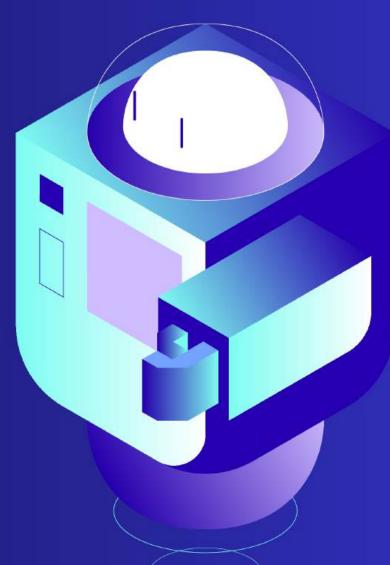
AUTONOMOUS DRIVING DATASET VISUALIZATION WITH PYTHON AND VIZVIEWER

קישור להצגת המצגת ביוטיוב: https://youtu.be/5ZAa3n6pC_U

ישור לקובץ התוכן בGIT:
https://github.com/Rotemshah/AV-HIT/blob/
55f6cc9d122dff9022247c1d954f86357a94d9a7/
AV-FinalProjectRotemShahar.docx

מגישה: רותם שחר קורס: רכב אוטונומי סמסטר א', תשפ"ה



LYFT L5 PREDICTION DATASET











מערך נתונים ,הוא אוסף מובנה של נתונים המשמש לאימון, הערכה או בדיקה של מודלים של למידת מכונה ובינה מלאכותית.





בציעה סט כלים לעיבוד והמחשה של המידע, כדי להקל על Lyft המשתמשים בפיתוח מודלים.



DATASET STRUCTURE

סביבה דינאמית

נתונים שמשתנים בהתאם לתנאי הנהיגה, כגון מיקום
 ומהירות של הולכי רגל או רכבים בסביבה הקרובה, מצב
 הרמזור ועוד.

מידע זה נאסף מהdataset ע"י ניתוח מסד נתונים של הסצנות

סכיבה סטטית

• נתונים שנשארים קבועים יחסית לאורך זמן כמו, רשתות כבישים,תמרורים ורמזורים ועוד. מידע זה נאסף מהdataset ע"י ניתוח המפה הסמנטית (HD Map)





SEMANTIC MAP OVERVIEW

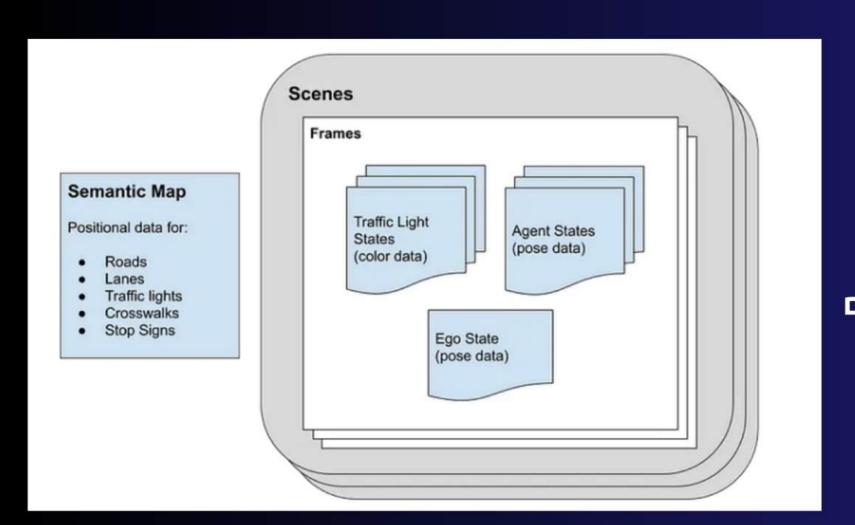
המפה הסמנטית היא מפה דו-ממדית של הסביבה, עשירה במידע רלוונטי להקשר הנהיגה, אשר מאפשרת לרכב האוטונומי לתכנן ולפעול בסביבה. המפה מכילה מגוון רב של מאפיינים חיונים כגון גרף מכוון של הכבישים, תמרורים, מעברי חצייה רמזורים ועוד.





