

**סיכום המאמר השמת נוסעים בנסיעות שיתופיות עפ"י החשיבות הסביבתית**  
**נכתב ע"י ד"ר חיה לוינגר, ד"ר נועם חזון וד"ר עמוס עזריה מאוניברסיטת אריאל.**  
מגיש ויקטור קושניר.

**מבוא**

הבעיה שהמאמר בא לפתור היא בעיה חברתית הקשורה לנסיעות השיתופיות, שבהם קבוצת נוסעים עם מסלולים דומים, חולקים רכב אחד ובכך גם פותרים את בעית ההתנידות האישית ויחד עם זאת חוסכים את רוב הוצאות הנסיעה וגם פותרים כמה בעיות סביבתיות כמו הורדת כמות הרכבים בכביש וכמות הפחמן הדו חמצני הנפלט מהרכב. לפי הסקרים שנערכו בארה"ב ב 2009 נמצא כי בערך 83.4% מכלל הנסיעות במדינה בוצעו ע"י הרכבים הפרטיים. בממוצע תפוסת הרכב הממוצעת היא 1.67 אנשים. תוצאה כזאת אומר שמספר מופרז של רכבים נמצא כל הזמן על הכביש ובכך מגביר את זיהום האוויר ע"י פליטת הפחמן הדו חמצני, צריכת הדלק וכמות העומס בכבישים, מה שגם עלול להצריך השקעות נוספות להרחבה ותחזוקת הכבישים. הגברת השימוש ברכבים אוטונומים יכולה לתרום לפופולריות של הנסיעות השיתופיות, מהסיבה הפשוטה שזה הרבה יותר קל וזול לחברות לתחזק ציא של רכבים אוטונומים שעונים לצרכים של המשתמשים השונים. בהנחת קבוצת נוסעים הנמצאים בנקודת מוצא כלשהי, שרוצים להגיע לאותה נקודת היעד וגם לחזור חזרה מאוחר יותר. לכל אחד מהמשתמשים יש רכב משלו אבל לכל נוסע יש העדפה אישית לגבי האנשים שאיתם הוא רוצה לנסוע ביחד באותו הרכב. כלומר, כל נוסע רוצה לנסוע רק עם האנשים שהם החברים שלו. יחד עם זאת, הרכבים כידוע מוגבלים מבחינת כמות הנוסעים אותם הם יכולים להכיל. המטרה היא לסדר את הנוסעים ברכבים בכמות כמה שיותר גבוהה, כך שבכל רכב יסעו רק האנשים שהם החברים אחד של השני.

במילים אחרות, ניתן לפרמל את הבעיה לבעיה של מציאת איחודים חברתיים, שמוגדרים ע"י רשת חברתית. הרשת מוגדרת ע"י גרף לא ממושקל ולא מכוון, שבו הקודקודים הם הנוסעים והצלעות מציגות את קיום הקשר החברתי בין הנוסעים. פונקצית התועלת של נוסע כלשהו היא כמות החברים שיש לו בחבורת האנשים שבו הוא נמצא. בנוסף, קימת מגבלת גודל החבורה, נסמן אותה עם  $k$ , שנובעת מהכיבולת המקסימלית של הרכב.

המאמר מראה שהבעיה היא קשה חישובית לכל  $k \geq 3$ . כלומר, הבעיה היא NP-Complete. ולכן,

המאמר עוסק בפיתוחו של אלגוריתם קירוב, שערך הקירוב שלו הוא  $\frac{1}{k-1}$ . כמו כן, המאמר מראה

שיחס הקירוב הוא צמוד עבור האלגוריתם, כלומר האלגוריתם מספק פתרון שהוא בדיוק  $\frac{1}{k-1}$  מהפתרון האופטימלי. בנוסף, המאמר מנתח את התרחיש בו אין מנגנון מרוכז לשיוך נוסעים לרכב, ומניח שהנוסעים מצטרפים לרכבים באופן שרירותי אך מקסימלי. המאמר מראה שיחס הקירוב עלול

ליפול לכל היותר ל  $\frac{1}{k}$ . זאת מאחר שברוב הרכבים, כמות המקומות ישיבה היא יחסית נמוכה

.  $k \in \{3, 4, 5\}$

עפ"י המאמר, נושא פתרון בעית איחודים תלוי חברה שיש לשדה הרכבות האיחודים החברתיים, שהוא שיש לחקר של מערכות מרובות סוכנים.

