



دانشگاه بوعلی سینا

دانشکده مهندسی

گروه مهندسی صنایع

پروژه درس تصمیم گیری چند معیاره

عنوان: کد نویسی یک مسئله زمانبندی **flow shop** چندهدفه با استفاده از

الگوریتم انجماد تدریجی

استاد راهنما: جناب دکتر امیرسامان خیرخواه

نگارش: مینا فرجی امیری

۹۴۱۳۴۸۷۰۰۲

زمستان ۹۴

## کلیات موضوع

زمانبندی پروسه ی تولید یک برنامه است و برنامه به صورت کلی اتفاق افتادن مسائل و افقی برای زمان انجام فعالیت های خاص را به ما می دهد. به صورت کلی مسائل زمانبندی به دو مرحله تقسیم می شوند؛ در اولین مرحله توالی برنامه ریزی می شود و چگونگی انتخاب وظیفه بعدی مشخص می شود. در دومین مرحله برنامه ریزی زمان شروع و پایان هر یک از وظایف صورت می گیرد.

هروظیفه بر اساس اطلاعاتی مانند منابع مورد نیاز، طول اجرا، زودترین زمانی که می تواند شروع شود و زمان تحویل آن توصیف می شود. همچنین هر محدودیت تکنولوژیکی مانند محدودیت پیش نیازی نیز باید مشخص شود. اطلاعات مربوط به منابع و وظایف، یک مسئله زمانبندی را مشخص می کند و راه حل این مسئله سخت می باشد. در فضای تولید به منابع ماشین و به وظایف کارها گفته می شود.

فرض کنید  $n$  کار باید بر روی  $m$  ماشین پردازش شوند. محدودیت های تکنولوژیکی باعث می شود تا هر کار توسط ماشین در یک صف مشخص انجام شود که به این مسئله جریان کارگاهی flowshop گفته می شود. بنابراین در جریان تولید کارها در یک صف مشخص از ماشین ها می گذرند. مسئله زمان بندی جریان کارگاهی Flow shop در زمان وجود یک جریان پیوسته از کارهای تولیدی بر روی چند ماشین مطرح می گردد.

مدت زمانی که طول می کشد تا تجهیزات در حالت دلخواه برای پردازش کار قرار گیرند را زمان راه اندازی می گویند. این زمان به کار انجام شده و کار در انتظار وابسته است. در واقع تغییرات زمان آماده سازی بر اساس هر توالی معیاری برای ارزیابی زمانبندی ایجاد می کند. با رفتن هر کار از ماشینی به ماشین دیگر این زمان تغییر می کند. زمان آماده سازی وابسته به توالی SDST یکی از موضوعات جدید و واقعی در تعمیم مسئله جریان کارگاهی است.

در دنیای واقعی مسائل زمانبندی طبیعتاً چند هدفه هستند و به طور همزمان باید این اهداف ارضا شوند. توابع هدف متعددی در مسئله زمانبندی وجود دارد که از آن جمله می توان به زمان تکمیل، تاخیر کلی، بیشترین تاخیر، تعداد کارهای دارای تاخیر... اشاره نمود.

رویکرد های متفاوتی برای مسائل چند هدفه وجود دارد چهار رویکرد اصلی به صورت زیر است روش های همزمان (رویکرد پارتو)، روش وزن دهی اهداف، روش بهینه سازی سلسله مراتبی، روش برنامه ریزی آرمانی

روش وزن دهی به اهداف یکی از ساده ترین و پرکاربردترین رویکردهای برخورد با مسائل چند هدفه است. در این روش فرض می شود شرایط استقلال مطلوبیتی اهداف به گونه ای برقرار است که می توان جمع وزنی توابع هدف را به عنوان تقریبی از تابع مطلوبیت در نظر گرفت.

از آنجایی که اثبات شده است مسئله زمانبندی جز مسائل NP-HARD است بنابراین برای حل آن می توان از الگوریتم های فرا ابتکاری استفاده کرد.

