# Desenvolvimento de um Sistema de RECOMENDAÇÃO PARA E-COMMERCES



Escola Politécnica da Universidade de São Paulo

Antônio Viggiano

Fernando Fochi agfviggiano@gmail.com fernando.fochi@gmail.com

Prof. Dr. Fábio Gagliardi Cozman

23 de junho de 2014

#### Sumário

- Introdução
- Objetivos
- 3 Estado da Arte
- 4 Requisitos
- Síntese de Soluções
- 6 Avaliação de Desempenho
- Resultados
- 8 Cronograma

### Introdução

#### Importância econômica



Figura: Percentual de vendas de varejo atribuídas a lojas online nos EUA por categoria (SMITH, 2014)

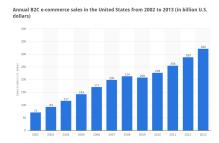


Figura: Vendas de varejo atribuídas a lojas online nos EUA (STATISTA, 2014)

#### Introdução Aplicação



Relações de amizade



Músicas



Livros 35 % (MARSHALL, 2006)



Notícias **38 %** (DAS et al., 2007)



Filmes **75 %** (AMATRIAIN, 2012)

### Introdução

O que são Sistemas de Recomendação?

#### Definição

"São ferramentas e técnicas de software destinadas a prover sugestões de itens para usuários" (RICCI; SHAPIRA, 2011)

#### Etapas principais

- Aquisição dos dados de entrada
- Determinação das recomendações
- Apresentação dos resultados ao usuário

# Objetivos

- Sistema de recomendação de produtos para e-commerces
  - Propostas de diferentes algoritmos
- Análise de desempenho das recomendações
  - Validação cruzada
  - Acurácia e Precisão







#### Estado da Arte

#### Problema

- *U* Conjunto dos usuários *u*
- Conjunto dos itens i
- rui Histórico avaliações
  - ℓ Função de utilidade
    - $\ell: \mathcal{U} \times \mathcal{I} \to \mathcal{R}$  p.ex.  $\{-1,0,+1\}$  ou [1,5]

#### Objetivo

Determinar o item  $\tilde{\imath}_u$  que maximize a utilidade  $\ell_{ui}$  do usuário u:

$$\forall u \in \mathcal{U}, \ \tilde{\imath}_u = \underset{i \in \mathcal{I}}{\operatorname{arg\,max}} \ell_{ui}$$

#### Problema

ℓ desconhecida

#### Estado da Arte Soluções

# Estratégias de recomendação

- Colaborativas
- Conteúdo
- Híbridas

# Utilização comercial

(CHIANG, 2012)

Netflix Filtragem colaborativa

Amazon Filtragem baseada em conteúdo

Pandora Experts + votos

positivos/negativos

YouTube Contagem de visitas mútuas

## Estado da Arte

Soluções

#### Filtragem colaborativa (FC)

- Usuário-usuário
- Item-item

#### Filtragem baseada em conteúdo (BC)

#### Métodos híbridos

• FC + BC

#### Tabela: Avaliações $r_{ui}$

|                       | <i>i</i> <sub>1</sub> | <i>i</i> <sub>2</sub> | i <sub>3</sub> | <i>i</i> <sub>4</sub> |
|-----------------------|-----------------------|-----------------------|----------------|-----------------------|
| <i>u</i> <sub>1</sub> | -                     | 4                     | 3              | -                     |
| <i>u</i> <sub>2</sub> | -                     | 4                     | 3              | 5                     |
| $u_3$                 | 2                     | 5                     | -              | 1                     |

#### Tabela: Atributos aif

|                       | <i>f</i> <sub>1</sub> | $f_2$ | $f_3$ |
|-----------------------|-----------------------|-------|-------|
| <i>i</i> <sub>1</sub> | 1                     | 0     | 0     |
| $i_2$                 | 0                     | 1     | 0     |
| $i_3$                 | 0                     | 1     | 1     |

# Estado da Arte

Desafios

#### Filtragem colaborativa (FC)

Cold start Esparsidade

Filtragem baseada em conteúdo (BC)

Excesso de especialização

#### Métodos híbridos

**Escalabilidade** 

#### Tabela: Avaliações *r<sub>ui</sub>*

|                       | <i>i</i> <sub>1</sub> | <i>i</i> <sub>2</sub> | i <sub>3</sub> | <i>i</i> <sub>4</sub> |
|-----------------------|-----------------------|-----------------------|----------------|-----------------------|
| <i>u</i> <sub>1</sub> | -                     | 4                     | 3              | -                     |
| $u_2$                 | -                     | 4                     | 3              | 5                     |
| <i>u</i> <sub>3</sub> | 2                     | 5                     | -              | 1                     |

Tabela: Atributos aif

|                       | $f_1$ | $f_2$ | $f_3$ |
|-----------------------|-------|-------|-------|
| <i>i</i> <sub>1</sub> | 1     | 0     | 0     |
| $i_2$                 | 0     | 1     | 0     |
| <i>i</i> <sub>3</sub> | 0     | 1     | 1     |

### Requisitos

#### Requisitos funcionais

- EMA máximo de 1.00
- Throughput mínimo de 100 mil recomendações por hora

#### Requisitos não funcionais

- Escalabilidade
- Sistema genérico
  - Padronização dos dados de entrada/saída
- Código aberto