## עבודות קודמות

על מנת למקם בהקשר המתאים, המאמר מתחיל מתיאור כללי של בעיות ניתוב רכבים ובעיות תזמון.

בפרט, בעית ניתוב הרכבים המסורתית וחלק מההרחבות שלה עוסקות במציאת מערך מסלולים אופטימלי עבור צי רכבים במטרה לספק או לאסוף מוצרים עבור קבוצה נתונה של לקוחות. סוג זה של בעיות מוגדרות שם כבעיות ניתוב רכבים עם גרירה אחורית.

סקר אחר, יותר עדכני, גם כן מגדיר שיטה לסיווג הגרסאות השונות לבעית ניתוב הרכבים לפי 11 קריטריונים.

סוג נוסף של בעיות זה בעיות ניתוב רכבים עם איסוף והובלה של משלוחים.

מבעיות אלה, נובעת תת קבוצה נוספת של בעיות הנקראת בעיות משלוח בחיג, בהן המוצר המועבר זה הנוסע עם נקודות איסוף ומשלוח משויכות. בעיות מסוג זה שונות מבעיות אחרות בניתוב רכבים בכך שבהם יש לחשב את משקלי עלויות ההובלה ואי הנוחות של המשתמש זה מול זה על מנת לספק פתרון הולם. כלומר בעיות אלה מצריכות לדעת גם את רמת שביעות הרצון של המשתמש.

נושא נוסף שקרוב לנושא של מאמר זה הוא נושא הנסיעה השיתופית. בקטגוריה זו נהגים יכולים לבחור לאסוף נוסעים נוספים ליעד המשותף. הרעיון של הנסיעות השיתופיות בא לידי ביטוי בשיתוף פעולה ארוך טווח במטרה לטיל ביחד למטרות כלשהן. לאומת זאת, טרמפים בהגדרתם מוגדרים להיות אירועים חד פעמים. מספר עבודות החוקרות את הנסיעות השיתופיות בוצעו.

כך או אחרת, אף אחד מהמחקרים הנ"ל לא בוחן את הרעיון של לקיחה בחשבון את קשרי החברות בין הנוסעים, למרות שכן קים מחקר שמניח בבסיסו שכל הנוסעים הם זרים אחד לשני.

כמו כן, קים גם מחקר שמודד את רמת הדמיון בין הנוסעים ומניח שקימים נוסעים שמעדיפים לנסוע עם אנשים שדומים להם, בעוד שיש כאלה שמעדיפים לגוון. על פי המאמרים האלה קים סף מרחק כלשהו שעבורו כל נוסע מוכן לוותר על הנסיעה וללכת ברגל ועוד מדד של זמן שעבורו כל נוסע מוכן לחכות. לאחר מכן, מורכבים מודלים מבוססי יוריסטיקה להורדת כמות הנהגים ועוד אחד של העלאת ממד שביעות הרצון של הנוסעים משותפים שלהם לנסיעה.

לפי הנאמר במאמר, לא נמצא אף מחקר שעוסק בהשמת נוסעים לרכבים שיתופיים במטרה לקבל את המספר המקסימלי של קשרי חברות בין הנוסעים ברכב.

כמו כן, קים מחקר דומה בנושא הרכבת קואליציות, שגם כן עוסק בגרף חברויות שמטרתו להפיק כמות מקסימלית של חברים בכל קבוצה. אבל המאמר ההוא דורש חלוקה בדיוק לא קבוצות, בלי שום מגבלה על גודל של כל קבוצה.

