

# بهره برداری بهینه از مخازن سدها با استفاده از الگوریتم جامعه ی مورچگان

بابک امین نژاد \* ۱

روزبه فرخ زاد ۲

۱. دانشگاه آزاد اسلامی واحد رودهن – دانشکده فنی مهندسی

Aminnejad@riau.ac.ir

۲. کارشناس ارشد سازه های هیدرولیکی – دانشگاه آزاد اسلامی واحد بین الملل کیش

Roozbeh.farokhzad@gmail.com

## ۱- چکیده

یکی از ارکان مدیریت منابع آب ، بهره برداری بهینه از مخازن سدهای کشور به عنوان اصلی ترین منابع آبهای سطحی است. مخازن با تنظیم جریان رودخانه در امر بهبود توزیع نامرتب آب از نظر زمانی و مکانی ، نقش مهمی را در جهت کاهش خسارات ناشی از کمبود آب در ماهها و سالهای خشک ایفا می نمایند و در امر ذخیره و تأمین آب برای مصارف شهری ، روستایی ، صنعتی و کشاورزی ، کنترل مهار سیلاب ، تولید برق و ایجاد امکانات تفریحی و پرورش آبزیان نقش مؤثری دارند. تا کنون بهره برداری بهینه از مخازن سدها با در نظر گرفتن شرایط پویا (متغیر) برای آوردها و نیازهای پایین دست سد کمتر مورد توجه قرار گرفته است که در این مقاله با استفاده از الگوریتم جامعه ی مورچگان پویا (ACO) با در نظر گرفتن کلیه تغییرات زمانی برای مخزن یک سد در داخل کشور انجام گردیده است. معمولاً در بهره برداری شرب از مخازن سدها، هدف اصلی کمینه کردن اختلاف نیاز پائین دست و میزان رهاسازی آب می باشد. در این مقاله به منظور تعیین مقادیر رهاسازی جهت بهینه کردن بهره برداری از مخزن سد، از روش برنامه جامعه مورچگان پویا با رویکرد پسرو استفاده شده است. روند تحلیل داده ها به روش پویا، بر اساس برنامه نویسی در محیط متلب<sup>۱</sup> و همچنین استفاده از نرم افزارهای صفحات گسترده مانند اکسل<sup>۲</sup> انجام شده است. جهت حل مسئله بهره برداری مخزن، مقدار ذخیره در انتهای دوره t به عنوان متغیر تصمیم در نظر گرفته است. با توجه به تعریف مسئله، امکان تغییر این متغیر در بازه (۳۳۴۰، ۸۳۰) وجود دارد. دقت جواب های حاصل و همچنین مقدار تابع هدف به نحوه گسسته سازی متغیر تصمیم بستگی دارد. در ابتدا به منظور نمایش کارایی مدل، با در نظر گرفتن طول بازه برابر ۲۵۱ واحد، بهره برداری ۵ ساله، ۲۰ ساله و ۴۰ ساله مورد بررسی قرار گرفت. مقدار تابع هدف به ترتیب برابر ۱/۱۳، ۶/۸۵ و ۱۴/۸۲ برای بهره برداری ۵، ۲۰ و ۴۰ ساله به دست آمده است. در نهایت به منظور ارزیابی روش برنامه جامعه مورچگان پویا جهت حل مسئله بهره برداری بهینه از مخازن سدها، نتایج حاصل از این روش با روش های فراکوشی<sup>۳</sup> متداول اخیر در حل مسائل بهینه سازی مقایسه شده و نتایج آن ارائه شده است. واژه های کلیدی: بهره برداری از مخزن سد، بهینه سازی، برنامه ریزی پویا، جامعه مورچگان

<sup>1</sup> MATLAB

<sup>2</sup> Excel

<sup>3</sup> Heuristic

مدل های مختلفی برای بهره برداری بهینه از مخزن ارائه شده است. مدل هایی قطعی و غیر قطعی و همچنین مدل های ترکیبی همه و همه به خدمت گرفته شده اند تا بشر به بهترین نحو بتواند از منابع آب طبیعی بهره برداری کند. با توجه به وجود عدم قطعیت ها در ورودی های یک مخزن مثل میزان بارش، ذوب برف و یخ، یا خشکسالی و ... محققان به دنبال ارائه بهترین مدل می باشند که با وجود همه این مسائل با کمترین خسارت روبرو شوند.

مدل ACO مدلی قطعی می باشد که با داشتن ورودی یک مخزن و با توجه به نیاز های مصرفی و معلوم بودن تابع هزینه می تواند مقادیر بهینه ذخیره و میزان رها سازی آب را ارائه دهد.

در علوم کامپیوتر، برنامه ریزی پویا یک روش بهینه سازی است که برای دسته ای از الگوریتم های پس گرد زمانی که زیرمسئله ها بطور مکرر فراخوانی می شوند استفاده می شود. این روش در سال ۱۹۵۳ توسط ریاضی دانی به نام ریچارد بلمن معرفی شد. برنامه ریزی پویا در ریاضی و علوم کامپیوتر روشی شناخته شده است که از آن در نوشتن الگوریتم های بهینه با استفاده از حذف اجرای چند باره یک زیر مسئله یکسان استفاده می شود. از این رو برنامه ریزی پویا برای استخراج خروجی های بهینه از مخزن سد یکی از روش های عملی تحلیل سیستم ها در امر بهره برداری مخزن می باشد نخستین بار مایس<sup>۴</sup> (۱۹۴۶) و لیتل<sup>۵</sup> (۱۹۹۵) پیش از تبیین کامل الگوی برنامه ریزی پویا توسط بلمن<sup>۶</sup> (۱۹۵۷) ایده هایی را در مورد استفاده از الگوریتم برنامه ریزی مرحله ای برای بهره برداری از مخزن سد مطرح کردند. در سالهای ۱۹۶۳ تا ۱۹۶۶ ایده های مشابهی از سوی هال<sup>۷</sup>، هاول<sup>۸</sup> و رافس<sup>۹</sup> مطرح گردید که در نهایت یانگ<sup>۱۰</sup> در سال ۱۹۶۷ یک مدل برنامه ریزی قطعی با افق زمانی محدود برای یک مخزن معرفی کرد. از اوایل دهه ۱۹۸۰ تاکنون تحقیقات متعددی عمدتاً به صورت مطالعه موردی انجام گرفته است که هدف از طراحی این مدل ها، تعیین سیاست های بهره برداری بهینه برای دوره های زمانی محدود یا نامحدود است.

