

In the name of God



استاد : دکتر ابراهیمی

دانشجو : توحید حقیقی سیس

شماره دانشجویی : 830598021

درس : مباحث ویژه

موضوع : تمرین سوم

تمرین اول :

- با ذکر دلیل بیان کنید که آیا هر مساله را می توان به روش TOPSIS رتبه بندی کرد
روش تاپسیس یکی از روشهای تصمیم گیری چند شاخصه (MADM) است که به رتبه بندی گزینه ها می پردازد. در این روش از دو مفهوم “حل ایده آل” و “شباهت به حل ایده آل” استفاده شده است. حل ایده آل چنان چه از اسم آن پیداست، آن حلی است که از هر جهت بهترین باشد که عموماً در عمل وجود نداشته و سعی بر آن است که به آن نزدیک شویم. به منظور اندازه گیری شباهت یک طرح (یا گزینه) به حل ایده آل و ضد ایده آل، فاصله آن طرح (یا گزینه) از حل ایده آل و ضدایده آل اندازه گیری می شود. سپس گزینه ها بر اساس نسبت فاصله از حل ضد ایده آل به مجموع فاصله از حل ایده آل و ضد ایده آل ارزیابی و رتبه بندی می شوند. واژه TOPSIS از حروف اول عبارت **Technique for Order of Preference by Similarity to Ideal Solution** گرفته شده است.
بله تمام مسایلی که میخواهیم از بین گزینه ها ان ها را رتبه بندی کنیم میتوانیم از این روش استفاده کنیم .

- اگر در یک سناریو، گزینه ها با روش AHP به خوبی رتبه بندی شوند آیا روش TOPSIS هم می تواند برای همان سناریو گزینه ها را به خوبی روش AHP رتبه بندی کند؟ پاسخ خود را با ذکر دلیل به صورت کامل شرح دهید

نه لزوماً ، در روش TOPSIS وزن شاخص ها باید به صورت قطعی مشخص باشد و در مسائل پیچیده به سختی میتوان وزنها را از پیش تعیین کرد . اما در روش AHP وزن شاخص ها بصورت حدودی بر اساس ترجیحات کاربر محاسبه میشود . به همین دلیل نمیتوان انتظار داشت نتایج این دو روش در یک مسئله یکسان باشد. در دو مقاله بررسی شده ، علت این تفاوت جواب را در ناسازگاری بین دیتای نمونه اظهار کرده بودند

- مزیت و معایب روش TOPSIS نسبت به روش AHP را بررسی نمایید. (این گزارش می بایست شامل نقاط قوت و نقاط ضعف هر دو روش باشد)

1. تصمیم گیری در صورت وجود معیارهای مثبت و منفی (حتی توام با هم در یک مساله) امکان پذیر است. معیارهای مثبت معیارهایی هستند که جنبه سود دارند مثل کیفیت کالا و معیارهای منفی معیارهایی هستند که جنبه ضرر دارند مثل سختی کار.
2. برای تعیین بهترین گزینه می توان تعداد قابل توجهی معیار را مورد بررسی قرار داد در حالی که در AHP یا روش ANP عملاً و ذاتاً در این زمینه محدودیت هایی وجود دارد.
3. این روش ساده و دارای سرعت مناسب است و برای تعداد زیادی گزینه و معیار به خوبی پاسخگو است.
4. در روش تاپسیس به راحتی می توان معیارهای کیفی را کمی کرد و تصمیم گیری با وجود معیارهای کیفی و کمی میسر است.
5. خروجی سیستم به صورت کمی است و علاوه بر تعیین گزینه برتر، رتبه سایر گزینه ها به صورت عددی بیان می شود. این مقدار عددی همان نزدیکی نسبی است که پایه قوی این روش را بیان می کند.
6. روش تاپسیس، دارای پایه های ریاضی مناسب است. این روش با فاصله ها سروکار دارد. تاپسیس گزینه ای را که بیشترین فاصله از بدترین گزینه و کمترین فاصله از بهترین گزینه دارد، به عنوان گزینه بهینه انتخاب می کند و به همین دلیل و پایه ریاضی اش، بر سایر روش های MADM برتری دارد.
7. روش تاپسیس برتری دیگری نسبت به بعضی از روشهای MADM دارد که این روش از روش های جبرانی است. یعنی وزن تمامی گزینه ها و معیارها در تصمیم گیری دخالت داده می شود و هیچ وزنی در این روش نادیده گرفته نمی شود.

