

# ジュースに関する特許の Rを用いたテキストマイニングによる 出願人解析

(株)三菱ケミカルリサーチ  
北川 道成

## はじめに

- IPランドスケープと言われる特許情報の可視化が盛んにおこなわれるようになってきている。
- 可視化にはテキストマイニング(テキストアナリシス)の手法が用いられる。
- テキストマイニングはテキストを数値化したのちにデータマイニングの手法で解析を行う。
- データマイニングには様々な手法がある。
- 本検討では統計解析ソフトRを用いて、ジュースの特許を解析し出願人ごとの傾向を可視化した。
- 特許情報の数値化の際の重みづけ、解析対象単語選択による可視化への影響を検討した。

# 解析の準備 1 — 検索

- 検索
  - 対象公報：公開系公報
    - 公開 1993年～2018年02月01日
    - 公表 1993年～2018年02月01日
    - 再公表 1993年～2018年02月01日
  - 検索式
    - A23L2/02/ANY IPC  
AND (アサヒ+伊藤園+カゴメ+キリン+ コカ・コーラ++サッ  
ポロ+サントリー+デルモンテ+ポッカ+ヤクルト)/ 出願人・権  
利者  
AND 19930101:/公報発行日  
→465件

## 解析の準備 2 – データ加工

- 共願の扱い
  - それぞれの会社に1件として割り振った
    - ・ 特開2013-188191：アサヒビール(株)、カゴメ(株)
    - ・ 特開2007-089433：伊藤園・日本デルモンテ
- 権利者変更の扱い
  - 現在ジュースメーカー以外の出願人は元出願人として扱う
    - ・ 特開2006-166880：現在は三菱重工だが、元はポッカと東洋製作所共願→サッポロ・ポッカとして扱う
- 合計467公報(2公報は上の共願による重複)を解析

## 解析の準備 3 一名寄せ

- 出願人表記、企業統合があったため以下の通り名寄せを行った。
  - ◻ アサヒ：アサヒビール(株)、アサヒ飲料(株)、アサヒグループホールディングス(株)、アサヒグループ食品→66件
  - ◻ 伊藤園：(株)伊藤園→83件
  - ◻ カゴメ：カゴメ(株)→84件
  - ◻ キリン：キリン(株)、キリン・トロピカーナ(株)、キリンホールディングス(株)、キリンフードテック、キリン協和フーズ(株)→39件
  - ◻ コカ・コーラ：ザコカ・コーラカンパニー、日本コカ・コーラ(株)→39件
  - ◻ サッポロ：ポッカサッポロフード&ビバレッジ(株)、サッポロビール(株)→36件
  - ◻ サントリー：サントリーホールディング(株)、サントリー食品インターナショナル(株)、サントリー酒類(株)→63件
  - ◻ デルモンテ：日本デルモンテ(株)→33件
  - ◻ ヤクルト：(株)ヤクルト本社、ヤクルトヘルスフーズ(株)→24件

## 解析の準備 4 – txtファイルに書き出し

- Excelのマクロを用い、要約を1公報毎1ファイルに書き出した。
  - ファイル名：出願人略称番号.txt
    - (例)アサ01.txt
      - アサヒビールの1番目の公報の要約
- 作成したtxtファイルをRMeCabで形態素解析を行い単語－文書行列を作成した。

# 解析

- 作成したtxtファイルをRMeCabで形態素解析
- 解析対象品詞は以下の通り
  - POS1=名詞,形容詞,動詞
  - POS2=一般,固有名詞,自立
- 以下単語は解析から除外した (stopワードの設定)
  - 1つ|一つ|ある|する|できる|ない|なる|よい|よる|易い|該|含む|好ましい|手段|課題|目的|与え  
る|工程|有す|優れる|得る|特徴|用いる|感じる|方法|範囲|上記|量|良い|選ぶ|係る|条件下|値|所  
定|示す|行う|m g|k g|p p b|L
- 形態素解析の単語出現頻度(スコア)を出願人毎に合計し、  
合計頻度 (スコア) の上位1-100位/5-100位の単語を解析対象とした。
- 解析は以下の解析を行った
  - ワードクラウド
  - 多次元尺度法
    - 距離のパラメータ：  
"euclidean", "maximum", "manhattan", "canberra", "binary", "minkowski"
  - 主成分分析
  - クラスタリング(k-means法)