מחקר נוסף גם כן מתעסק בהרכבת בנושא דומה שבו קימת מגבלה על גודל של כל קבוצה. במודל המוצע שם, מוצג מנגנון אנסטרגי שמשיג ביצועים הוגנים במסגרת הניסוי, לאומת זאת הוא לא מגובה בשום ביסוס תיאורטי.

מחקר אחר שמדבר על בעיית יצירת קואליציה מקוונת. בדומה למחקר זה, הם גם רואים את התרחיש שהקואליציות מוגבלות במספר כלשהו. הם שוקלים שני מקרים לערכה של קואליציה, סכום משקלי קצוותיה, שדומה למחקר זה וסכום משקלי קצוותיה חלקי גודלה. עם זאת, בשני המקרים הם מתייחסים רק לגרסה המקוונת, כלומר, הסוכנים מגיעים ברצף ויש לשייך אותם לקואליציה כשהם מגיעים. לא ניתן להתאים מאוחר יותר. בנוסף, הם מראים שאלגוריתם חמדני פשוט

משיג יחס קירוב של  $\frac{1}{k}$  כאשר ערך הקואליציה הוא סכום המשקולות.

## הגדרות

$k$  הוא מספר המציג את מספר המקומות ברכב.

הגדרה 3.1 (השמה עם חשיבות חברתית), בהנתן מספר  $k$  וגרף חברויות לא מכוון  $G=(V, E)$  כש  $(v_i, v_j) \in E$  אם  $v_i$  וגם  $v_j$  הם חברים. המטרה היא למצוא השמה  $P$ , שהיא חלוקה של  $V$ , כך ש  $\forall S \in P, |S| \leq k$  והערך של  $P$ ,  $V_P = \{ (v_i, v_j) \in E : \exists S \in P \text{ where } v_i \in S \wedge v_j \in S \}$  הוא מקסימלי.

עבור  $k=2$ , הבעיה זהה לבעית מציאת שידוך מקסימלי בגרף, כידוע בעיה זו ניתנת לחישוב בזמן פולינומי ולה קים אלגוריתם. עבור  $k \geq 3$  הבעיה נהפכת ליותר קשה. להוכחת הקושי, נגדיר לכל  $k \in \mathbb{N}$  את הבעיה  $Cliques_k$ .

הגדרה 4.1 ( $Cliques_k$ ), בהנתן גרף לא מכוון  $G=(V, E)$ , תחליט איפה ניתן לחלק את  $V$  לקליקות מנותקות, כך שכל קליקה בנויה בדיוק מ  $k$  קודקודים.

למה 1,  $Cliques_k$  נמצאת ב NP-Complete לכל  $k \geq 3$ .

משפט 1, הכרעת בעית השמת בנסיעות שיתופיות בהקשר של חשיבות סביבתית, שיכת ל NP-Complete.

## האלגוריתם

1. קלט: גרף  $G=(V, E)$   
פלט: חלוקה  $P$  של  $G$ .
2.  $G_1(V_1, E_1) \leftarrow G(V, E)$