# Síntese de Soluções

#### Ponderação de Atributos

$$s_{ij} = \sum_{f} w_f \left(1 - d_{fij}\right)$$

#### Perfil de Usuários

$$s_{uv} = \frac{\sum\limits_{f \in \mathcal{F}_{uv}} w_{uf} \ w_{vf}}{\sqrt{\sum\limits_{f \in \mathcal{F}_{uv}} w_{uf}^2} \sqrt{\sum\limits_{f \in \mathcal{F}_{uv}} w_{vf}^2}}$$

#### Tabela: Medidas de distância entre alguns atributos

| Atributo f | Domínio F                                  | Distância d <sub>f</sub>  |
|------------|--|---|
| Marca      | Literal                                    | $1-\delta_{ij}^f$   |
| Cor        | $(\mathbb{N}\backslash\mathbb{N}_{256})^3$ | $\frac{\ a_{if} - a_{jf}\ _2}{\max_{i,j} \ a_{if} - a_{jf}\ _2}$          |
| Preço      | $\mathbb{R}$                               | $\frac{\left a_{if}-a_{jf}\right }{\max_{i,j}\left a_{if}-a_{jf}\right }$ |

# Avaliação de Desempenho

- Distância entre recomendações
  - $EMA = |\hat{\mathbf{i}} \hat{\mathbf{i}}|$
- Desempenho mediante a mudança nas variáveis
  - Quantidade de atributos utilizados
- Tempo de execução
  - Em função do algoritmo
  - Em função do tamanho do banco de dados

Tabela: Avaliação de sistemas de predição

| Medida   | Fórmula              | Significado             |
|----------|----------------------|-------------------------|
| Precisão | VP<br>VP+FP          | % Predições corretas de |
|          |                      | casos positivos         |
| Acurácia | VP+VN<br>VP+VN+FP+FN | % Predições corretas    |

# Resultados

#### Primeiros testes

#### Pesos unitários

$$s_{ij} = \sum_{f} (1 - d_{fij})$$

13 s Tempo de inicialização para  $|\mathcal{I}| = 100 \text{ mil}$ 

8 min Cálculo de  $s_{ij}$  para  $|\mathcal{I}| = 1000$ 

100% CPU 2.80GHz × 4

420 MB Memória

60 dias Para  $|\mathcal{I}| = 100 \text{ mil}$ 

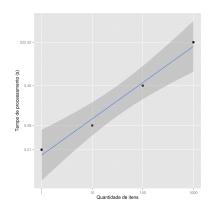


Figura: Tempo de processamento em função do número de itens em  $\mathcal{O}(n^2)$ 

#### Resultados Aquisição de dados

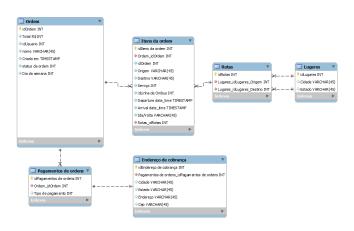


Figura: Banco de dados de um e-commerce de passagens de ônibus

## Cronograma

12/11 Melhorias incrementais

| 16/07<br>23/07 | Pré-tratamento do banco de dados  Programação do método Ponderação de Atributos  Programação do método Perfil de Usuários  Análise comparativa dos dois algoritmos |
|----------------|--|
|                | Relatório de atividades de implementação<br>Primeiros testes com o sistema<br>( <b>precisão e acurácia</b> para uma base de testes)                                |
|                | Testes com o sistema ( <b>validação cruzada</b> )<br>Melhorias incrementais e relatório de atividades  |
| 15/10          | Relatório aprofundado de atividades  |
| 05/11          | Elaboração da apresentação e finalização dos relatórios  |

# Bibliografia I

- AMATRIAIN, X. Netflix Recommendations: Beyond the 5 stars. 2012. Disponível em: <a href="http://techblog.netflix.com/2012/04/">http://techblog.netflix.com/2012/04/</a> netflix-recommendations-beyond-5-stars.html>.
- ►CHIANG, M. *Networked Life: 20 Questions and Answers*. Cambridge University Press, 2012. (BusinessPro collection). ISBN 9781107024946. Disponível em: <a href="http://books.google.com.br/books?id=N5DJJXoLPDQC">http://books.google.com.br/books?id=N5DJJXoLPDQC</a>.
- ▶DAS, A. S. et al. Google news personalization: scalable online collaborative filtering. In: ACM. *Proceedings of the 16th international conference on World Wide Web*. [S.I.], 2007. p. 271–280.

# Bibliografia II

- ►MARSHALL, M. Aggregate Knowledge raises \$5M from Kleiner, on a roll. 2006. Disponível em: <a href="http://venturebeat.com/2006/12/10/aggregate-knowledge-raises-5m-from-kleiner-on-a-roll/">http://venturebeat.com/2006/12/10/aggregate-knowledge-raises-5m-from-kleiner-on-a-roll/</a>>.
- ▶RICCI, L. R. F.; SHAPIRA, B. Introduction to recommender systems handbook. In: *Recommender Systems Handbook*. [S.I.]: Springer, 2011. p. 1–35.
- SMITH, C. E-COMMERCE AND THE FUTURE OF RETAIL: 2014 [SLIDE DECK]. 2014. Disponível em: <a href="http://www.businessinsider.com/">http://www.businessinsider.com/</a> the-future-of-retail-2014-slide-deck-sai-2014-3?nr\_email\_referer=1&utm\_source=Triggermail&utm\_medium=email&utm\_content=emailshare>.

# Bibliografia III

►STATISTA. Annual B2C e-commerce sales in the United States 2002-2013. 2014. Disponível em: <a href="http://www.statista.com/statistics/271449/">http://www.statista.com/statistics/271449/</a> annual-b2c-e-commerce-sales-in-the-united-states/>.