- באפור כבישים
- באדום אזורי חנייה
- בצהוב מעברי חצייה
- גלילים אדומים תמרורי עצור
 - גלילים אפורים רמזורים

SCENE DATABASE



מסד הנתונים של הסצנות מתאר תכונות דינמיות של הסביבה הכוללות:

הרכב עצמו - מיקומו של הרכב ע"י קוארדינטות (x,y,z).

סוכנים - אובייקטים הנעים במרחב כגון מכוניות, הולכי רגל ועוד.
מאופיינים גם כן לפי קוארדינטות (x,y,z) וגודל האובייקט ובנוסף תוויות
עם סבירות לאיזה מחלקה האובייקט שייך (אם זה הולך רגל רוכב אופניים וכו).

<u>רמזורים</u> - צבעי הרמזור הנוכחיים

מבנה מבוסס סצנות:

חותמת זמן - כל תצפית היא "פריים" המייצג רגע בזמן.

סצנה - רצף פריימים עוקבים עם קשר סיבתי.

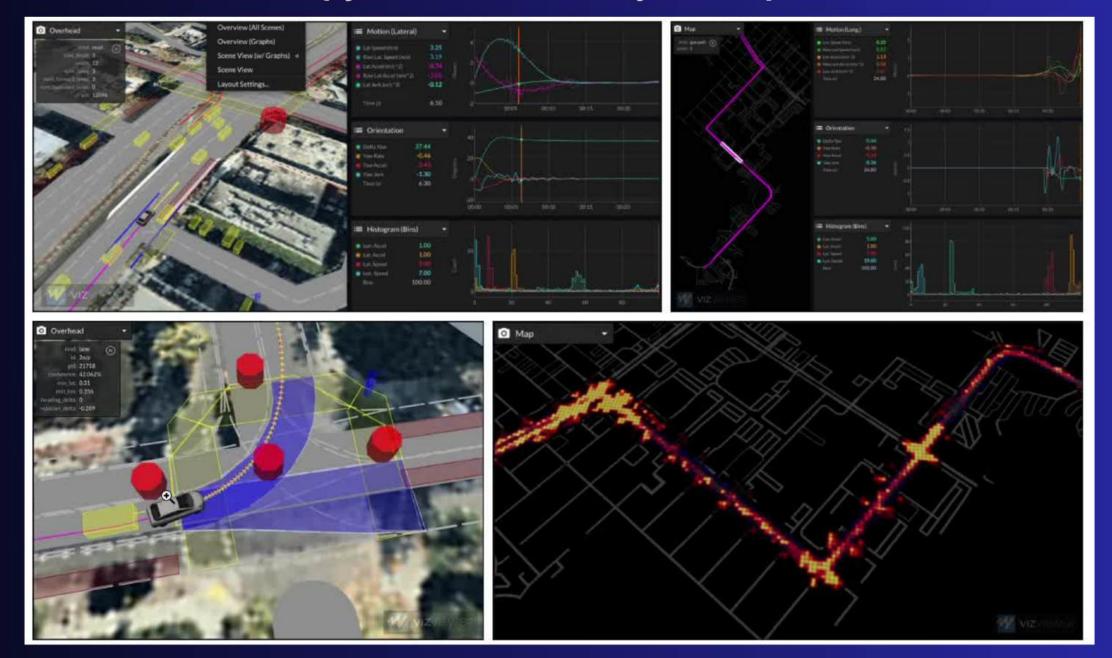
הנתונים מאורגנים כרצפים כדי להבטיח לכידות וסיבתיות בתנועת האובייקטים, בניגוד לשימוש בדגימות מנותקות. והמטרה העיקרית בשימוש בסצנות ע"י פריימים היא חיזוי מסלולים מדויקים בהתבסס על תנועה מציאותית.

