

بر اساس پروتکل های دوره های آموزشی آپتیمیار، به اشتراک گذاری محتوا و کدهای نرم افزاری منظر حقوقی ممنوع است و از منظر اخلاقی نارضایتی مدرس دوره و گروه آپتیمیار را به همراه دارد.

از توجه شما به پروتکل دوره های آموزشی آپتیمیار سپاسگزاریم.

دوره جامع آنلاین بهینه سازی استوار و برنامه ریزی در شرایط عدم قطعیت همراه با کدنویسی در نرم افزار (GAMS)

**Decision-Making under Uncertainty (Robust Optimization - Stochastic Programming - Fuzzy Programming)**

مدرس:

دکتر علی پاپی (Ali Papi)

**تخصص شاخص:** بهینه سازی و تحقیق در عملیات، علم تحلیل داده، تکنیک های تجزیه و روش های حل دقیق، بهینه سازی استوار داده محور، هوش محاسباتی و الگوریتم های فرآیند کاری، نظریه بازی، بهینه سازی چند هدفه و تصمیم گیری چند معیاره

Optimization & Operations Research, Data Analytics, Computational Intelligence & Metaheuristics, Decomposition Techniques & Exact Methods, Data-Driven Robust Optimization, Game Theory, Multi Criteria Decision Making

OptimYar

کدهای نرم افزاری

SCND\_FCCP

SCND\_RFCCP

SCND\_RFSP



اخطار: بر اساس پروتکل های دوره های آموزشی آپتیمیار، به اشتراک گذاری محتوا و کدهای نرم افزاری منظر حقوقی ممنوع است و از منظر اخلاقی نارضایتی مدرس دوره و گروه آپتیمیار را به همراه دارد.

[باز توجه شما به پروتکل دوره های آموزشی آپتیمیار سپاسگزاریم](#)

**SCND FCCP**

Sets

S /s1\*s10/

D /d1\*d20/

C /c1\*c30/

w /w1\*w5/

;

Parameters

A(s)

f(d)

b(s)

trSD(s,d)

trDC(d,c)

p\_1

P\_2

p\_3

P\_4

\*P= price is a TFN

capS(s)

dem(c,w)

dem\_N(c)

capD(d)

OptimYar

Prob(w)

/

w1 0.2

w2 0.3

w3 0.1

w4 0.2

w5 0.2

/

;

A(s) = uniform(1000,1500);

f(d) = uniform(2000,3000);

b(s) = uniform(5,10);

trSD(s,d)= uniform(1,2);

trDC(d,c)= uniform(0.5,0.7);

p\_1 = 8;

p\_2 = 13;

p\_3 = 15;

p\_4 = 25;

capD(d) = uniform(500,1000);

capS(s) = uniform(1000,2000);

dem(c,'w1') = uniform(50,100);

dem(c,'w2') = (1+0.8)\*dem(c,'w1') ;

dem(c,'w3') = (1+0.2)\*dem(c,'w1') ;

OptimYar

```
dem(c,'w4') = (1-0.2)*dem(c,'w1') ;
```

```
dem(c,'w5') = (1-0.3)*dem(c,'w1') ;
```

```
dem_N(c)= sum(w,prob(w)*dem(c,w));
```

\*dem\_N is presented as a TFN

Parameters

```
dem_N_1(c)
```

```
dem_N_2(c)
```

```
dem_N_3(c)
```

```
dem_N_4(c)
```

```
;
```

```
dem_N_1(c)= 0.7*dem_N(c);
```

```
dem_N_2(c)= 0.9*dem_N(c);
```

```
dem_N_3(c)= 1.2*dem_N(c);
```

```
dem_N_4(c)= 1.5*dem_N(c);
```

\*\*\*\*\* LR representation

Parameters

```
P_L
```

```
P_R
```

```
dem_N_L(c)
```

```
dem_N_R(c)
```

```
;
```

OptimYar

P\_L = P\_2 - P\_1 ;

P\_R = P\_4 - P\_3 ;

dem\_N\_L(c) = dem\_N\_2(c) - dem\_N\_1(c);

dem\_N\_R(c) = dem\_N\_4(c) - dem\_N\_3(c);

\*\*\*\*\*

Free Variable

Z;

