## روش DIOWA

### تئوری روش:

روش 'DIOWA نوع خاصی از عملگرهای IOWA است که در آن چگالی اطراف یک مقدار به عنوان DIOWA روش 'variables برای ترتیب دهی مقادیر به کار می رود. در واقع، چگالی اطراف هر مقدار، معیاری از میزان شباهت آن مقدار با نزدیکترین همسایگانش است. این چگالی بر اساس تعداد نزدیکترین همسایگان (Nearest Neighbors) و میانگین فاصله وزنی آنها به دست می آید .

چگالی اطراف یک مقدار بر اساس دو عامل اصلی محاسبه می شود:

۱. تعداد Nearest Neighbors : چگالی با افزایش تعداد همسایگان نزدیک، افزایش می یابد.

۲. میانگین فاصله وزنی : هرچه فاصله به همسایگان نزدیک تر کمتر باشد، چگالی بیشتر خواهد بود .

در این پروژه برای وزن دهی به معیار ها از روش New Maximum Orness Model 12 می کنیم.

مراحل پیاده سازی این روش به صورت زیر است:

گام ۱: ابتدا می بایست چگالی اطراف  $a_{ki}$  در مجموعه  $A_{ki}$  را طبق رابطه (۱)محاسبه کنیم.

$$density(a_{ki}.r) = \begin{cases} \left(\frac{1+\sum_{a_{kj}\in A_{ki}} \omega_{kij} d(a_{ki}.a_{kj})}{|A_{ki}|}\right)^{-1} & if A_{ki} \neq \emptyset \\ 0 & if A_{ki} = \emptyset \end{cases}$$

$$(14)$$

 $a_{ki}\in A_k$  .  $A_{ki}=\{a_{kj}\,|\,d\big(a_{ki}\,.\,a_{kj}\big)\leq r.\,j\neq i$  . and  $a_{ki}\,.\,a_{kj}\in Ak\}$  and  $|A_{ki}|$  is siz of set  $A_{ki}$  فاصله  $a_{ki}\,.\,a_{kj}$  به عنوان معیار مجاورت می تواند برای اشاره به شباهت یا عدم تشابه بین  $a_{ki}\,.\,a_{kj}$  استفاده شود. پارامتر  $a_{ki}\,.\,a_{kj}$  که توسط کاربر مشخص می شود. (Similarity Threshold) یک حد آستانه تشابه

درهمین گام نیاز به محاسبه $\omega_{kij}$  داریم.

$$\omega_{kij} = \frac{e^{-d(a_{ki} \cdot a_{kj})}}{\sum_{a_{kj} \in A_{ki}} e^{-d(a_{ki} \cdot a_{kj})}} \tag{1A}$$

Density-Induced Ordered Weighted Averaging

که در این رابطه  $a_{kij}$  وزن مربوط به فاصله  $d(a_{ki}.a_{kj})$  است.

گام ۲: در این گام باید Order Inducing Variables را تشکیل دهیم ومقادیر چگالی را برای تمامی معیار های مورد نظر محاسبه کنیم.

$$u(a_{ki}) = density(a_{ki}.r) \qquad a_{ki} \in Ak$$
 (19)

گام ۳: در این گام چگالی های به دست آمده مرحله قبل را برای هر معیار به صورت نزولی مرتب می کنیم. خروجی این مرحله مقادیر  $u(b_j)$  است که در گام بعد، ازآنها برای محاسبه وزن استفاده می کنیم.

گام ۴:در این گام باید وزن دهی معیارها را بر اساس New Maximum Orness Model 12 انجام دهیم.

**(۲**•)

$$\omega_j = -f(u(b_j)) \frac{n}{2\eta_1} + \frac{\sum_{j=1}^n f(u(b_j))}{2\eta_1} + \frac{1}{n}$$

(۲۱)

$$\eta_1 = -\left(\frac{\sum_{j=1}^n f^2(u(b_j)) - \left(\sum_{j=1}^n f(u(b_j))\right)^2}{4\beta}\right)^{1/2}$$

(۲۲)

$$f(u(b_j)) = \frac{u(b_j) - u(b_n)}{u(b_1) - u(b_n)}$$

همانطور که در رابطه \* مشاهده می شود برای محاسبه ی  $\eta_1$  به مقدار  $\beta$  نیاز است. برای محاسبه ی  $\beta$  ابتدا مقدار  $\lambda$  را مشخص می کنیم.  $\lambda$  مقداری بین  $\delta$  و  $\delta$  دارد که توسط کاربر تعیین می شود.