# 検討事項

以下の事項を検討した。

- 単語の重み付けの影響
  - 重み付けなし
  - tf\*idf
- 解析単語設定方法
  - 上位1-100位
  - 上位5-100位
- 多次元尺度法プロット時の距離のパラメータ
  - euclidean
  - maximum
  - manhattan
  - canberra
  - binary
  - minkowski

# ワードクラウド 全出願人の合計





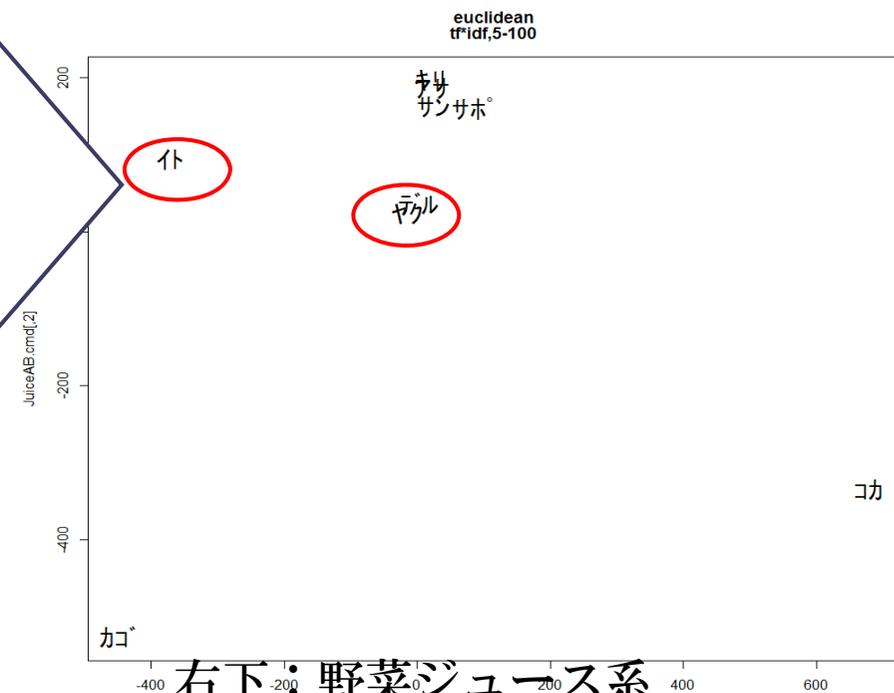
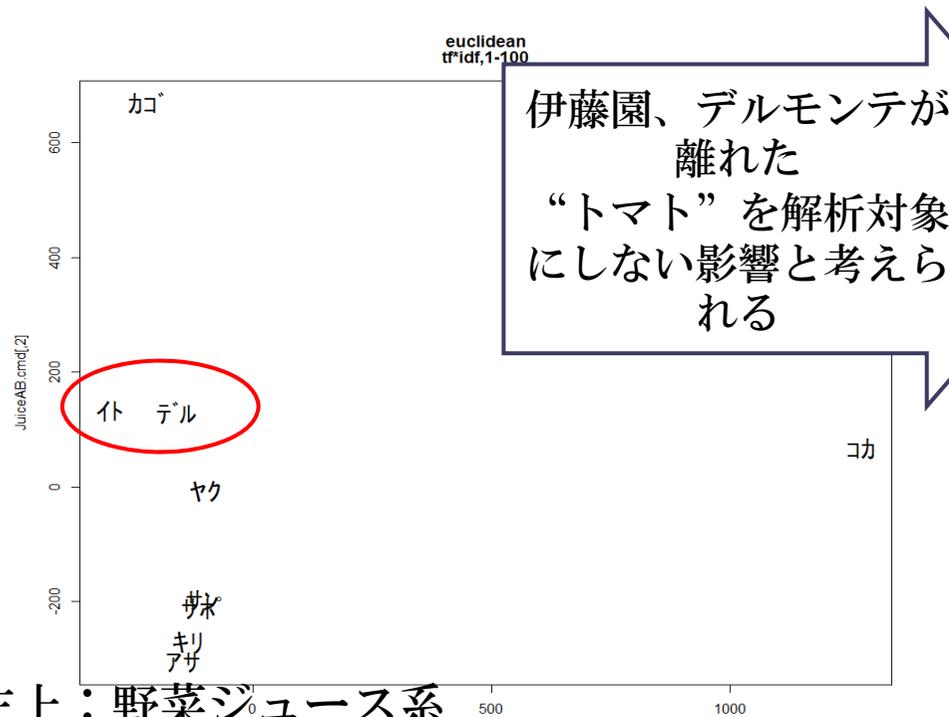
# 多次元尺度法でのプロット 解析単語選択・距離算出法の影響

