#### machine learning

# Introduction to Clustering

Lecture VII

פיתוח: ד"ר יהונתן שלר משה פרידמן

### נושאי השיעור

- למידה לא מונחית
- clustering-- מבוא ל
- K-means אלגוריתם -
- ... בהמשך Dimensionality Reduction -

### למידה מונחית מול למידה לא מונחית

למידה מונחית – לאלגוריתם יש מטרה ברורה: לחזות פלט רצוי, בהנתן קלט מסוים. בשלב האימון נתונים דגימות של זוגות  $\{(X^{(i)},y^i)\}$  ועל פיהם נבנה מודל החיזוי

האם המונחית – מטרת האלגוריתם ברורה פחות (אין פידבק ברור האם הפלט הנוצר הינו נכון). בשלב האימון נתונים דגימות של  $\{x^{(i)}\}$  (האם ללא הy שלהם)

### סוגי בעיות בלמידה לא מונחית

(prototype) (אישכול): נייצג כל דוגמה על ידי "אב-טיפוס" (Clustering למשל k-means, GMM), ואחרים.

על דוגמה על (הורדת המימדיות): נייצג כל דוגמה על Dimensionality reduction Principal Components למשל למשל מאפיינים. למשל Factor Analysis ,Analysis

מעל מרחב (הערכת צפיפות): נעריך את ההתפלגות מעל מרחב (הערכת צפיפות) Density estimation מום-

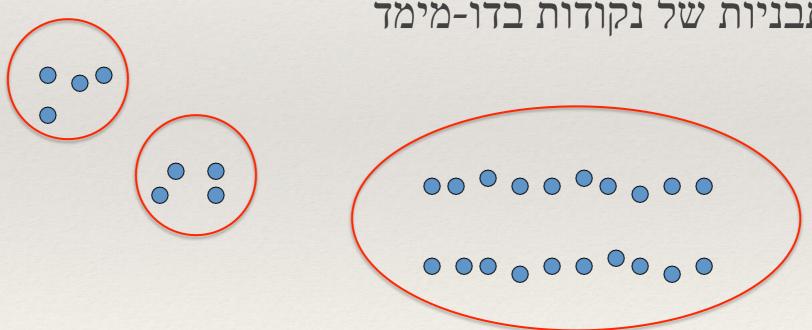
## "אישכול" Clustering

- איא הפעולה של חלוקת קבוצה לתתי קבוצות Cluster Analysis ("אשכולות"/Clusters) כך ש:
  - אובייקטים באותו אשכול "דומים" זה לזה
  - \* אובייקטים באשכולות שונים, אינם "דומים" זה לזה.

## Unsupervised\*

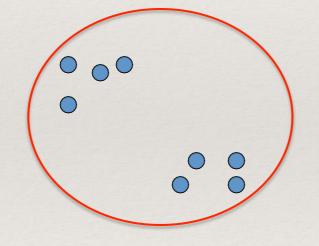
### ?"שאלה 1: איזו חלוקה מהווה חלוקה "נכונה" – Clustering 'אפשרות א'

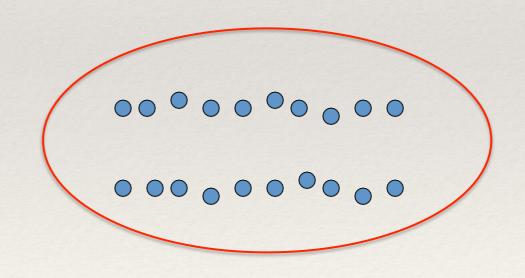
- "רעיון בסיסי: לקבץ יחד דוגמאות "דומות"
- שנוכל משל רוצים לקבץ ביחד לקוחות "דומים" לקבוצות (למשל ע"מ שנוכל למכור ולתמוך בהם באופן דומה).
  - ⇒ דוגמא: תבניות של נקודות בדו-מימד



## ינכונה"? – מאלה 1: איזו חלוקה מהווה חלוקה "נכונה"? אפשרות ב'

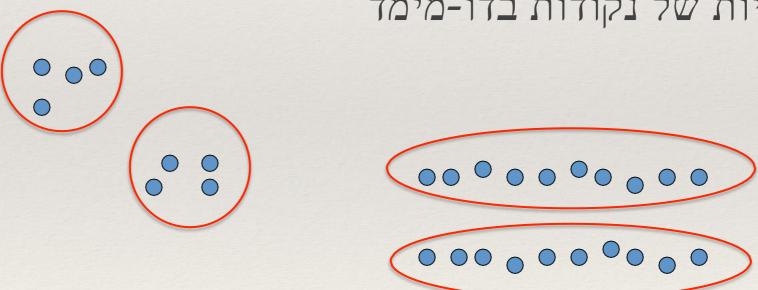
- "רעיון בסיסי: לקבץ יחד דוגמאות "דומות"
- למשל רוצים לקבץ ביחד לקוחות "דומים" לקבוצות (למשל ע"מ שנוכל למכור ולתמוך בהם באופן דומה).
  - \* דוגמא: תבניות של נקודות בדו-מימד





