

$d_j^{tag} = w_i^{tag}, \dots$ tagはplain, title, summaryをとりうる。
 \dots (2)

ある単語 t のコンテンツ d におけるタグ tag の特徴値算出式を(3)に示す。

$$w_i^{d,tag} = \log \log \log \log (tf_i^{d,tag} + 1.0) + 1.0 + 1.0 + 1.0 \cdot \log(N/df_i) \dots (3)$$

$w_i^{d,tag}$: 単語 t、コンテンツ d、タグ tag の特徴値

$tf_i^{d,tag}$: 単語 t、コンテンツ d、タグ tag の頻出度

df_i : 単語 t が出現するコンテンツ数

算出式(3)でTF値の影響を下げ、算出式(1)でタイトルとサマリに出現する単語の特徴値をあげることでタイトルとキーワードに関連した特徴を反映する。

4.3. ユーザの検索意図把握

従来、適合・不適合コンテンツのみを利用しクエリ生成を行っていた。しかし、ユーザにフィードバックを多く要求することから負担が大きい。そこで、ユーザの検索意図を把握するため、関連コンテンツを収集し利用する。具体的には同一クラスタ内コンテンツ、リンク先コンテンツ、同一ドメイン内コンテンツを利用する。

4.4. クエリの生成

適合・不適合コンテンツ、収集した関連コンテンツも利用したクエリ推薦を行う。クエリの算出式(4)を示す。

$$RQ(G, w) = \tilde{G} + \mu \tilde{D} + v \tilde{L} \dots (4)$$

$$\tilde{K} = \frac{\alpha}{|K^+|} \sum_{d_j \in K^+} d_j - \frac{\beta}{|K^-|} \sum_{d_i \in K^-} d_i \dots (5)$$

\tilde{K} はG, L, Dmをとりうる $\alpha=2.0, \beta=0.5$

μ, v : 関連コンテンツパラメータ

提案クエリベクトル ($RQ(G, w)$)算出には適合コンテンツに関連する集合として以下を利用する。

- G^+ : 適合クラスタ内コンテンツ集合
- L^+ : 適合コンテンツのリンク先コンテンツ集合
- D^+ : 適合コンテンツと同一ドメイン内で検索キーワードにヒットするコンテンツ集合

これらを利用し、提案クエリベクトルの特徴値を算出する。一方、不適合コンテンツに関連する集合として、以下を利用する。

- G^- : 不適合クラスタ内コンテンツ集合
- L^- : 不適合コンテンツのリンク先コンテンツ集合
- D^- : 不適合コンテンツと同一ドメイン内で検索キーワードにヒットするコンテンツ集合

これらの特徴値を減じることで、ユーザの検索意図に適した単語の特徴値のみが高い値となる。クエリベクトル

ルの上位 N 件を提案クエリ、下位 N 件を不要クエリとしユーザに提示する。そして、ユーザが有用と判断したクエリをコンテキストクエリ集合 ($CQ(G, w)$)、不要と判断したクエリを非コンテキストクエリ集合 ($NCQ(G, w)$)とする。

4.5. ユーザの検索意図推移への対応

クエリの生成を行う際、2 度目以降のクエリ推薦では、ユーザの検索意図が推移した場合には前回と異なるキーワードが重要であると考えられる。そのため、前回推薦したクエリ ($RQ(G, W)_{before}$)と今回 ($RQ(G, W)_{new}$)の差分が大きいものを重要と考える。算出式を (6)に示す。

$$RQ(G, W) = RQ(G, W)_{new} - RQ(G, W)_{before} \dots (6)$$

4.6. コンテンツへのフィードバック

コンテキストクエリ、非コンテキストクエリを利用し、コンテンツベクトルを更新する。従来では考慮されていない不適合クエリを考慮した補正式を(7)に示す。

$$\tilde{d}_j = d_j + \lambda(CQ(G, w) + NCQ(G, w))$$

$$\lambda = \begin{cases} \lambda \\ \lambda - k((CQ(G, w) \cap d_j \neq \phi) \\ \cap (NCQ(G, w) \cap d_j \neq \phi)) \end{cases} \dots (7)$$

λ, k : 適合・不適合クエリパラメータ

(7)式によりコンテキストクエリのみが含まれるコンテンツが同一クラスタに含まれやすい。

4.7. クラスタリング手順

①コンテンツベクトル間の類似度を計算し、最も高いベクトルを同一クラスタに含める。② 閾値を下回るまで①を繰り返す。③残りのコンテンツをその他に含める。④ラベルのないクラスタに対し、クラスタ内で最も高い特徴値を持つ単語をラベルとしクラスタリングを終了する。

5. 評価実験と考察

本研究のプロトタイプを実装し、評価実験を行った。本システムによるクエリ生成を行い、クラスタリング結果にフィードバックさせたところ、高い適合率を得られた。

6. 終わりに

本研究では、適合性フィードバックを利用したクラスタリング検索システムを提案した。ユーザの検索意図を把握するため、関連コンテンツを利用することで、ユーザの検索意図に適したクエリを推薦し、不適合クエリをフィードバックすることで検索システムとしての有効性を示せた。今後の課題として、アルゴリズムの改良がある。

参考文献

[1]江口浩二他:“漸次的に拡張されたクエリを用いた適応的文章クラスタリング法”,電子情報通信学会論文誌,D-I Vol.J82-D-I No.1 pp.140-149(1999年1月)