

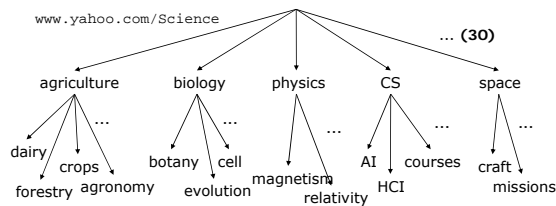
KOM341 Temu Kembali Informasi

KULIAH #9
• Text Clustering

Clustering

- Pengelompokan, penggerombolan
- Proses pengelompokan sekumpulan obyek ke dalam kelas-kelas obyek yang memiliki sifat sama.
- Unsupervised learning

Yahoo! Hierarchy



Scatter/Gather: Cutting, Karger, and Pedersen



Vivisimo (<http://clusty.com/>)

The screenshot shows the Clusty search engine interface. At the top, there is a search bar with the text 'Jaguar' and a search button. Below the search bar, there are several search results listed, each with a small thumbnail image and a brief description. The results include links to Jaguar's website, information about Jaguar's performance, and news articles about Jaguar's security measures. The interface is clean and modern, with a white background and black text.

Menggunakan cluster

- Hipotesis : dokumen dengan teks yang mirip memiliki keterkaitan.
- Oleh karena itu, untuk meningkatkan recall:
 - Kelompokkan dokumen pada korpus.
 - Jika query q cocok dengan dokumen d , maka berikan juga dokumen lain yang sekelompok dengan d .
- Contoh: query car juga akan memberikan dokumen tentang automobile (karena satu kelas).

Isu pada Clustering

- Representasi dokumen:
 - Ruang vektor? Normalisasi?
- Ukuran kesamaan/jarak
- Banyaknya kelas:
 - Tetap
 - Tergantung pada data
 Harus dihindari jumlah kelas yang terlalu sedikit atau terlalu banyak. Mengapa?

Apa yang membuat dokumen berhubungan?

- Ideal : kesamaan semantik
- Praktis : kesamaan statistik
 - Menggunakan ukuran kesamaan Cosine
 - Dokumen sebagai vektor
 - Untuk beberapa algoritme, lebih mudah memperhatikan jarak antar dokumen, dibanding kesamaannya.

Algoritme Clustering

- Partitional algorithms
 - Dimulai dengan sebagian secara acak
 - Dilakukan iterasi:
 - K means clustering
 - Model based clustering
- Hierarchical algorithms
 - Bottom-up, agglomerative
 - Top-down, divisive

Partitioning Algorithms

- Metode partisi: susun partisi n dokumen ke dalam K kelompok
- Formulasi masalah:
 - Diketahui koleksi dokumen dan nilai K
 - Dapatkan partisi K kelompok dokumen yang mengoptimumkan partisi dengan kriteria tertentu:
 - Globally optimal: exhaustively enumerate all partitions
 - Effective heuristic methods: K-means and K-medoids algorithms

K-means

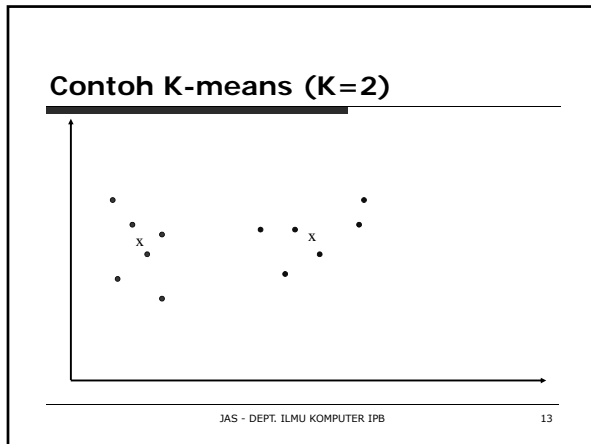
- Asumsikan tiap dokumen sebagai vektor bernilai bilangan riil
- Kelompokkan dokumen berdasarkan centroid pada suatu cluster c :

$$\bar{\mu}(c) = \frac{1}{|c|} \sum_{\vec{x} \in c} \vec{x}$$
- Penempatan elemen pada clusters berdasarkan jarak terhadap centroid dari cluster yang ada (similarities)