Binary Variables

y(s)

x(d)

;

Positive Variable

u(s)

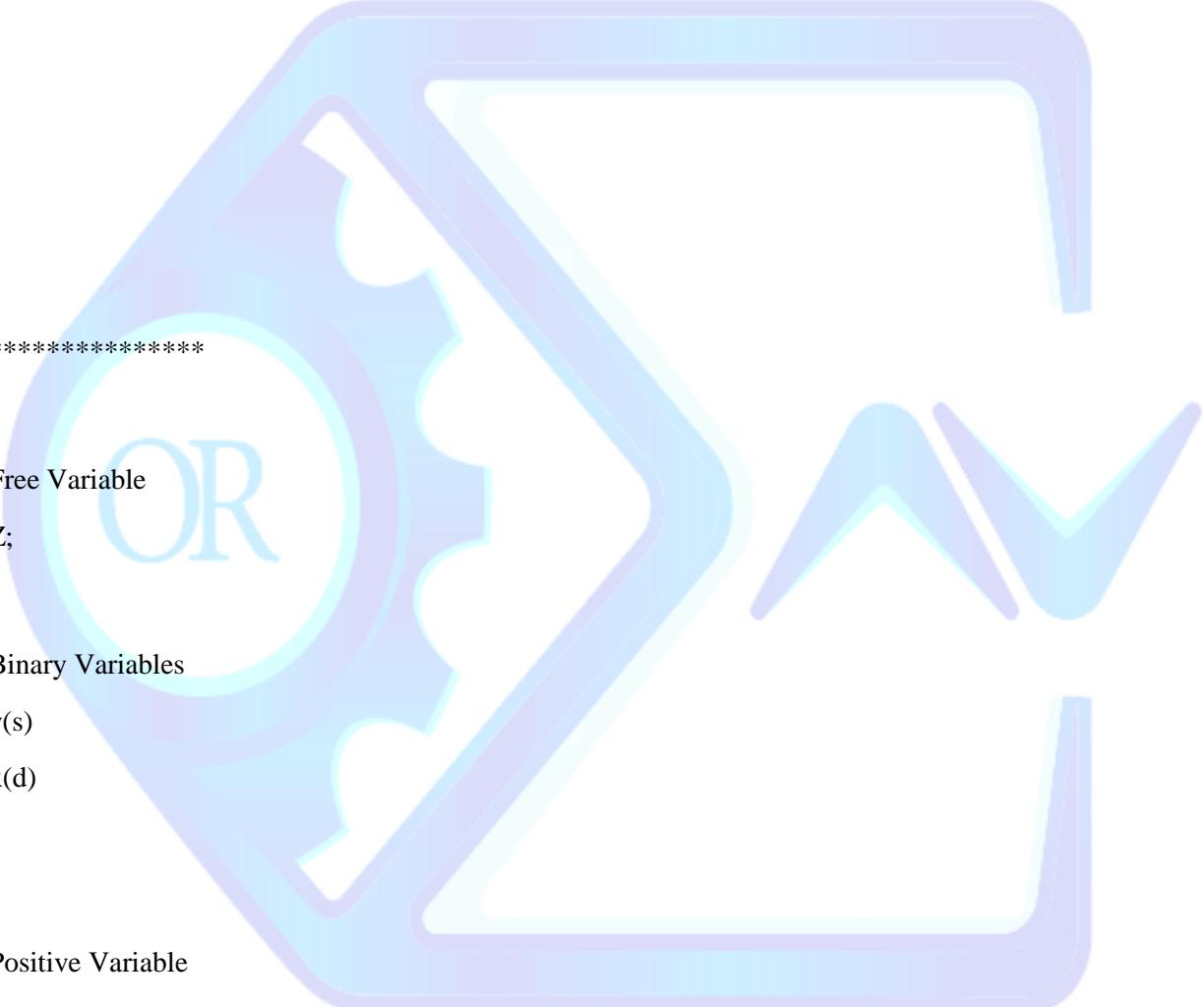
QSD(s,d)

QDC(d,c)

;

Equations

obj



OptimYar

cons1

cons2

cons3

cons4

cons5

;