- به نظر شما در چه مواردی (در چه سناریوهایی) روش TOPSIS بهتر از روش AHP عمل می کند؟ و همچنین در چه مواردی روش AHP بهتر از روش TOPSIS عمل می کند

در مسائل کوچک که تعداد شاخص ها اندک و تعیین وزن ها آسان است TOPSIS با توجه به سادگی و کم بود محاسبات بسیار کارآمد است. در مسائل پیچیده تر که شاخص ها همبستگی دارند و تعیین وزن ها بدون ایجاد ناسازگاری مشکل است از AHP استفاده میکنیم

- آیا برای بهبود عملکرد TOPSIS ایده ای دارید؟

برای این که معیار های مثبت و منفی را با هم اشتباه نگیریم در همان اول معیار های منفی را از 1 کم کنیم تا مثبت شود و با آن محاسبه را انجام دهیم و همچنین می توانیم برای تعیین وزن ها از Ahp استفاده نکنیم چون نظر شخصی در آن اعمال میشود و ممکن است در تصمیم گیری ما اختلال ایجاد کند .

- اگر بخواهید برای رتبه بندی بهتر گزینه های ینک سناریو از تل ی روش های AHP و TOPSIS است اده کنید چه ایده ای دارید (بصورت کلی بیان نکنید در صورتی که ایده ای دارید با یزییات کامل و بصورت الگوریتم وارشرح دهید.

برای بهبود عملکرد TOPSIS می توان از AHP به عنوان روشی برای تعیین وزن ها ی شاخص ها استفاده کرد و وزن های محاسبه شده را برایتبه بندی آلترناتیوها به TOPSIS داد. به این ترتیب جدی ترین مشکل این روش یعنی تعیین وزن ها مرتفع میگردد

تمرین 2:

عوامل دگ: A, B, C, D

گزینه ها	مشتاب نشد	در وقت کم	امید	اشاعت زیادی	نسبت اولیة مستعدی	اولیة مستعدی
A	۱۰	۴	۵	۶	۳	۱
B	۶	۳	۵	۶	۳	۷
C	۲	۲	۷	۵	۴	۱
D	۷	۸	۱	۲	۵	۷

مرحله اول: تبدیل معیارها را به کیفی کنیم.

معیارها را به روش AHP

گزینه ها	C_1	C_2	C_3	C_4	C_5	C_6
A	$1/20$	$2/21$	$5/22$	$9/22$	$3/15$	$1/14$
B	$1/20$	$2/21$	$5/22$	$9/22$	$3/15$	$7/14$
C	$1/20$	$1/21$	$7/22$	$5/22$	$4/15$	$1/14$
D	$7/20$	$8/21$	$9/22$	$9/22$	$5/15$	$7/14$
	۲۵	۲۱	۲۲	۳۲	۱۵	۱۴

مجموع سطر ها: جمع سطر ها و تقسیم هر کدام بر سطر ها

گزینه ها	C_1	C_2	C_3	C_4	C_5	C_6
A	۰,۰۸	۰,۰۱۹	۰,۰۲۸	۰,۰۲۸	۰,۰۲	۰,۰۰۷۱
B	۰,۰۸	۰,۰۱۹	۰,۰۲۸	۰,۰۲۸	۰,۰۲	۰,۰۰۷۱
C	۰,۰۱۶	۰,۰۲۸	۰,۰۵۲	۰,۰۵۲	۰,۰۱۵	۰,۰۰۷۱
D	۰,۰۵۲	۰,۰۲۸	۰,۰۵۲	۰,۰۵۲	۰,۰۲	۰,۰۰۷۱

