

המחלקה להנדסת תוכנה

09/02/15 09:00-12:00

# טכניקות מתקדמות באחזור מידע

'מועד א

ד"ר מרינה ליטבק תשע"ה סמסטר א'

חומר עזר – מחשבון

:הוראות מיוחדות

- 1. עליך להסביר בקצרה ולנמק את התשובה. הסבר ארוך ומייגע עשוי לגרוע כאשר הוא לא נחוץ.
  - 2. יש לענות על שאלות אמריקאיות (שאלה מס' 1) על גבי שאלון הבחינה ולהגיש אותו לבדיקה.

ההוראות במבחן ניתנות בלשון זכר – אך מכוונות לנשים ולגברים כאחד!

בהצלחה!	השאלון מכיל 4 שאלות ו-4 דפים (כולל דף זה ונספח).
=================	============



## שאלה 1 (25 נק')

- יש לענות על כל השאלות (כל אחת במשקל של-5 נקודות).
- יש לסמן באופן ברור את התשובה <u>הנכונה ביותר</u> על גבי **שאלון הבחינה** ולנמק בקצרה במחברת הבחינה
  - סימון של יותר מתשובה אחת לאותה שאלה יקבל ציון של אפס
- א. ערך אפשרי של קוסינוס (cosine similarity) בין שני מסמכים מיוצגים כ<u>ווקטורים של משקלות term ) tf א. ערך אפשרי של קוסינוס</u> (frequency) נכלל בתחום הבא:
  - [0, 1] .1
  - $[0,\infty]$  .2
  - [-1, 1] .3
  - $[-\infty,\infty]$  .4
- ב. אינדקס (inverted index) פשוט (כל מילה מצביעה על רשימת המסמכים בהם היא מופיעה) מאוד שימושי על מנת:
  - 1. לדרג מסמכים ביחס לשאילתה
  - .2 לאתר מסמכים שעונים על שאילתה בוליאנית
  - (classification) עבור סיווג מסמכים KNN לבנות מודל
    - לבצע חלוקה של מסמכים לאשכולות (clustering). 4
  - מונע חיפוש Shmoogle מדרג מסמכים לפי ג'קרד (Jaccard Similarity) ביחס לשאילתה ומחזיר רק מסמך אחד אנוע חיפוש Shmoogle מדרג מסמכים לפי ג'קרד (Shmoogle יחזיר בהינתן שאילתה "A B D"?
    - ACBC .1
      - B A B .2
    - CAAA .3
      - C D .4
- $0^{\circ}$  זווית זוג של מסמכים המיוצגים במרחב וקטורי (Vector Space Model) ד. סמנו זוג של מסמכים המיוצגים במרחב וקטורי
  - "C A B"-1 "B C B A A" .1
    - "B A"-1 "C B A" .2
  - "C B A"-1 "A C C B B A" .3
    - "E C B"-ו "D C B" .4
  - ה. אלגוריתם K-Means מייצר אשכולות (clusters) כאשר כל אחד הוא בצורה של:
    - (polytope) פֿאוֹן. 1
    - (sphere) ספירה. 2
    - 3. צורה חופשית שתלויה מהתפלגות הנתונים
      - 4. צורה חופשית שנבנית אקראית



### שאלה 2 (30 נק'):

נתון מאגר מסמכים:

ABACBC:D1

ACACD:D2

B C D A:D3

B C D C D:D4

יש לענות לכל השאלות:

- א. (A or not B) and (C or D) :Q א. למאר מסמכים רלוונטיים ביחס לשאילתה בוליאנית
- ביחס tf (term frequency) בין הווקטורים של (cosine similarity) ביחס לפי קוסינוס לפי קוסינוס (נק') של לדרג מסמכים לפי קוסינוס (מסמכים לפי קוסינוס לשאילתה B C B D :Q ניתן לראות נוסחה לחישוב tf ניתן לראות נוסחה לחישוב מספח.
  - ג. (5 נק') בנה inverted index עבור המאגר הנתון
- ד. (5 נק') הראה ונמק כיצד תבצעו שאילתה בוליאנית "B and C and A" שבניתם שאילתה כיצד תבצעו שאילתה בוליאנית
- ק. אם כן, "B C" (phrase) אם ביטוי שמכילים ביטוי לאתר מסמכים שמכילים ביטוי (קו") האם ניתן לאתר מסמכים שמכילים ביטוי (עד אתה מציע לפתור את הבעיה (כל אפשריות)? תראה כיצד (כל אפשריות). אם לא, מה חסר ואיך אתה מציע לפתור את הבעיה (כל אפשריות)?

### שאלה 3 (10 נק'):

נתונים 3 דפים ברשת: A .A, B, and C מחזיק קישורים ל-B ו-C. מחזיק קישורים ל-A ו-C. מחזיק קישורים ל-B מחזיק קישורים ל-B מחזיק אורר. יש לשנות מבנה של גרף (ע"י הוספת ו/או הסרת קשתות) כך שכל הקדקודים יקבלו ערך של-PageRank גדול יותר. הראה חישובים הרלוונטיים (מספיק שלוש איטרציות, מקדם השיכוך = 0.85

## שאלה 4 (35 נק')

נתונים ששה מסמכים (a-h הן המילים):

eceh:D1

hbebh:D2

b b h d :D3

hddahe:D4

d h d:D5

ahbahcb:D6

המסווגים לשלוש קטגוריות: P, B and S באופן הבא:

מסמך	קטגוריה
D1	S
D2	В
D3	В
D4	P
D5	S
D6	P

- א. (15 נק') יש לבנות מודל NaiveBayes Multinomial עבור סיווג מסמכים
- ב. (10 נק') חשבו את דיוק המבחן (test accuracy) על שלושת מסמכי המבחן:
  - (P-d מסווג ל b h c d d :D7 .i
    - (S-ט מסווג ל b h d :D8 .ii
    - (S-ל מסווג ל c d e :D9 .iii
  - ג. (5 נק') האם קיבלתם סיווג לינארי או לא לינארי? נמק.
  - ד. (5 נק') תן הגדרה למסווג לינארי ותאר את התכונות שלו.



### NaiveBayes Classifier:

$$1 = \arg\max_{c} \hat{P}(c) \prod_{i} \hat{P}(x_{i} \mid c)$$

$$\hat{P}(c_{j}) = \frac{N(C = c_{j})}{N} \qquad \hat{P}(x_{i} \mid c_{j}) = \frac{N(X_{i} = x_{i}, C = c_{j}) + 1}{N(C = c_{j}) + k}$$

Multinomial NB = One feature  $X_i$  for each word <u>position</u> in document

$$Jaccard(A,B) = |A \cap B| / |A \cup B|$$

Cosine similarity: 
$$\cos(\vec{q}, \vec{d}) = \frac{\vec{q} \cdot \vec{d}}{|\vec{q}||\vec{d}|} = \frac{\vec{q}}{|\vec{q}|} \cdot \frac{\vec{d}}{|\vec{d}|} = \frac{\sum_{i=1}^{|V|} q_i d_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^{|V|} q_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^{|V|} d_i^2}}$$

**Term frequency:** 

$$\mathrm{tf}(t,d) = \frac{\mathrm{f}(t,d)}{\max\{\mathrm{f}(w,d) : w \in d\}}$$

Page Rank:

$$PR(A) = (1 - d) + d \sum_{i=1}^{n} \frac{PR(T_i)}{C(T_i)}$$