# DESENVOLVIMENTO DE UMA BIBLIOTECA COMPUTACIONAL PARA SISTEMAS DE RECOMENDAÇÃO DE LOJAS DE COMÉRCIO ONLINE



Escola Politécnica da Universidade de São Paulo

Antônio Viggiano agfviggiano@gmail.com fer

Fernando Fochi fernando.fochi@gmail.com

Prof. Dr. Fábio Gagliardi Cozman

# Sumário

- Introdução
- Objetivos
- Stado da Arte
- Requisitos
- Metodologia
- Síntese de Soluções
- Avaliação de Desempenho
- Resultados
- Oronograma

# Introdução

Importância econômica

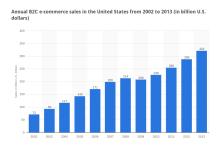


Figura 1: Vendas de varejo atribuídas a lojas online nos EUA (STATISTA, 2014)



Figura 2: Percentual de vendas de varejo atribuídas a lojas online nos EUA por categoria (SMITH, 2014)

#### Introdução Aplicação



Relações de amizade



Músicas



Livros 35 % (MARSHALL, 2006)



Notícias **38 %** (DAS et al., 2007)



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

Introdução Objetivos Estado da Arte Requisitos Metodologia Síntese de Soluções Avaliação de Desempenho Resultados

# Objetivos

- Biblioteca computacional para sistemas de recomendação
  - Abrangente e adaptável
  - Leitura de dados e cálculo de sugestões
- Análise de desempenho
  - Validação cruzada
  - Precisão e Abrangência

#### Sistemas de recomendação

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







#### 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

Introdução Objetivos Estado da Arte Requisitos Metodologia Síntese de Soluções Avaliação de Desempenho Resultados

#### 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 (CF)

- Usuário-usuário
- Item-item

#### Filtragem de conteúdo (CB)

#### Métodos híbridos (H)

• CF + CB

Tabela 1: Avaliações  $r_{ui}$ 

	<i>i</i> <sub>1</sub>	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 2: Atributos a<sub>if</sub>

	$f_1$	$f_2$	$f_3$	$f_4$
<i>i</i> <sub>1</sub>	1	50	8.0	Р
$i_2$	0	75	0.3	М
$i_3$	1	30	0.4	G

Introdução Objetivos Estado da Arte Requisitos Metodologia Síntese de Soluções Avaliação de Desempenho Resultados

# Requisitos

#### Requisitos funcionais

- 20% para Precisão
- 20% para Abrangência

#### Requisitos não funcionais

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

Diagrama de Casos de Uso

#### Três principais grupos

- Avaliar Performance
- Configurar Banco de Dados
- Recomendar

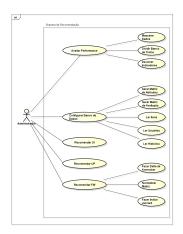


Figura 3: Diagrama de Casos de Uso

Diagrama de Casos de Uso - Avaliar Performance

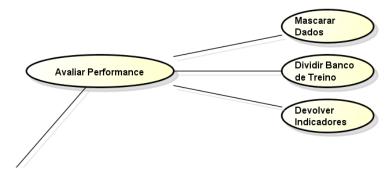


Figura 4: Caso de Uso - Avaliar Performance

#### Diagrama de Casos de Uso - Configurar Banco de Dados

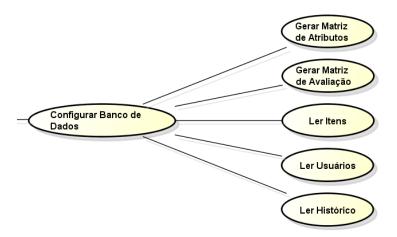


Figura 5: Caso de Uso - Avaliar Performance

Diagrama de Casos de Uso - Recomendar

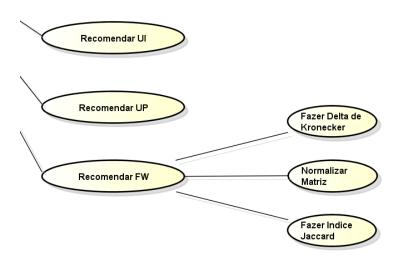


Figura 6: Caso de Uso - Recomendar

#### Metodologia Estruturação do banco de dados

# Metodologia Validação cruzada

# 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 3: Medidas de distância entre alguns atributos

Atributo f	<b>Domínio</b> 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 4: Avaliação de sistemas de predição

Medida	Fórmula	Significado
Precisão	<i>VP</i> <i>VP+FP</i>	% Predições corretas de
		casos positivos
Acurácia	VP+VN VP+VN+FP+FN	% Predições corretas

# Resultados

Primeiros testes

#### Pesos unitários

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

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

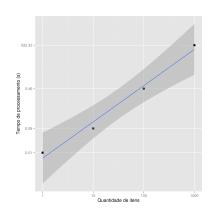


Figura 7: Tempo de processamento em função do número de itens em  $\mathcal{O}(n^2)$ 

Introdução Objetivos Estado da Arte Requisitos Metodologia Síntese de Soluções Avaliação de Desempenho Resultados

#### Resultados Aquisição de dados

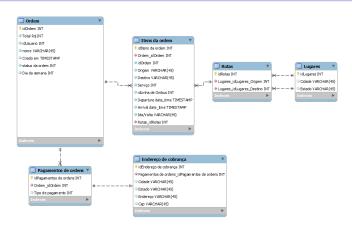


Figura 8: Banco de dados de um e-commerce de passagens de ônibus

# Cronograma

12/11 Melhorias incrementais

16/07 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 Primeiros testes com o sistema ( <b>precisão e acurácia</b> para uma base de testes)
	Testes com o sistema ( <b>validação cruzada</b> ) 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/>.