# 多次元尺度法-解析単語選択の影響

## tf\*idf euclidean

1-100位

5-100位



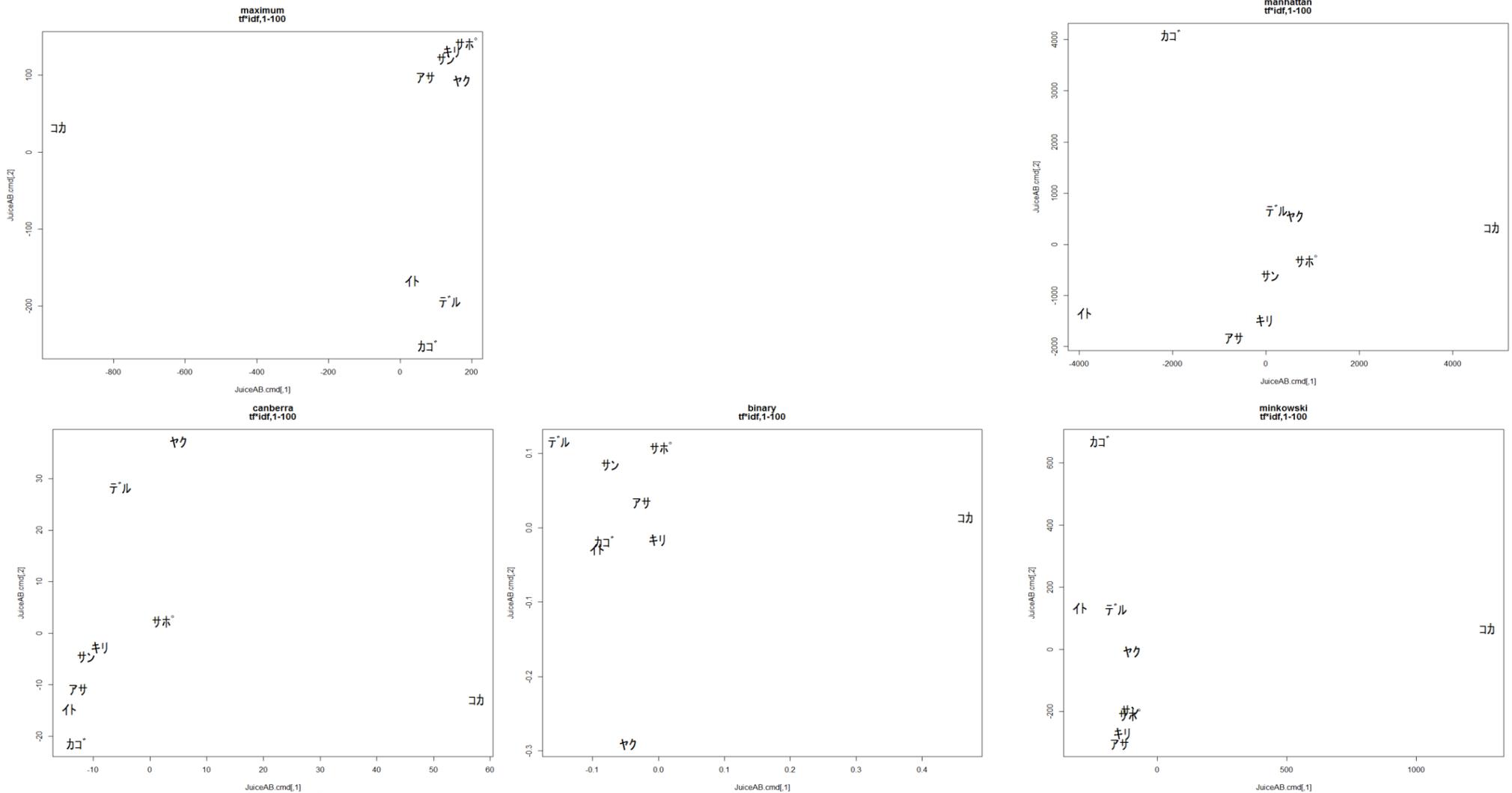
伊藤園、デルモンテが  
離れた  
“トマト”を解析対象  
にしない影響と考えら  
れる

