Klasifikasi Multi-Label pada Hadis Bukhari dalam Terjemahan Bahasa Indonesia Menggunakan Information Gain dan Backpropagation Neural Network

Muhammad Yuslan Abubakar 1301141071 Prof. Dr. Adiwijaya, S.Si., M.Si

Said Al Faraby, S.T., M.Sc

Pendahuluan

- Apa itu hadis?
- Pengelompokan hadis
- Masalah pada pengelompokan hadis
- Data hadis
- Metode penyelesaian masalah

Studi Terkait

1. Hadis

- Kawther A. Aldhlan Decision Tree
- Al-Kabi TFIDF
- Eliza J TFIDF dan ANN
- Andina K SVM

2. Multi-Label

- Min-Ling Z BPMLL
- J. Huang Joint Feature Selection and Classification with Fisher Discriminant-Based
- H. Liu Regresi PLS dan *l1-norm*

Sistem yang Dibangun

Representasi Data Multi-Label

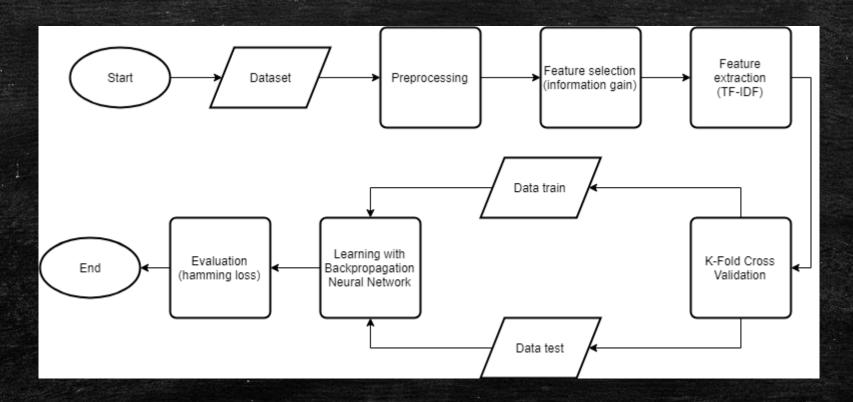
Data	Anjuran	Larangan	Informasi
Janganlah kalian berdusta terhadapku (atas namaku), karena barangsiapa berdusta atas namaku dia akan masuk neraka.	O	1	1
Kami pernah shalat Maghrib bersama Nabi ketika matahari sudah tenggelam tidak terlihat.	0	0	1
Apabila seorang dari kalian memperbaiki keIslamannya maka dari setiap kebaikan akan ditulis baginya sepuluh (kebaikan) yang serupa hingga tujuh ratus tingkatan, dan setiap satu kejelekan yang dikerjakan akan ditulis satu kejelekan saja yang serupa dengannya.	1	O	1

Representasi Data Multi-Label

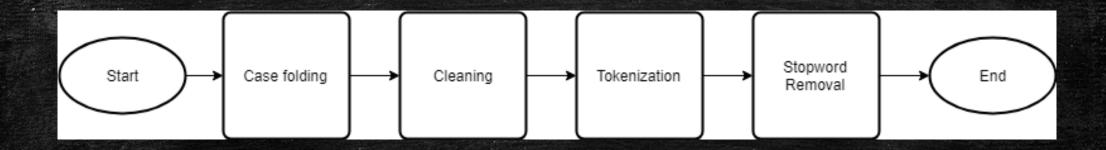
Data	Kelas Kitab
Janganlah kalian berdusta terhadapku (atas namaku), karena barangsiapa berdusta atas namaku dia akan masuk neraka.	01000
Kami pernah shalat Maghrib bersama Nabi ketika matahari sudah tenggelam tidak terlihat.	00001
Apabila seorang dari kalian memperbaiki keIslamannya maka dari setiap kebaikan akan ditulis baginya sepuluh (kebaikan) yang serupa hingga tujuh ratus tingkatan, dan setiap satu kejelekan yang dikerjakan akan ditulis satu kejelekan saja yang serupa dengannya.	10000

Data Kelas Kitab 10000 Iman 01000 Ilmu 00100 Wudhu 00010 Shalat 00001 Waktu Shalat

Flowchart Sistem



Preprocessing



Feature Selection (Information Gain)

$$I(C,A) = H(C) - H(C|A)$$



$$H(C) = -\sum cEC \ p(C) \log p(C) \qquad \qquad H(C|A) = -\sum cEC \ p(C|A) \log p(C|A)$$

dimana:

 $H(C) = -\sum cEC \ p(C) \log p(C)$ = merupakan entropi dari kelas

 $H(C|A) = -\sum cEC \ p(C|A) \log p(C|A)$ = merupakan kondisi entropi dari tiap kelas terhadap atribut/kata

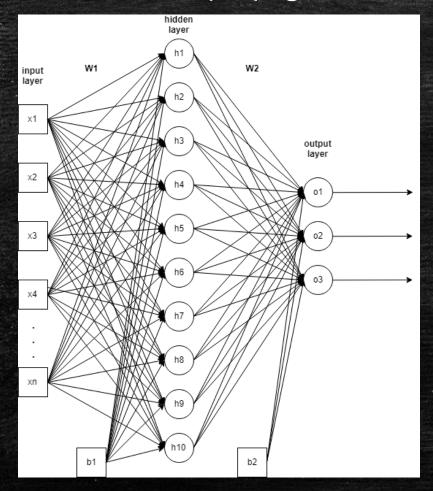
Feature Extraction (TF-IDF)

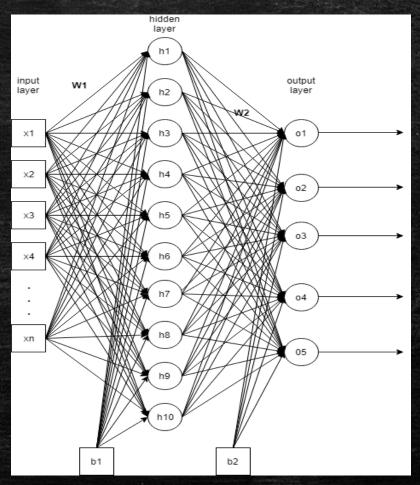
$$w_{ij} = tf \times idf = tf_{ij} \times \log \frac{D}{df_i}$$

dimana:

 w_{ij} = bobot kata t_j terhadap dokumen d_i tf_{ij} = jumlah kemunculan kata t_j dalam dokumen d_i D = jumlah dokumen d_i df_i = jumlah kemunculan kata dalam dokumen df_i

Classifier (Backpropagation Neural Network)





Metriks Pengukuran (Hamming Loss)

$$hLoss(h) = \frac{1}{p} \sum_{i=1}^{p} \frac{1}{Q} |h(x_i)\Delta Y_i|$$

dimana:

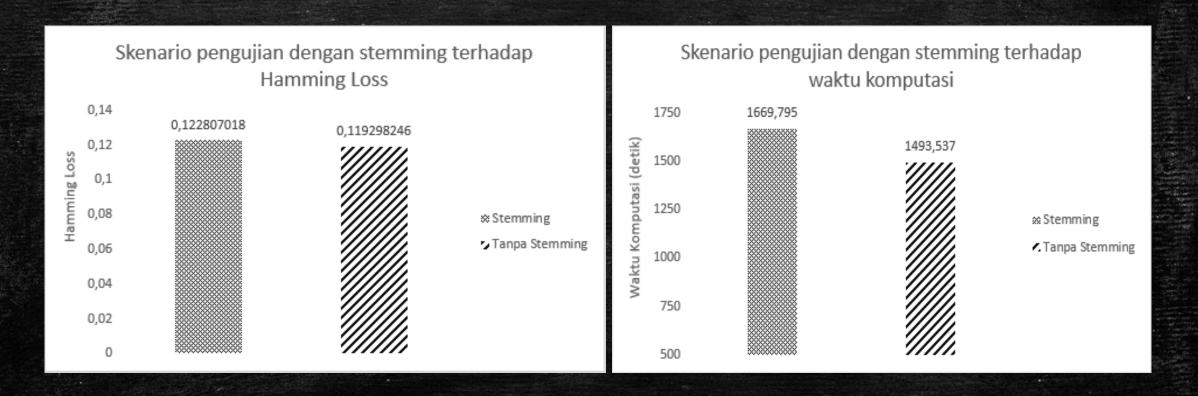
p = banyaknya data yang diklasifikasikan

