

# מסחר אלקטרוני – תרגיל בית 2 חלק 2

## רקע

ספוטיקסט היא פלטפורמה חדשה לפודקאסטים, שמציעה תוכן מקורי הנגיש רק למנויים. בתחילת דרכה, לספוטיקסט אין פודקאסטים מוקלטים וגם אין מידע מוקדם על העדפות המשתמשים. עם זאת, בשלב ההשקה, שאורכו  $T$  שבועות, יש לה קבוצת משתמשים פעילים, והיא מעוניינת לרכוש את אמונם באמצעות המלצות מדויקות לתכנים מותאמים אישית. במהלך  $T$  שבועות, ספוטיקסט צריכה לקבל שתי החלטות בכל שבוע:

1. אילו פודקאסטים להפיק (בכפוף למגבלות תקציב ותשלום ליוצרים).
2. אילו פודקאסטים להמליץ לכל משתמש.

ההנאה של המשתמשים מהתוכן היא בינארית (נהנה / לא נהנה), ואינה ידועה מראש. מטרת הפלטפורמה היא למקסם את סך ההנאה של המשתמשים מההמלצות שקיבלו לאורך כל התקופה.

## תיאור פורמלי של הסביבה והאינטראקציה

לספוטיקסט  $N$  מנויים  $(1, \dots, N)$ , ואפשרות להפיק  $K$  פודקאסטים שונים  $(1, \dots, K)$ . נניח שללקוח  $n$  יש הסתברות  $P_{n,a}$  להנות מפרק של פודקאסט  $a$ , והיא קבועה בכל נקודת זמן. הסתברות זו אינה ידועה בתחילת האינטראקציה.

בכל שבוע, ספוטיקסט צריכה להחליט לאילו פודקאטים היא רוצה להפיק פרק נוסף, תחת אילוצי תקציב. עבור הפודקאסט ה- $i$ , עלות הקלטת פרק חדש היא  $C_i$ , והיא לא משתנה. נסמן ב- $K^{(t)}$  את הפודקאסטים שספוטיקסט בחרה להוציא בשבוע ה- $t$ . בכל שבוע, לחברה אסור לחרוג מתקציב של  $B$ , ולכן  $\sum_{a \in K^{(t)}} C_a \leq B$ . תקציב שלא השתמשו בו "בזבז" ואינו נלקח בחשבון בפונקציית המטרה הסופית.

כעת, הפלטפורמה צריכה להמליץ לכל מנוי על פודקאסט אחד מתוך  $K^{(t)}$ . נסמן ב- $a_n^{(t)} \in K^{(t)}$  את הפודקאסט שספוטיקסט ממליצה ללקוח ה- $n$  בשבוע ה- $t$ .

נסמן ב- $X_n^{(t)}$  אינדיקטור שאומר אם הלקוח ה- $n$  אהב את הפודקאסט שהמליצו לו בשבוע ה- $t$ :

$$X_n^{(t)} = \begin{cases} 1 & \text{w.p. } P_{n,a_n^{(t)}} \\ 0 & \text{w.p. } 1 - P_{n,a_n^{(t)}} \end{cases}$$

בסוף השבוע ה- $t$ , ספוטיקסט צופה ב- $X_n^{(t)}$  לכל  $n = 1, \dots, N$ , וצריכה להחליט אילו פודקאסטים להפיק בשבוע ה- $t+1$  (עד  $t = T$ ).

כפי שהוסבר, מטרת ספוטיקסט היא למקסם את כמות המנויים שאהבו את ההמלצות:

$$R = \sum_{t=1}^T \sum_{n=1}^N X_n^{(t)}$$

לסיכום - בכל שבוע  $t$  עליכם לבחור סט פודקאסטים להפיק באותו שבוע ( $K^{(t)}$ ) תחת אילוץ התקציב, ולהמליץ לכל משתמש  $n = 1, \dots, N$  על פודקאסט מבין הסט שבחרתם ( $a_n^{(t)} \in K^{(t)}$ ), על סמך הפיזיק מהשבועות הקודמים  $X_n^{(t')}, t' = 1, \dots, t-1, n = 1, \dots, N$ .

