### 6章のストーリー

- ・清原の所属する健康福祉課では、市内の高齢者に対して内容をカスタマイズしたメールマガジンを送っている
- ・誰にどのような内容を送るかというノウハウは 定年間近の課長が持っているが、ルール化でき ず誰も引き継げない
- 清原は教師なし学習でこの問題に取り組む

# 教師なし学習(6章)



p.169 3コマ目

### 教師なし学習

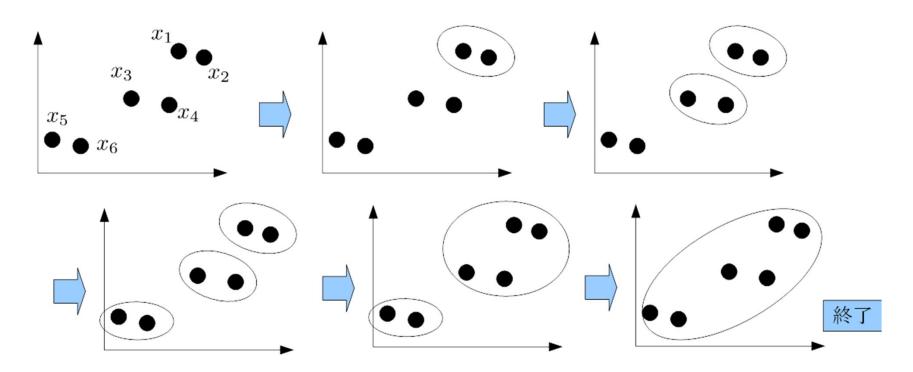
- ・教師なし学習とは
  - ・正解情報が付いていないデータに対して、何らかの 規則性を発見する手法
  - 規則がカバーする範囲によって問題が分かれる
    - データ全体をカバー:クラスタリング
    - データの部分集合をカバー: 行列分解

## クラスタリング

- •クラスタリングとは
  - ・同一の性質を持つと見なされるデータのまとまりを 見つけること
  - 例) マーケティングでのユーザグループ発見
- クラスタリングの手法
  - 階層的手法
    - ボトムアップ的にデータをまとめてゆく
  - •分割最適化手法
    - トップダウン的にデータ集合を分割してゆく

### 階層的クラスタリング

- •1データ1クラスタから始めて、近いクラスタを 合併してゆく
- 近さの基準の選択によって、結果が異なる

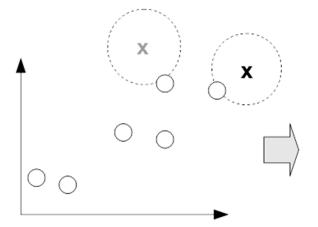


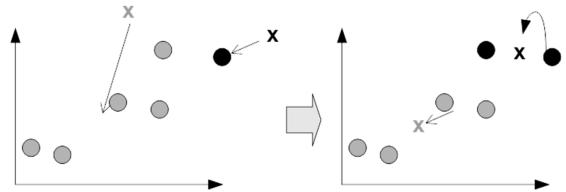
# 分割最適化クラスタリング

- •k-means法
  - ・k個の平均値をランダムに決めるところから始めて、 所属するデータを基準に適切な位置を決める
- 初期値として乱数で クラスタ中心を配置

