Sistemas de recomendações

Alex Grilo

March 8, 2015

Introducao

O objetivo deste relatorio e descrever os assuntos estudados durante a disciplina de MC032 no segundo semestre de 2010. O principal interesse deste trabalho foi pesquisar na literatura sobre o problema de sistemas de recomendacoes e diferentes abordagens para resolve-lo. Na secao 2 e descrito em linhas gerais o que e um sistema de recomendacoes. Nas secoes 3 e 4 sao mostradas as principais ideias encontradas nos trabalhos , respectivamente. Na secao 5 encontra-se a conclusao do estudo e ideias para trabalhos futuros.

Sistemas de recomendacoes

Um sistema de recomendacoes tem como objetivo recomendar a usuarios produtos que o agradem. Para isso, o sistema de recomedacoes se baseia inicialmente em respostas ja conhecidas de outros usuarios e alguma informacao sobre o usuario que deseja obter uma recomendacao. O conjunto de informacao inicial que o sistema de recomendacoes ja possui e utilizado para comparar com a informacao obtida do usuario em questao para tentar deduzir quais outros produtos interessam ao usuario.

Competitive Recommendation Systems

Introducao

A ideia basica desta abordagem e reduzir o problema de sistema de recomendações no problema de reconstrução de matrizes a partir de informações parciais da mesma. Foram utilizadas estrategias de reconstrução de matrizes baseadas na tecnica de SVD, encontrando boas aproximações para a matriz original

 $Divisao\ em\ tipos$ Assume-se que os usuarios podem ser divididos em grupos com interesses semelhantes, classificando-os em tipos. Consideraremos que k seja o numero de tipos, onde ke uma constante que nao depende do numero de usuarios.

Qualidade dos algoritmos

Um bom algoritmo de recomendacoes deve dar boas recomendacoes utilizando o minimo de informação possível. São estabelecidas 2 metricas para medir a qualidade de um algoritmo de recomendacoes.

Um algoritmo e c-competitivo para amostragem se usa somente ck linhas e colunas da matriz para recomendar mais produtos.

Um algoritmo e f – competitivo para utilidade se faz boas recomendacoes a fm usuarios, onde m e o numero de usuarios.

Notacac

Nesta secao, a seguinte notacao sera utilizada:

A matriz de recomendação original

Aij valor da utilidade do produto j para o usuario i

- A(i) i-esima linha da matriz A, que corresponde ao vetor de utilidades do i-esimo usuario.
- A(i) i-esima coluna a matriz A, que corresponde a utilidade de um produto para todos os usuarios.

Ak Melhor aproximação com posto k de A, obtida atraves da tecnica de SVD.

air valor da utilidade do r-esimo produto com maior utilidade para o usuario i

Reconstrucao de matrizes

Escolha das linhas

A escolha de um numero constante de linhas segue a ideia de que sao necessarios alguns usuarios respondendo um questionario sobre todos os produtos para que os outros usuarios sejam classificados a partir das respostas destes. Na pratica, empresas pagam pessoas para o preenchimento desses formularios.

Portanto a partir da escolha das ak linhas, podemos formar uma matriz V de tipos efetivos.

Escolha das colunas

A ideia de escolher um numero constante de colunas acontece pois todo usuario que deseja obter uma recomendacao deve responder inicialmente um pequeno questionario, dando alguma informacao sua para que o algoritmo de recomendacao **Ideia da prova**

Primeiramente separa-se os casos em que o usuario faz parte do comite e quando o usuario nao faz Para o caso em que o usuario faz parte do comite, ele tera que fazer K provas. Para o caso em que o usuario nao esta no comite, e calculada a esperanca do numero de provas que ele tera que fazer. Como a ordem dos produtos recomendados e aleatoria, o numero de provas que um usuario tera que fazer e uma variavel aleatoria geometrica. Logo, basta fazer a analise da esperanca para essa variavel aleatoria. O resultado do teorema aparece com a esperanca do numero de provas para cada caso.

Comite A tecnica de criar um comite do algoritmo proposto possui serias desvantagens. A primeira delas e que a complexidade de recomendação individual e $\Omega(n)$, ja que os usuarios do comite tem que provar todos os algoritmos. Um segundo ponto contra esta tecnica e a existencia de usuarios desonestos, que, quando escolhidos para o comite, atrapalham o funcionamento do algoritmo de recomendações.

Conclusao e trabalhos futuros

Atraves deste estudo, verificou-se a existencia de solucoes com abordagens totalmente diferentes para o problema de sistemas de recomendacoes. Mas o mais importante foi o aprendizado das tecnicas mais gerais para resolucao de problemas como por exemplo SVD. Potenciais trabalhos futuros sao a implementacao e comparacao dos algoritmos na pratica ou alteracao neles para que ao inves de dispor de informacoes de colunas inteiras, os algoritmos funcionem com posicoes esparsas na matriz.