## ינכונה"? – מאלה 1: איזו חלוקה מהווה חלוקה "נכונה"? – Clustering אפשרות ג'

- "רעיון בסיסי: לקבץ יחד דוגמאות "דומות"
- למשל רוצים לקבץ ביחד לקוחות "דומים" לקבוצות (למשל ע"מ שנוכל למכור ולתמוך בהם באופן דומה).
  - ⇒ דוגמא: תבניות של נקודות בדו-מימד



## ?כיצד נמדוד דמיון - Clustering - שאלה 2: כיצד נמדוד דמיון



Similarity is hard to define, but...

"We know it when we see it"

Credit: Eamonn Keogh

### ?כיצד נמדוד דמיון - Clustering אלה 2: כיצד נמדוד דמיון?

- \* רעיון בסיסי: לקבץ יחד דוגמאות דומות
  - \* דוגמאות:
  - \* תבניות של נקודות בדו-מימד
- ∗ דוגמה נוספת קיבוץ לקוחות דומים.
  - ?"כיצד נמדוד "דמיון"
- \* אפשרות אחת: 2 נקודות (דוגומאות) יחשבו "דומות", אם יהיה בינהן מרחק קטן.
  - $\operatorname{dist}(\overrightarrow{x_1},\overrightarrow{x_2}) = \|\overrightarrow{x_1} \overrightarrow{x_2}\|_2$  למשל מרחק אוקלידי קטן: \*
- מסקנה 1: כמו שכבר מבינים: תוצאות האישכול תלויות במידה רבה בפונקציות המרחק אותן נבחר..

## (קטן) - נניח שנמדוד דמיון על ידי מרחק (קטן) - Clustering שאלה 3: בין מי למי מודדים מרחק?

מוטיבציה: רוצים לחלק את הלקוחות לקבוצות.

- נוכל להחליט על "דמיון" בין הלקוחות, על ידי מציאת לקוחות עם מרחק (קטן בינהם), אך בין מי למי מודדים את המרחק?
- הלק מהאלגוריתמים דורשים מרחק בין נקודה  $x_i$  (דוגמה לקוח מסויים, מולק מהאלגוריתמים דורשים מרחק בין נקודה A (קבוצת דוגמאות A), או קבוצת לקוחות, כמו במקרה שלנו).
  - d(x,A) במקרה זה נמדוד את המרחק \*
- A אלגוריתמים אחרים דורשים מרחק בין קבוצת נקודות A (קבוצת דוגמאות B, B או קבוצת לקוחות, במקרה שלנו) לבין קבוצת נקודות B (קבוצת דוגמאות B, או קבוצת לקוחות אחרת, במקרה שלנו).
  - d(A,B) במקרה זה נמדוד את המרחק \*

### - Clustering - מוטיבציה אפליקטיבית

ניקח צעד אחד אחורה ...

### מוטיבציה אפליקטיביות:

- ?clustering עבור איזה סוגי מידע נרצה לבצע
  - clustering-דוגמאות עבור אפליקציות ל-

## כוטיבציה אפליקטיבית Clustering שונים עבור data סוגי

- \* Numerical data
- \* Categorical data: e.g. demographic, many times binary (has some category or not)
- \* Text data (popular in social media, web, social nets):
  - \* Features: high dimensional, sparse, values corresponding to word frequencies
  - Methods: combinations of: k-means, agglomerative (hierarchical); topic modeling; co-clustering

## ר כוטיבציה אפליקטיבית - Clustering מוטיבציה אפליקטיבית אפלקטיביות – אשכול חיפושים לצורך שיפור החיפוש

apple timeline apple logo history microsoft history ipod history apple history apple company steve jobs history apple computers apple fruit history apple store locator apple ipod apple jobs apple apple trailers apple fruit apple laptops apple rumors