الگوریتم تبرید شبیه سازی شده (Simulated Annealing (SA), یک الگوریتم بهینه سازی فراابتکاری ساده و اثربخش در حل مسائل بهینه سازی است. تکنیک تبرید تدریجی، به وسیله ی متالورژیست ها برای رسیدن به حالتی که در آن ماده جامد، به خوبی مرتب و انرژی آن کمینه شده باشد، استفاده می شود. این تکنیک شامل قرار دادن ماده در دمای بالا و سپس کم کردن تدریجی این دماست. در روش شبیه سازی تبریدی، هر نقطه S در فضای جستجو مشابه یک حالت از یک سیستم فیزیکی است، و تابع  $E(S)$  که باید کمینه شود، مشابه با انرژی داخلی سیستم در آن حالت است. در این روش، هدف انتقال سیستم از حالت اولیه دلخواه، به حالتی است که سیستم در آن کمترین انرژی را داشته باشد.

برای حل یک مسئله ی بهینه سازی، الگوریتم SA ابتدا از یک جواب اولیه شروع می کند و سپس در یک حلقه تکرار به جواب های همسایه حرکت می کند. اگر جواب همسایه بهتر از جواب فعلی باشد، الگوریتم آن را به عنوان جواب فعلی قرار می دهد (به آن حرکت می کند)، در غیر این صورت، الگوریتم آن جواب را با احتمال  $\exp(-\Delta E/T)$  به عنوان جواب فعلی می پذیرد. در این رابطه  $\Delta E$  تفاوت بین تابع هدف جواب فعلی و جواب همسایه است و T یک پارامتر به نام دما است. در هر دما، چندین تکرار اجرا می شود و سپس دما به آرامی کاهش داده می شود. در گام های اولیه دما خیلی بالا قرار داده می شود تا احتمال بیشتری برای پذیرش جواب های بدتر وجود داشته باشد. با کاهش تدریجی دما، در گام های پایانی احتمال کمتری برای پذیرش جواب های بدتر وجود خواهد داشت و بنابراین الگوریتم به سمت یک جواب خوب همگرا می شود. همسایه های یک حالت (جواب)، حالت های جدیدی از مسئله هستند که با تغییر در حالت کنونی و با توجه به روشی از پیش تعیین شده ایجاد می شوند.

کد استفاده شده برای حل این مسئله در زیر توضیح داده می شود.

✓ اطلاعات مسئله ی جریان کارگاهی با زمان آماده سازی وابسته به توالی در یک ام فایل متلب از کد زیر برای تولید مساله استفاده شده است.

```
clc  
clear
```

تعداد کارها برابر ده و تعداد ماشین ها پنج در نظر گرفته شده است.

```

n=10; % number of job
m=5; % number of machine
    زمان پردازش هر کار روی هر ماشین عددی تصادفی بین یک تا صد در ماتریسی با آن سطر و آن ستون در نظر گرفته شده
    است.

p=randi([1 100],n,m); % processing time
    زمان آماده سازی وابسته به توالی نیز به تعداد ماشین ها ماتریس هایی با آن سطر و آن ستون که نشان دهنده زمان آماده
    سازی کار آیم روی ماشین ام اگر قبل از آن کار جیم تمام شده باشد است.

for i=1:m
s{i}=randi([0 9],[n,n]); % sequence dependent set up time
end
    زمان تحویل هر کار نیز عددی تصادفی بین ۱۱۰ تا ۵۰۰ در آرایه ای با آن سطر ذخیره می شود.
d=randi([110 500],n,1); % due date of each job
save data

```

✓ الگوریتم انجماد تدریجی در یک ام فایل متلب به صورت زیر آمده است.

```

clc;
clear;
close all;

%% parametere of Simulated Annealing
    پارامترهای الگوریتم انجماد تدریجی شامل تعداد حلقه ها، تعداد نقاط آزمایش در هر حلقه، تعداد راه حل های پذیرفته شده،
    احتمال پذیرش جواب بد در شروع الگوریتم، احتمال پذیرش جواب بد در پایان، دمای ابتدایی، دمای انتهایی، میزان کاهش
    دما بعد از هر حلقه

nc = 10; % Number of cycles
nt = 5; % Number of trials per cycle
na = 0.0; % Number of accepted solutions
p1 = 0.7; % Probability of accepting worse solution at the start
p10 = 0.001; % Probability of accepting worse solution at the end
t1 = -1.0/log(p1); % Initial temperature
t10 = -1.0/log(p10); % Final temperature
frac = (t10/t1)^(1.0/(nc-1.0)); % Fractional reduction every cycle

%% data of problem
    اطلاعات خود مسئله در این قسمت از ام فایل قبلی خوانده می شود همچنین وزن هر یک از توابع هدف در نظر گرفته شده
    در این مسئله نیز در این قسمت وارد می شود.

a=load('data.mat');
nm=a.m; % number of machine
nj=a.n; % number of jobs
p=a.p; % processing time
d=a.d; % due date of each job
% setup time
for i=1:nm
s{i}=a.s{i};
end
s=cell(nm);
% weight of each objective
a1=0.2; % tardiness
a2=0.1; % makespan
a3=0.4; % earliness
a4=0.3; % number of tardy jobs