Scalars

alfa /.8/

;

obj.. z =e= ((P\_2+P\_3)/2 + (P\_R-P\_L)/6 )\*sum({d,c},QDC(d,c)) - (sum(d,f(d)\*x(d)) +  
sum(s,A(s)\*y(s)) + sum({s,d},trSD(s,d)\*QSD(s,d))  
+ sum({d,c},trDC(d,c)\*QDC(d,c)) + sum(s,b(s)\*u(s))) ;

cons1(s).. u(s) =L= capS(s)\*y(s);

cons2(d).. sum(S,QSD(s,d))=L= capD(d)\*x(d);

cons3(s).. u(s) =e= sum(d,QSD(s,d));

cons4(d).. sum(s,QSD(s,d)) =e= sum(c,QDC(d,c));

\*cons5(c).. Nec { sum(d,QDC(d,c)) =l= dem\_N(c) } >= alfa;

\*counterpar:

cons5(c).. sum(d,QDC(d,c)) =l= dem\_N\_2(c) - alfa\*dem\_N\_L(c);

Model SCND

/

obj

cons1

cons2

cons3

cons4

cons5

/

;

Options

mip = CPLEX

reslim = 100

optcr = 0

;

Solve SCND us mip max Z;

Display

Z.l

y.l

x.l

QSD.l

QDC.l

;



OptimYar

**SCND RFCCP**

Sets

S /s1\*s10/

D /d1\*d20/

C /c1\*c30/

w /w1\*w5/

;

Parameters

A(s)

f(d)

b(s)

trSD(s,d)

trDC(d,c)

p\_1

P\_2

p\_3

P\_4

\*P= price is a TFN

capS(s)

dem(c,w)

dem\_N(c)

capD(d)

OptimYar

Prob(w)

/

w1 0.2

w2 0.3

w3 0.1

w4 0.2

w5 0.2

/

;

A(s) = uniform(1000,1500);

f(d) = uniform(2000,3000);

b(s) = uniform(5,10);

trSD(s,d)= uniform(1,2);

trDC(d,c)= uniform(0.5,0.7);

p\_1 = 8;

p\_2 = 13;

p\_3 = 15;

p\_4 = 25;

capD(d) = uniform(500,1000);

capS(s) = uniform(1000,2000);

dem(c,'w1') = uniform(50,100);

dem(c,'w2') = (1+0.8)\*dem(c,'w1') ;

dem(c,'w3') = (1+0.2)\*dem(c,'w1') ;

OptimYar

```
dem(c,'w4') = (1-0.2)*dem(c,'w1') ;
```

```
dem(c,'w5') = (1-0.3)*dem(c,'w1') ;
```

```
dem_N(c)= sum(w,prob(w)*dem(c,w));
```

\*dem\_N is presented as a TFN

Parameters

```
dem_N_1(c)
```

```
dem_N_2(c)
```

```
dem_N_3(c)
```

```
dem_N_4(c)
```

```
;
```

```
dem_N_1(c)= 0.7*dem_N(c);
```

```
dem_N_2(c)= 0.9*dem_N(c);
```

```
dem_N_3(c)= 1.2*dem_N(c);
```

```
dem_N_4(c)= 1.5*dem_N(c);
```

\*\*\*\*\* LR representation

Parameters

```
P_L
```

```
P_R
```

```
dem_N_L(c)
```

```
dem_N_R(c)
```

```
;
```

OptimYar

P\_L = P\_2 - P\_1 ;

P\_R = P\_4 - P\_3 ;

dem\_N\_L(c) = dem\_N\_2(c) - dem\_N\_1(c);

dem\_N\_R(c) = dem\_N\_4(c) - dem\_N\_3(c);

\*\*\*\*\*

Free Variable

Z;

Binary Variables

y(s)

x(d)

;

Positive Variable

u(s)