مرحله دوم: وزن معیارها را در ماتریس قرار می دهیم

یافتن حل ایده آل و ضدایده آل

- برای معیارهایی که بار مثبت دارند ایده آل مثبت بزرگترین مقدار آن معیار است.
- برای معیارهایی که بار مثبت دارند ایده آل منفی کوچکترین مقدار آن معیار است.
- برای بار منفی دارند ایده آل مثبت کوچکترین

C_4	C_5	C_3	C_3	C_2	C_1	
۰.۰۴۳	۰.۰۱۵	۰.۰۸۴	۰.۰۵۶	۰.۰۱۴	۰.۰۱۶	حل ایده آل (S+)
۰.۰۰۴	۰.۰۰۲	۰.۰۴۶	۰.۰۳۸	۰.۰۳۸	۰.۰۰۸	حل ضدایده آل (S-)

محاسبه فاصله از حل ایده آل و ضدایده آل

برای تمام معیاران نزدیک به بزرگترین و کوچکترین به راه حل ایده آل محاسبه می شود

فاصله اولیوسی هرگز نیست از ایده آل مثبت و منفی با فرض اولیوسی محاسبه می شود

۰.۳۸۴۴ - d_1		۰.۲۵۳۶ + d_1	
۰.۲۷۱۷ - d_2		۰.۱۵۵۲۲ + d_2	
۰.۲۰۳۹ - d_3	فاصله لژیته ها از حل	۰.۳۰۰۴۰ + d_3	
۰.۵۳۳۸ - d_4	ضدایده آل	۰.۴۰۳۱ + d_4	
۰.۰۰۰۰		۰.۰۰۰۰	
۰.۰۰۰۰		۰.۰۰۰۰	

$$S_i^* = \sqrt{\sum (x_{ij} - x_j^*)^2}$$

$$S_i^- = \sqrt{\sum (x_{ij} - x_j^-)^2}$$

محاسبه شاخص شباهت:

شاخص شباهت (CL) از فرمول زیر بدست می آید و بین صفر و یک است هر چه به 1 نزدیک تر باشد به جواب به آن نزدیک تر است.

$$C_i^* = S_i^- / S_i^* + S_i^-$$

محاسبه جدول دلالت به افراد زیر می رسم

A	B	C	D
[0,3978	0,4765	0,5952	0,4201]

بن افراد هر چه به 1 نزدیک تر شود جواب بهینه تر خواهد بود.

$$B > C > D > A$$

تمرین سوم :

پیاده سازی روش **topsis** با پایتون

مراحل این روش را با کد ان به ترتیب در زیر توضیح میدهم :

روش تاپسیس از مراحل زیر تشکیل شده است :

- گرفتن ماتریس شاخص – گزینه ها از کاربر

```
def make_matrix(self):
    topsis_table=[]
    for i in range(1,self.alternative_count+1):
        alternative_table=[]
        for j in range(1,self.criteria_count+1):
            alternative_table.append(int(input("Alternative {} Criteria {} :".format(i,j))))
        topsis_table.append(alternative_table)

    return topsis_table
```

در کد بالا ابتدا از کاربر تعداد گزینه ها و شاخص ها را میگیریم و بعد تعداد ان را به این تابع ارسال میکنیم تا این تابع در 2 فور تو در تو اطلاعات را از کاربر بگیرد .

- گرفتن وزن هایی که روش های دیگر به دست می آید از کاربر

```
def get_ahp_vector(self):
    ahp_list=[]
    for i in range(self.criteria_count):
        ahp_list.append(float(input("Enter {} Criteria Point :".format(i+1))))
    return ahp_list
```

- در مرحله اول ان را نرمال میکنیم و بعد ماتریس اول را در وکتور وزن ها ضرب میکنیم تا در مراحل بعدی از ان ماتریس به دست آمده استفاده کنیم .


```
def make_normalize_matrix(self,topsis_matrix):
    numpy_topsis_matrix=np.array(topsis_matrix)
    x_normed = numpy_topsis_matrix / numpy_topsis_matrix.sum(axis=0)
    return x_normed
```

نرمالایز کردن به روش های مختلفی میتوان انجام داد روش اول نورم 1 ویا نورم 2 است من در این تابع از نرم 1 برای نرمال کردن استفاده کرده ام .

