Μέθοδοι Βελτιστοποίησης

Homework 1 EA

Λογοθέτης Μιχαήλ mc18687



ΕΘΝΙΚΟ ΜΕΤΣΟΒΙΟ ΠΟΛΥΤΕΧΝΙΟ

Σχολή Μηχανολόγων Μηχανικών

Λογοθέτης Μιχαήλ

02118687

30 Νοεμβρίου 2021

Branching Pipes Problem



Εισαγωγή

Για να απαντήσουμε στα ερωτήματα της άσκησης χρησιμοιήθηκε το λογισμικό EASY.Σκοπός του προβλήματος είναι η μελέτη της στοχαστικής μεθόδου των εξελικτικών αλγορίρθων ΕΑ. Αρχικά με βάση τα στοιχεία της εκφώνησης δημιούργησα ένα κώδικα ο οποίος με την επαναληπτική μέθοδο Hardy-Cross υπολογίζει την παροχή (branchP.f95, γραμμένο σε FORTRAN90 και δίνεται στο παράρτημα). Στην συνέχεια κάνουμε compile τον κώδικα για να πάρουμε το εκτελέσιμο αρχείο branchP.exe το οποίο είναι αυτό που θα περάσουμε στο λογισμικό EASY και θα μας δώσει τα αποτελέσματα του προβλήματος(task.res).

Στοιχεία εκφώνησης που αλλάζουν ανάλογα τον φοιτητή:

 $d_{\delta\epsilon}$ =0.055 m

 $d_{\alpha\kappa}$ =0.144 m

 $d_{\kappa\lambda} = 0.108 \text{ m}$

Άρα οι υπόλοιπες διάμετροι d_{κλ}, d_{λν}, d_{λμ} θα βρίσκονται μεταξύ 0.055-0.144 [m]

Single Objective Optimization

Ρύθμιση παραμέτρων του EASY, θέτοντας τις μεταβλητές όπως φαίνεται παρακάτω με σκοπό οι διακριτές λύσεις να απέχουν μεταξύ τους λογική/εφικτή απόσταση. Η επιλογή των 10 bits έγινε έτσι ώστε να έχουμε 2¹⁰=1024 εφικτές λύσεις για την κατασκευή των σωληνώσεων.

ID	Min	Max	Const	bits	Comment
1	0.055	0.144		10	Dkl
2	0.055	0.144		10	Dlg
3	0.055	0.144		10	DIm
4	75.0	150.0		10	xk
5	-50.0	50.0		10	yk
6	0.0	50.0		10	zk
7	125.0	150.0		10	xl
8	-30.0	30.0		10	yl
9	-50.0	50.0		10	zl
10	50.0	125.0		10	xm

Το πρώτο πρόβλημα βελτιστοποίησης είναι η μέγιστη απορροή απο την δεξαμενή A και να τροφοδοτεί με ίσες παροχές τις άλλες B δεξαμενές. Πρόκεται για πρόβλημα μεγιστοποίησης και ο EASY λύνει μόνο προβλήματα ελαχιστοποίησης. Επομένως με τις κατάλληλες προσαρμογές μετατρέπουμε το πρόβλημα σε ελαχιστοποίηση του $-Q_a$.

Οι περιορισμοί γράφονται στον κώδικα και αργότερα μεταφέρονται στον ΕΑSY με την εξής μορφή.

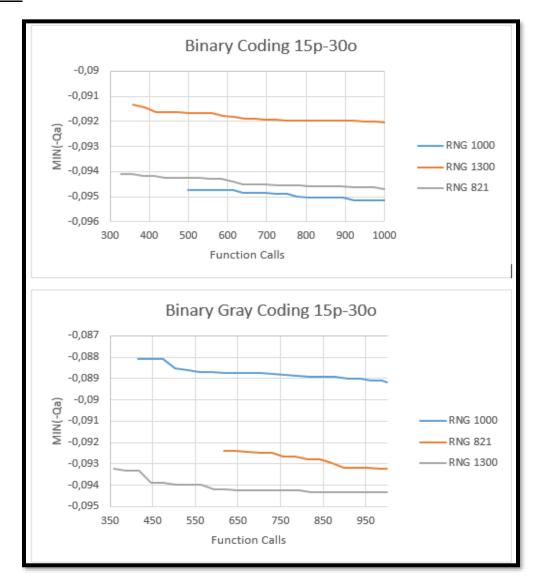
$$\alpha$$
) Q_a , Q_b , Q_c , $Q_d > 0$