برنامه ریزی پویا معمولاً برای حل مسائل بهینه سازی استفاده می شود. در این دسته از مسائل، جواب های متعددی برای مسئله موجود است و هدف یافتن جوابی است که بهینه (ماکزیمم یا مینیمم) باشد.

لازم به ذکر است که جواب بهینه لزوماً منحصر بفرّد نیست و روش های مختلف ممکن است به یک مقدار بهینه منجر شود.

روند طراحی یک الگوریتم برنامه ریزی پویا را می توان به مراحل زیر تقسیم کرد:

۱. تشخیص ساختار یک جواب بهینه،

۲. تعریف کردن یک مقدار بهینه به طور بازگشتی،

۳. محاسبه یک مقدار بهینه به روش پایین به بالا،

۴. ساختن یک جواب بهینه با استفاده از اطلاعات محاسبه شده.

<sup>4</sup> Mays

<sup>5</sup> Little

<sup>6</sup> Bellman

<sup>7</sup> Hall

<sup>8</sup> Hawel

<sup>9</sup> Rafs

<sup>10</sup> Yang

مراحل ۱ تا ۳، مقدار بهینه را برای مسأله ارائه می‌کند. در صورتی که فقط مقدار بهینه مورد نیاز باشد، مرحله ۴ را می‌توان حذف کرد. در مرحله ۴ از اطلاعات اضافی ذخیره شده در مراحل قبلی برای ساختن یک جواب بهینه استفاده می‌کند. به عنوان مثال، مسأله یافتن کوتاهترین مسیر بین دو رأس یک گراف را در نظر بگیرید. اگر فقط طول کوتاهترین مسیر بین دو رأس مورد نیاز باشد، اجرای مراحل ۱ تا ۳ کافی است. اما برای یافتن مسیری با کوتاهترین طول، اجرای مرحله ۴ نیز مورد نیاز است.

### اجزای اصلی مدل Aco

تبدیل مسئله به چند زیر مسئله

تشخیص بردار متغیرهای حالت

تشخیص بردار متغیرهای تصمیم

تابع تبدیل یا انتقال سیستم

حل هر مسئله در هر مرحله از طریق حل یک معادله بازگشتی

$$f_i^{*n}(S_i) = \min_{x_i} \{C_i(S_i, x_i) + f_{i+1}^{*n-1}(S_{i+1})\}$$

در این رابطه  $f$  تابع بازگشتی،  $S$  متغیر حالت و  $X$  متغیر تصمیم می‌باشد

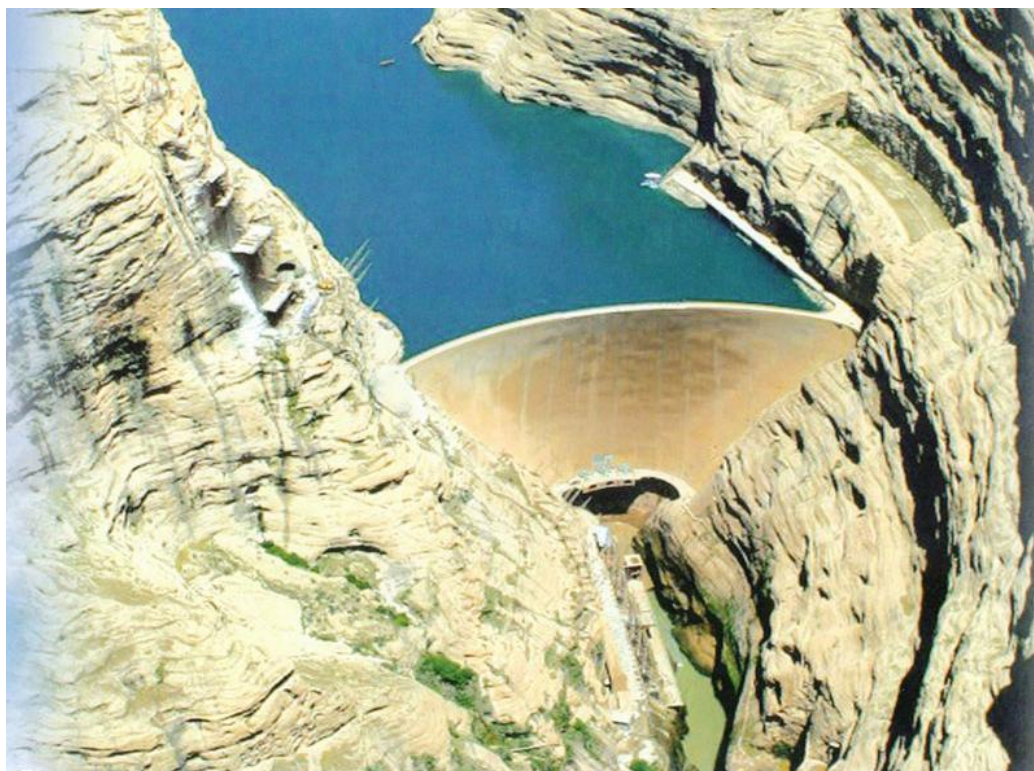
### ۳- روش پیشنهادی

در این بخش مدل Aco برای بهره برداری بهینه از مخزن سد دز طی دوره ۵ ساله، ۲۰ ساله و ۴۰ ساله ارائه شده است.