(27)

$$\beta = \lambda \cdot \max_{\text{disp}}$$

$$\max_{\text{disp}} = (n|K|)^{-1} - n^2$$

|K| is size of the set K and  $K = \{u(b_j)|u(b_j) = u(b1).j \in N\}$ 

 $\beta$  نیز هنده پراکندگی  $\omega$  و max\_disp نشان دهنده حد بالای مجاز  $\beta$  است. هرقدر  $\lambda$  بزرگتر باشد  $\beta$  نیز بیشتر است و وقتی  $\lambda$  برابر با ۱ شود،  $\lambda$  به حد بالای مجاز خود می رسد و  $\lambda$  با max\_disp برابر می شود. همچنین وقتی  $\lambda$  برابر با صفر شود،  $\lambda$  به حد پایین مجاز خود می رسد و  $\lambda$  نیز برابر با صفر می شود.

گام۵: در گام آخر با استفاده از اپراتور DIOWA، امتیازات نهایی را برای معیارهای داده شده محاسبه می کنیم. (۲۴)

$$DIOWA(\langle u(a_{k1}), a_{k1} \rangle, \langle u(a_{k2}), a_{k2} \rangle, \dots, \langle u(a_{kn}), a_{kn} \rangle) = \sum_{j=1}^{n} \omega_{kj} b_{kj}$$

در این رابطه  $b_{kj}$  ترتیب نزولی امتیازها بر اساس چگالی است.

#### مزایای روش DIOWA:

- ۱. انعطافپذیری بالا: این امکان را به کاربران می دهد تا مقادیر  $r_{9}\lambda$  را متناسب با مساله خود تنظیم کنند.
- ۲. تناسب با کاربردهای خاص: در مسائلی که تعیین تعداد مشخصی از Nearest neighbors دشوار است،
   این روش می تواند مناسب تر باشد.
- ۳. امکان Sort آرگومانها: ترتیبدهی آرگومانها (مانند مقادیر  $b_i$  و  $b_{kj}$ ) بر اساس چگالی، باعث می شود . که مقادیر مشابه به هم نزدیک تر شوند و این باعث افزایش دقت تصمیم گیری می شود.

# معایب روش DIOWA:

- ۱. پیچیدگی محاسباتی: محاسبه چگالی و فاصلههای وزنی نسبتا به محاسبات پیچیده تری نیاز دارد.
- ۲. نیاز به انتخابهای دقیق: انتخاب مقادیر  $\lambda$  و  $\lambda$  به تجربه و علم کافی نیاز دارد تا ما را به نتایج مطلوب برساند.
  - ۳. حساسیت زیاد به پارامترها: نتایج به شدت تحت تاثیر پارامترهای انتخابی  $\lambda$  و  $\gamma$  قرار دارد.

#### پیاده سازی روش DIOWA :

سوال: یکی از روشهای OWA موجود در پوشه OWA را انتخاب کرده و آن را براساس مثال ارائه شده در مقاله اصلی پیادهسازی کنید. کدنویسی شما باید به گونهای باشد که برای هر چندتا تصمیم گیر /روش مناسب باشد.

ابتدا برای مثال موجود در مقاله، روش DIOWA را طبق مراحل بیان شده در قسمت تئوری پیاده سازی می کنیم. در این مثال، امتیاز ۴ ورزشکار توسط ۶ داور به صورت زیر لحاظ شده است.

