Nejla Čajdin

Razvoj softvera 2

21.8.2025.

Implementacija recommender sistema

BookWorm je društvena aplikacija za knjige koja korisnicima omogućava da vode svoje liste pročitanih

i željenih knjiga, učestvuju u čitalačkim klubovima i povezuju se sa drugim ljubiteljima knjiga. Kako

aplikacija raste i broj knjiga i korisnika postaje sve veći, korisnicima može biti teško pronaći nove

knjige koje bi im se svidjele ili otkriti osobe sa sličnim interesima. Zato je recommender sistem

ključna funkcionalnost – on personalizira iskustvo svakog korisnika tako što predlaže knjige koje bi

vjerovatno želio čitati i potencijalne prijatelje sa kojima dijeli slične čitalačke navike.

Unutar ove aplikacije implementirana su dva sistema preporuke: Preporuka knjiga i preporuka prijatelja

(korisnika).

Preporuka knjiga

Da bi korisnik dobio personalizovane preporuke, prvo mora da označi knjige koje je pročitao

(dodavanjem u listu **Read**). Sistem zatim uzima sve knjige iz te liste i poredi ih sa ostalim knjigama u

bazi. To jeste gleda koje se knjige cesto pojavljuju sa korisnikovim knjigama u listi Read (koje knjige

se često čitaju zajedno). Trenirani model koristi matrix factorization da izračuna koliko je neka druga

knjiga "slična" onoj koju je korisnik pročitao. Za svaku kandidat knjigu računa se score (ocjena

sličnosti). Ako se knjiga pojavi više puta kroz poređenje, score se sabira. Na kraju se sve knjige sortiraju

po ukupnom score-u i korisnik dobija listu top preporuka (npr. 15 najboljih). Ako korisnik još nije

pročitao nijednu knjigu, sistem mu jednostavno ponudi najpopularnije knjige (one koje su najviše čitane

od drugih). Kada se model istrenira, on se sprema u fajl model.zip. Kod svakog novog pokretanja

aplikacije, sistem prvo provjerava da li taj fajl postoji. Ako postoji, model se samo učita iz fajla i koristi

odmah. Ako ne postoji, pokreće se treniranje od nule i model se ponovo snimi.

Putanja do source code-a:

BookWorm\BookWorm\BookWorm.Services\BookService.cs

Printscreenovi book recommender logike

```
var recommendedBookIds = scores.OrderByDescending(x => x.Value).Take(15).Select(x => x.Key).ToList();

var recommendedBooks = await _context.Books
    .Where(b => recommendedBookIds.Contains(b.Id))
    .Include(b => b.Author)
    .ToListAsync();

return recommendedBooks.Select(b => MapToResponse(b)).ToList();
}

1 reference | nejlac.18 days ago | 1 author.1 change
private async Task LoadOrTrainModelAsync()
{
    if (File.Exists(_modelFilePath))
    {
        using var stream = new FileStream(_modelFilePath, FileMode.Open, FileAccess.Read, FileShare.Read);
        _model = _mlContext.Model.Load(stream, out var schema);
        _predictionEngine = _mlContext.Model.CreatePredictionEngine<BookEntry, BookPrediction>(_model);
    }
    else
    {
        await TrainAndSaveModelAsync();
    }
}
```

```
orivate async Task TrainAndSaveModelAsync()
   var readLists = await _context.ReadingLists
         .Where(rl => rl.Name == "Read")
.Include(rl => rl.ReadingListBooks)
.ToListAsync();
   var data = new List<BookEntry>();
   foreach (var rl in readLists)
        var bookIds = rl.ReadingListBooks.Select(x => x.BookId).Distinct().ToList();
        foreach (var bl in bookIds)
             foreach (var b2 in bookIds)
                  if (b1 != b2)
                       data.Add(new BookEntry
                           BookId = (uint)b1,
CoReadBookId = (uint)b2,
                           Label = 1
                      D;
   if (!data.Any())
        return:
    var traindata = _mlContext.Data.LoadFromEnumerable(data);
    var options = new MatrixFactorizationTrainer.Options
        MatrixColumnIndexColumnName = nameof(BookEntry.BookId),
MatrixRowIndexColumnName = nameof(BookEntry.CoReadBookId),
        LabelColumnName = nameof(BookEntry.Label),
        NumberOfIterations = 100,
        ApproximationRank = 32,
        Alpha = \theta.\theta1
        Lambda = 0.025,
LossFunction = MatrixFactorizationTrainer.LossFunctionType.SquareLossOneClass,
        C = 0.00001
   var estimator = _mlContext.Recommendation().Trainers.MatrixFactorization(options);
_model = estimator.Fit(traindata);
   using var fs = new FileStream(_modelFilePath, FileMode.Create, FileAccess.Write, FileShare.Write);
_mlContext.Model.Save(_model, traindata.Schema, fs);
    _predictionEngine = _mlContext.Model.CreatePredictionEngine<BookEntry, BookPrediction>(_model);
```

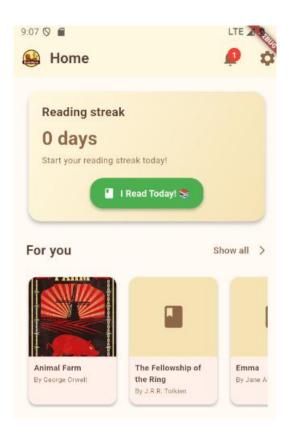
Putanja do code-a u aplikaciji gdje se poziva recommender sistem:

BookWorm\BookWorm\UI\bookworm mobile\lib\screens\homepage.dart

U aplikaciji BookWorm preporuke se prikazuju na početnoj stranici nakon što se korisnik uloguje. Tu se prikazuju predložene knjige. Ako je model već istreniran, preporuke se odmah učitavaju iz fajla (model.zip), a u suprotnom se model trenira i zatim koristi za prikaz personalizovanih rezultata. Ukoliko korisnik nema pročitanih knjiga (prazna lista **Read**), učitat će mu se najčitanije knjige.