Algoritme K-means

- Pilih K dokumen secara acak $\{s_1, s_2, \dots, s_K\}$ sebagai "seed".
- Lakukan iterasi:
 - Untuk setiap dokumen d_i , masukkan di ke cluster c_j sehingga jarak(x_i, s_j) adalah minimum.
 - Perbaiki centroid tiap cluster c_j

$$s_j = \mu(c_j)$$

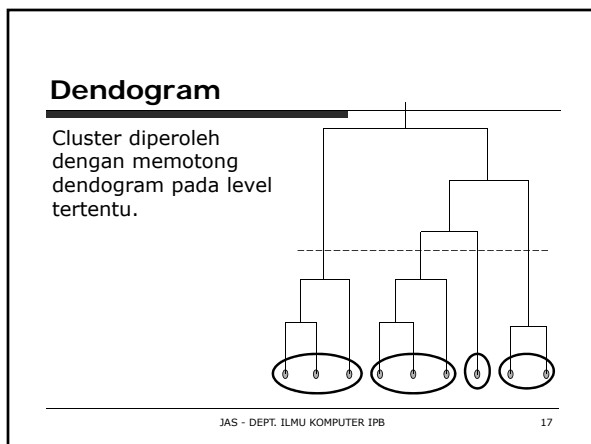
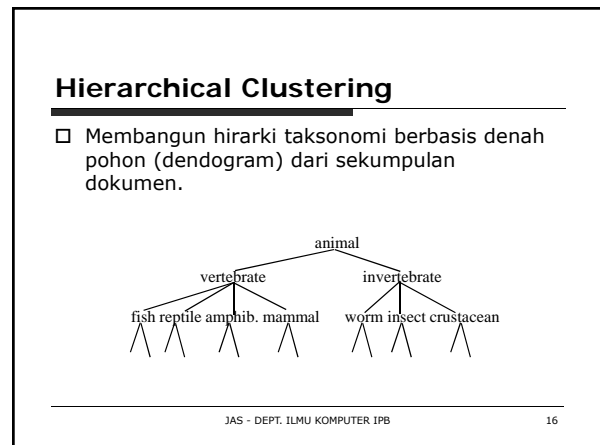


- ### Kapan Iterasi Berhenti?
- Jumlah iterasi ditentukan
 - Partisi dokumen tidak berubah
 - Posisi centroid tidak berubah
- JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 14

- ### Memilih Seed
- Cluster yang dihasilkan tergantung pada pemilihan seed di awal (secara acak).
 - Contoh

A	B	C
○	○	○
○	○	○
D	E	F

 - Jika mulai dengan B dan E sebagai centroid, maka akan konvergen ke {A,B,C} dan {D,E,F}
 - Jika mulai dengan D dan F sebagai centroid, maka akan konvergen ke {A,B,D,E} dan {C,F}
- JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 15



- ### Hierarchical Agglomerative Clustering (HAC)
- Mulai dengan setiap dokumen sebagai suatu obyek tersendiri
 - Gabungkan setiap obyek yang memiliki sifat sama (ukuran kesamaan paling tinggi, atau ukuran jarak paling kecil)
 - Lakukan langkah kedua di atas seterusnya, dan berhenti jika semua obyek berada pada satu kelompok
- JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 18

Menggabungkan Cluster

- **Single-link**
Menggunakan obyek yang paling dekat atau paling sama
- **Complete-link**
Menggunakan obyek yang paling jauh atau paling tidak sama
- **Average-link**
Menggunakan nilai rata-rata dari setiap anggota tiap cluster

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB

19

Single Link

- Menggunakan ukuran kesamaan yang terbesar dari tiap pasangan.