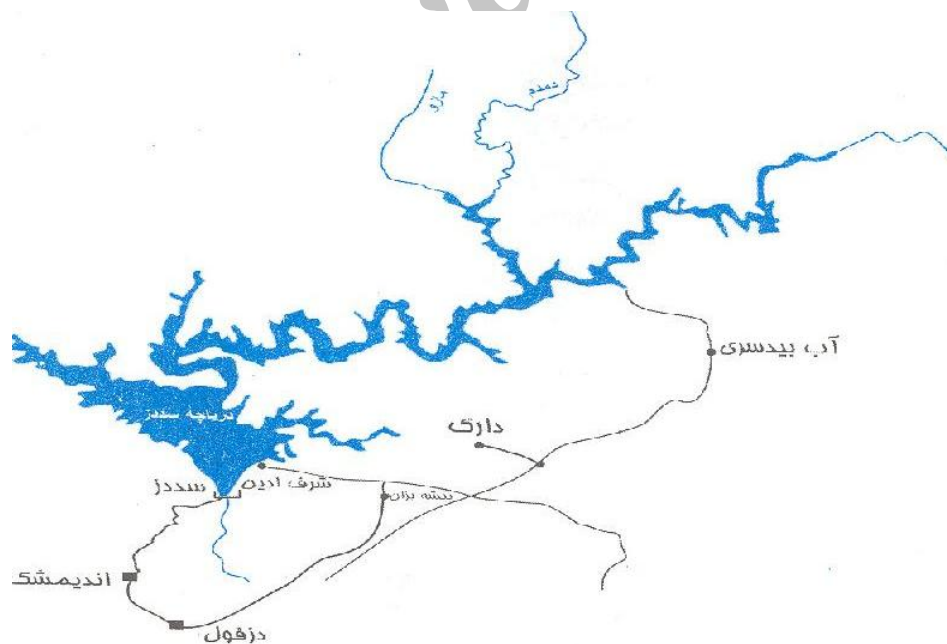
#### مشخصات و اطلاعات مخزن سد

سد دز که در قسمت جنوب غربی کشور قرار دارد یکی از سدهای بزرگ کشور محسوب می‌شود. حجم مخزن این سد برابر ۲۵۱۰ میلیون متر مکعب است و میانگین ورودی آب به مخزن این سد در طول ۴۰ سال بهره برداری برابر ۵۳۰۳ میلیون متر مکعب می‌باشد. با توجه به حجم مخزن، مقادیر بیشینه و کمینه ذخیره آب در طول مدت بهره برداری به ترتیب برابر ۳۳۴۰ و ۸۳۰ میلیون متر مکعب می‌باشد. همچنین مقادیر رهاسازی آب ماهانه به پائین دست در حالت کمینه و بیشینه به ترتیب ۰ و ۱۰۰۰ میلیون متر مکعب می‌باشد (شکل ۱).

این سد، سد بتنی برق آبی است که در ۲۳ کیلومتری شمال شری شهرستان اندیمشک واقع شده است (شکل ۲). این سد ۱۲۵۰۰۰ هکتار اراضی پایین دست خود را آبیاری می‌کند. همچنین آورد ۴۰ ساله رود دز هم به صورت ماهانه در دسترس می‌باشد.



شکل (۱) سد بتنی دو قوسی دز و مخزن آن



شکل (۲) موقعیت سد دز نسبت به شهرهای اطراف آن

معمولا در بهره برداری شرب از مخازن سدها، هدف اصلی کمینه کردن اختلاف نیاز پائین دست و میزان رهاسازی آب می باشد. مسئله بهره برداری شرب از مخازن سدها به صورت زیر تعریف می شود:

$$\text{Min TSD} = \frac{\sum_{t=1}^N (D_t - R_t)^2}{D_{\max}^2} \quad (1)$$

$$\text{Subject to : } S_{t+1} = S_t + Q_t - R_t \quad (2)$$

$$S_{\min} \leq S_t \leq S_{\max} \quad (3)$$

$$R_{\min} \leq R_t \leq R_{\max} \quad (4)$$

که در روابط فوق:

$D_t$ : میزان نیاز پائین دست در بازه زمانی  $t$

$R_t$ : میزان رهاسازی آب به پائین دست در بازه زمانی  $t$

$D_{\max}$ : ماکزیمم نیاز پائین دست در طول بازه بهره برداری

$Q_t$ : آورد جریان رودخانه به داخل مخزن

$S_{\min}$ : مقدار کمینه مجاز ذخیره آب مخزن

$S_{\max}$ : مقدار بیشینه مجاز ذخیره آب مخزن

$R_{\min}$ : مقدار مجاز کمینه رهاسازی آب

$R_{\max}$ : مقدار مجاز بیشینه رهاسازی آب

معادله (۱) تابع هدف مسئله را بیان می کند. معادله (۲) نشان دهنده معادله بیلان آب در مخزن است. معادلات (۳) و (۴) به ترتیب قیود مقدار ذخیره و مقدار رهاسازی آب مخزن هستند.

### ساختار مدل Aco

در این مقاله به منظور تعیین مقادیر رهاسازی جهت بهینه کردن بهره برداری از مخزن سد دز، از روش برنامه ریزی پویا با رویکرد پسرو استفاده شده است. تابع بازگشتی مورد استفاده به صورت زیر است:

$$F(s_t, Q_t) = \min\{F(s_{t+1}, Q_{t+1}) + TSD_{\min}\}$$

مدل Aco یک مدل گسسته می باشد. لذا حجم مخزن را از ۸۳۰ میلیون متر مکعب تا ۳۳۴۰ میلیون متر مکعب به ۱۱ سطح

گسسته سازی کرده ایم تا بتوانیم در هر ماه تصمیم بگیریم که از چه سطحی به چه سطحی از ذخیره برویم. در مواردی که حجم آب ورودی و ذخیره بیش از ۳۳۴۰ باشد ناچار به سرریز آب خواهیم بود. معادله پیوستگی آب در هر ماه به صورت زیر تعریف می گردد :

$$I_t + S_t - S_{t+1} - R_t = 0$$

که  $I_t$  مقدار ورودی آب مخزن در هر ماه،  $S_t$  مقدار ذخیره آب مخزن در ماه  $t$  ام و  $S_{t+1}$  مقدار ذخیره مخزن در ماه بعدی و  $R_t$  مقدار آزاد سازی آب می باشد. که در ماه های پرآبی این مقدار شامل سرریز هم می شود. محدودیت های مدل به شرح ذیل می باشد :

$$830 > S_t > 3340 (MCM)$$

$$0 \leq R_t \leq 1000(MCM)$$

$$S_1, S_{12} = 1320 (MCM)$$

### برنامه ریزی و آنالیز

به منظور حل مسئله بهره برداری مخزن، مقدار ذخیره در انتهای دوره  $t$  به عنوان متغیر تصمیم در نظر گرفته شده است. با توجه به تعریف مسئله، امکان تغییر این متغیر در بازه (۸۳۰ و ۳۳۴۰) وجود دارد. دقت جواب های حاصل و همچنین مقدار تابع هدف به نحوه گسسته سازی متغیر تصمیم بستگی دارد. در ابتدا به منظور نمایش کارآیی مدل، با در نظر گرفتن طول بازه برابر ۲۵۱ واحد، بهره برداری ۵ ساله، ۲۰ ساله و ۴۰ ساله مورد بررسی قرار گرفته است. بدین منظور از برنامه نویسی در نرم افزار متلب در دو بخش استفاده شده است. بخش اول برنامه اصلی است که عملکرد اصلی برنامه ریزی پویا را به عهده داشته (Main.m) و بخش دیگر تابعی است که جهت ورود پارامترهای اولیه بکار برده شده است (Initial.m).