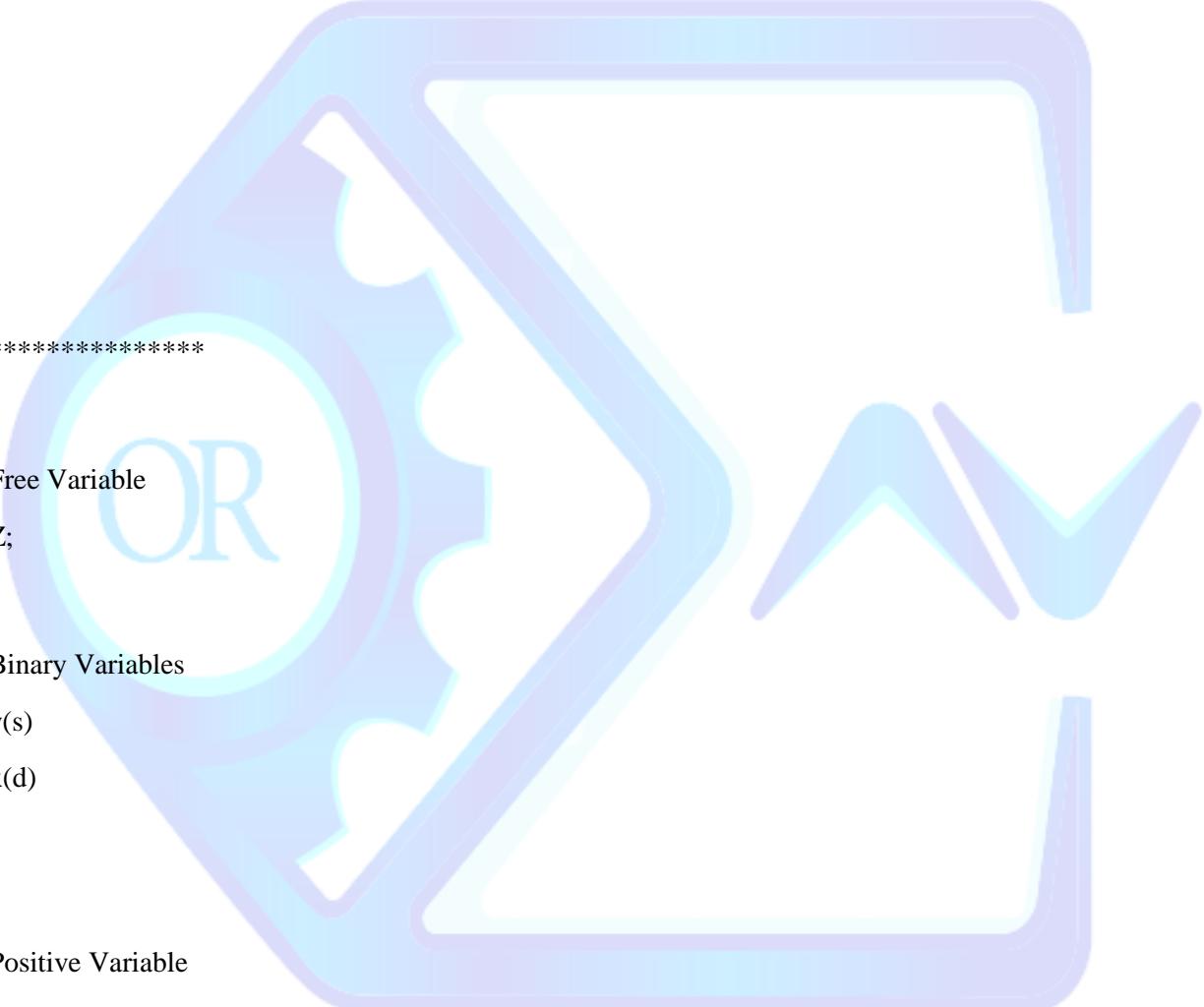
QSD(s,d)

QDC(d,c)

;

Equations

obj



OptimYar

cons1

cons2

cons3

cons4

cons5

;

Positive Variable

alfa(c)

;

alfa.lo(c)=0.5;

alfa.up(c)=1;

Scalar

Say /1000/

;

Say=Say/2;

Say=Say/2;

Say=Say/2;

Say=Say/2;

Say=Say/2;