β)
$$|Q_C - Q_b| = |Q_c - Q_d| \cong 10^{-4}$$

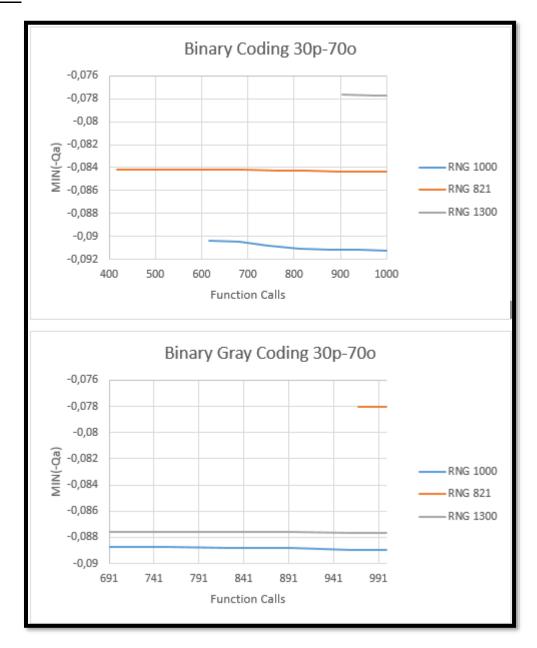
ID	Nominal threshold	Relaxed threshold	Amplification factor	Comment
1	0.0	0.1	3.0	-Qa
2	0.0	0.03	3.0	-Qb
3	0.0	0.03	3.0	-Qc
4	0.0	0.03	3.0	-Qd
5	1.0E-4	0.0010	3.0	Qc-Qb
6	1.0E-4	0.0010	3.0	Qc-Qd

Έγιναν $3 \times 3 \times 2$ τρεξίματα στο EASY (3 διαφορετικές ψευδογεννήτριες τυχαίων αριθμών PRNG , 3 διαφορετικοί συνδιασμοί γονέων(parents-p)-παιδιών(offspring-o) και 2 διαφορετικοί μέθοδοι κωδικοποίησης Binary-Binary Gray). Τα παρακάτω διαγράμματα προέκυψαν μέσω EXCEL απο το αρχείο EA_L1_GX.log ,όπου X συμβολίζει τον αριθμό της γενιάς . Για το Crossover χρησιμοποίησα σταθερά πιθανότητα 0.9-Two Point Mode και 0.9-Two Point/Var Mode , ενώ για το Mutation ένα εύρος πιθανότητας 0.02-0.06.

ΣΧΗΜΑ 1

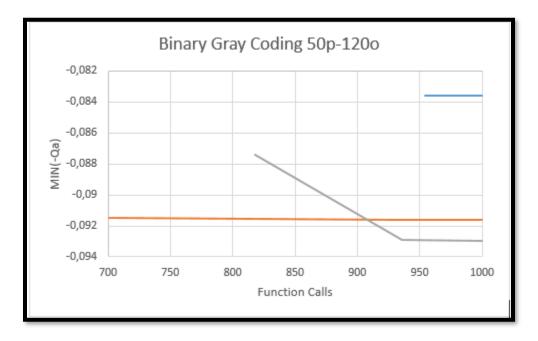


<u>ΣΧΗΜΑ 2</u>



Παρατήρηση: Στην προσπάθεια μου να βρώ βέλτιστη λύση πάντα οι πρώτες κλήσεις της αντικειμενικής συνάρτησης ήταν εντός περιορισμών με αποτέλεσμα ο EASY να δίνει την τιμή $1.7*10^{305}$ (penalized),γι' αυτο το λόγο έχω αφαιρέσει στα διαγράμματα ένα εύρος function calls. Επιπλέον παρακάτω δεν παρατίθεται το διάγραμμα για Binary Coding 50p-120o γιατί είτε η βέλτιστη τιμή ήταν μικρή(≈ -0.07) σε σχέση με τις υπόλοιπες είτε δεν προέκυπτε κάποια

<u>ΣΧΗΜΑ 3</u>



Τελικά η καλύτερη και ταχύτερη λύση σε σύγκριση με τις υπόλοιπες είναι η PRNG=1000, Binary Coding και 15p-30o, όπως φαίνεται και στο Σχήμα 1.