## תיאור המשימה

מטרתם לממש מערכת המלצה שתתמוך בדרישות המתוארת – בחירת פודקאסטים להפקה ומתן המלצות ללקוחות.

מכיוון שהמטריצה  $P$  אינה ידועה, הקלט של המערכת לפני תחילת השבוע הראשון הוא:

- מספר השבועות  $T$
- מספר המשתמשים  $N$
- מערך של מחירי ההפקות  $C_1, \dots, C_K$
- מגבלת התקציב  $B$

הפלט של מערכת ההמלצה בתחילת השבוע  $t$ :

- מערך של המלצות  $a_1^{(t)}, \dots, a_N^{(t)}$  המהווה סט פיזיבילי תחת מגבלת התקציב:

$$\sum_{i \in \{a_1^{(t)}, \dots, a_N^{(t)}\}} C_i \leq B$$

הקלט של מערכת ההמלצה בסוף השבוע  $t$ :

- מערך של תגובות הלקוחות  $X_1^{(t)}, \dots, X_N^{(t)}$  כאשר כל  $X_i^{(t)}$  הוא בינארי

ביצוע המערכת שלכם יממדו לפי תוחלת סך ההנאה של כל המשתמשים לאורך כל הסיבובים:

$$\mathbb{E}[R] = \mathbb{E}\left[\sum_{t=1}^T \sum_{n=1}^N X_n^{(t)}\right]$$

כאשר הרכיב ההסתברותי נובע מכך שתגובות הלקוחות  $X$  הינם משתנים מקריים.

## דגשים חשובים

המטריצה  $P$  הינה כללית ולא דווקא יש קשר בין הכניסות השונות בה. למרות זאת, לא תוכלו להתייחס לכל משתמש בנפרד בעקבות מגבלת התקציב על כלל ההמלצות.

## קבצים מצורפים

לצורך המשימה, תקבלו שלושה קבצים:

1. הקובץ Recommender.py המכיל את המחלקה Recommender אותה עליכם להשלים:

```

class Recommender:
    def __init__(self, n_weeks: int, n_users: int, prices: np.array, budget: int):
        self.n_rounds = n_weeks
        self.n_users = n_users
        self.item_prices = prices
        self.budget = budget

    def recommend(self) -> np.array:
        pass

    def update(self, results: np.array):
        pass

```

- הבנאי `__init__` מקבל כקלט את המתואר המשימה: מספר השבועות `n_weeks`, מספר המשתמשים `n_users`, מחירי ההפקה `prices` ומגבלת התקציב `budget`. המחירים ומגבלת התקציב הם מספרים שלמים (מטיפוס `int`). כמובן שאתם יכולים להוסיף עוד פונקציונליות מעבר לשמירת הקלט.
- הפעולה `recommend` נקראת בכל תחילת שבוע, ומחזירה את המלצות המערכת. על ההמלצות להיות מערך `np.array` באורך `N`, מטיפוס `int`. **דגש חשוב:** על ההמלצות להיות בין `0, ..., K - 1`
- הפעולה `update` נקראת בסוף כל שבוע, ומקבלת כקלט את תגובות הלקוחות  $X_1^{(t)}, \dots, X_N^{(t)}$  בתור מערך `results`.

2. הקובץ `simulation.py` מכיל את המחלקה `Simulation`:

```

12 class Simulation():
13     def __init__(self, P: np.array, prices: np.array, budget, n_weeks: int):
14         self.P = P.copy()
15         self.item_prices = prices
16         self.budget = budget
17         self.n_weeks = n_weeks
18
19 > def _validate_recommendation(self, recommendation): ...
44
45 > def simulate(self) -> int: ...

```

- הבנאי `__init__` מקבל את המטריצה `P`, את מחירי ההפקה `prices`, את מגבלת התקציב `budget`, ואת מספר השבועות `n_weeks`.
- הפעולה `simulate` מבצעת סימולציה יחידה של מערכת ההמלצה, ומחזירה את התועלת שהתקבלה:

$$R = \sum_{t=1}^T \sum_{n=1}^N X_n^{(t)}$$

**שימו לב:** הפעולה `_validate_recommendation` בודקת את תקינות ההמלצות, הן מבחינת פורמט (טיפוס וצורה (shape)) והן מבחינת מגבלת התקציב. במקרה של שגיאה, העזרו בהדפסות שלה.