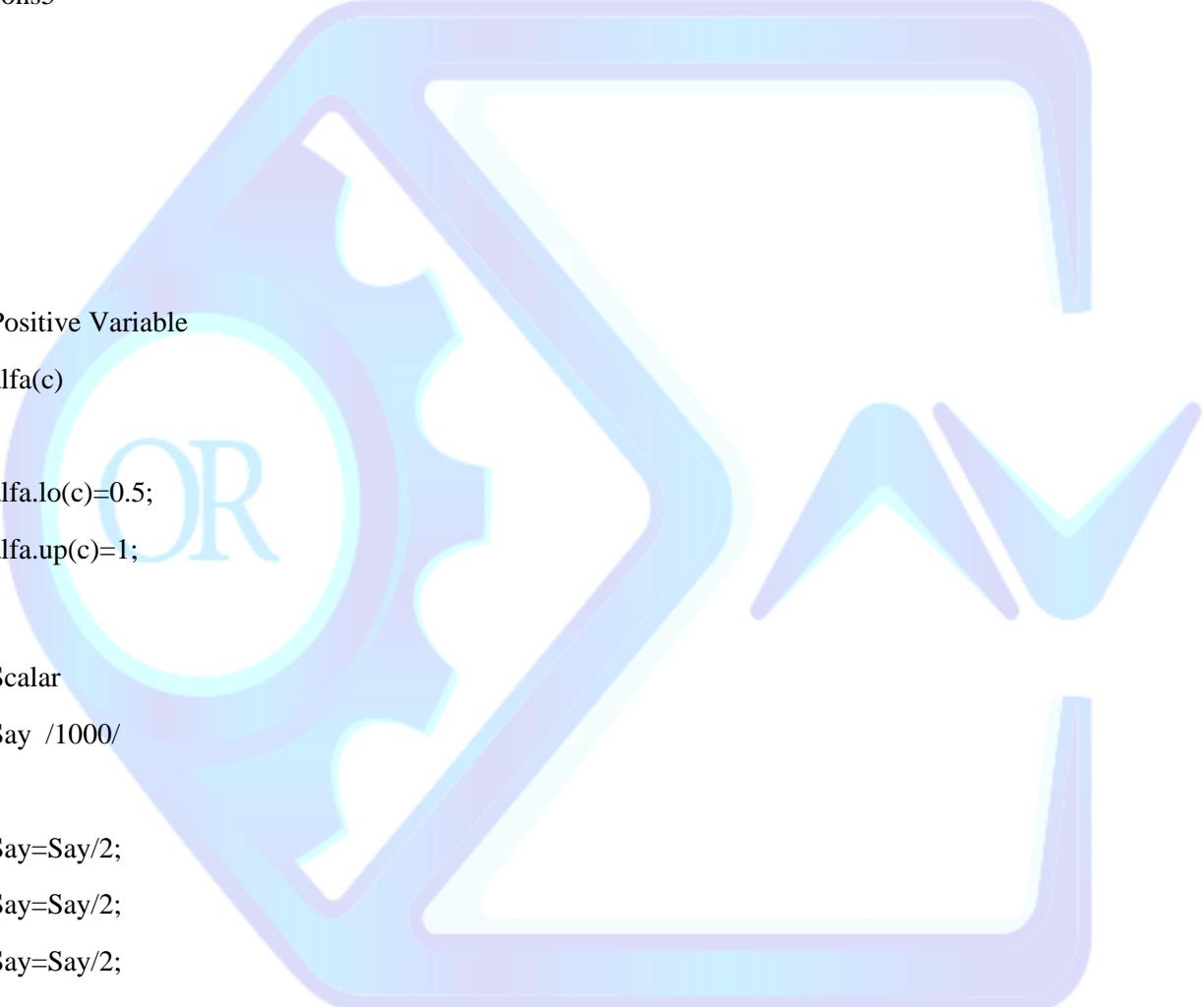
Say=Say/2;

Say=Say/2;

Say=Say/2;

Display

Say;



OptimYar

obj..  $z = e = ((P_2+P_3)/2 + (P_R-P_L)/6) * \sum\{d,c\}, QDC(d,c)) - (\sum(d,f(d)*x(d)) + \sum(s,A(s)*y(s)) + \sum\{s,d\}, trSD(s,d)*QSD(s,d)) + \sum\{d,c\}, trDC(d,c)*QDC(d,c)) + \sum(s,b(s)*u(s)))$