### تابع Initial

این تابع صرفاً جهت خوانش داده ها و ورود آن به نرم افزار بکار گرفته شده است. در این تابع جریان ورودی، تقاضا، حجم آب اولیه مخزن، بیشینه و کمینه حجم مخزن و دیگر مقادیر اولیه در بازه های زمانی ۵، ۲۰ و ۴۰ ساله به برنامه اضافه می گردند. شرح کد این بخش در ادامه ارائه شده است:

```
function [ Inp,Inflow,Demand,Storage ] = Initial( )
```

- ورود تعداد سالهای مورد بررسی:

```
Inp.Year=input('Number of Years For Simulation;')
```

- قیود مسئله:

```
% CONSTRAINTS FOR STORAGE AND RELEASE VOLUMES
```

```
Inp.Smax = 3340;
```

```
Inp.Smin = 830;
```

```
Inp.Rmin = 0;
```

```
Inp.Rmax = 1000;
```

```
Inp.S_Initial=1430;
```

```
Inp.penal=100;
```

- خواندن اطلاعات جریان ورودی و تقاضا:

```
if Inp.Year==5
```

```
    load Inflow5.dat;
```

```
    Inflow = Inflow5;
```

```
    load Demand5.dat;
```

```
    Demand = Demand5;
```

```
elseif Inp.Year==20
```

```
    load Inflow20.dat;
```

```
    Inflow = Inflow20;
```

```
    load Demand20.dat;
```

```
    Demand = Demand20;
```

```
elseif Inp.Year==40
```

```
    load Inflow40.dat;
```

```
    Inflow = Inflow40;
```

```
    load Demand40.dat;
```

```
    Demand = Demand40;
```

```
end
```

```
Inp.Nt = size(Inflow,1);
```

```
Storage(2:Inp.Nt+1,1)=round((Inp.Smax-Inp.Smin)*rand(Inp.Nt,1)+Inp.Smin);
```

```
Storage(1)=Inp.S_Initial;
```

```
end
```

ابتدا جداول (مقادیر) رهاسازی مورد نیاز بر حسب جریان ورودی و حجم ذخیره مخزن تشکیل می گردد. سپس جداول (مقادیر) TSD به ازای حالت های مختلف محاسبه گردیده و در نهایت مینیموم این مقادیر در طول مدت بازه های ۵، ۲۰ و ۴۰ ساله محاسبه گردیده است. در نهایت مقدار تابع هدف و دیگر مقادیر مربوطه در خروجی نمایش داده شده است. شرح کد این بخش در ادامه ارائه شده است.

- محاسبه میزان رهاسازی آب بر حسب جریان ورودی ماهانه به مخزن:

% Calculation of Releases Related to Monthly Inflow to Reservoir

tic

Storage=(830:10:3340); % Discrete values of Storages are considered at 40 level

n=length(Storage);

Release=cell(m,1);

for i=1:m

R=zeros(n,n);

for ii=1:n

for iii=1:n

R(ii,iii)=Storage(ii)+Inflow(i)-Storage(iii);

if R(ii,iii)<0

R(ii,iii)=1e10;

end

end

end

Release(i,1)={R};

end

- محاسبه مقدار TSD در هر مرحله:

%% Calculation of Total Squared Devition (TSD)

TSD=cell(m,1);

for i=1:m

C=zeros(n,n);

R=Release{i,1};

for ii=1:n

for iii=1:n



```

    C(ii,iii)=((R(ii,iii)-Demand(i))/Dmax)^2;
end
end
TSD(i,1)={C};
end

```

• محاسبه مقدار کمینه TSD با روش برنامه ریزی پویای پسرو:

```

%% Calculation of Minimum TSD {using Backward DP}

```

```

A(m,1)={C};
C=C';
F(:,m)=min(C);
for i=m-1:-1:1
    C=TSD{i,1};
    for ii=1:n
        C(:,ii)=C(:,ii)+F(ii,i+1);
    end
    A(i,1)={C};
    B=find(C==(min(min(C))));
    C=C';
    F(:,i)=min(C);
end
R=Release{1,1};
Rel(1)=R(B(1));
b=ceil(B(1)/n);
for i=2:m
    R=Release{i,1};
    C=A{i,1};
    a=find(C(b,:)==min(C(b,:)));
    Rel(i)=R(b,a);
    b=a;
end

```

• مشاهده مقادیر خروجی تابع هدف:

```

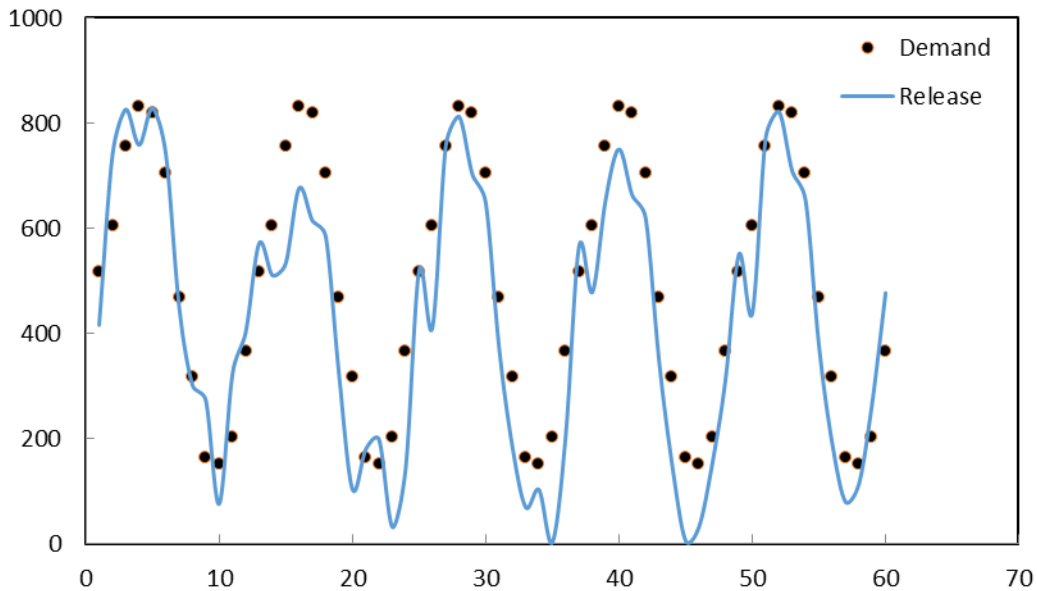
%%          Display the output
day=clock;
disp(datestr(datenum(day(1),day(2),day(3),day(4),day(5),day(6)),0))
disp('The Value of Objective Function is=')