جدول (۲۰): امتیازهای ورزشکاران A1 تا A4

Athlete	judge1	judge2	judge3	judge4	judge5	judge6
A1	8	9.3	9.1	8.5	9.3	9.4
A2	8.4	8.4	9	9	9	9
A3	8.7	9.3	8.8	8.8	8.7	9.9
A4	9.3	8.1	8.6	9.2	9.2	8

(r = 0.5): گام ۱و۲. چگالی های محاسبه شده (۲۱):

Athlete	Densities					
A1	0.6667	2.7439	2.4367	0.6667	2.7439	2.5905
A2	1.0000	1.0000	3.0000	3.0000	3.0000	3.0000
A3	2.8185	1.3333	3.5034	3.5034	2.8185	0.0000
A4	1.8182	1.5866	0.6667	1.9093	1.9093	0.9091

در محاسبه ی چگالی ها برای این مثال، نکته ای وجود دارد که بیان آن در این بخش ضروری است. برای ورزشکار شماره ۲، چگالی های موجود در مقاله با مقادیر محاسبه شده موجود در جدول (۲۱) مغایرت دارد. به این صورت که در متن مقاله، مقادیر چگالی برای ورزشکار A2 به صورت زیر می باشد.

جدول (۲۲): چگالی های محاسبه شده برای ورزشکار شماره ۲

Athlete	Densities					
A2	2	2	4	4	4	4

به همین جهت برای اطمینان از صحت محاسبات، چگالی مربوط به ورزشکار A2 به صورت دستی نیز محاسبه شد.

$$A_{k2} = \{8.4 \ 8.4 \ 9 \ 9 \ 9 \ 9\}$$
  
 $r = 0.5$ 

$$Scores~8.4: \begin{cases} A_{ki}: \{8.4\} \\ distance = 0 \\ \omega_{kij} = \frac{e^{-distance}}{\sum_{a_{kj} \in A_{ki}} e^{-distance}} = 1 \end{cases} \Rightarrow density = \left(\frac{1 + \sum_{i} \omega_{kij} \times distance}{|A_{ki}|}\right)^{-1} = 1 \cdot \neq 2$$

$$|A_{ki}| = 1$$

$$A_{ki}: \{9.9.9\}$$

$$distance = 0.0.0$$

$$\omega_{kij} = \frac{e^{-distance}}{\sum_{a_{kj} \in A_{ki}} e^{-distance}} = \frac{1}{3} \Rightarrow density = \left(\frac{1 + \sum_{i} \omega_{kij} \times distance}{|A_{ki}|}\right)^{-1} = 3 \cdot \neq 4$$

$$|A_{ki}| = 3$$

 $(u(b_i)$ : گام ۳. ترتیب نزولی چگالیها (مقادیر (۲۳)

Athlete	Sorted Densities					
A1	2.7439	2.7439	2.5905	2.4367	0.6667	0.6667
<b>A2</b>	3.0000	3.0000	3.0000	3.0000	1.0000	1.0000
A3	3.5034	3.5034	2.8185	2.8185	1.3333	0.0000
A4	1.9093	1.9093	1.8182	1.5866	0.9091	0.6667

 $\lambda = 0.2$  و New Maximum Orness Model 12 و New Maximum Orness Model 12 و  $\lambda = 0.2$ 

Athlete	DIOWA weights					
A1	0.2538	0.2538	0.2364	0.2190	0.0185	0.0185
A2	0.2039	0.2039	0.2039	0.2039	0.0921	0.0921
A3	0.2573	0.2573	0.2019	0.2019	0.0817	0.0000
A4	0.2598	0.2598	0.2405	0.1916	0.0482	0.0000

جدول (a): ترتیب نزولی امتیازها بر اساس چگالی (مقادیر a): ترتیب نزولی امتیازها بر اساس

Athlete			Sorted	Scores		
<b>A1</b>	9.3	9.3	9.4	9.1	8	8.5
A2	9	9	9	9	8.4	8.4
A3	8.8	8.8	8.7	8.7	9.3	9.9
A4	9.2	9.2	9.3	8.1	8	8.6

جدول(۲۶): گام ۵. امتیازات و رتبه بندی نهایی حاصل از روش DIOWA

Athlete	Score
<b>A1</b>	9.2409
A4	8.9554
A2	8.8894
A3	8.8005

همانطور که ملاحظه میشود، ورزشکار A1 بیشترین امتیاز و ورزشکار A3 کمترین امتیاز را کسب کرده است.