- گرفتن شاخص های مثبت و منفی از کاربر :

```
if __name__ == "__main__":
    alternative_count=int(input("Count of Alternative : "))
    Criteria_count=int(input("Count of Criteria : "))

    # get negative criteria column
    negative_column=[]
    for negative in range(0,Criteria_count):
        ans=input("is {} Criteria column negative :".format(negative+1))
        if(ans=="y"):
            negative_column.append(-1)
        else:
            negative_column.append(1)

    print(negative_column)

    #end negative column

    #get matrix criteria and alternative
    topsis = Topsis(alternative_count,Criteria_count)
    topsis_tab=topsis.make_matrix()

    #end get alternative
```

در این قسمت شاخص هایی که تاثیر منفی دارد را از کاربر گرفته و با یک روش ابتکاری ان را در یک وکتور با اعداد 1 و -1 قرار میدهیم .

- یافتن حل ایده ال مثبت و منفی :

برای این روش یک حرکت ابتکاری درست زدم که جواب یکسان میدهد ماتریس مثبت و منفی های مرحله قبل را در ماتریس اصلی ضرب نقطه ای کردم تا ستون هایی که منفی هستند مقادیر منفی بگیرند تا در این مرحله max و min گرفتن از آن راحت تر شود

```
def Get_Ideal_Positive(self,topsis_matrix):
    return topsis_matrix.max(axis=0)

def get_Ideal_negative(self,topsis_matrix):
    return topsis_matrix.min(axis=0)
```

- یافتن فاصله از حالت های مثبت و منفی با ماتریس اقلیدسی اصلی :

```
def Find_Distance_Positive_Matrix(self,positive_ideal,matrix):
    distance_postive=[]
    for i,criteria in enumerate(matrix):
        sum_negative=0
        for j in criteria:
            a=np.sqrt(j**2+positive_ideal[i-1]**2)
            sum_negative+=a
        distance_postive.append(sum_negative)
    return distance_postive

def Find_Distance_negative_Matrix(self,negative_ideal,matrix):
    distance_negative=[]
    for i,criteria in enumerate(matrix):
        sum_negative=0
        for j in criteria:
            a=np.sqrt(j**2+negative_ideal[i-1]**2)
            sum_negative+=a
        distance_negative.append(sum_negative)
    return distance_negative
```

$$d_i^+ = \sqrt{\sum_{j=1}^n (v_{ij} - v_j^+)^2}$$

$$d_i^- = \sqrt{\sum_{j=1}^n (v_{ij} - v_j^-)^2}$$

برای هر وکتور مثبت و منفی از فرمول بالا استفاده میکند .

- در مرحله آخر شاخص شباهت را بدست می آوریم

$$cl_i^+ = \frac{d_i^-}{d_i^+ + d_i^-}$$

```
def Closness_Coeficent(self,negative_distance,postive_distance):
    array_negative=np.array(negative_distance)
    array_postive=np.array(postive_distance)
    cc=array_negative/(array_postive+array_negative)
    return cc
```

Closeness coefiscent برای رتبه بندی گزینه ها استفاده میشود و خروجی آن همیشه اعداد بین صفر و یک است .

فراخوانی توابع در اخر کد ها در main قرار دارد .

```
#normalize matrix for sum of column and devide to sum
normalize_matrix=topsis.make_normalize_matrix(topsis_tab)
# get weight vector
ahp_vector=topsis.get_ahp_vector()
#end

multi_ahp_topsis=topsis.multiply_ahp_into_topsis(ahp_vector,normalize_matrix)

print(multi_ahp_topsis)
add_negative_totopsis = multi_ahp_topsis*negative_column

print(add_negative_totopsis)
#get postive ideal answer
postive_ideal=topsis.Get_Ideal_Postive(add_negative_totopsis)
negative_ideal=topsis.get_Ideal_negative(add_negative_totopsis)

print("-----")
print(postive_ideal)
print("-----")
print(negative_ideal)

# find distance
```