```

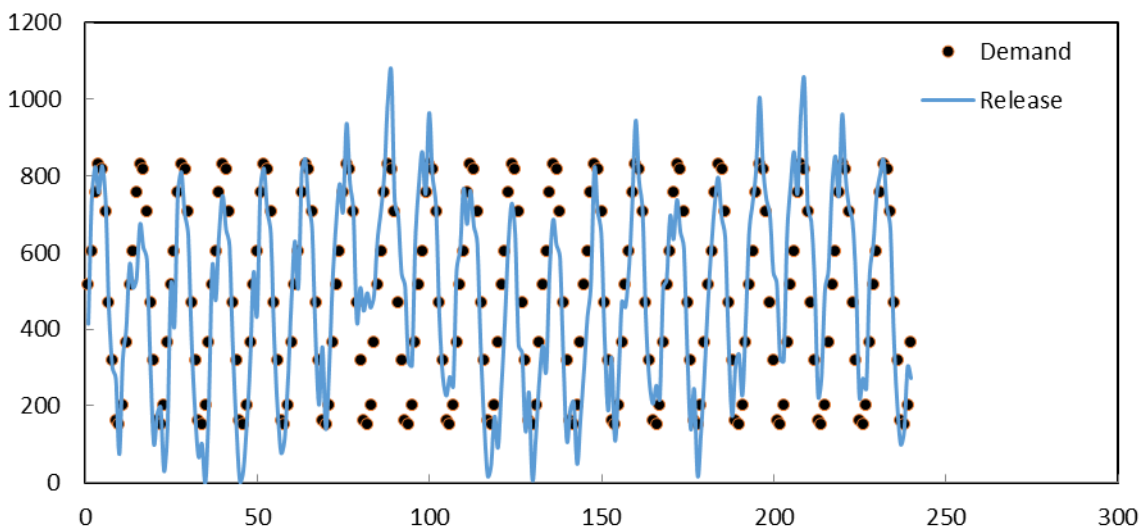
$\min(F(:,1))$

### نتایج استخراج شده

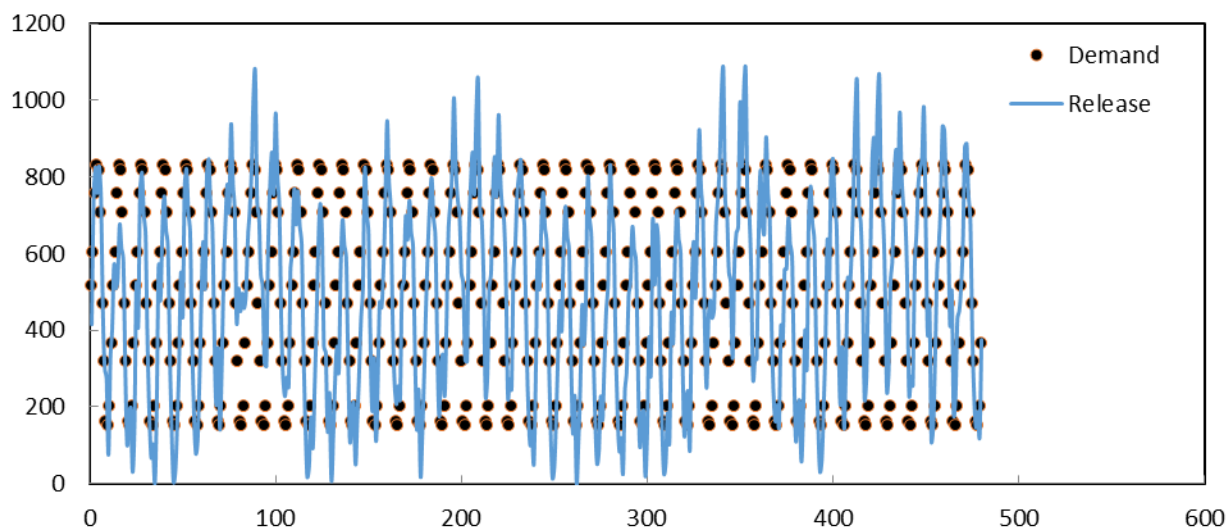
با توجه به کد نوشته شده پس از انجام آنالیزها، مقدار تابع هدف به ترتیب برابر ۱/۱۳، ۶/۸۵ و ۱۴/۸۲ برای بهره برداری ۵، ۲۰ و ۴۰ ساله به دست آمده است. شکل های ۳ تا ۵ مقادیر رهاسازی در دوره های مختلف را برای دوره های بهره برداری مختلف نشان می دهد.



شکل (۳) مقادیر رهاسازی در بهره برداری ۵ ساله



شکل (۴) مقادیر رهاسازی در بهره برداری ۲۰ ساله



شکل (۵) مقادیر رهاسازی در بهره برداری ۴۰ ساله

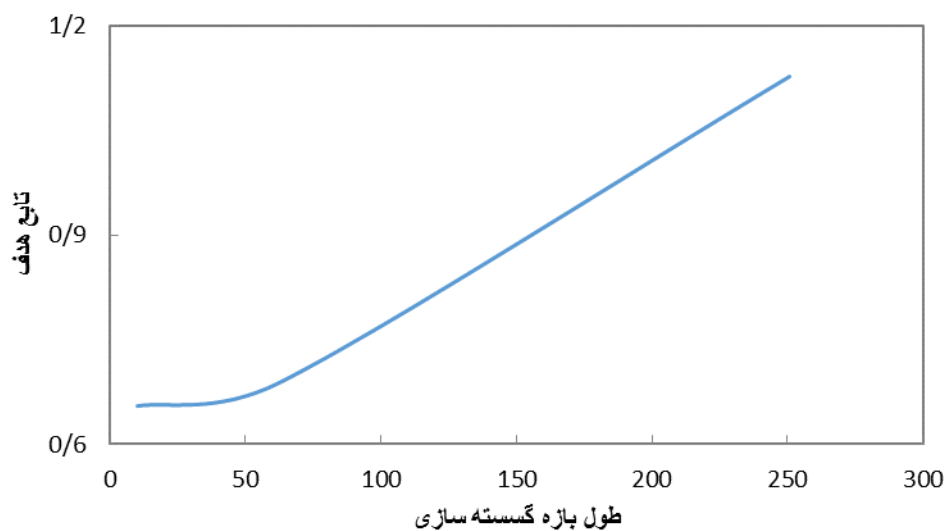
### تحلیل نتایج

با تغییر بازه گسسته سازی متغیر تصمیم می توان دقت حل مسئله را افزایش داد. بدین منظور و جهت بررسی تغییرات تابع هدف نسبت به متغیر تصمیم، مقادیر تابع هدف به ازای بازه های گسسته سازی مختلف محاسبه و در جدول ۱ نمایش داده شده است. همچنین مقدار و نحوه این تغییرات در شکل های ۶ تا ۸ نشان داده شده است.