左上：野菜ジュース系  
左下：その他ジュース  
右：コカコーラ

右下：野菜ジュース系  
右上：その他ジュース  
右：コカコーラ

# 多次元尺度法-距離算出法依存性

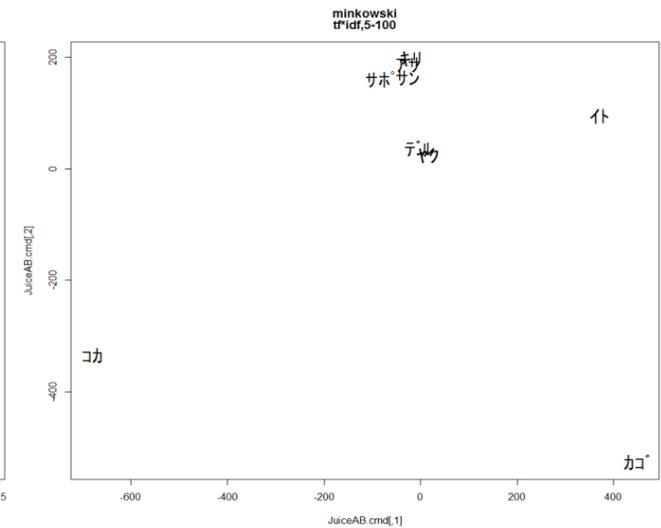
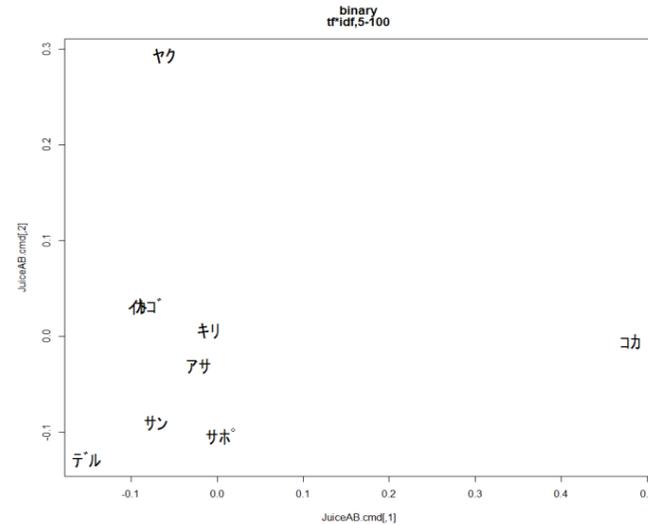
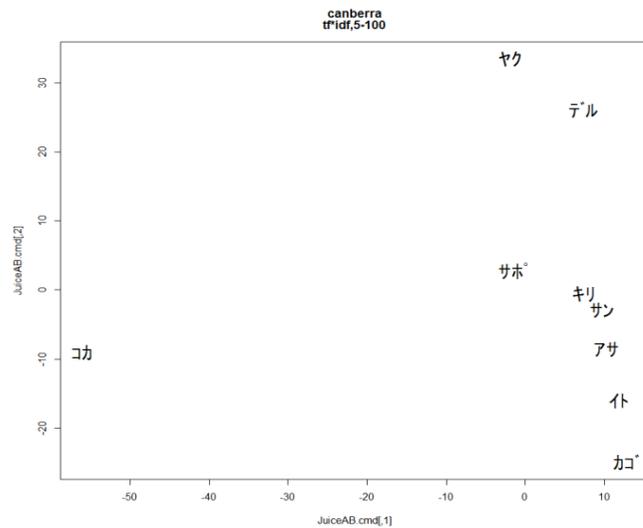
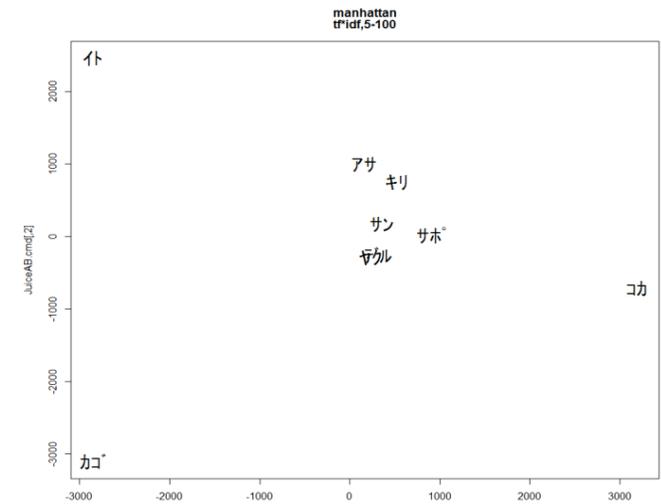
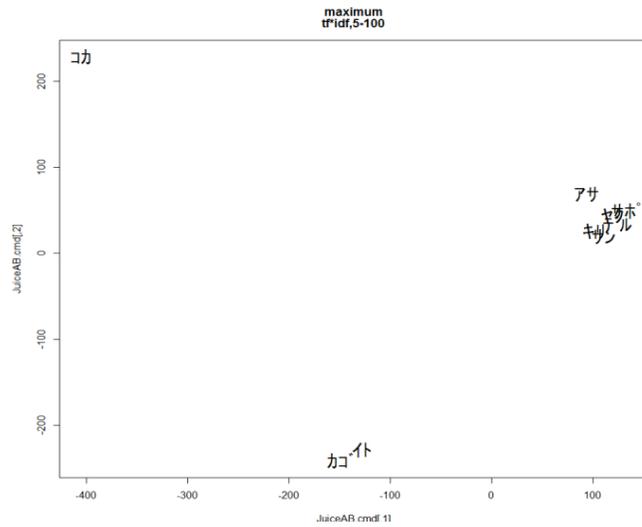
## tf\*idf 1-100位