- ②各データを、最も近いクラスタ中心に配属
- ③所属しているデータからクラスタ中心を再計算

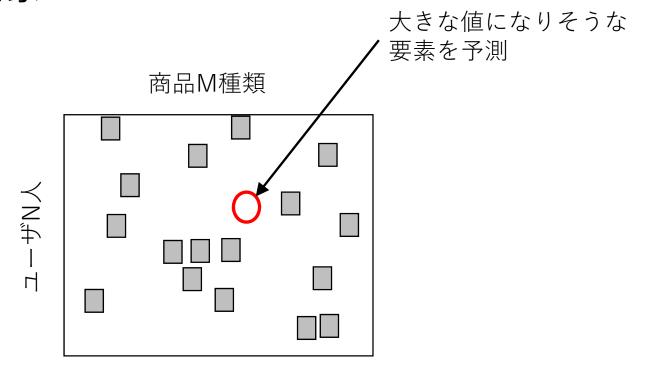
④ ②, ③の処理を繰り返す





### 行列分解

- •推薦システムの基本手法
  - サイズが大きく、ほとんど値が埋まっていないデータを対象



# 行列分解

• 行列の低次元分解

商品M種類

商品情報M×K行列 X

ユーザ情報N×K行列

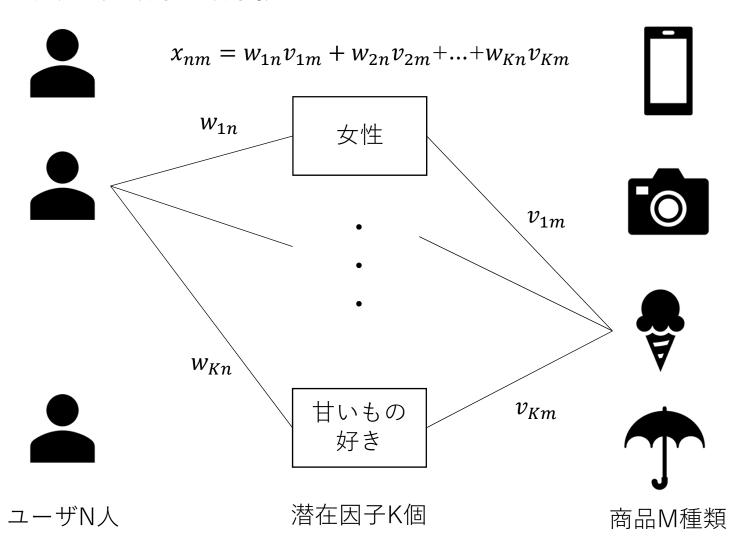
似ている商品は、似ている

ベクトルで表現される

振る舞いが似ているユーザ は、似ているベクトルで表 現される

# 行列分解

• 低次元分解の解釈



### 行列分解の方法

- •元の行列との誤差を最小化
  - ・問題点:値が埋まっていないところを0と解釈

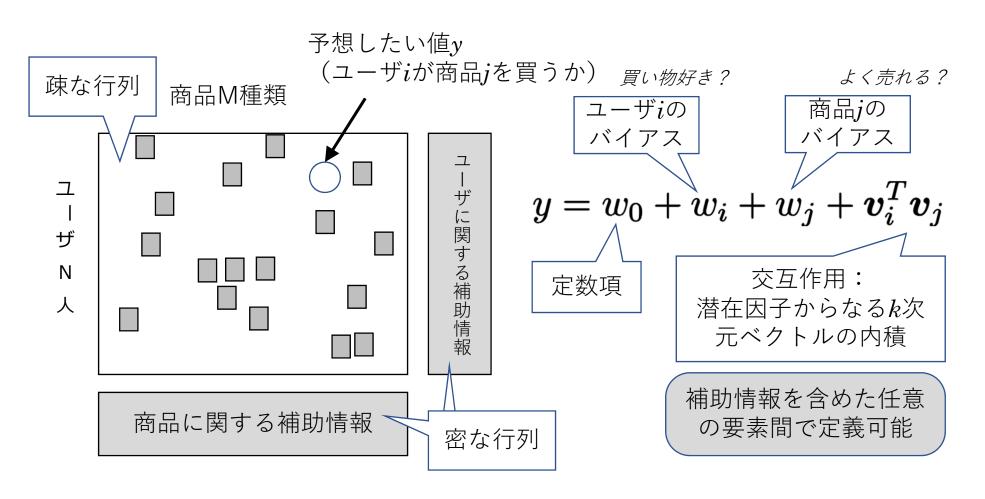
$$\min_{m{U},m{V}} rac{1}{2} \|m{E}\|_{ ext{Fro}}^2 = \min_{m{U},m{V}} rac{1}{2} \|m{X} - m{U}m{V}^T\|_{ ext{Fro}}^2$$

- •値が埋まっているところだけで最小化
  - •正則化が必要

$$\min_{\boldsymbol{U},\boldsymbol{V}} \sum_{(i,j)\in\Omega} (x_{ij} - \boldsymbol{u}_i^T \boldsymbol{v}_j)^2 + \lambda_1 \|\boldsymbol{U}\|_{\text{Fro}}^2 + \lambda_2 \|\boldsymbol{V}\|_{\text{Fro}}^2$$

#### **Factorization Machine**

•別途入手可能な補助情報を用いることができる



#### 教師なし学習の応用事例

- •日販、富士通
  - 書店に並べる本のレコメンド
    - 結果に対する書店員からの評価も利用

https://tech.nikkeibp.co.jp/atcl/nxt/news/18/01209/

- NTT
  - Convex Factorization Machine(CFM)

http://www.kecl.ntt.co.jp/openhouse/2016/exhibition/1/poster.pdf