جدول (۱) تغییرات تابع هدف با تغییر طول بازه گسسته سازی

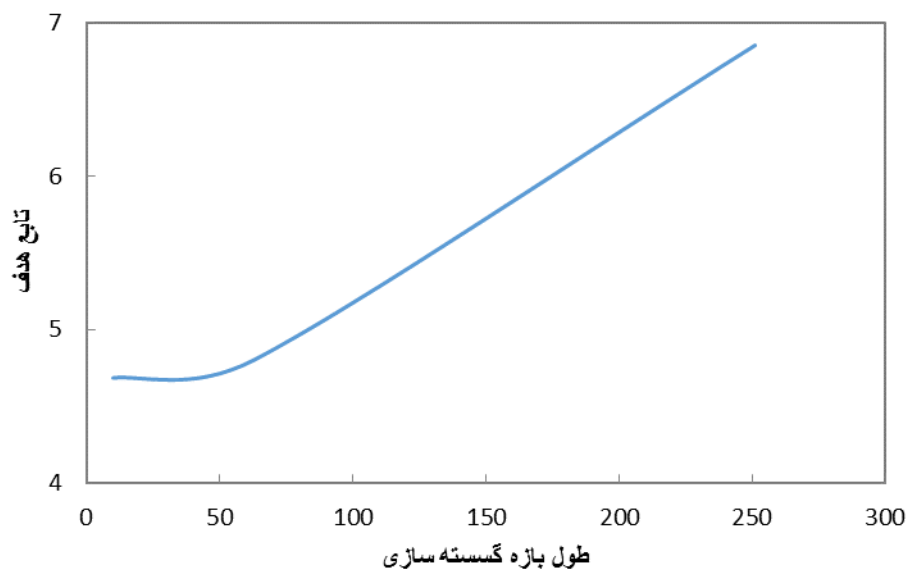
مقدار تابع هدف			طول بازه گسسته سازی متغیر تصمیم (ذخیره)
بهره برداری ۴۰ ساله	بهره برداری ۲۰ ساله	بهره برداری ۵ ساله	
14.82	6.85	1.12765	251
10.67	4.805	0.6542	62.75
10.437	4.689	0.6882	10

### 5 years



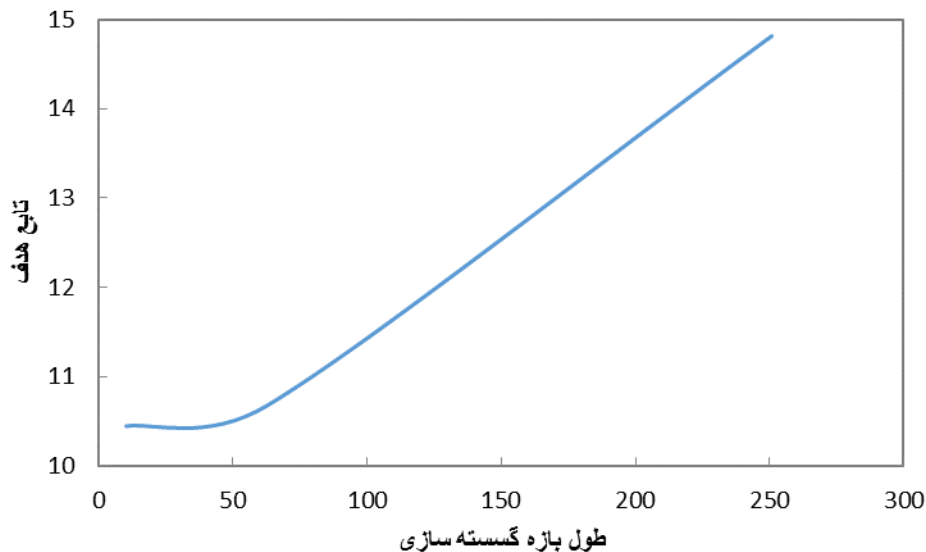
شکل (۶) تغییرات تابع هدف با طول بازه گسسته سازی برای بهره برداری ۵ ساله

### 20 years



شکل (۷) تغییرات تابع هدف با طول بازه گسسته سازی برای بهره برداری ۲۰ ساله

## 40 years



شکل (۸) تغییرات تابع هدف با طول بازه گسسته سازی برای بهره برداری ۴۰ ساله

با توجه به اشکال شماره (۶) تا (۸) مشاهده می شود که هرچه طول بازه گسسته سازی کمتر باشد، دقت جواب بیشتر بوده و کمینه مقدار تابع هدف کمتر شده است که به معنی جواب بهتر می باشد. اگرچه در این حالت زمان و هزینه محاسباتی بیشتری بایستی مصرف شود.

### ۴- مقایسه برنامه ریزی پویا با روش های فراکاوشی

در سال های اخیر استفاده از روش های فراکاوشی در حل مسائل بهینه سازی رشد چشمگیری داشته است. دلیل اقبال عمومی به استفاده از روش های فراکاوشی عمومیت این روش ها در حل مسائل بهینه سازی مختلف و همچنین سادگی اجرای این روشها می باشد. معمول ترین و قوی ترین روش های فراکاوشی موجود، روشهای الگوریتم ژنتیک<sup>۱۱</sup> (GA)، جامعه مورچگان<sup>۱۲</sup> (ACO) و ازدحام ذرات<sup>۱۳</sup> (PSO) می باشند. به منظور ارزیابی روش برنامه ریزی پویا جهت حل مسئله بهره برداری بهینه از مخازن سدها، نتایج حاصل از این روش با روش های اتوماتهای سلولی، الگوریتم ژنتیک، جامعه پرندگان و جامعه مورچگان در جدول (۲) آورده شده است.

همان طور که از این جدول می توان مشاهده کرد، نتایج روش برنامه ریزی پویا بهتر از روشهای فراکاوشی معمول می باشد. اگرچه

<sup>11</sup> Genetics

<sup>12</sup> Ant colony

<sup>13</sup> Particle swarm optimization

هزینه محاسباتی آن بیش از روش های اتوماتای سلولی (CA) می باشد، اما مشاهده می شود که این زمان باز کمتر از روشهای فراکاوشی مشهور نظیر PSO و GA، ACO می باشد.