```

```
%% Initialization
```

آماده سازی

```
x = zeros(nc,1); % آرایه ای برای نگهداری جواب های هر حلقه
```

```
fs = zeros(nc,1); % آرایه ای برای نگهداری تابع هدف هر حلقه
```

```
seq = zeros(nj,1); % آرایه ای برای تولید توالی کارها
```

```
i = zeros(nj,nm); % ماتریسی با ابعاد تعداد کار و ماشین برای زمان بیکاری کار بر روی ماشین
```

```
c = zeros(nj,nm); % ماتریسی با ابعاد تعداد کار و ماشین برای زمان اتمام کار بر روی ماشین
```

تولید تصادفی اعداد بین یک تا ان جی برای جواب اولیه

```
x_start = randperm(nj); % initial solution
```

```
xc = x_start; % جواب کنونی
```

```
na = na + 1.0; % number of accepted answers
```

مقدار تابع هدف به ازای جواب اولیه

```
fc = fitness(xc,nm,nj,p,s,d,a1,a2,a3,a4); % Current best results so far
```

```
t = t1; % Current temperature
```

```
DeltaE_avg = 0.0; % DeltaE Average
```

```
%% main loop
```

حلقه اصلی الگوریتم

```
for i=1:nc
```

```
    disp(['Cycle: ',num2str(i),' with Temperature: ',num2str(t),' xc: ',  
num2str(xc)]);
```

```
    for j=1:nt
```

تولید همسایه ی جواب فعلی

```
        xj = arr_change(xc) ; % Generate new trial points
```

```
        disp(['trial: ',num2str(j),' with trial point: ',num2str(xj)])
```

قدرمطلق تفاوت بین تابع هدف و همسایگی

```
        DeltaE = abs(fitness(xj,nm,nj,p,s,d,a1,a2,a3,a4)-fc);
```

اگر جواب همسایگی بدتر از جواب فعلی باشد

```
        if (fitness(xj,nm,nj,p,s,d,a1,a2,a3,a4)>fc)
```

```
            % Initialize DeltaE_avg if a worse solution was found
```

در اولین تکرار از اولین حلقه

```
            if (i==1 && j==1)% on the first iteration
```

```
                DeltaE_avg = DeltaE;
```

```
            end
```

```
            % objective function is worse
```

احتمال پذیرش

```
            pp = exp(-DeltaE/(DeltaE_avg * t)); % generate probability of
```

```
acceptance
```

```
            % determine whether to accept worse point
```

تولید عدد تصادفی و مقایسه با احتمال پذیرش برای قبول یا رد جواب

```
            if (rand()<pp)
```

```
                accept = true; % accept the worse solution
```

```
            else
```

```
                accept = false; % don't accept the worse solution
```

```
            end
```

```
        else
```

```
            accept = true; % objective function is lower, automatically
```

```
accept
```

```
        end
```

به روز رسانی جواب

```
        if (accept==true)
```

```

        xc = xj;% update currently accepted solution
        fc =fitness(xj,nm,nj,p,s,d,a1,a2,a3,a4);
        na = na + 1.0;% increase number of accepted solutions
        DeltaE_avg = (DeltaE_avg * (na-1.0) + DeltaE) / na;% update
DeltaE_avg
    end
end
% Record the best x values at the end of every cycle

xi = xc;
fs(i) = fc;

t = frac * t;% Lower the temperature for next cycle
end

%% results

disp(['Best solution: ',num2str(xi)])
disp(['Best objective: ',num2str(fs(i))])

fig=figure(1);
plot(xi,'b.-');
xlabel('cycles');
ylabel('best solution');
grid on;
fig=figure(2);
plot(fs,'r.-');
xlabel('cycles');
ylabel('best objective');
grid on;

