Sistemas de Recomendação

Recomendadores Não-personalizados



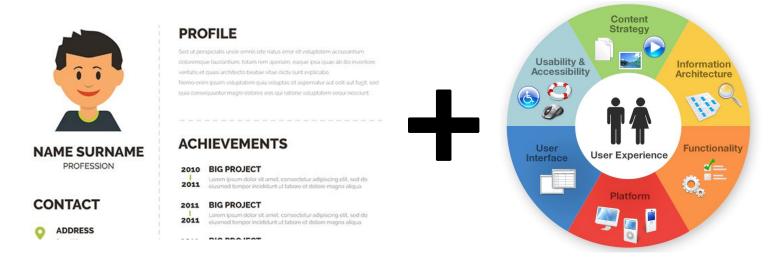
Pós-Graduação Lato Sensu

Nícollas Silva

Estabelecer Preferências



Premissa: O feedback do usuário sobre experiências passadas é capaz de representar suas preferências atuais.



E se não sabemos NADA do usuário?

Abordagens



- Realizar um questionário inicial com o usuário
 - Perguntas gerais sobre itens do seu catálogo
 - Cuidado para não adicionar um viés inicial

Clique nas estrelas para classificar o que você já assistiu

De acordo com suas configurações de gênero, achamos que você talvez já tenha visto vários destes filmes e

programas de TV

Aparecer imagem. Ref:

https://www.tecmundo.com.br/streaming/1307 5-netflix-primeiras-impressoes.htm

Ação e aventura





The Italian Job





Motogueiros Selvagens









A Caçada ao Outubro Vermelho

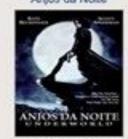








Anjos da Noite



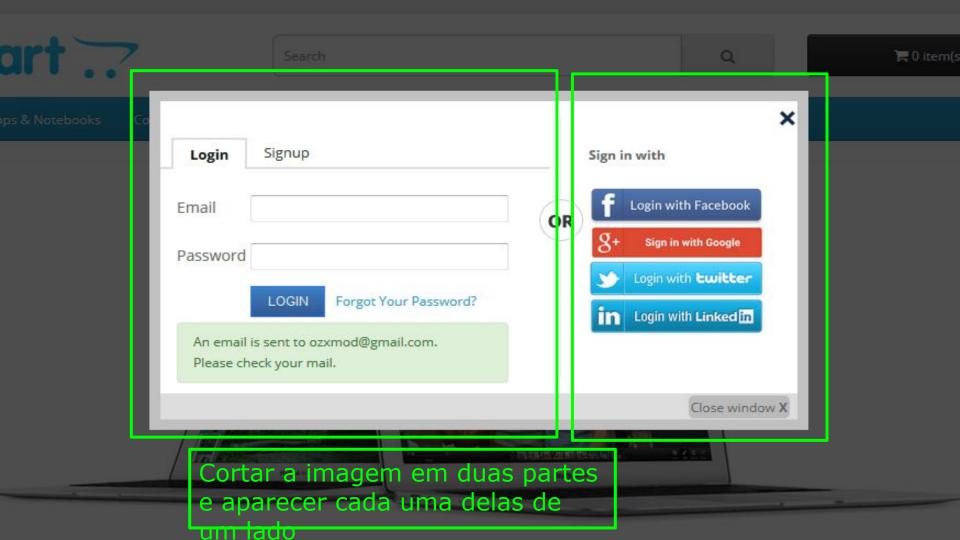




Abordagens



- Realizar um questionário inicial com o usuário
 - Perguntas gerais sobre itens do seu catálogo
 - Cuidado para não adicionar um viés inicial
- Coletar outras informações do usuário
 - As redes sociais são uma vasta fonte de informação
 - Cuidados com a privacidade



Abordagens



- Realizar um questionário inicial com o usuário
 - Perguntas gerais sobre itens do seu catálogo
 - Cuidado para não adicionar um viés inicial
- Coletar outras informações do usuário
 - As redes sociais são uma vasta fonte de informação
 - Cuidados com a privacidade
- Aplicar estratégias não-personalizadas
 - Utilizam conhecimento global sobre os itens
 - Deixa o usuário livre para tomar suas ações









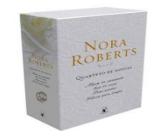
Os mais vendidos





Gift Card Digital Google Play R\$ 100







Processador de Alimentos Philips

Viva Branco e Dourado RI7636 com ...