Printscreen iz pokrenute aplikacije

For you sekcija se odnosi na preporučene knjige



Preporuka prijatelja

Da bi preporuke imale smisla, korisnik opet mora imati označene knjige koje je pročitao. Sistem trenira model da uoči koje osobe imaju slične čitalačke navike (imaju najviše zajedničkih knjiga pročitanih). Kada se traže prijatelji, za svakog drugog korisnika računa se **score sličnosti** (na osnovu zajednički pročitanih knjiga). Rezultat je lista korisnika sa najvećim score-om. Ako trenutni korisnik nema pročitanih knjiga, onda se kao fallback nude **najaktivniji korisnici** (oni sa najviše pročitanih knjiga). Već postojeći prijatelji se automatski isključuju iz liste. Ovdje se također treniran model sprema u fajl **ml_friend_model.zip**, te se pri učitavanju iz njega čitaju podaci (ukoliko postoji). Razlikuje se od prethodnog spašavanja po tome što se ovo treniranje modela dešava svaki dan.

Putanja do source code-a:

BookWorm\BookWorm\BookWorm.Services\UserService.cs

Printscreenovi recommender logike

```
references!nejlac.lb days ago!lauthor, 2 changes
public async Task<List<UserResponse>> RecommendFriends(int userId)
     var mlContext = new MLContext();
     var userReadMap = await _context.ReadingLists
          .Where(rl => rl.Name == "Read")
.Include(rl => rl.ReadingListBooks)
           .ToListAsync();
     var data = new List<UserBookEntry>();
     foreach (var list in userReadMap)
          var distinctBookIds = list.ReadingListBooks.Select(r => r.BookId).Distinct().ToList();
          foreach (var bookId in distinctBookIds)
                foreach (var otherBookId in distinctBookIds.Where(id => id != bookId))
                     data.Add(new UserBookEntry
                         UserId = (uint)list.UserId,
BookId = (uint)bookId,
Label = 1f
     if (data.Count == 0)
         // if there are no books read by current user, fallback to most active users
return await GetMostActiveUsersFallback(userId);
    ITransformer? model = null ;
var modelPath = "ml_friend_model.zip";
bool retrainModel = true;
     if (File.Exists(modelPath))
          var lastWriteTime = File.GetLastWriteTime(modelPath);
if ((DateTime.Now - lastWriteTime).TotalDays < 1)</pre>
                using var fileStream = new FileStream(modelPath, FileMode.Open, FileAccess.Read, FileShare.Read);
               model = mlContext.Model.Load(fileStream, out var _);
retrainModel = false;
```

```
if (retrainModel)
{
var trainData = mlContext.Data.LoadFromEnumerable(data);

var options = new MatrixFactorizationTrainer.Options
{
MatrixColumnIndexColumnName = nameof(UserBookEntry.BookId),
MatrixStowIndexColumnName = nameof(UserBookEntry.UserId),
LabelColumnName = nameof(UserBookEntry.UserId),
LabelColumnName = nameof(UserBookEntry.UserId),
LossFunction = MatrixFactorizationTrainer.LossFunctionType.SquareLossOneClass,
Alpha = 0.81,
Lambda = 0.1,
NumberOffterations = 40,
C = 0.0001
};

var estimator = mlContext.Recommendation().Trainers.MatrixFactorization(options);

model = estimator.Fit(trainData);

using var fileStream = new FileStream(modelPath, FileMode.Create, FileAccess.Write, FileShare.Write);
mlContext.Model.Save(model, trainData.Schema, fileStream);

// Get users who are already friends with the current user (either as sender or receiver)
var existingFriendships = amait_context.UserFriends
.Where(uf > uuf.UserId = userId | uf.FriendId = userId) & uf.Status == FriendshipStatus.Accepted)
.Solect(uf => uf.UserId = userId ? uf.FriendId : uf.UserId)
.Distinct()
.ToListAsync();

var allUserIds = userReadMap
.Solect(rl => rl.UserId)
.Solect(rl =>
```

```
foreach (var otherUserId in allUserIds)
    var score = 0f;
    var sharedBooks = userReadMap
        .Where(rl => rl.UserId == userId)
        .SelectMany(rl => rl.ReadingListBooks.Select(rb => rb.BookId))
        .Distinct()
        .ToList();
    foreach (var bookId in sharedBooks)
        var prediction = predictionEngine.Predict(new UserBookEntry
            UserId = (uint)userId,
BookId = (uint)bookId
        score += prediction.Score;
    scores.Add((otherUserId, score));
var topUserIds = scores
   .OrderByDescending(x => x.score)
    .Select(x => x.otherUserId)
    .Distinct()
    .Take(10)
    .ToList();
if (!topUserIds.Any())
    return await GetMostActiveUsersFallback(userId);
var users = await _context.Users
    .Where(u => topUserIds.Contains(u.Id))
    .ToListAsync();
return _mapper.Map<List<UserResponse>>(users);
```

Putanja do code-a u aplikaciji gdje se poziva recommender sistem:

BookWorm\BookWorm\UI\bookworm mobile\lib\screens\homepage.dart

Preporuke prijatelja se također prikazuju na početnoj stranici, odmah ispod predloženih knjiga. Ako je model već istreniran, preporuke se odmah učitavaju iz fajla (ukolko je treniranje rađeno taj isti dan), a ukoliko nije ponovno se trenira model.

Printscreen iz pokrenute aplikacije