لازم به ذکر است علیرغم تمام مزایای این روش نسبت به روشهای فراکاوشی، ایراد آن از لحاظ نیاز به حجم ذخیره اطلاعات زیاد، قابل توجه بوده و ما را در مسائل با تعداد داده های بزرگ با چالش جدی مواجه می نماید. همچنین مقایسه های انجام شده جهت تحلیل بهتر نتایج در شکل های ۹ تا ۱۴ آورده شده است

جدول (۲) مقایسه مینیمم هزینه بدست آمده طی دوره های ۵ساله، ۲۰ ساله و ۴۰ ساله از مدل های DP، CA، GA، PSO، ACO که توسط دیگر محققان صورت گرفته است

Model	Months	Total cost	Computation time(s)
Dynamic programming	60	1.13E+00	1.36
	240	6.85E+00	4.10
	480	1.48E+01	8.97
Non-penalized cellular automata	60	8.46E-01	0.1
	240	4.83E+00	0.1
	480	1.06E+01	0.1
Penalized cellular automata	60	7.32E-01	0.1
	240	4.80E+00	0.1
	480	1.06E+01	0.1
Genetic algorithm (Swarm/Colony size = 100)	60	8.44E-01	3.5
	240	7.85E+01	14
	480	1.06E+04	27

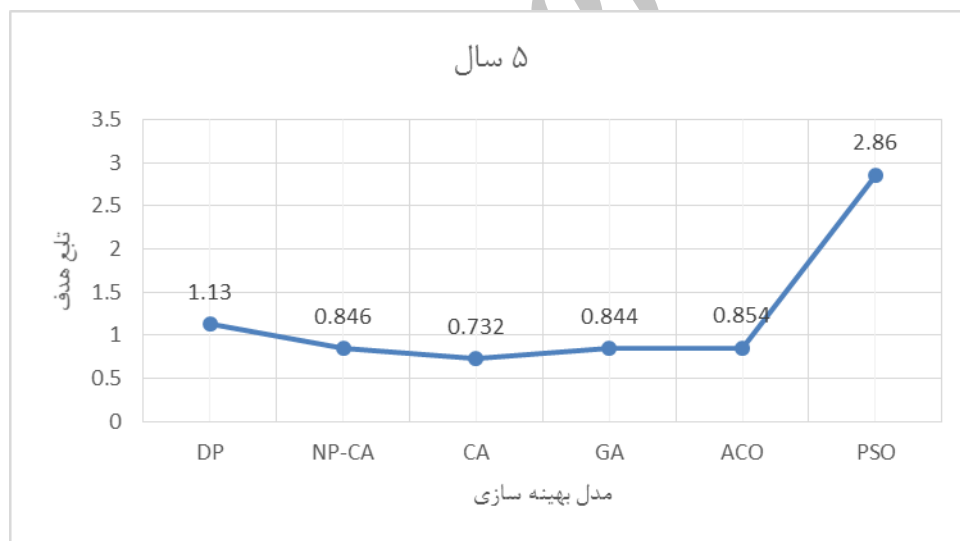
Particle Swarm Optimization		2.86E+00	
(Swarm/Colony size = 100)	60		<b>5.5</b>
	240	4.95E+02	<b>23</b>
	480	1.87E+04	<b>46</b>
Ant Colony Optimization		8.54E-01	<b>30</b>
(Swarm/Colony size = 100)	60		
	240	1.48E+01	<b>121</b>
	480	3.11E+02	<b>244</b>

---

Archive of SID



شکل (۹) مقایسه مقدار تابع هدف در DP با سایر روشها در بازه زمانی ۵ ساله



شکل (۱۰) مقایسه زمان آنالیز در DP با سایر روشها در بازه زمانی ۵ ساله

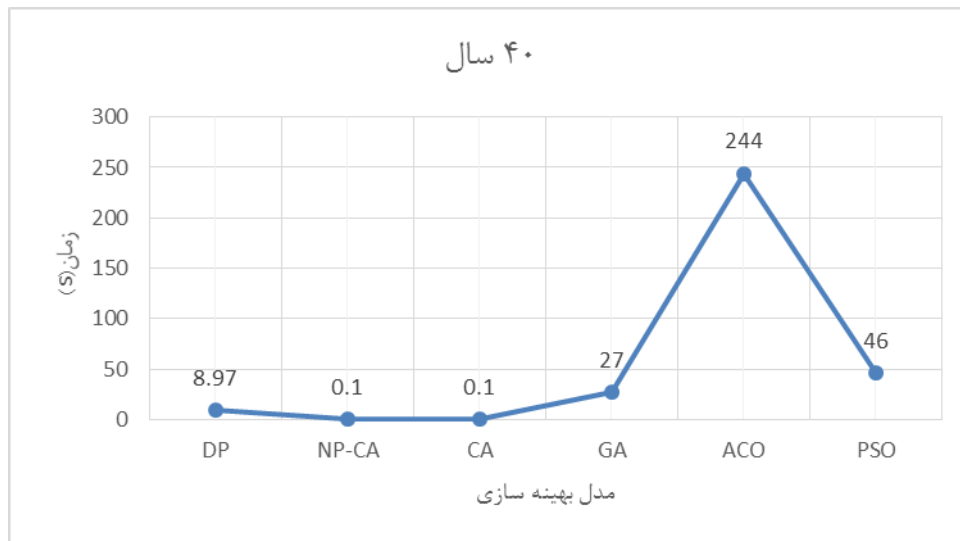




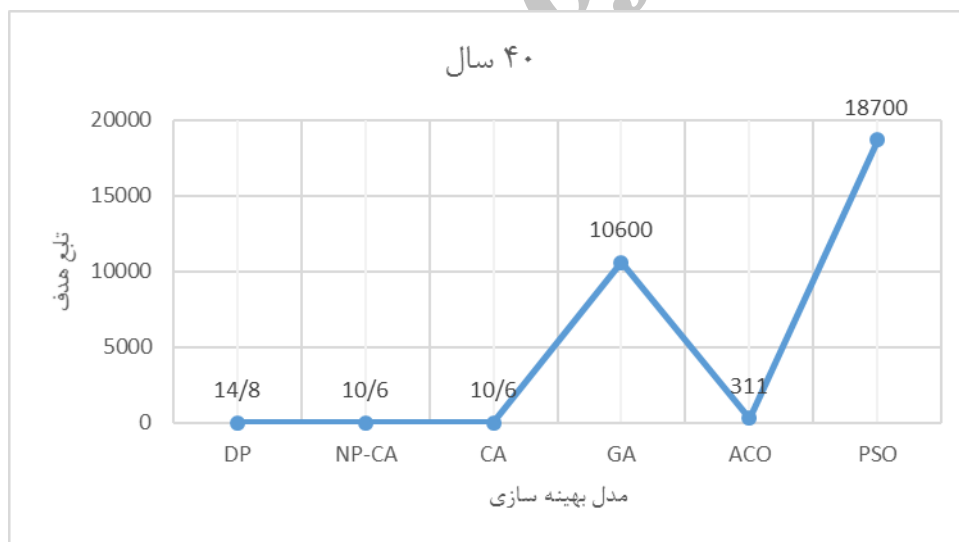
شکل (۱۱) مقایسه مقدار تابع هدف در DP با سایر روشها در بازه زمانی ۲۰ سال