## כוטיבציה אפליקטיבית Clustering - מוטיבציה שונים עבור data שונים עבור 2) clustering

- \* Multimedia data [image, audio, video] (e.g., flicker, YouTube):
  - Multi-model (often combine with text data)
  - Contextual: containing both behavioral and contextual attributes
  - Images: position of pixel represents its context, value represents its behavior
  - Video & music: temporal ordering of records represent its meaning

### ליקטיבית – Clustering - מוטיבציה אפליקטיבית דוגמאות אפלקטיביות – אשכול מקטעים בתמונה

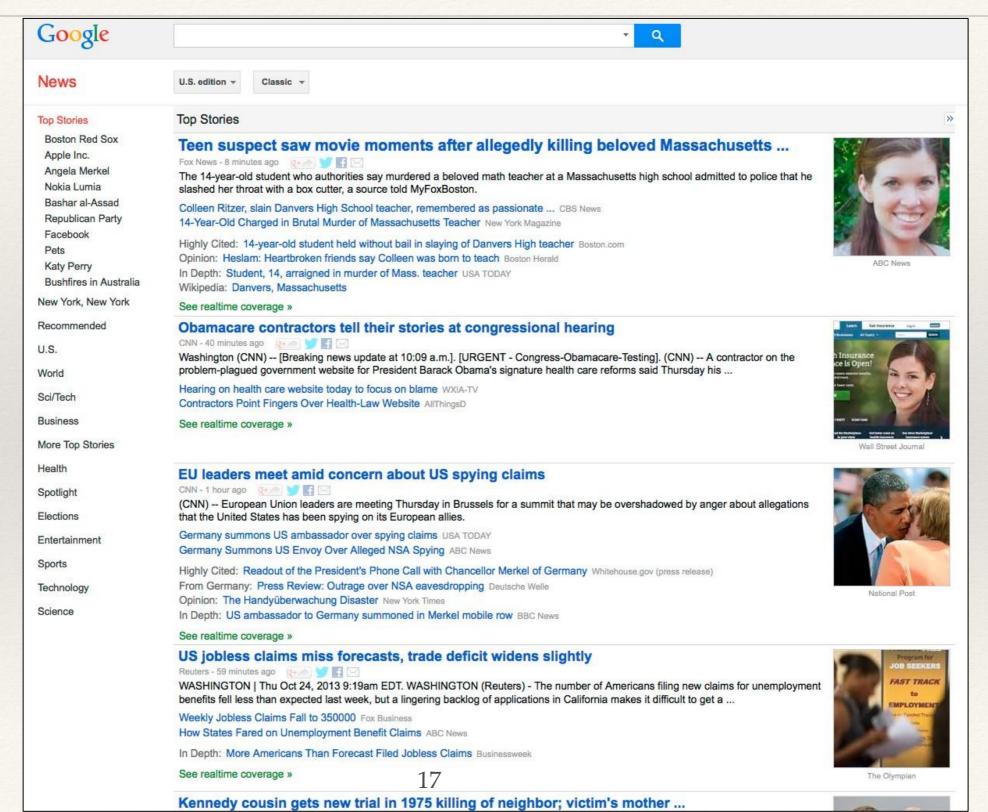
#### Image segmentation

Goal: Break up the image into meaningful or perceptually similar regions



## ר מוטיבציה אפליקטיבית Clustering - מוטיבציה אפליקטיבית דוגמאות אפלקטיביות – אשכול מאמרי עיתונות

### Cluster news articles



## מוטיבציה אפליקטיבית - Clustering סוגי data שונים עבור data שונים עבור

- <u>Time-series data</u>: sensor data, stock market, temporal tracking, forecasting and so on data is temporal dependent
  - time: context, data: behavioral
  - correlation based online analysis (e.g., online clustering of stocks to find stock trickers)
  - shape-based offline analysis (e.g., cluster ECG based on overall shapes)

### מוטיבציה אפליקטיבית - Clustering סוגי data שונים עבור data שונים עבור

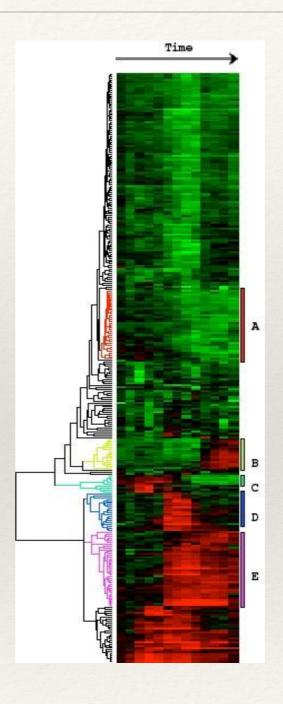
- <u>sequence data</u>: weblogs, biological sequences, system command sequences
  - contextual attributes: Placement (rather than time)
  - Similarity attributes: hamming distance, edit distance, longest common sequence
  - \* sequence clustering: suffix trees, generative model (e.g. HMM hidden markov model)

