Rekomendacje dla grup

Systemy Rekomendacyjne 2024/2025

Definicja problemu

- Wszystkie dotychczasowe algorytmy generowały rekomendacje dla pojedynczych użytkowników
 - Nawet jeśli uczyliśmy się na danych z populacji
- Jak tworzyć rekomendacje dla dowolnych grup użytkowników?
- Jakie powinny być funkcje celu?
- Jak godzić preferencje, zwłaszcza te rozbieżne?

Definicja problemu

- Dane są przewidywane oceny każdego elementu przez każdego z użytkowników
- Chcemy dobrać rekomendację tak, by zadowolenie w całej grupie było jak największe
- Źródło: https://towardsdatascience.com/an-introduction-to-group-recommender-systems-8f942a06db56

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Algorytmy proste

Dyktatura

• Decyduje jedna osoba

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Dyktatura

• Decyduje jedna osoba

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Dyktatura

• Decyduje jedna osoba

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

- Osoby z grupy ustalają między sobą kolejność
- W każdej iteracji o wyborze elementu decyduje kolejna osoba

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

- Osoby z grupy ustalają między sobą kolejność
- W każdej iteracji o wyborze elementu decyduje kolejna osoba

	А	В	С	D	Е	7
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

- Osoby z grupy ustalają między sobą kolejność
- W każdej iteracji o wyborze elementu decyduje kolejna osoba

	А	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

- Osoby z grupy ustalają między sobą kolejność
- W każdej iteracji o wyborze elementu decyduje kolejna osoba

	А	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Maksymalizacja zadowolenia

• Wybieramy filmy o najwyższej maksymalnej ocenie

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Maksymalizacja zadowolenia

• Wybieramy filmy o najwyższej maksymalnej ocenie

	Α	В	С	D	E	F	
Alice	3	6	10	8	6	10	
Bob	8	6	7	8	9	1	
Carol	2	5	9	6	7	10	
					<u> </u>		

Minimalizacja niezadowolenia

• Wybieramy filmy o najwyższej minimalnej ocenie

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Minimalizacja niezadowolenia

• Wybieramy filmy o najwyższej minimalnej ocenie

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

Algorytmy konsensusu

Średnia

- Waga każdego filmu to średnia ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą

	A	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	41/3	5¾	83/3	7⅓	7½	7

Średnia

- Waga każdego filmu to średnia ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą

				<u> </u>	<u>r – </u>	
	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	41⁄3	5 ⅔	83/3	7⅓	7½	7

Średnia bez niezadowolenia (without misery)

- Najpierw eliminujemy wszystkie filmy, które uzyskały co najmniej jedną ocenę poniżej wartości granicznej
- Waga każdego filmu to średnia ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	41/3	5 ² / ₃	83/3	7½	7½	7

Średnia bez niezadowolenia (without misery)

- Najpierw eliminujemy wszystkie filmy, które uzyskały co najmniej jedną ocenę poniżej wartości granicznej
- Waga każdego filmu to średnia ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą

	Α	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	à	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	41/3	5⅔	83/3	7 1/ ₃	7 ½	7

Średnia bez niezadowolenia (without misery)

- Najpierw eliminujemy wszystkie filmy, które uzyskały co najmniej jedną ocenę poniżej wartości granicznej
- Waga każdego filmu to średnia ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą

				<u> </u>	 			
	Α	В	С	D	Е		F	
Alice	3	6	10	8	6		10	
Bob	d	6	7	8	9		1	
Carol	2	5	9	6	7		10	
Score	4 ½	5⅔	8¾	7 ½	7 ½	I	7	

Metoda multiplikatywna

- Waga każdego filmu to iloczyn ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą
- Zamiast iloczynu możemy także użyć np. średniej geometrycznej lub harmonicznej

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	48	180	630	384	378	100

Metoda multiplikatywna

- Waga każdego filmu to iloczyn ocen wystawionych przez użytkowników
- Wybieramy filmy z najwyższą wagą
- Zamiast iloczynu możemy także użyć np. średniej geometrycznej lub harmonicznej