شکل (۱۲) مقایسه زمان آنالیز در DP با سایر روشها در بازه زمانی ۲۰ سال



شکل (۱۳) مقایسه مقدار تابع هدف در DP با سایر روشها در بازه زمانی ۴۰ سال



شکل (۱۴) مقایسه زمان آنالیز در DP با سایر روشها در بازه زمانی ۴۰ سال

## ۵- نتیجه گیری

جهت حل مسئله بهره برداری مخزن، مقدار ذخیره در انتهای دوره  $t$  به عنوان متغیر تصمیم در نظر گرفته است. با توجه به تعریف مسئله، امکان تغییر این متغیر در بازه (۳۳۴۰، ۸۳۰) وجود دارد. دقت جواب های حاصل و همچنین مقدار تابع هدف به نحوه گسسته سازی متغیر تصمیم بستگی دارد. در ابتدا به منظور نمایش کارایی مدل، با در نظر گرفتن طول بازه برابر ۲۵۱ واحد، بهره برداری ۵ ساله، ۲۰ ساله و ۴۰ ساله مورد بررسی قرار گرفت. از آنجا که مدل DP یک مدل گسسته می باشد لذا حجم مخزن را از ۸۳۰ میلیون متر مکعب تا ۳۳۴۰ میلیون متر مکعب به ۱۱ سطح گسسته سازی کرده تا بتوانیم در هر ماه تصمیم بگیریم که از چه سطحی به چه سطحی از ذخیره برویم.

مقدار تابع هدف برای این گسسته سازی به ترتیب برابر ۱/۱۳، ۶/۸۵ و ۱۴/۸۲ برای بهره برداری ۵، ۲۰ و ۴۰ ساله به دست آمده است. با توجه به اینکه میزان طول بازه گسسته سازی بر پاسخ مدل مؤثر می باشد، آنالیز حساسیتی بر روی تعداد سطوح گسسته سازی انجام گرفت. نتایج این آنالیز نشان داد طول بازه ۵۰ و کوچکتر دقیق ترین پاسخ تابع هدف را به دنبال دارد و هر چه این طول از ۵۰ بزرگتر شود، کمینه تابع هدف بیشتر می شود.

با توجه به این مسئله دقیقترین پاسخ تابع هدف در گسسته سازی کمتر از ۵۰ برای بازه های ۵، ۲۰ و ۴۰ سال به ترتیب برابر خواهد بود با ۰،۶۸۸۲، ۴،۶۸۹ و ۱۰،۴۳۷.

در نهایت به منظور ارزیابی روش برنامه ریزی پویا جهت حل مسئله بهره برداری بهینه از مخازن سدها، نتایج حاصل از این روش در گسسته سازی ۱۱ قسمتی، با روش های فراکاوشی متداول اخیر در حل مسائل بهینه سازی مقایسه شده و نتایج آن ارائه شده است.

با توجه به نتایج ارائه شده جز روش اتوماتای سلولی، نتایج برنامه ریزی پویا از نظر سرعت (زمان محاسبات) و دقت پاسخ ها (تابع هدف) از دیگر روشهای فراکاوشی بهتر بوده است. اگرچه در صورتی که طول بازه گسسته سازی در DP کمتر باشد پاسخ تابع هدف با روش CA برابری می کند و تنها زمان تحلیل آن بیشتر می باشد.

## ۶-پیشنهادهات

بمنظور ادامه تحقیقات مرتبط با پژوهش حاضر، موضوعات زیر پیشنهاد می گردد:

بررسی بهره برداری بهینه سد دز با الگوریتم های دیگر از جمله جامعه مورچگان و لانه زنبوری.

ترکیب مدل های برنامه ریزی پویا بعنوان بهینه ساز با روشهای شبیه سازی در مسائل مختلف از جمله بهره برداری تلفیقی آب سطحی و زیرزمینی.

شبیه سازی داده های ورودی با استفاده از روش بردار پشتیبان (SVM).

Bellman, R. (1957). *Dynamic programming*, Princeton University Press, Princeton, New Jersey, USA.

Beroggi, G.E.G. 1999. *Decision modelling in policy management: an introduction to analytic concepts*. Boston, Mass., Kluwer Academic.

Boehani, D. A. R. and Moradi, A. M. 2011 "Application of ant-colony-based algorithms to multi-reservoir water resources problems,"

Hall W.A., and Buras N.(1961). "The Dynamic Programming Approach to Water Resource Development ", *Journal of Geophysics Research*, No.66.

Hall, W.A. and DRACUP, J.A. 1970. *Water resources systems engineering*. New York, McGraw-Hill.

Hillier, F.S. and Lieberman, G.J. 1990. *Introduction to operations research*, 5th edn. New York, McGraw-Hill.

Hillier, F.S. and Lieberman, G.J. 1990. *Introduction to stochastic models in operations research*. New York, McGraw-Hill.

Jalali, M. R. Afshar, a. and Mariño, M. a. , 2007 "Multi-colony ant algorithm for continuous multi-reservoir operation optimization problem," *Water Resour. Manag.*, vol. 21, no. 9, pp. 1429–1447.

Maass, A.; Hufschmidt, M.M.; Dorfman, R.; Thomas, H.A. Jr.; Marglin, S.A. and Fair, G.M. 1962. *Design of water-resource systems*. Cambridge, Mass., Harvard University Press.

Mays, L. W. and Bedient, P. B. , 1982. "Model for optimal size and location of detention," *J. Water Resour. Plan. Manag. Div.*, vol. 108, no. 3, pp. 270–285.

Yeh, W. W-G. 1985. Reservoir management and operation models: a state of the art review, *Water Resource Research*, Vol. 21, No.12, pp.1797-1818.