---

### Algorithm 1: Match and Merge (MnM)

---

```

1 Input: A graph  $G(V, E)$ 
   Result: A partition  $P$  of  $G$ .
2  $G_1(V_1, E_1) \leftarrow G(V, E)$ 
3 for  $l \leftarrow 1$  to  $k - 1$  do
4    $M_l \leftarrow$  maximum matching in  $G_l$ 
5    $G_{l+1} = (V_{l+1}, E_{l+1}) \leftarrow$  an empty graph
6    $V_{l+1} \leftarrow V_l$ 
7   for every  $(v_{i_1, \dots, i_l}, v_j) \in M_l$  do
8     Add vertex  $v_{i_1, \dots, i_l, j}$  to  $V_{l+1}$ 
9     remove  $v_{i_1, \dots, i_l}, v_j$  from  $V_{l+1}$ 
10  for every  $v_{i_1, \dots, i_{l+1}} \in V_{l+1}$  do
11    for every  $v_q \in V_{l+1}$  do
12      if  $(v_{i_1, \dots, i_{l+1}}, v_q) \in E_l$  then
13        Add  $(v_{i_1, \dots, i_{l+1}}, v_q)$  to  $E_{l+1}$ 
14  $P \leftarrow$  an empty partition
15 for every  $v_{i_1, \dots, i_j} \in G_k$  do
16   add the set  $\{v_{i_1}, \dots, v_{i_j}\}$  to  $P$ 
17 return  $P$ 

```

---

### Procedure 2: Find matching

---

```

1 Input:
2 The optimal partition  $Opt$ 
3 A graph  $G_l = (V_l, E_l)$ 
   Result: A matching in  $G$ 
4  $R_l \leftarrow$  an empty matching
5 for each  $v_i \in V_l$  such that  $\{v_i\} \in Opt$  do
6   remove  $v_i$  from  $V_l$ 
7 for each  $v_q \in V_l$  do
8   let  $\hat{v}$  be a vertex  $v_{i_1, \dots, i_l}$  such that  $(v_q, \hat{v}) \in E_l$ 
   and for some  $1 \leq j \leq l$ ,  $v_q$  and  $v_{i_j}$  belong to
   the same set in  $Opt$ 
9   for each  $v_n \neq v_q$  do
10    if  $(v_n, \hat{v}) \in E_l$  and exists  $1 \leq m \leq l$ , s.t.
        $v_{i_m}$  and  $v_n$  belong to the same set in  $Opt$ 
       then
11      remove  $v_n$  from  $V_l$ 
12    add  $(v_q, \hat{v})$  to  $R_l$ 
13 return  $R_l$ 

```

**Lemma 2.** *Given  $\hat{v} = v_{i_1, \dots, i_l} \in V_l$ , if there exist  $v_i, v_j \in V_l$ ,  $v_i \neq v_j$  such that  $(v_i, v_{i_n}), (v_j, v_{i_m}) \in E$  then  $n = m$ .*

**Lemma 3.** *Procedure 2 finds a matching,  $R_l$ , in the graph  $G_l$ .*

**Lemma 4.** *Given an optimal partition  $Opt$ , procedure 2 finds a matching,  $R_l$ , in the graph  $G_l$  such that  $|R_l| \geq (|V| - 2|M_1| - \sum_{i=2}^{l-1} |M_i| - |O|) / (k - 1)$ , where  $l > 1$ .*

**Theorem 2.** *Algorithm 1 provides a solution for the social aware assignment problem with an approximation ratio of  $\frac{1}{k-1}$  for every  $k \geq 3$ .*

**Theorem 3.** *The approximation ratio of MnM for the social aware assignment problem is tight.*

In this section, we provide a procedure that attempts to model the behavior of the passengers in the social aware assignment problem when there is no central mechanism that determines the assignment. Assume that the users are split up arbitrarily but maximally, i.e., in a way that there are no additional connections that can be added. We call this procedure *Arbmax*. Without loss of generality, we assume that every set  $S \in \text{Arbmax}$  is a connected component. We show that *Arbmax* may provide an approximation ratio of  $\frac{1}{k}$ .

