

Segmentação topical automática de atas de reunião

Ovídio José Francisco
ovidiojf@gmail.com

RESUMO

Keywords

1. INTRODUÇÃO

Frequentemente atas de reunião tem a característica de apresentar um texto com poucas quebras de parágrafo e sem marcações de estrutura, como capítulos, seções ou quaisquer indicações sobre o tema do texto.

A tarefa de segmentação textual consiste dividir um texto em partes que contenham um significado relativamente independente. Em outras palavras, é identificar as posições onde há uma mudança significativa de tópicos.

É útil em aplicações que trabalham com textos sem quebras de assunto, ou seja, não apresentam parágrafos, seções ou capítulos, como transcrições automáticas de áudio e grandes documentos que contêm assuntos não idênticos como atas de reunião e notícias.

O interesse por segmentação textual tem crescido em em aplicações voltadas a recuperação de informação e sumarização de textos. Essa técnica pode ser usada para aprimorar o acesso a informação quando essa é solicitada por um usuário por meio de uma consulta, onde é possível oferecer porções menores de texto mais relevante ao invés de exibir um documento maior que pode conter informações menos pertinente. A sumarização de texto também pode ser aprimorada ao processar segmentos separados por tópicos ao invés de documentos inteiros.

Os algoritmos avaliados baseiam-se na ideia de coesão léxica entre assuntos. Isto é, a mudança de tópicos é acompanhada de uma proporcional mudança de vocabulário. A partir disso, vários algoritmos foram propostos. Nesse artigo, os principais serão analisados na perspectiva de atas de reunião.

As atas, como frequentemente são, apresentam-se como uma sucessão de tópicos. Assim, o objetivo desse trabalho é identificar, automaticamente, onde há a mudança de um tópico para seus adjacentes.

2. TRABALHOS RELACIONADOS

Os entre os principais trabalhos relacionados a segmentação textual estão o *TextTiling* e o *C99*

2.0.1 *TextTiling*

O algoritmo *TextTiling*, proposto por [?]

2.0.2 *C99*

3. ANÁLISE DOS RESULTADOS

4. AVALIAÇÃO

avaliação todos precisam de um gold text

1 - Concatenação 2 - Juizes concordam ou não 3 - Mediador na reunião 4 - Não avaliar o segmentador e sim o resultado da aplicação final.

De acordo com [?] há duas principais dificuldades na avaliação de segmentadores automáticos. A primeira é conseguir um referência confiável de texto segmentado, ou seja, uma segmentação ideal, já que juizes humanos costumam não concordar entre si, sobre onde os limites estão. A segunda é que tipos diferentes de erros devem ter pesos diferentes de acordo com a aplicação. Há casos onde certa imprecisão é tolerável e outras como a segmentação de notícias, onde a precisão é mais importante.

Para contornar essas dificuldades, algumas abordagens podem ser utilizadas. Algumas autores preferem detectar a segmentação em textos formados pela concatenação de documentos distintos, para que não haja diferenças subjetivas [?]. Há ainda outros que não avaliam o algoritmo diretamente, mas seu impacto na aplicação final[?, ?, ?]. Outras abordagens apenas atribuem um segmento cada quebra de parágrafo [?]

4.1 Medidas de Avaliação

4.1.1 *Pk*

4.1.2 *WindowDiff*

No trabalho de [?], os autores apontam problemas na avaliação mais tradicional *Pk*, como a demasiada penalização dos falsos negativos e a desconsideração de *near misses*, quando um limite entre tópicos não casa exatamente com esperado mas fica próximo a ele.

A ideia é mover uma janela pelo texto e penalizar o algoritmo sempre que o número de limites (proposto pelo algoritmo) não coincidir com o número de limites (reais) para aquela janela de texto.

5. TEXTTILINGBR

Adaptações nos algoritmos originais para o contexto das atas

6. CONCLUSÃO

7. REFERENCES