コココーラは常に他の出願人と離れて位置している。

# 多次元尺度法-距離算出法依存性

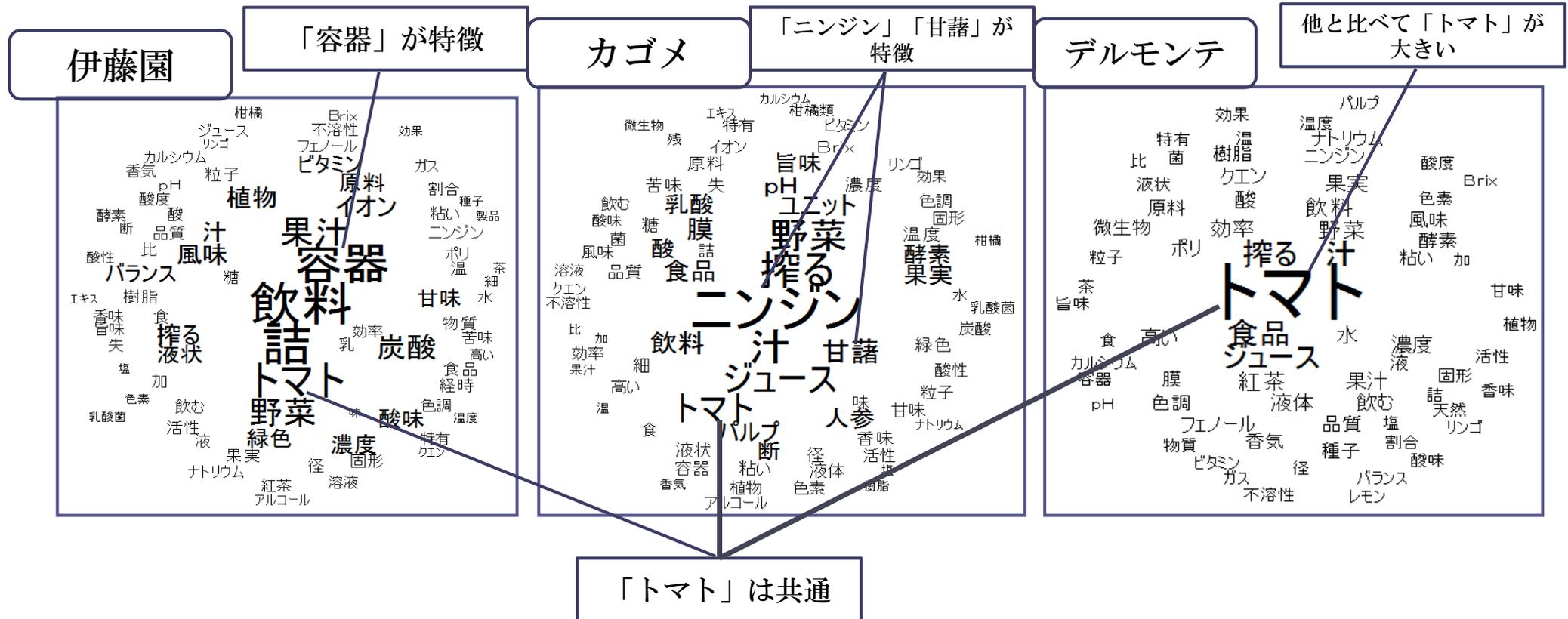
## tf\*idf 5-100位



コカコーラは常に他の出願人と離れて位置している。

# ワードクラウド 出願人毎の傾向

# ワードクラウド トマトジュース系 1-100位-tf\*idf



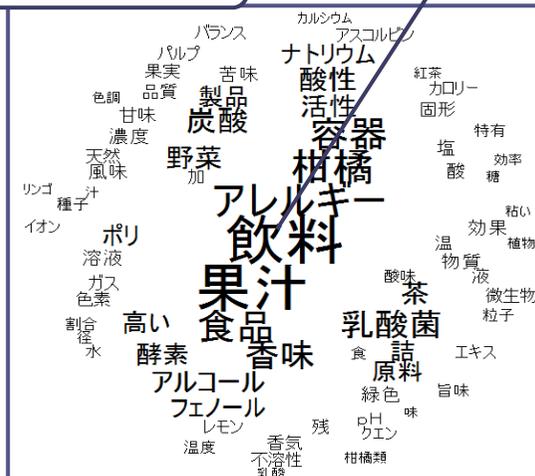
伊藤園の容器は「容器詰飲料」が形態素解析で切れた単語。

# ワードクラウド-非野菜ジュース系 1-100位-tf\*idf

アサヒ



キリン



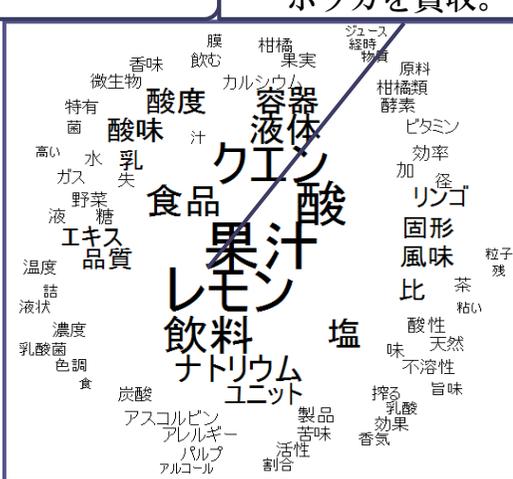
「アレルギー」が特徴的

コカコーラ



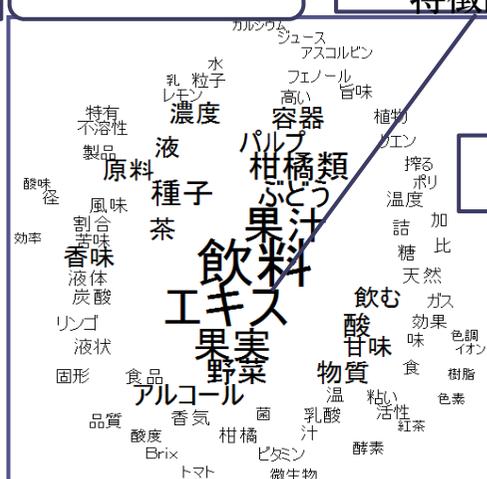