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	48	180	630	384	378	100

Algorytmy wyborcze

Głosowanie proste

- Każdy film dostaje tyle punktów, ile ma ocen powyżej wartości granicznej
- Wybieramy filmy o największej sumie punktów

	A	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Scores >= 5	1	3	3	3	3	2

Głosowanie proste

- Każdy film dostaje tyle punktów, ile ma ocen powyżej wartości granicznej
- Wybieramy filmy o największej sumie punktów

	Α	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Scores >= 5	1	3	3	3	3	2

- Każdy użytkownik przyznaje elementom punkty od 0 punktów dla elementu najmniej lubianego do N punktów dla elementu najbardziej lubianego
- Sumujemy liczby punktów dla każdego elementu
- Wybieramy elementy z największą sumą punktów

	А	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

- Każdy użytkownik przyznaje elementom punkty od 0 punktów dla elementu najmniej lubianego do N punktów dla elementu najbardziej lubianego
- Sumujemy liczby punktów dla każdego elementu
- Wybieramy elementy z największą sumą punktów

	Α	В	С	D	Е	F
Alice	$3 \rightarrow 0$	6 → 2	10 → 5	8 → 3	6 → 2	10 → 5
Bob	8 → 4	6 → 1	7 → 2	8 → 4	9 → 5	1 → 0
Carol	$2 \rightarrow 0$	5 → 1	9 → 4	6 → 2	7 → 3	10 → 5

- Każdy użytkownik przyznaje elementom punkty od 0 punktów dla elementu najmniej lubianego do N punktów dla elementu najbardziej lubianego
- Sumujemy liczby punktów dla każdego elementu
- Wybieramy elementy z największą sumą punktów

	А	В	С	D	Е	F
Alice	0	2	5	3	2	5
Bob	4	1	2	4	5	0
Carol	0	1	4	2	3	5

- Każdy użytkownik przyznaje elementom punkty od 0 punktów dla elementu najmniej lubianego do N punktów dla elementu najbardziej lubianego
- Sumujemy liczby punktów dla każdego elementu
- Wybieramy elementy z największą sumą punktów

	A	В	С	D	Е	F
Alice	0	2	5	3	2	5
Bob	4	1	2	4	5	0
Carol	0	1	4	2	3	5
Score	4	4	11	9	10	10

- Każdy użytkownik przyznaje elementom punkty od 0 punktów dla elementu najmniej lubianego do N punktów dla elementu najbardziej lubianego
- Sumujemy liczby punktów dla każdego elementu
- Wybieramy elementy z największą sumą punktów

	А	В	С	D	E	F .
Alice	0	2	5	3	2	5
Bob	4	1	2	4	5	0
Carol	0	1	4	2	3	5
Score	4	4	11	9	10	10

- Dla każdej pary elementów i, j obliczamy różnicę między liczbą zwolenników elementu i oraz elementu j
 - Punkt dostaje ten element, który ma więcej zwolenników
 - W przypadku remisu elementy otrzymują po pół punktu
- Wybieramy elementy z największą sumą punktów

	А	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

	A	В	С	D	E	F
А	-					
В		-				
С			-			
D				-		
E					-	
F						-

	А	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

	Α	В	С	D	E	F
А	-	<	<	<	<	<
В		-	<	<	<	<
С			-	>	>	=
D				-	<	<
E					-	<
F						-

	Wygrane
А	0
В	1
С	4½
D	2
E	3
F	4½

	А	В	С	D	Ε	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

	Α	В	С	D	E	F
Α	-	<	<	<	<	<
В		-	<	<	<	<
С			-	>	>	=
D				-	<	<
E					-	<
F						-

	Wygrane
А	0
В	1
С	4½
D	2
Е	3
F	4½

Proportional Approval Voting (PAV)

- Każdy użytkownik decyduje, które filmy może zaakceptować, a które nie
- Zakładamy, że każdy kolejny element akceptowany przez użytkownika daje mu mniejszą satysfakcję
 - Kolejno 1 punkt, 1/2, 1/3, 1/4, ...
- Dobieramy elementy tak, by zmaksymalizować zadowolenie
- Algorytm NP-trudny, ale istnieje zachłanna aproksymacja
 - W każdej iteracji dobieramy ten element, który najbardziej zwiększa sumę zadowolenia