05

VIZVIEWER WHAT?

אוא יישום אינטרנטי ופלטפורמה שנועדה להדמיה של מערכי נתונים מורכבים ע"י ממשק לוח VizViewer מחוונים ידידותי ונוח לשימוש.

הפלטפורמה מספקת כלים שמסייעים לפרש את הנתונים ולהאיץ את הפרודוקטיביות בתהליכי ניתוח תוך כדי התממשקות Python וJupyter Notebooks. Python.

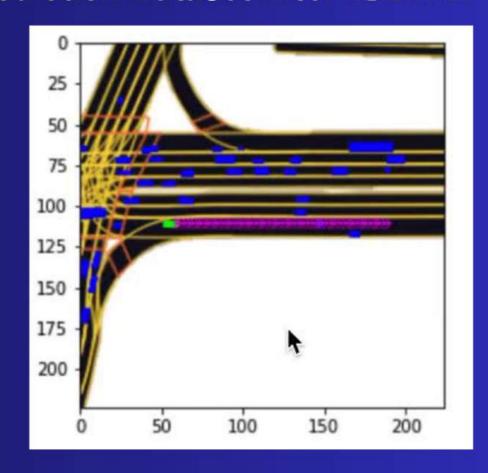


VISUALIZATION ON L5 PREDECTION DATASET

VizViewer וויזואליזציה בעזרת



L5 Prediction Dataset Kit וויזואליזציה בעזרת



שאילתה להדגשת הכבישים עם 3-5 נתיבים

```
vv.semantic_query({ "where":
   "msg.kind == 'road' && msg.num_lanes >= 3 && msg.num_lanes <= 5"
})</pre>
```

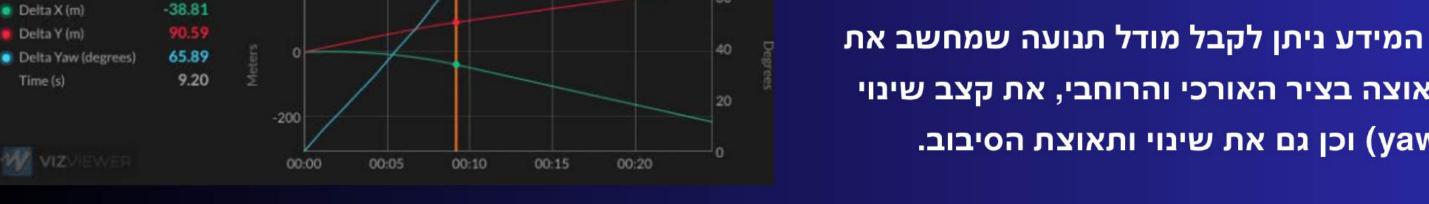
DATA EXPLORATION WITH VIZVIEWER



מאפשר לנתח את נתוני הקואורדינטות VizViewer הגולמיים של עצמים במרחב ולהפוך אותם למידע עשיר ומשמעותי יותר, המותאם לפיתוח מודלים של למידת מכונה.



כחלק מניתוח המידע ניתן לקבל מודל תנועה שמחשב את המהירות והתאוצה בציר האורכי והרוחבי, את קצב שינוי הזווית (yaw rate) וכן גם את שינוי ותאוצת הסיבוב.



00:20

Spatial Features

Time (s)

Time (s)

□ Delta Features

986.14

1556.31 145.81

9.20

1000

-1000

00:00



ביצוע עיבוד הנתונים של החומר הגולמי חשוב ביותר כיוון שבזכות עיבוד הנתונים אנחנו נקבל מידע אמין ונכון יותר, בין אם זה לבצע smoothing וביצוע המרות מתמטיות כל אלו מאפשרים למודל ללמוד טוב יותר כיצד להגיב במצבים שונים, כמו האטה בהתקרבות לעצמים או לפניות, ותכנון מסלול בטוח יותר בסביבה דינמית.