「甘味」「カロリー」「糖」が特徴的

サッポロ



「レモン」「クエン(酸)」が特徴的。ポッカを買収。

サントリー



「エキス」が特徴的

ヤクルト



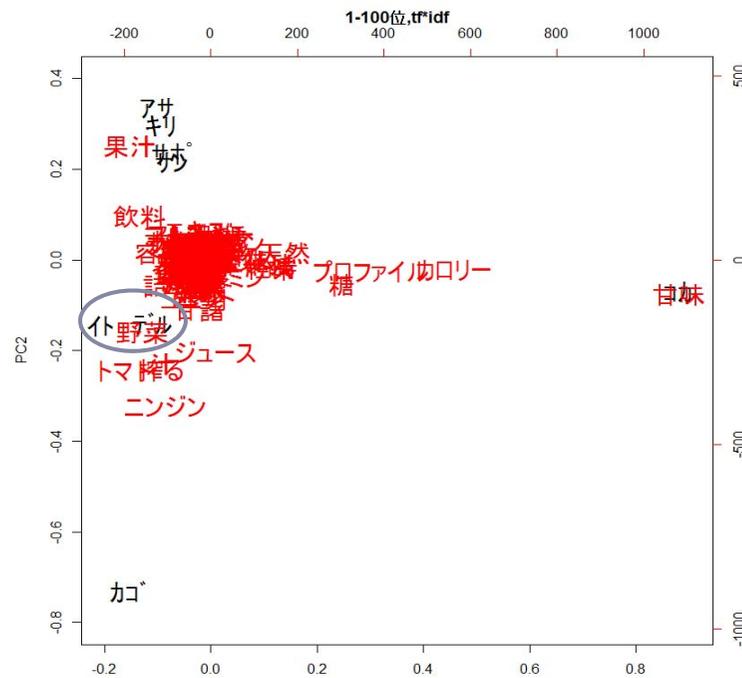
「トマト」がないが、野菜ジュースを販売

「紅茶」が特徴的

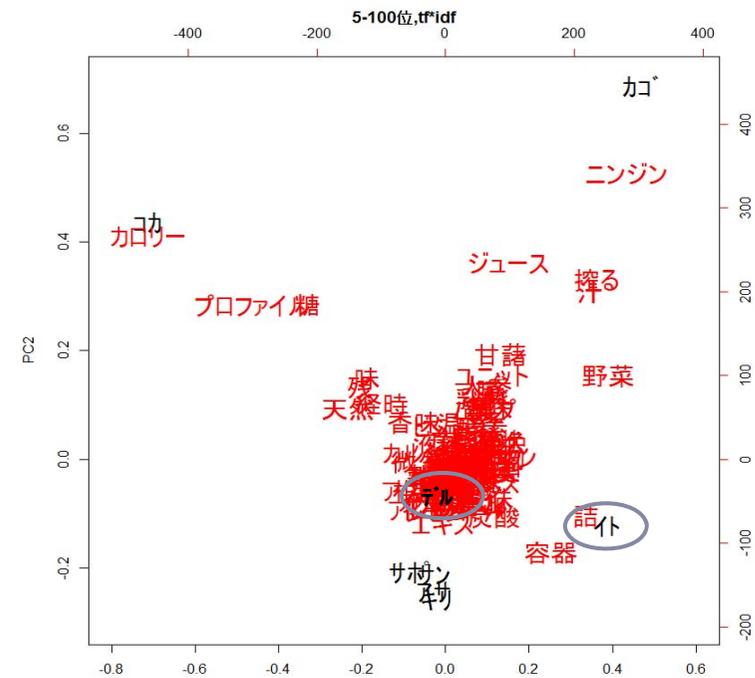
# 主成分分析 解析単語選択の影響

# 主成分分析-tf\*idf

## 1-100位



## 5-100位

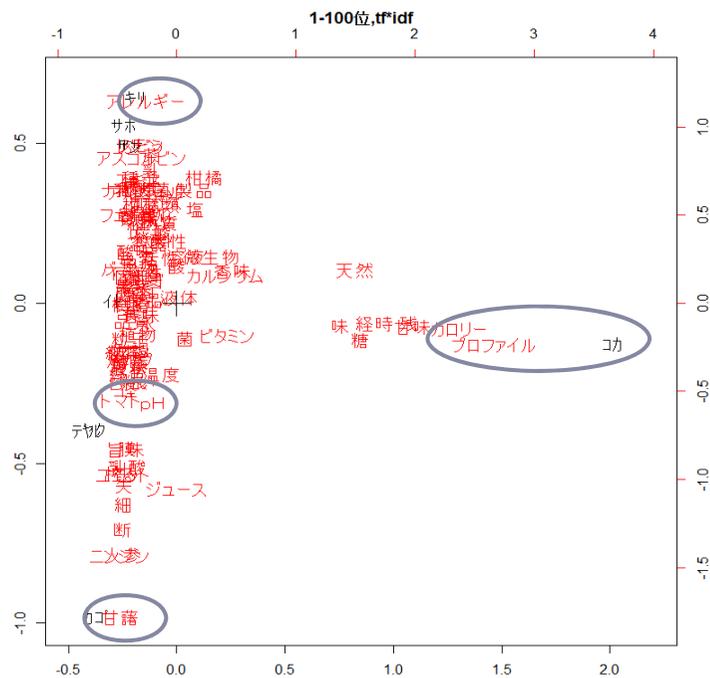


甘味はコココーラ。野菜、トマト、ニンジン、デルモンテ、カゴメ。  
果汁はアサヒ、キリン、サッポロ、サントリー。

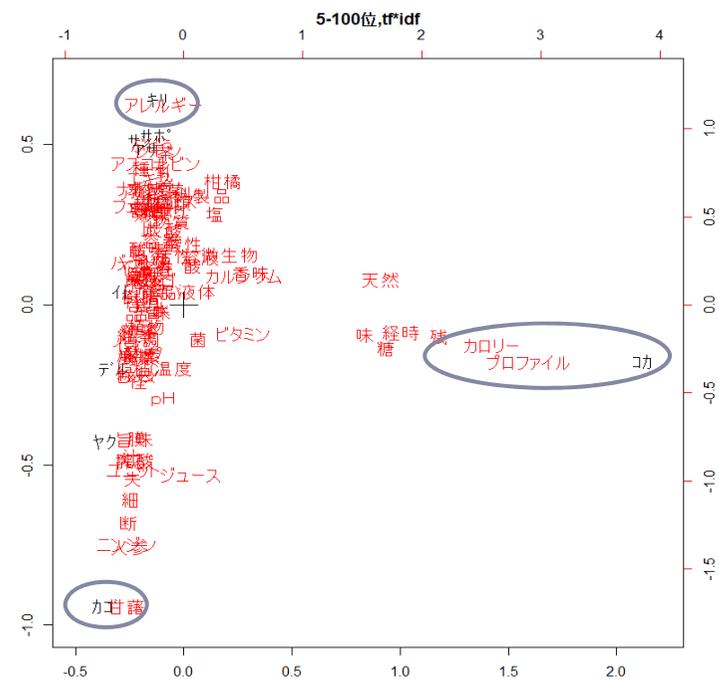