Gift Card Digital Sony Playstation R\$

R\$ 100,00

Recarga

2x de R\$ 50,00 sem juros

Gift Card Digital Uber R\$ 50 Pré-Pago

****(1)

R\$ 50,00

Box - Ouarteto de Noivas

★★★★ (51) 10 ofertas a partir de: R\$ 43.90 - prime

* * * (389) 10 ofertas a partir de:

R\$ 349.99 - prime 8x de R\$ 43.74 sem juros

Só as melhores ofertas

R\$ 60,00







64GB Dual Chip Android 8.0 Tela 6"...





MacBook Air MQD32BZ/A com Intel Core i5 Dual Core 8GB 128GB SSD 13'...

* * * (141) 4 ofertas a partir de: R\$ 5.164,99 - prime

10x de R\$ 516,49 sem juros

Smartphone Samsung Galaxy J7 Prime 2 Dual Chip Android 7.1 Tela 5.... * * * * (52)

R\$ 1.349.00 - prime

10x de R\$ 134,90 sem juros

2 ofertas a partir de:

* * * (13) 22 ofertas a partir de: R\$ 1.299,00 -prime

10x de R\$ 129,90 sem juros

R\$ 899,00 - prime

* * * (6)

37 ofertas a partir de:

Dual Chip Android 8.0 Tela 5.6" Octa... Dual Chip Android 8.0 Tela 5.6" Octa... *** (2)

> 25 ofertas a partir de: R\$ 899.00 - prime

9x de R\$ 99,88 sem juros

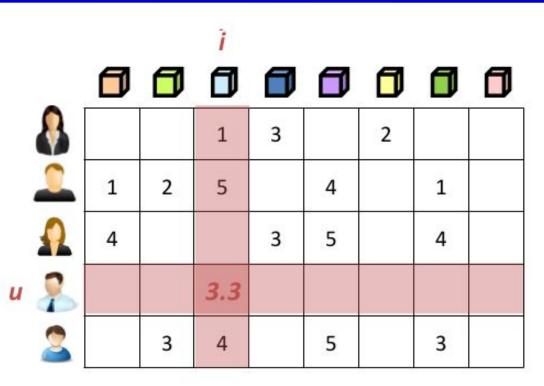
SsR não-personalizados



- Aplicados em cenários onde o sistema:
 - Não sabe nada do usuário (Pure Cold-Start problem)
 - Sabe poucas informações sobre o usuário (Cold-Start problem)
- Modelos que se baseiam em informações globais a respeito dos itens disponíveis no sistema.
 - Produtos mais populares
 - Produtos mais bem avaliados
 - Últimos lançamentos

SsR não-personalizados





O que podemos fazer?

Utilizar a média dos ratings!

$$\hat{r}_{ui} = \frac{1}{\left|U_{i}\right|} \sum_{x \in U_{i}} r_{xi}$$

$$\hat{r}_{ui} = \frac{1}{3} \left(1 + 5 + 4\right)$$

$$\hat{r}_{..} = 3.33$$

Best-Rated



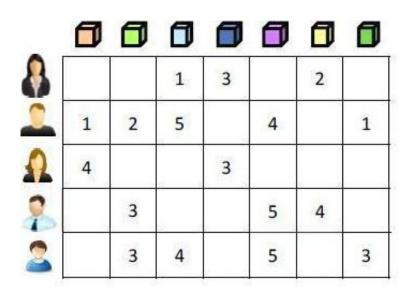
Premissa: Qualquer usuário novo tende a se interessar pelos itens mais bem avaliados por todos outros usuários.