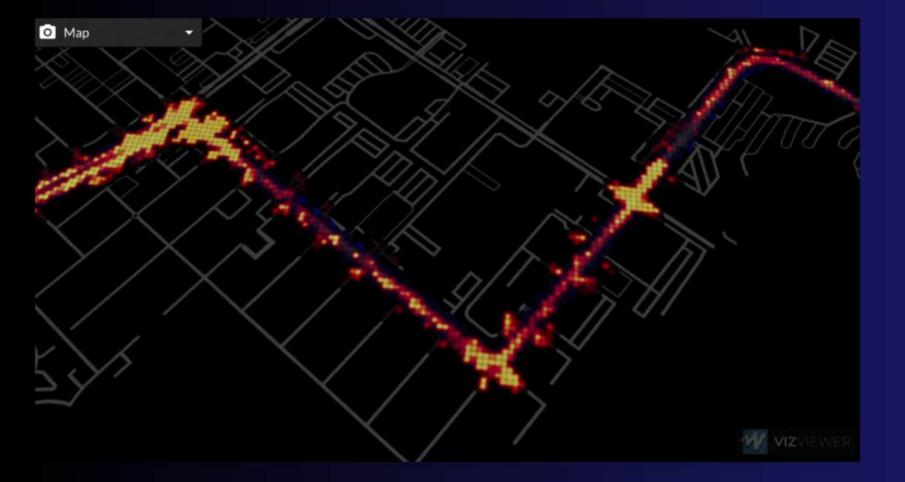


■ Fistogram (Speed) Ion Speed (m/z) 0.00 Moters/see 13.81 0.3 1.03

HEAT MAP ANALYSIS

מפת חום (Heat Map) היא כלי עוצמתי המשמש לניתוח נתונים ע"י ביצוע קישור בין המידע לבין צבעו במפה. מפת חום מאפשרת לזהות מגמות בתנועה ובמהירות, ולנתח את עקביות התצפיות על סוכנים בסביבה. כל זה מאפשר להפיק תובנות משמעותיות שמקדמות את פיתוח המודל.

מפת החום מציגה את התפלגות מהירות הרכב האוטונומי, כאשר אזורים בעלי מהירות גבוהה מופיעים בגווני כחול בהיר ובעוד מהירויות נמוכות מאופיינות בצבע כחול כהה



מפות חום יכולות להציג את כמות התצפיות שנעשו במיקומים שונים. אזורים עם כמות גבוהה של תצפיות, שנובעת בדרך כלל ממהירויות נמוכות, יופיעו בצבע צהוב. לעומתם, אזורים עם כמות תצפיות נמוכה, ככל הנראה בגלל מהירויות גבוהות, יופיעו בצבע אדום.

SUMMARY



במהלך הפרויקט, חקרנו את מאגר הנתונים של Lyft - L5 Prediction, והשתמשנו ב-VizViewer לצורך חקר וויזואליזציה של נתונים מרחביים ומסלולי רכב אוטונומי. הפרויקט התמקד בהבנת הנתונים ובפיתוח מודלים לחיזוי תנועת רכבים, תוך שימוש במפות חום, הדמיות תלת-ממדיות ומודלים לחיזוי נתיבים עתידיים.



כלי ה-VizViewer שימש לצורך הדמיה ויזואלית של נתונים, עם יכולת להציג את המסלול המתוכנן של הרכב, תצפיות של סוכנים, ומצב הרמזורים. באמצעות הכלים המובנים ב-VizViewer, יכולנו להמחיש את הנתונים וגם מעבר לזה להבין את ההתנהגויות השונות של הרכב והסוכנים בסביבה.



חשוב לציין כי התחום לא מדויק ב100% ולכן כדי לשפר את ביצועי המודלים, יש להמשיך להרחיב את מאגר הנתונים בצורה שוטפת, לשמור עליו מעודכן כמו גם את הכלים לביצוע וויזואליזציה וניתוח מידע.