3. הקובץ `test.py` מכיל שלושה מקרים עליהם יבדקו ביצועי מערכת ההמלצה שלכם.

המקרים שמורים בפורמט הבא:

```
3 test_1 = {
4     'p': np.array([
5         [0.2, 0.6, 0.3, 0.1, 0.1, 0.1, 0.1, 0.1, 0.1, 0.0],
6         [0.1, 0.8, 0.5, 0.1, 0.0, 0.0, 0.0, 0.2, 0.0, 0.1],
7         [0.0, 0.7, 0.2, 0.3, 0.0, 0.2, 0.1, 0.0, 0.0, 0.1],
8         [0.1, 0.8, 0.2, 0.2, 0.2, 0.0, 0.0, 0.1, 0.0, 0.0],
9         [0.0, 0.7, 0.1, 0.3, 0.0, 0.1, 0.0, 0.0, 0.4, 0.0],
10        [0.0, 0.9, 0.2, 0.2, 0.2, 0.0, 0.1, 0.2, 0.0, 0.3],
11        [0.1, 0.5, 0.2, 0.3, 0.0, 0.0, 0.1, 0.0, 0.1, 0.2]]),
12     'item_prices': np.array([10, 10, 10, 10, 10, 10, 10, 10, 10, 10]),
13     'budget': 20,
14     'n_weeks': 1500
15 }
```

בסוף הקובץ מוגדרים:

```
48 tests = [test_1, test_2, test_3]
49 required_results = [7250, 2250, 4100]
50
```

כאשר ב-required\_results שמורים ערכי הסף אותם נדרשים לעבור (כפי שמוסבר [בניקוד](#)).

## מגבלות זמני ריצה

לחברה ספוטיקסט זמן מוגבל, ולכן על הקוד שלכם במחלקה Recommender לרוץ תחת מגבלת זמן.

על כל הריצה (ביצוע יחיד של \_\_init\_\_ וביצוע של recommend ו-update בכל סיבוב) לקחת פחות מ-2 דקות. אם הריצה תמשך יותר שתי דקות, הרווח יתחשב רק בסכום הרווחים של הסיבובים שהסתיימו בשתי הדקות הראשונות. לדוגמה, אם נגמר הזמן באמצע הסיבוב החמישי, יוחזר הרווח של ארבעת הסיבובים הראשונים.

## ניקוד

מעבר של ערכי הסף עבור המקרים בקובץ test.py מזכה ב-30 נקודות. המערכות שלכן יבדקו על קלטים נוספים, באופן תחרותי. החלק התחרתי יהיה שווה מעל ל-20 נקודות (100=50+30+20).

עבור החלק שאינו תחרותי, פלט לא חוקי/חריגה מזמני הריצה תיתן ערך 0 בסימולציה הנוכחית, אך עדיין יאפשר לקבל ניקוד מלא אם ביצועי המערכת יהיה מספיק טובים בשאר הסיבובים.

חריגות כאלה בחלק התחרותי יגררו ניקוד 0 בכל החלק.

## ספריות מותרות

מלבד הספרייה הסטנדרטית של [Python](#), הספריות החיצוניות המותרות לשימוש הן numpy ו-scipy בלבד (השימוש ב-numpy חובה). אין להשתמש בספריות לחישובים מקביליים דוגמה threading, multiprocessing, ספריות נוספות שאינן רלוונטיות דוגמת os ועוד.

## הוראות הגשה

### שימו לב - הגשה לא תקינה תכלול הורדת ציון!

עליכם להגיש תיקיית ZIP בשם HW2\_PART2\_ID1\_ID2.zip המכילה את הקבצים הבאים בלבד

- HW2\_PART2\_ID1\_ID2.py – קובץ Python יחיד בשם המכיל את המימוש שלכם למחלקת Recommender.  
כל הקוד שלכם שתצטרכו כדי להריץ את המחלקה צריך להיות בקובץ הזה.
- HW2\_PART2\_ID1\_ID2.pdf – קובץ PDF עם תיאור קצר (עד עמוד) המתאר את הגישה שלכם לפתרון.