- Say\*sum(c, (1-alfa(c))\*dem\_N\_L(c));

cons1(s)..  $u(s) = L = capS(s)*y(s);$

cons2(d)..  $\sum(S, QSD(s,d)) = L = capD(d)*x(d);$

cons3(s)..  $u(s) = e = \sum(d, QSD(s,d));$

cons4(d)..  $\sum(s, QSD(s,d)) = e = \sum(c, QDC(d,c));$

\*cons5(c)..  $Nec \{ \sum(d, QDC(d,c)) = l = dem_N(c) \} \geq alfa;$

\*counterpar:

cons5(c)..  $\sum(d, QDC(d,c)) = l = dem_N_2(c) - alfa(c)*dem_N_L(c);$

Model SCND

/

obj

cons1

cons2

cons3

cons4

cons5

/

;

Options

mip = CPLEX

reslim =100

optcr = 0

;

for (say = 0 to 7 by 0.5,

Solve SCND us mip max Z;

Display

"for say"

say

alfa.l

Z.l

y.l

x.l

QSD.l

QDC.l

;

)

OptimYar

**SCND RFSP**

Sets

S /s1\*s10/

D /d1\*d20/

C /c1\*c30/

w /w1\*w5/

;

Parameters

A(s)

f(d)

b(s)

trSD(s,d)

trDC(d,c)

p

dem1(c,w)

dem2(c,w)

dem3(c,w)

dem4(c,w)

dem\_N(c)

capD(d)

capS\_1(s)

capS\_2(s)

capS\_3(s)

capS\_4(s)

Prob(w)

/

w1 0.2

```
w2    0.3  
w3    0.1  
w4    0.2  
w5    0.2  
/  
;
```

```
A(s)  = uniform(1000,1500);  
f(d)  = uniform(2000,3000);  
b(s)  = uniform(5,10);  
trSD(s,d)= uniform(1,2);  
trDC(d,c)= uniform(0.5,0.7);  
p     = 15;  
capD(d) = uniform(500,1000);  
capS_1(s) = 0.7*uniform(1000,2000);  
capS_2(s) = 0.9*uniform(1000,2000);  
capS_3(s) = 0.95*uniform(1000,2000);  
capS_4(s) = 1.3*uniform(1000,2000);
```

```
dem1(c,'w1') = 0.8*uniform(50,100);  
dem2(c,'w1') = 1*uniform(50,100);  
dem3(c,'w1') = 1*uniform(50,100);  
dem4(c,'w1') = 1.3*uniform(50,100);
```

OptimYar

```
dem1(c,'w2') = (1+0.8)*dem1(c,'w1') ;  
dem2(c,'w2') = (1+0.8)*dem2(c,'w1') ;  
dem3(c,'w2') = (1+0.8)*dem3(c,'w1') ;  
dem4(c,'w2') = (1+0.8)*dem4(c,'w1') ;
```

```
dem1(c,'w3') = (1+0.2)*dem1(c,'w1') ;  
dem2(c,'w3') = (1+0.2)*dem2(c,'w1') ;  
dem3(c,'w3') = (1+0.2)*dem3(c,'w1') ;  
dem4(c,'w3') = (1+0.2)*dem4(c,'w1') ;
```

```
dem1(c,'w4') = (1-0.2)*dem1(c,'w1') ;  
dem2(c,'w4') = (1-0.2)*dem2(c,'w1') ;  
dem3(c,'w4') = (1-0.2)*dem3(c,'w1') ;  
dem4(c,'w4') = (1-0.2)*dem4(c,'w1') ;
```

```
dem1(c,'w5') = (1-0.3)*dem1(c,'w1') ;  
dem2(c,'w5') = (1-0.3)*dem2(c,'w1') ;  
dem3(c,'w5') = (1-0.3)*dem3(c,'w1') ;  
dem4(c,'w5') = (1-0.3)*dem4(c,'w1') ;
```

#### Parameters

demL(c,w)

demR(c,w)

capS\_L(s)

capS\_R(s)

;

OptimYar

demL(c,w) = dem2(c,w) - dem1(c,w) ;

demR(c,w) = dem4(c,w) - dem3(c,w) ;

capS\_L(s) = capS\_2(s)-capS\_1(s);

capS\_R(s) = capS\_4(s)-capS\_3(s);

Display

A

f

b

trSD

trDC

p

capD

capS\_1

capS\_2

capS\_3

capS\_4

dem1

dem2

dem3

dem4

demL

demR

;