**Theorem 4.** *For any  $k$ , *Arbmax* provides an approximation ratio of at most  $\frac{1}{k}$*

*Proof.* Given  $k$ , consider the following graph  $G$ . There are  $k$  distinguished nodes,  $v_1, \dots, v_k$ , with the edges  $(v_i, v_{i+1}) \in E$  for  $i = 1, \dots, k-1$ . Each distinguished node  $v_i$  has  $k-1$  additional neighbors that are connected only to  $v_i$ , i.e.,  $v_i$  is the internal node of a star graph with  $k-1$  leaves. Clearly,  $\text{Opt}$  consists of  $k$  sets, where each set consists of a star graph. Thus,  $V_{\text{Opt}} = k(k-1)$ . On the other hand, *Arbmax* may partition the graph such that the distinguished nodes  $v_1, \dots, v_k$  are in the same set. Since there are no edges between two undistinguished nodes, the value of the resulting partition is  $k-1$ . Therefore, *Arbmax* provides an approximation ratio of at most  $\frac{1}{k}$ .  $\square$

Figure 4 presents a case where  $k = 5$ , and *Arbmax* may provide an approximation ratio of  $\frac{1}{5}$ . Here, *Arbmax* may return the partition  $P' = \{\{v_1, v_2, v_3, v_4, v_5\}, \{v_6\}, \{v_7\}, \{v_8\}, \{v_9\}, \{v_{10}\}, \{v_{11}\}, \{v_{12}\}, \{v_{13}\}, \{v_{14}\}, \{v_{15}\}, \{v_{16}\}, \{v_{17}\}, \{v_{18}\}, \{v_{19}\}, \{v_{20}\}, \{v_{21}\}, \{v_{22}\}, \{v_{23}\}, \{v_{24}\}, \{v_{25}\}\}$  and thus  $V_{P'} = 4$ , while  $\text{Opt} = \{\{v_1, v_6, v_7, v_8, v_9\}, \{v_2, v_{10}, v_{11}, v_{12}, v_{13}\}, \{v_3, v_{14}, v_{15}, v_{16}, v_{17}\}, \{v_4, v_{18}, v_{19}, v_{20}, v_{21}\}, \{v_5, v_{22}, v_{23}, v_{24}, v_{25}\}\}$  and thus  $V_{\text{Opt}} = 20$ .

In this paper we argued that one way to promote ridesharing is by attempting to maximize the number of friendships in vehicles. For that end we introduced the social aware assignment problem. In the social aware assignment problem there is a maximum fixed number of passengers in each vehicle, denoted by  $k$ , and the goal is to assign passengers such that the number of friendship relations is maximized. We showed that the problem is trivial for the case of  $k = 2$ , as it can be solved by a matching algorithm. However, we showed that the problem becomes computationally hard for any  $k > 2$ .

We therefore provided an efficient algorithm with an approximation ratio of  $\frac{1}{k-1}$  and showed that this bound is tight. In addition, we analyzed the distributed case of this problem, in which the passengers split-up arbitrary but maximally, and showed that this procedure achieves an approximation ratio of, at most,  $\frac{1}{k}$ .

There are several interesting directions for future work. Because social aware assignment cannot be computed in polynomial time (unless  $P = NP$ ), it will be interesting to investigate other variants of the problem. For example, we will consider assignments of users to vehicles such that each user will be matched with at least one friend in the same vehicle, while each vehicle is limited to a number of passengers,  $k$ . In this paper we have discussed a case where the capacity of each vehicle is limited and identical. However, in practice, there are vehicles of various types and sizes. Therefore, in future work we will examine a case where there are vehicles with different capacities. It will be interesting to see how this will affect the behavior and approximation quality of MnM, and whether we can develop an algorithm more suitable to this problem.

Another interesting research direction is to investigate the strategic aspects of the problem. That is, treating the passengers as strategic agents who don't necessarily accept their assigned vehicle and may attempt to join a different vehicle, if it is more valuable for them. We will investigate the existence and the complexity of calculation of partitions that are swap stable, envy-free, find which partitions are in the core, which are pareto-optimal, etc. [Aziz *et al.*, 2013] Furthermore, we intend to analyze the setting also with respect to the differences between drivers and passengers, i.e., some users may only be passengers, and it is not possible to group together only passengers (without a driver).