Variables= $[D_{kb}, D_{lg}, D_{lm}, x_k, y_k, z_k, x_l, y_l, z_l, x_m]$ [m]

Variables(best)= [0.06483089 , 0.063438905 , 0.130080156 , 127.05278592375 , -0.73313782991202 , 29.716520039101 , 138.14760508309 , 3.782991202346 , 30.254154447703 , 61.436950146628]

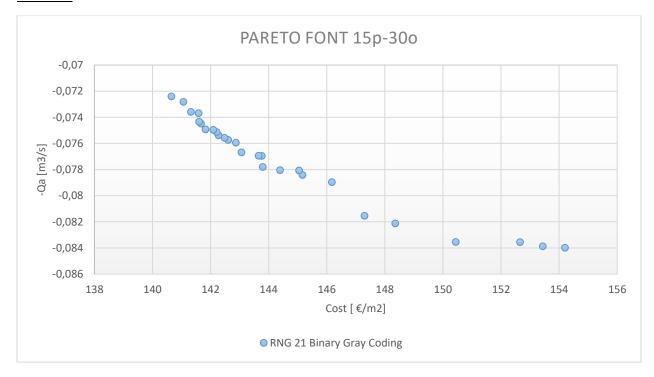
Παρατήρηση: Η βελτιστοποίηση Binary/Binary Gray 15p-30ο κυριάρχησε μεταξύ των άλλων μεθόδων στην ελαχιστοποίηση της παροχής με λιγότερες κλήσεις της αντικειμενικής συνάρτησης. Η αύξηση του μεγέθους του πληθυσμού για το συγκεκριμένο πρόβλημα φαίνεται να επηρεάζει αρνητικά τον χρόνο σύγκλισης (εφόσον θεωρηθεί πως ο χρόνος μετριέται σε Function Calls, ότι δηλαδή τα 1000 Function Calls κάνουν τον ίδιο χρόνο σε κάθε περίπτωση). Παρόλα αυτά η αύξηση του μεγέθους πληθυσμού επιφέρει προφανή μείωση στις γενιές που μεσολαβούν μέχρι την λύση, κάτι το οποίο είναι λογικό καθώς γίνονται λιγότερες κλήσεις της συνάρτησης ανά γενιά.

Multi Objective Optimization

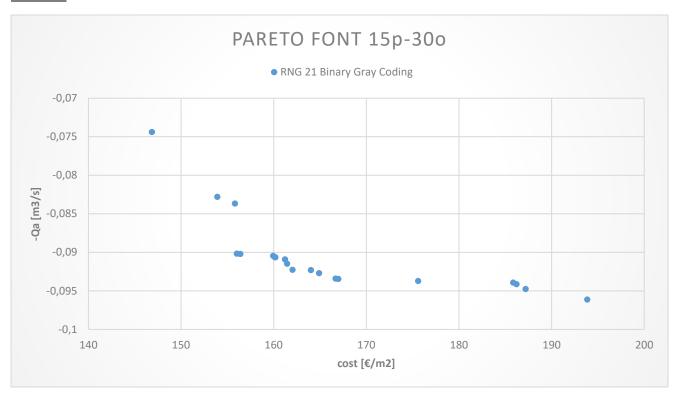
Για το πρόβλημα πολλαπλών στόχων που στην περίπτωση μας είναι 2 στόχων καλούμαστε να ελαχιστοποιήσουμε το κόστος των σωλήνων υποθέτοντας οτι το πάχος των σωλήνων είναι μηδενικό. Τροποποιούμε το branch. f95 κατάλληλα και ρυθμίζουμε τον ΕΑSΥ για να ανταποκρίνεται στο πρόβλημα. Αυξάνουμε τον αριθμό των elite και τρέχουμε το λογισμικό για να μας δώσει το PARETO FONT. Συγκεκριμένα μετά από κάποια τρεξίματα εισάγω μέσα στην αρχικοποίηση του προβλήματος μία τιμή που έχει βρεθεί από προηγούμενη αναζήτηση για την οποία ξέρω πως τηρούνται οι περιορισμοί προκειμένου ο ΕΑ να ξέρει που θα αναζητήσει elites και να μην σκοτώνει τις περισσότερες αρχικοποιήσεις που δίνει στο πρόβλημα. Το αρχείο το δίνετε παρακάτω:



ΣΧΗΜΑ 4



<u>ΣΧΗΜΑ 5</u>



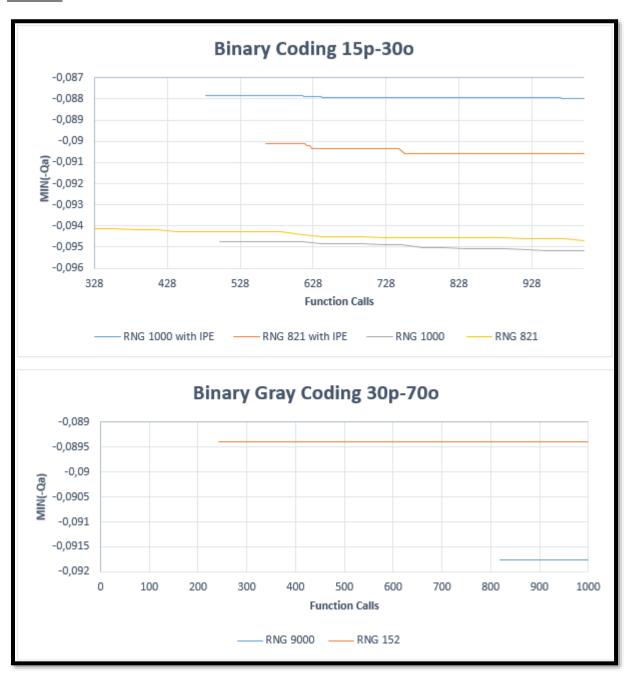
Παρατήρηση: Αύξησα τα Function Calls στα 3000

SOO with IPE

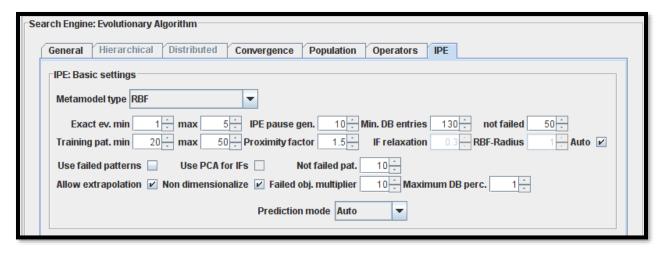
Low Cost Pre-Evaluation

Ο τύπος Metamodel που χρησιμοποιήθηκε είναι RBF (Radial Basis Function)