\*\*\*\*\*



OptimYar

Free Variable

$Z(w)$

EB

WB

HO

;

Binary Variables

$y(s)$

$x(d)$

;

OR

Positive Variable

$u(s,w)$

$QSD(s,d,w)$

$QDC(d,c,w)$

;

Equations

obj\_Hybrid

obj\_RNSSP

obj\_RASSP

obj\_Scenario

cons1

cons2

cons3

OptimYar

cons4

cons5

;

Parameter

Lamda /0.7/

Say /3/

Say2 /.2/

;

Positive Variable

alfa2

alfa(c)

;

alfa.lo(c)=0.5;

alfa.up(c)=1;

alfa2.lo=0.5;

alfa2.up=1;

obj\_Hybrid..      HO =e= Lamda\*WB + (1-Lamda)\*EB;

obj\_RNSSP..      EB =e= sum(w,Prob(w)\*Z(w));

obj\_RASSP(w)..    WB =l= Z(w);

obj\_Scenario(w) .. z(w) =e= p\*sum({d,c},QDC(d,c,w)) - (sum(d,f(d)\*x(d)) + sum(s,A(s)\*y(s)) +  
sum({s,d},trSD(s,d)\*QSD(s,d,w))  
+ sum({d,c},trDC(d,c)\*QDC(d,c,w)) + sum(s,b(s)\*u(s,w)))  
- Say\*sum(c, (1-alfa(c))\*demL(c,w))

- Say2\*sum(s,(1-alfa2)\*capS\_L(s)); ;

Positive Variable CapF(s);

Equations

Consadd1

Consadd2

;

cons1(s,w).. u(s,w) =L= CapF(s);

Consadd1(s).. CapF(s) =l= capS\_2(s)\*y(s) ;

Consadd2(s).. CapF(s) =l= capS\_2(s)-alfa2\*capS\_L(s) ;

cons2(d,w).. sum(S,QSD(s,d,w))=L= capD(d)\*x(d);

cons3(s,w).. u(s,w) =e= sum(d,QSD(s,d,w));

cons4(d,w).. sum(s,QSD(s,d,w)) =e= sum(c,QDC(d,c,w));

cons5(c,w).. sum(d,QDC(d,c,w)) =l= dem2(c,w) - alfa(c)\*demL(c,w);

Model SCND

/

obj\_Hybrid

obj\_RNSSP

obj\_RASSP

obj\_Scenario

cons1

cons2

cons3

cons4

cons5

Consadd1

Consadd2

/

;

Options

mip = CPLEX

reslim =100

optcr = 0

;

\*Parameters

\*WorstCaseBenefit(iter)

\*ExpectefBenefit (iter)

\*Result(iter,\*)

;

\*Loop(iter,

\*Lamda=L(iter);

Solve SCND us mip max HO;

\$ontext

WorstCaseBenefit(iter)=WB.l;

ExpectefBenefit (iter)=EB.l;

Result(iter,'Lamda') = Lamda;

Result(iter,'WB') = WB.l;

Result(iter,'EB') = EB.l;

\$offtext

Display

HO.1

WB.1

EB.1

Z.1

y.1

x.1

QSD.1

QDC.1

alfa.1

alfa2.1

CapF.1

دوره جامع آنلاین بهینه‌سازی استوار و برنامه‌ریزی در شرایط عدم قطعیت همراه با کدنویسی در نرم‌افزار (GAMS)

Decision-Making under Uncertainty (Robust Optimization - Stochastic Programming - Fuzzy Programming)

مدرس:

**دکتر علی پاپی (Ali Papi)**

تخصص شاخص: بهینه‌سازی و تحقیق در عملیات، علم تحلیل داده، تکنیک‌های تجزیه و روش‌های حل دقیق، بهینه‌سازی استوار داده‌محور، هوش مجازی و الگوریتم‌های فرالبتکاری، نظریه بازی، بهینه‌سازی چندهدفه و تصمیم‌گیری چندمعیاره

Optimization & Operations Research, Data Analytics, Computational Intelligence & Metaheuristics, Decomposition Techniques & Exact Methods, Data-Driven Robust Optimization, Game Theory, Multi Criteria Decision Making

