



دانشگاه پولی‌تکنیک شاهرود

دانشکده مهندسی

گروه مهندسی صنایع

پروژه درس تصمیم گیری چند معیاره

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

استاد راهنما: جناب دکتر امیرسامان خیرخواه

نگارش: مینا فرجی امیری

۹۴۱۳۴۸۷۰۰۲

زمستان ۹۴

کلیات موضوع

زمانبندی پروسه‌ی تولید یک برنامه است و برنامه به صورت کلی اتفاق افتادن مسائل و افقی برای زمان انجام فعالیت‌های خاص را به ما می‌دهد. به صورت کلی مسائل زمانبندی به دو مرحله تقسیم می‌شوند؛ در اولین مرحله توالی برنامه ریزی می‌شود و چگونگی انتخاب وظیفه بعدی مشخص می‌شود. در دومین مرحله برنامه ریزی زمان شروع و پایان هر یک از وظایف صورت می‌گیرد.

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

فرض کنید n کار باید بر روی m ماشین پردازش شوند. محدودیت‌های تکنولوژیکی باعث می‌شود تا هر کار توسط ماشین در یک صف مشخص انجام شود که به این مسئله جریان کارگاهی flowshop گفته می‌شود. بنابراین در جریان تولید کارها در یک صف مشخص از ماشین‌ها می‌گذرند. مسئله زمان بندی جریان کارگاهی Flow shop در زمان وجود یک جریان پیوسته از کارهای تولیدی بر روی چند ماشین مطرح می‌گردد.

مدت زمانی که طول می‌کشد تا تجهیزات در حالت دلخواه برای پردازش کار قرار گیرند را زمان راه اندازی می‌گویند. این زمان به کار انجام شده و کار در انتظار وابسته است. در واقع تغیرات زمان آماده سازی بر اساس هر توالی معیاری برای ارزیابی زمانبندی ایجاد می‌کند. با رفتن هر کار از ماشینی به ماشین دیگر این زمان تغیر می‌کند. 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 ارضاع شوند. توابع هدف متعددی در مسئله زمانبندی وجود دارد که از آن جمله می‌توان به زمان تکمیل، تاخیر کلی، بیشترین تاخیر، تعداد کارهای دارای تاخیر و... اشاره نمود.

رویکرد‌های متفاوتی برای مسائل چند هدفه وجود دارد چهار رویکرد اصلی به صورت زیر است روش‌های 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 پر کاربردترین 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 (SA), یک الگوریتم بهینه سازی فرابا تکاری 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 ΔE 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 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 ان سطر و ام ستون در نظر گرفته شده است.
p=randi([1 100],n,m); % processing time
زمان آماده سازی وابسته به توالی نیز به تعداد ماشین هایی با ان سطر و ان ستون که نشان دهنده زمان آماده سازی کار آمیم 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 تحويل هر کار نیز عددی تصادفی بین ۱۱۰ تا ۵۰۰ در آرایه ای با ان سطر ذخیره می شود.
d=randi([110 500],n,1); % due date of each job
save data

```

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

```

clc;
clear;
close all;

%% parameteres of Simulated Annealing
پارامترهای الگوریتم انجاماد 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 همسایه‌ی جواب فعلی

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

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

قدرت مطلق 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
نگهداری جواب هر حلقه

xi = xc;
fs(i) = fc;
کاهش دما در آخر حلقه

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

%% results
نمایش جواب ها

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;

```

✓ تولید همسایه‌ی 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 آرایه‌ی p 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 چهارهدفه‌ی 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
if m== 1
ماشین اول
زمان بیکاری کار جی روی ماشین یک ; i(j,1)=0
اگر محدودیت پیش نیازی نداشته باشد
    if pr==0
        زمان تکمیل کار جی روی ماشین یک برابر است با زمان پردازشش ;
        else
            زمان تکمیل کار جی روی ماشین یک برابر زمان تکمیل ;
            c(j,1)=c(pr,1)+s{1}(pr,j)+p(j,1);
        end
    else ماشین ها به جز ماشین اول
        سایر ماشین ها به جز ماشین اول
    end
end
محاسبه زمان بیکاری یا تلف شده(قرار گرفتن کارها در صف)

if pr==0 محدودیت پیشنهادی وجود ندارد
    اگر صفری بر روی ماشین قبلی موجود نباشد(زمان از دست رفته نداشته باشیم) <0
        زمان بیکاری کار جی روی ماشین ام برابر است با مجموع زمان بیکاری کار جی روی ;
        i(j,m)=i(j,m-1)-p(j,m-1);
        ماشین قبلی به اضافه زمان پردازش آن
        else
            i(j,m)=-p(j,m-1);
        end
    else با وجود محدودیت پیشنهادی
        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 پیشنهادیها روی ماشین ام منهی زمان تکمیل پیشنهادی روی
            ماشین قبلی به علاوه اختلاف زمان آمده سازی پیش نیازی روی ماشین ام و قبلی منهی 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
    اگر زمان بیکاری مقدار مثبت داشته باشد یعنی بیکاری داشته باشیم >0
    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
اگر زمان تکمیل کار جی روی آخرین ماشین بزرگتر از موعود تحويل باشد تعداد کارهای عقب افتاده >d(j)
تاخیر افزایش می یابد
    ntj=ntj+1;
    ta=ta+(c(j,nm)-d(j));
else
    ta=ta+0;
end
اگر موعود تحويل بزرگتر از زمان تکمیل باشد تعجیل افزایش می یابد
    el=el+(d(j)-c(j,nm));
else
    el=el+0;
end

```

پیشنهادی را برابر جی که کار قرارگرفته در نوبت کام است قرار می دهد ;

end

scores = a1*t_a+a2*c(j,nm)+a3*e₁+a4*n_tj

scores