעת טעויות.

ניתוח נתונים ראשוני (EDA)

מחלקה (Class Label)	דינמיות (Dynamic)	יעונג (Engagement)	וリアציית (Reactivity)	מחלקה (Class)
Ferdi Tayfur	3	20%	Poses 3	
Marika Rökk	3	20%	Poses 3	
Michael Jackson	3	20%	Poses 3	
Elvis Presley	3	20%	Poses 3	
Billie Eilish	3	20%	Poses 3	
סה"כ (Total)	15	100%	(Balanced)	מאות (Mallows)

שקי 4: פתרון בסיס ותוצאות (Results)

Error Analysis & Insights !

הצלחת Ferdi: האובייקט ממורכב ודומיננטי בפריים. הציון הגבוה (0.76) מוכיח שהמרחב הוקטורוני חסין להסתירות ידיהם כשהאובייקט ממוקם נכון.

כשלון Jackson/Billie: במקרים אלו האלבומים היו מחוץ למרכז או קטנים יחסית לרקע.

סיבת שורש: הביסליין משתמש ב-**CenterCrop** (אייבן). כשהאלבום בצד, המודל "מסתכל" על הרקע או על לבוש המשתמש, מה שਮוביל לביטחון נמוך.

מסקנה: חילוץ המאפיינים עובד, אך המערכת זקוקה לרכיב של **Object Detection** (זיהוי אובייקטים) לפני שלב הסיווג.

Methodology (Methodology)

שימוש במודל **(14-L/ViT)** DINov2 Backbone קפוא. **חישוב רמת התאמה ויזואלית** מול בסיס הנתונים הסינטטי ובחירת התוצאה המksamלית (Max Similarity Score).

Evaluation (Evaluation)

מקרה בוחן	מחלקה שנמצאה	Confidence	ספסוס
Ferdi	Ferdi	(High) 0.76	Success ✓
Billie	Ferdi (Wrong)	0.49	Failure ✗
Marika	Marika	(Low) 0.38	Weak ▲
Jackson	Marika (Wrong)	0.33	Failure ✗

סקף 5: ייעדים ותוכנית עבודה לסיום (Final Roadmap)

סמסום	תוצר מצופה וייעדים (Expected Results & Goals)	משימה (Task)
בביצוע	"צור 1,000 תמונות High-fidelity לכל מחלקה (Ferdi, Marika וכו') להרחבת האינדקס.	Synthetic Scaling
בביצוע	אימון "ראש" סיאוג (Classifier Head) יעודי על הנתונים הסינטטיים לשיפור ההפרדה.	Classifier Training
בביצוע	הטמעת רכיב זיהוי אובייקטים (Object Detection) לפתרון בעיית המיקום בפריטים.	Robustness & Detection
משימה קרוינה	הגעה לדיווק (mAP) של מעל 90% על סט המבחן של עולם האמת (CCTV).	Accuracy Optimization
משימה קרוינה	יעד סופי: העלאת מאגר קוד מסודר (Repo), תיעוד טכני מלא וסיכום ייזורי של תוצאות הפרויקט.	GitHub & Summary