# 対応分析 解析単語選択の影響

# 対応分析-tf\*idf

## 1-100位



## 5-100位



キリン：アレルギー、カゴメ：甘藷、コカコーラ：カロリー  
 1-100位、5-100位ともに傾向は同じ。

# K-means法

## 1-100位

- 中心数=3 でクラスタリング

1. 伊藤園 カゴメ
2. コカコーラ
3. アサヒ キリン サッポロ サントリー デルモンテ ヤクルト

- 中心数=2 でクラスタリング

1. コカコーラ
2. アサヒ 伊藤園 カゴメ キリン サッポロ サントリー デルモンテ ヤクルト

- 中心数=5 でクラスタリング

1. アサヒ キリン サントリー
2. サッポロ デルモンテ ヤクルト
3. コカコーラ
4. カゴメ
5. 伊藤園

# K-means法

## 5-100位

- 中心数=3 でクラスタリング

1. アサヒ キリン コカコーラ サッポロ サントリー デルモンテ ヤクルト
2. 伊藤園
3. カゴメ

- 中心数=2 でクラスタリング

1. アサヒ キリン コカコーラ サッポロ サントリー デルモンテ ヤクルト
2. 伊藤園 カゴメ

- 中心数=5 でクラスタリング

1. サッポロ デルモンテ ヤクルト
2. コカコーラ
3. アサヒ キリン サントリー
4. カゴメ
5. 伊藤園

## まとめ

- 今回はジュースの公開特許公報の要約を用いて形態素解析後の文書単語行列作成の際の重み付け、単語選択が出願人の解析に及ぼす影響について検討した。
- 頻度分布で上位に現れる語は共通に現れる語のため特徴を表さないと考え除くと、単語によっては解析に大きな影響を及ぼす事が解った。
- 多次元尺度構成法、k-means法等解釈が難しい結果もあるが、今後は解釈を追加していきたい。
- 重み付けに関しては他にもいろいろな手法が挙げられている、これらについて今後さらなる検討をしていきたい。