$$sim(c_i, c_j) = \max_{x \in c_i, y \in c_j} sim(x, y)$$

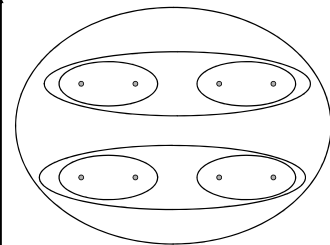
- Setelah c_i dan c_j digabung, maka ukuran kesamaan dari cluster yang dihasilkan dengan cluster lainnya, c_k , adalah:

$$sim((c_i \cup c_j), c_k) = \max(sim(c_i, c_k), sim(c_j, c_k))$$

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB

20

Single Link



JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB

21

Complete Link

- Menggunakan ukuran kesamaan yang terkecil dari tiap pasangan.

$$sim(c_i, c_j) = \min_{x \in c_i, y \in c_j} sim(x, y)$$

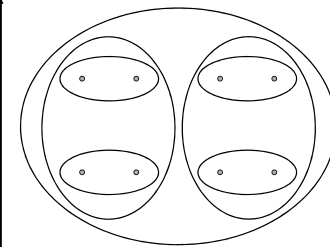
- Setelah c_i dan c_j digabung, maka ukuran kesamaan dari cluster yang dihasilkan dengan cluster lainnya, c_k , adalah:

$$sim((c_i \cup c_j), c_k) = \min(sim(c_i, c_k), sim(c_j, c_k))$$

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB

22

Complete Link



JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB

23

Average Link

- Menggunakan rata-rata dari pasangan ukuran kesamaan.

$$sim(c_i, c_j) =$$

$$\frac{1}{|c_i \cup c_j|(|c_i \cup c_j| - 1)} \sum_{\bar{x} \in (c_i \cup c_j)} \sum_{\bar{y} \in (c_i \cup c_j); \bar{y} \neq \bar{x}} sim(\bar{x}, \bar{y})$$

- Merupakan kompromi dari pendekatan single link dan complete link.

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB

24

Bagaimana Cluster yang Baik ?

- Kriteria internal: menghasilkan cluster yang baik dimana:
 - Kesamaan antar anggota dalam suatu cluster (intra-cluster) adalah tinggi
 - Kesamaan antar anggota dari cluster yang berbeda (inter-cluster) adalah rendah
 - Kualitas ukuran tergantung pada representasi dokumen dan ukuran kesamaan yang digunakan

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 25

Beberapa Ukuran Kesamaan

- Inner Product $|X \cap Y|$
- Dice Coefficient $\frac{2|X \cap Y|}{|X| + |Y|}$
- Cosine Coefficient $\frac{|X \cap Y|}{\sqrt{|X|} \cdot \sqrt{|Y|}}$
- Jaccard Coefficient $\frac{|X \cap Y|}{|X| + |Y| - |X \cap Y|}$

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 26

Bagaimana Cluster yang Baik ?

- Kriteria eksternal: diukur dengan menggunakan data kelas yang baik yang sudah diketahui (gold standard).
- Asumsikan ada C kelas-kelas yang baik (gold standard), sedangkan algoritma cluster kita menghasilkan k clusters, n_1, n_2, \dots, n_k dengan n_i anggota.
- Purity, rasio antara kelas yang dominan pada cluster n_i dan ukuran cluster n_i

$$Purity(\omega_i) = \frac{1}{n_i} \max_j (n_{ij}) \quad j \in C$$

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 27

Contoh Purity

Cluster I Cluster II Cluster III

Cluster I: Purity = 1/6 (max(5, 1, 0)) = 5/6
 Cluster II: Purity = 1/6 (max(1, 4, 1)) = 4/6
 Cluster III: Purity = 1/5 (max(2, 0, 3)) = 3/5

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 28

Rand Index (RI)

#anggota	Cluster yang sama	Cluster yang berbeda
Benar Sama	A	C
Benar Berbeda	B	D

$$RI = \frac{A + D}{A + B + C + D}$$

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 29

Contoh : Single Link

- Dokumen A, B, C, D, dan E mempunyai ukuran kesamaan sebagai berikut

	A	B	C	D	E
A	-	2	7	9	4
B	2	-	10	11	14
C	7	10	-	4	8
D	9	11	4	-	2
E	4	14	8	2	-

JAS - DEPT. ILMU KOMPUTER IPB 30