Q = jumlah label kelas

 $|h(x_i)\Delta Y_i|$ = banyaknya kesalahan klasifikasi yang terjadi

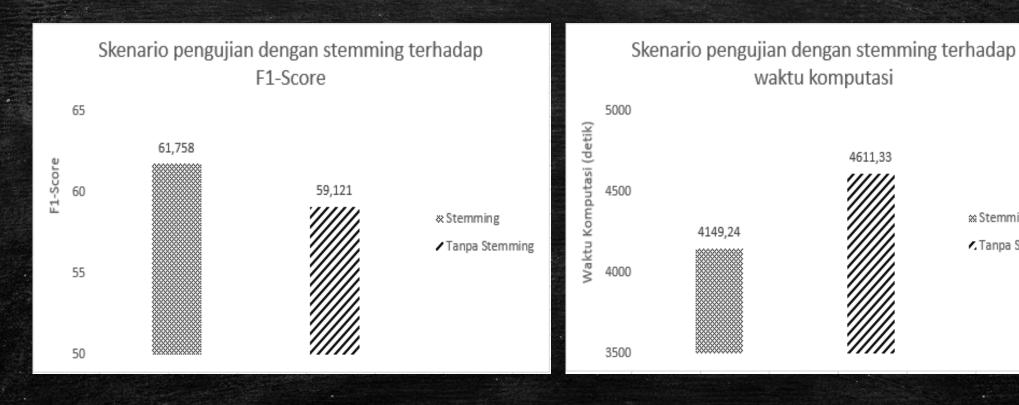
Evaluasi

Skenario Pengujian dengan Proses Stemming (Multi-Label)



Evaluasi (cont.)

Skenario Pengujian dengan Proses Stemming (Single Label)

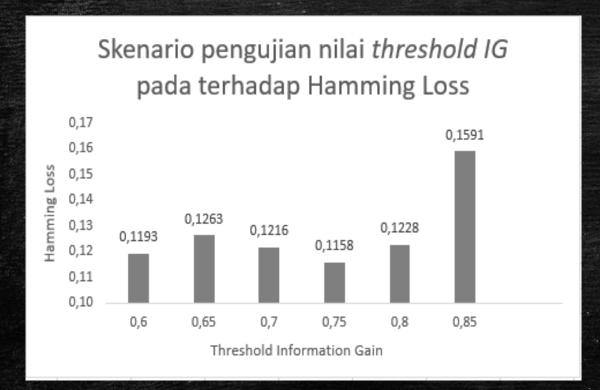


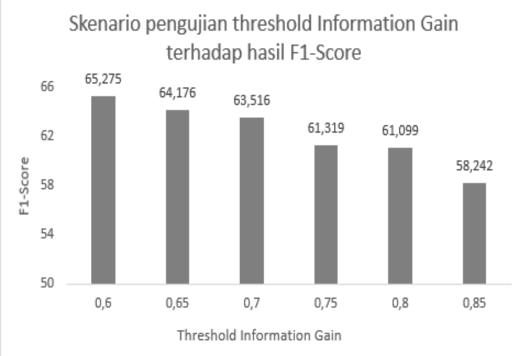
≈ Stemming

✓ Tanpa Stemming

Evaluasi (cont.)

Skenario Pengujian dengan Threshold Information Gain

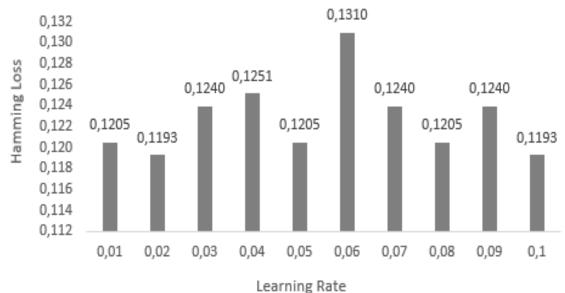




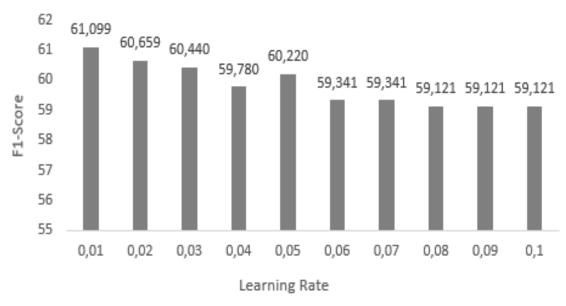
Evaluasi (cont.)

Skenario Pengujian dengan Nilai Learning Rate





Skenario pengujian *learning rate* pada proses training classifier terhadap F1-Score



Kesimpulan dan Saran

- Pengaruh penggunaan information gain bekerja efektif pada data multilabel yaitu sebesar 88.42% data multi-label berhasil diklasifikasikan dengan benar dengan menggunakan nilai threshold information gain sebesar 0.75 dibandingkan dengan nilai threshold yang lain.
- Pengaruh proses stemming mendapatkan hasil lebih baik pada data single label namun tidak pada data multi-label. Hal ini karena proses stemming akan menghilangkan ciri khas pada data multi-label.
- Untuk penelitian selanjutnya dapat lebih memperhatikan label data khususnya pada data single label. Selanjutnya adalah mencoba menganalisa makna kata yang ada pada data multi-label

Terima Kasih