#### \* Stream data:

- Real time, evolution and concept drift, single pass algorithm
- Create efficient intermediate representation, e.g., micro-clustering

### מוטיבציה אפליקטיבית Clustering - מוטיבציה אפליקטיבית דוגמאות אפלקטיביות – אשכול micro-arrays

## Clustering gene expression data



Eisen et al, PNAS 1998

## כום ביניים – Clustering

#### מה הבנו עד כה?

- \* כמה שאלות בסיסיות, כמו:
- (לא ענינו על השאלה הזו) clusters-- איך ניצור את ה-
  - איך נמדוד דימיון
  - בין מה למה נמדוד דימיון
- clustering -בנוסף, הבנו את המוטיבציה האפליקטיבית לשימוש ב

#### הנושאים (והשאלות) הבאים בהם נדון:

- התכונות הרצויות של אלגוריתם clustering
  - clustering המרכזיות לביצוע -

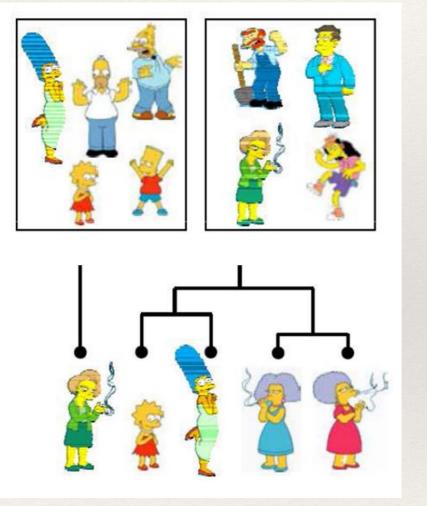
### clustering תכונות רצויות של אלגוריתם - Clustering

- .התמודדות גם עם זמן וגם עם מקום Scalability \*
- אונים (כפי שראינו בדוגמאות הרבות לעיל). מונים data היכולת להתמודד עם סוגי
- ידע מינימלי של התחום שאיתו מתעסקים (ה-domain, למשל, ניהול לקוחות), כדי לקבוע את הפרמטרים של הקלט.
  - (noisy data) היכולת להתמודד עם רעש בקלט \*
    - (Interpretability) התוצאה ניתנת לפירוש
  - למשל מובן מה הקשר בין הלקוחות שבקבוצה
  - (usability) התוצאה צריכה להיות ברת שימוש \*
  - ?וזר לנות באפליקציה למשל, האם הקשר בין הלקוחות עוזר לנו

## גישות מרכזיות ב-Clustering

#### - (Partitioning) שיטות מבוססות חלוקה 1.

k בהינתן קבוצה של n אובייקטים, חלק ל-k תתי קבוצה עריכה להכיל (k <= n). כל תת קבוצה צריכה להכיל אובייקט אחד לפחות וכל אובייקט משויך לקבוצה אחת בלבד.



#### <u>2. שיטות היררכיות</u>

- \* בונים מבנה היררכי של תתי הקבוצות גישות:
  - Agglomerative (bottom-up) \*
    - Divisive(top-down) \*

## גישות מרכזיות ב-Clustering

3. מבוססות צפיפות (Density Based) – לא נסתכל רק על המרחק בין הנקודות על גם האם יש "מסלול" ביניהן

#### : הסתברותי וגנרטיבי.

- (mixture of Gaussian מניחים תצורה מסויימת של מודל גנרטיבי (למשלח) \*
- expectation maximization (EM) שערוך הפרמטרים בעזרת אלגוריתם \* dataset, כדי לשערך שתמשים ב-dataset, כדי לשערך
  - \* שערוך ההסתברות הגנרטיבית של נקודת נתונות.
  - clusters יש גמישות לכל נקודה להיות שייכת לכמה \*

## שאלת סקר

?clustering איזו מהבעיות הבאות נרצה לפתור בעזרת 1.

#### :תשובות אפשרויות

א. בניית מודל שיחליט האם תמונה מסויימת היא של הולך רגל או לא

ב. בניית מודל שימצא קבוצות חברים ברשת חברתית

ג. בניית מודל שיחזה את תחזית מזג האוויר מחר

תשובה – ב.