```

نگهداری جواب هر حلقه

کاهش دما در آخر حلقه

نمایش جواب ها

✓ تولید همسایه ی یک نقطه در ام فایل زیر آمده است.

```

function xc=arr_change(xc)
[y,x]=size(xc); تعداد اعضای توالی اصلی
p=randperm(x); تولید اعداد تصادفی بین یک و عدد ایکس
انتخاب دو عدد اول در آرایه ی پی و جا به جایی جایگاه این دو عدد در توالی اصلی

temp=xc(p(1));
xc(p(1))=xc(p(2));
xc(p(2))=temp;
end

```

✓ تابع هدف چهارهدفه ی مسئله جریان کارگاهی با روش میانگین وزنی در یک ام فایل به صورت زیر آمده است.

```

function scores = fitness(x,nm,nj,p,s,d,a1,a2,a3,a4)
scores = zeros(size(x,1),1);
seq=x; توالی داده شده کارها
pr=0; %precedence restrictions محدودیت پیش نیازی
ta=0; %total tardiness تاخیر کلی
el=0; %total earliness تعجیل کلی

```

```

ntj=0; %number of tardy jobs تعداد کارهای با تاخیر
for k=1:length(seq)
j=seq(k);
for m= 1:nm
ماشین اول m==1
i(j,1)=0; زمان بیکاری کار جی روی ماشین یک
    if pr==0 اگر محدودیت پیش نیازی نداشته باشد
        c(j,1)=p(j,1); زمان تکمیل کار جی روی ماشین یک برابر است با زمان پردازشش
    else
        c(j,1)=c(pr,1)+s{1}(pr,j)+p(j,1); زمان تکمیل کار جی روی ماشین یک برابر زمان تکمیل
پیشنیازی آن به اضافه زمان آماده سازی وابسته به توالی روی ماشین یک به اضافه زمان پردازش کار جی روی ماشین یک
    end
    else سایر ماشین ها به جز ماشین اول
محاسبه زمان بیکاری یا تلف شده (قرار گرفتن کارها در صف)

    if pr==0 محدودیت پیشنیازی وجود ندارد
        if i(j,m-1)<0 اگر صفی بر روی ماشین قبلی موجود نباشد (زمان از دست رفته نداشته باشیم)
            i(j,m)=i(j,m-1)-p(j,m-1); زمان بیکاری کار جی روی ماشین ام برابر است با مجموع زمان بیکاری کار جی روی
ماشین قبلی به اضافه زمان پردازش آن
        else
            i(j,m)=-p(j,m-1);
        end
        else با وجود محدودیت پیشنیازی
            if i(j,m-1)<0
                i(j,m)=c(pr,m)-c(pr,m-1)+s{m}(pr,j)-s{m-1}(pr,j)-p(j,m-1)+i(j,m-1);
زمان بیکاری کار جی روی ماشین ام برابر است با زمان تکمیل پیشنیازها روی ماشین ام منهای زمان تکمیل پیشنیازی روی
ماشین قبلی به علاوه اختلاف زمان آماده سازی پیش نیازی روی ماشین ام و قبلی منهای زمان پردازش ماشین قبلی به علاوه
زمان بیکاری ماشین قبلی
            else
                i(j,m)=c(pr,m)-c(pr,m-1)+s{m}(pr,j)-s{m-1}(pr,j)-p(j,m-1);
            end
        end
        if i(j,m)>=0 اگر زمان بیکاری مقدار مثبت داشته باشد یعنی بیکاری داشته باشیم
            c(j,m)=c(j,m-1)+p(j,m)+i(j,m);
        else اگر زمان بیکاری یا تلف شده نداشته باشیم
            c(j,m)=c(j,m-1)+p(j,m);
        end
    end
end
end
if c(j,nm)>d(j) اگر زمان تکمیل کار جی روی آخرین ماشین بزرگتر از موعد تحویل باشد تعداد کارهای عقب افتاده و
تاخیر افزایش می یابد
    ntj=ntj+1;
    ta=ta+(c(j,nm)-d(j));
else
    ta=ta+0;
end
if d(j)>c(j,nm) اگر موعد تحویل بزرگتر از زمان تکمیل باشد تعجیل افزایش می یابد
    el=el+(d(j)-c(j,nm));
else
    el=el+0;
end

```

```
پیشنیازی را برابر جی که کار قرار گرفته در نوبت کام است قرار می دهد ; pr=j  
end  
scores = a1*ta+a2*c(j,nm)+a3*el+a4*ntj  
scores
```