- ocena >= 7
- Rekomendacja = []

	Zadowolenie
Alice	0
Bob	0
Carol	0

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10

- ocena >= 7
- Rekomendacja = []

	Zadowolenie
Alice	0
Bob	0
Carol	0

Score	0+1+0 = 1	0+0+0 = 0	1+1+1 = 3	1+1+0 = 2	0+1+1 = 2	1+0+1 = 2
Carol	2	5	9	6	7	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Alice	3	6	10	8	6	10
	Α	В	С	D	E	F

- ocena >= 7
- Rekomendacja = [C]

	Zadowolenie
Alice	1
Bob	1
Carol	1

	А	В	С	D	Ε	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	0+1+0 = 1	0+0+0 = 0	3	1+1+0 = 2	0+1+1 = 2	1+0+1 = 2

- ocena >= 7
- Rekomendacja = [C]

	Zadowolenie
Alice	1
Bob	1
Carol	1

	А	В	С	D	Е	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	0+½+0 = ½	0+0+0 = 0	3	1/2+1/2+0 = 1	0+1/2+1/2 = 1	1/2+0+1/2 = 1

- ocena >= 7
- Rekomendacja = [C, D]

	Zadowolenie
Alice	2
Bob	2
Carol	1

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	0+½+0 = ½	0+0+0 = 0	3	1	0+½+½ = 1	1/2+0+1/2 = 1

- ocena >= 7
- Rekomendacja = [C, D]

	Zadowolenie
Alice	2
Bob	2
Carol	1

	А	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	0+1/3+0 = 1/3	0+0+0 = 0	3	1	0+1/3+1/2 = 5/6	1/3+0+1/2 = 5/6

- ocena >= 7
- Rekomendacja = [C, D, E]

	Zadowolenie
Alice	2
Bob	3
Carol	2

	Α	В	С	D	E	F
Alice	3	6	10	8	6	10
Bob	8	6	7	8	9	1
Carol	2	5	9	6	7	10
Score	0+1/3+0 = 1/3	0+0+0 = 0	3	1	5/6	½+0+½ = ½



Dlaczego potrzebujemy funkcji celu?

- Optymalizowanie zadowolenia lub sumy zadowolenia jest niewystarczające
 - · Nie uwzględnia tego, że część grupy może być wciąż niezadowolona
- Nie ma jednej, uniwersalnej i uznanej funkcji celu
- Najlepiej zdefiniować kilka różnych funkcji celu obrazujących różne aspekty
- Źródło:
 https://homepages.tuni.fi/konstantinos.stefanidis/docs/sac20.
 pdf

Miara zadowolenia

$$egin{aligned} Group List Sat(u_i,R) &= \sum_{d \in R} p(u_i,d) \ User List Sat(u_i) &= \sum_{d \in Top N(u_i)} p(u_i,d) \ sat(u_i,R) &= rac{Group List Sat(u_i,R)}{User List Sat(u_i)} \ Group Sat(G,R) &= \sum_{u_i \in G} sat(u_i,R) \end{aligned}$$

Miara niespójności zadowolenia

$$Group Dis(G,R) = \ \max_{u_i \in G} \left(sat(u_i,R)
ight) - \min_{u_i \in G} \left(sat(u_i,R)
ight)$$

Algorytm Sequential Hybrid Aggregation

• Algorytm optymalizuje równocześnie średnie oraz minimalne zadowolenie z elementów rekomendacji

$$score_{j}(G,d) = \ (1-lpha_{j})*avgScore(G,d)+lpha_{j}*leastScore(G,d)$$

• Parametr α zmienia się w czasie

$$lpha_j = \max_{u_i \in G} sat(u_i, R) - \min_{u_i \in G} sat(u_i, R)$$

Podsumowanie

- Definicja problemu rekomendacji dla grup
- Algorytmy proste
- Algorytmy konsensusu
- Algorytmy wyborcze
- Metryki oceny jakości rekomendacji
- Dynamiczny algorytm optymalizujący kilka metryk jednocześnie