<u>ΣΧΗΜΑ 6</u>



Οι ρυθμίσεις που χρησιμοποίησα για κάθε τρέξιμο

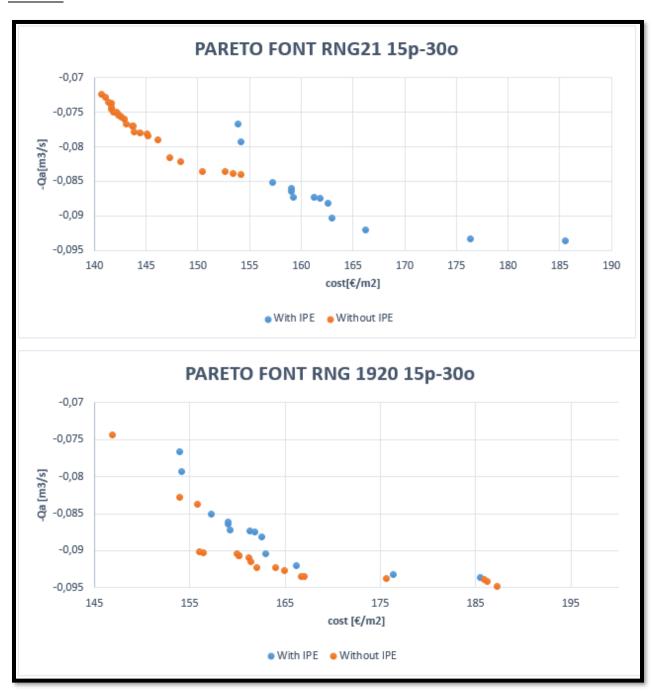


Παρατήρηση : Το τρέξιμο με IPE έχουμε κάποιες λύσεις οι οποίες δεν μειώνουν την $-Q_a$. Αυτό είναι χαρακτηριστικό για τον τρόπο που δουλεύει ο IPE καθώς το Pre-Evaluation προβλέπει πως η λύση που θα προκύψει είναι χειρότερη επομένως δεν την λαμβάνει υπόψιν, με αποτέλεσμα να μην μπαίνει στο Evaluation. Παρόλα αυτά το τρέξιμο με IPE μειώνει σημαντικά τα Evaluations που χρειάζονται για να συγκλίνει ο αλγόριθμος στην βέλτιστη λύση. Στο συγκεκριμένο πρόβλημά μπορεί να μην είναι πολύ η μείωση αλλά σε κάποιο μελλοντικό project η μείωση ,έστω και σε αυτό το ποσοστό, του υπολογιστικού κόστους είναι καθοριστική.

MOO with IPE

Ξανατρέχουμε το πρόβλημα 2 στόχων με τους ίδους περιορισμούς και το IPE.

<u>ΣΧΗΜΑ 7</u>



ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ ΚΩΔΙΚΑ

```
1 program branchP
2 implicit double precision (a-h, o-z)
   4 open (1, file="task.dat")
             n(1, file="cask
read(1,") Ndv
read(1,") dkb
read(1,") dlg
read(1,") dlg
read(1,") xk
read(1,") xk
read(1,") xk
read(1,") xl
read(1,") xl
read(1,") xl
read(1,") xl
read(1,") xm
se(1,") xm
 10
  12
 15
 41 close (1)
42

#8 aKak= (f*Sak*8.)/(p1**2*g*dak**5)

#4 aKk1=(f*Sk1*8.)/(p1**2*g*dk1**5)

#5 aKkb=(f*Skb*8.)/(p1**2*g*dk1**5)

#6 aKlg=(f*Slg*8.)/(p1**2*g*dlg**5)

#6 aKlg=(f*Slg*8.)/(p1**2*g*dlg**5)
SS ON = CONTROL OF STANDING HARDY-Cross Method"
 59 open (1, file="res")
             1=1,100
erMax = -1,

1f (1.ne.1) then
Qa = Qan
Qb = Qbn
Qc = Qcn
Qd = Qdn
Qc = Qcn
Qd = Qdn
write(*,*) " Iteration",1
a=-aKak*abs(Qa)*Qa-aKkb*abs(Qb)*Qb+50.
b=aKak*abs(Qa)+aKkb*abs(Qb)
dQl = -0,5*(a/b)
 60 do 1=1,100
 61
 68
 64
 65
 66
 67
 68
 69
 70
 72
75
74
               \begin{array}{l} dQI = -0.5^*(a/b) \\ a = -aKlg^*abs(Qc)^*Qc - aKkl^*abs(Qk)^*Qk + aKkb^*abs(Qb)^*Qb + 100. \\ b = aKlg^*abs(Qc) + aKkl^*abs(Qk) + aKkb^*abs(Qb) \end{array} 
 75
               dQ2 = -0.5*(a/b)
              a= aKak*abs(Qa)*Qa+aKkl*abs(Qk)*Qk+(aKlm+aKdm)*abs(Qd)*Qd-150.
b= aKak*abs(Qa)+aKkl*abs(Qk)+(aKlm+aKdm)*abs(Qd)
 76
77
 70
79
80
              dQ3=-0.5*(a/b)
write(1,*) 1, dQ1, dQ2, dQ3
 81
              Oan = Oa-dQ1+dQ3
Obn = Ob-dQ1+dQ2
Oon = Oc-dQ2
Qdn = Qd+dQ3
Qkn = Qk+dQ3-dQ2
 62
60
 84
              if (abs(dQ1))erMax) erMax = abs(dQ1)
if (abs(dQ2))erMax) erMax = abs(dQ2)
if (abs(dQ3))erMax) erMax = abs(dQ3)
if (arMax1.=10) exit
 67
 89
 90 11
91 enddo
 92 close (1)
 92
101 open(1,file="task.res")
103 write(1,*) -Qan
104 write(1,*) cost
ios close (1)
107 open (1, file="task.cns")
           write(1,*) -Qan
write(1,*) -Qbn
write(1,*) -Ocn
108
109
              write(1,*) -Qdn
write(1,*) abs(Qcn-Qbn)
111
113
               write(1.*) abs(Ocn-Odn)
114 close (1)
ite end
```