- Na prática:
 - Somamos todos ratings recebidos por cada item.
 - Dividimos esses valores pelo número de usuários.
 - Ordenamos decrescentemente os itens.

Best-Rated



Tarefa de Ranking:



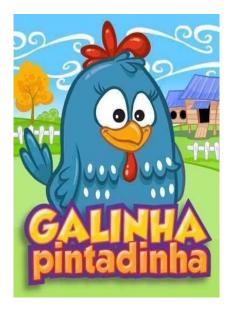


Problema?



A utilidade do item i é a mesma para todos os usuários.





Problema



A utilidade do item i é a mesma para todos os usuários.

- Solução?
 - Podemos computar uma média segmentada
 - o e.g., por idade, gênero, localização, etc.
 - Melhor, mas ainda não é totalmente personalizado
 - o A predição continua sendo a mesma para esses segmentos.

Most Popular



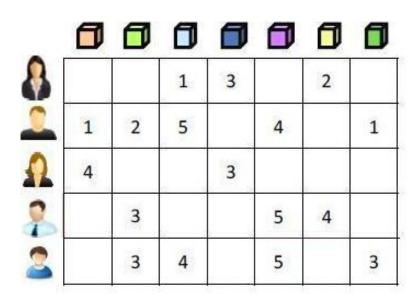
Premissa: Qualquer usuário novo tende a se interessar pelos itens mais acessados, vendidos ou assistidos.

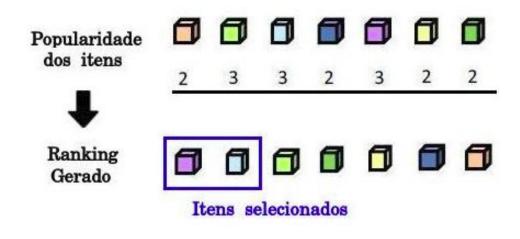
- Na prática:
 - Conta-se o número de usuários distintos que consumiram cada item.
 - o Ordena-se os itens decrescentemente.

Most Popular



Tarefa de Ranking:





Problema?



A **utilidade** do item i desconsidera o contexto.





Problema



A **utilidade** do item i desconsidera o contexto.

- Solução?
 - Podemos computar associações não-personalizadas
 - o e.g., qual cauda escolher, dado que comprei um sorvete?
 - Ótimo! Mas quais associações podemos fazer?
 - Informações da compra atual
 - o Histórico de compras associadas àquele item





 Porcentagem de usuários que compraram x e também compraram y

$$\hat{r}_{uy} \propto \frac{f(x \wedge y)}{f(x)}$$



Problema?



Problema?



Problema: E se **y** é um produto extremamente popular?

$$\hat{r}_{uy} \propto \frac{f(x \wedge y)}{f(x)}$$

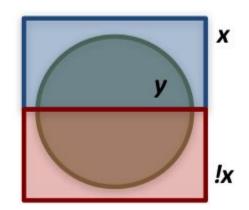


SsR Associativos



Solução: levar em conta os casos em que **y** foi comprado sem o produto **x**.

$$\hat{r}_{uy} \propto \left[\frac{f(x \wedge y)}{f(x)} / \frac{f(!x \wedge y)}{f(!x)} \right]$$

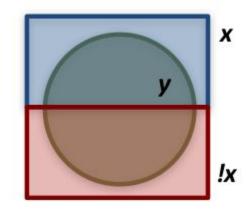






Em outros termos...

$$\hat{r}_{uy} \propto \frac{p(x \cap y)}{p(x)p(y)}$$



Em suma...



- Sistemas não-personalizados são bem simples.
 - o Os modelos não levam em conta as informações dos usuários.
- Mas, eles são muito efetivos em cenários reais!!!
 - Em cenários de filmes e músicas, aprox 30% do consumo são os populares.