

کاربرد الگوریتم‌های فراابتکاری در تعیین بهینه نوع و تعداد اجزاء مازاد
بمنظور تامین سطح قابلیت اطمینان مورد نیاز در سیستم

علی بهروزفر

دانشجوی کارشناسی ارشد مکانیک- دانشگاه فردوسی مشهد
alibehroozfar@gmail.com

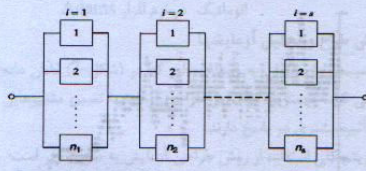
فرهاد کلاهان

استادیار گروه مکانیک-دانشگاه فردوسی مشهد
kolahan@um.ac.ir

نیز از حد مجاز بیشتر نگردد. در این راستا، کمیته سازی هزینه کل سیستم به عنوان تابع هدف در نظر گرفته شده و حداقل قابلیت اطمینان و حداکثر وزن قابل قبول برای سیستم، به عنوان قیود طراحی بهین لحاظ شده‌اند. با توجه به اینکه مسئله تخصیص بهینه اجزاء مازاد، یک مساله غیر خطی و پیچیده است، استفاده از روش‌های دقیق ریاضی برای حل آن بسیار مشکل و زمانبر بوده و با افزایش تعداد اجزاء و زیرسیستم‌ها عملاً پیاده سازی این روش‌ها غیرممکن می باشد [1]. به همین دلیل در این مقاله نیز از الگوریتم فراابتکاری تریبند تدریجی برای حل مساله مورد نظر استفاده شده است.

تعریف مساله

در این مقاله، بمنظور جامعیت بخشیدن به روش ارائه شده، یک سیستم با ساختار عمومی سری با زیر مجموعه‌های موازی مطابق شکل (1) در نظر گرفته شده است. در این ساختار، تعداد S زیرسیستم به صورت سری در کنار یکدیگر قرار گرفته‌اند و هر کدام از این زیرسیستم‌ها دارای حداکثر n_i جزء مختلف به صورت موازی می‌باشد.



شکل 1- ساختار کلی یک سیستم سری - موازی

هر زیرسیستم در صورت عملکرد صحیح و مناسب k_i جزء از آن، توانایی عملکرد درست را خواهد داشت. مدل ریاضی مورد نظر برای این مساله در رابطه (1) بیان شده است.

$$\text{Min } C = \sum_{i=1}^S C_i(y_i) \quad (1)$$

مشروط به:

$$\sum_{i=1}^S W_i(y_i) \leq W \quad \text{و} \quad \prod_{i=1}^S R_i(y_i | k_i) \geq R$$

در رابطه (1) و با توجه به شکل (1)، C هزینه کل سیستم، C_i هزینه زیرسیستم i ام، W تعداد جزء مازاد در زیرسیستم i ام، S تعداد کل زیرسیستم‌های ممکن، R_i و W_i به ترتیب قابلیت اطمینان و وزن

چکیده
در طراحی و ساخت بسیاری از سیستم‌ها و محصولات، بمنظور افزایش قابلیت اطمینان از اجزاء مازاد استفاده می‌شود. تحقیقات انجام گرفته در اکثر تحقیقات فعلی در خصوص تخصیص بهینه اجزاء مازاد، بیشینه کردن قابلیت اطمینان سیستم، به عنوان هدف و هزینه و وزن کل نیز به عنوان قید در نظر گرفته شده است. در تحقیق حاضر، مساله مذکور با رویکردی جدید و با هدف کمیته کردن هزینه کل، با توجه به قیود قابلیت اطمینان و وزن سیستم، بهینه سازی شده است. بدلیل پیچیدگی مساله طراحی بهینه بر اساس قابلیت اطمینان، در این تحقیق از الگوریتم تریبند تدریجی استفاده شده است. نتایج محاسباتی نشان دهنده کارایی الگوریتم پیشنهادی است.
کلمات کلیدی: طراحی بهینه، قابلیت اطمینان، تخصیص اجزاء مازاد، الگوریتم تریبند تدریجی

مقدمه

امروزه با توجه به بالا رفتن حساسیت و پیچیدگی سامانه‌ها و تجهیزات صنعتی از جمله تجهیزات خودرو و سامانه‌های هوایی و صنایع دفاعی، حصول اطمینان از عملکرد درست آنها در بازه‌های زمانی مورد نظر، از ملزومات اصلی طراحی و ساخت می‌باشد. در این راستا، قابلیت اطمینان به عنوان یکی از معیارهای مهم عملکردی این سیستم‌ها به شدت مورد توجه طراحان و سازندگان قرار گرفته است [1,2]. در این سیستم‌ها عملکرد نادرست قسمت‌های حساس، ممکن است منجر به خسارات جبران ناپذیر شده و به همین دلیل تعیین سطح مشخصی از قابلیت اطمینان برای این سیستم‌ها بسیار لازم و ضروری به نظر می‌رسد. به علت محدودیت‌های اقتصادی و تکنولوژیکی، بهترین و کاربردی‌ترین روش جهت افزایش قابلیت اطمینان سیستم، استفاده از اجزاء مازاد در کنار اجزاء اصلی است. از طرفی، استفاده از اجزاء مازاد در سیستم، منجر به بالا رفتن هزینه و وزن سیستم شده و ممکن است در عملکرد سیستم ایجاد مشکل نماید.

مساله‌ای که تاکنون مورد توجه محققین بوده، تخصیص اجزاء مازاد مختلف به سیستم است به نحوی که قابلیت اطمینان سیستم حداکثر شده و هزینه و وزن کل سیستم از مقدار از پیش تعیین شده‌ای بیشتر نگردند [1]. اما در بسیاری از موارد، دستیابی به سطح مشخصی از قابلیت اطمینان از ملزومات اصلی طراحی است. در این مواقع می‌بایست مشخصات دیگر سیستم، از جمله هزینه تمام شده آن، بهینه سازی گردند. بنابراین، هدف اصلی در این تحقیق، تعیین بهینه نوع و تعداد اجزاء مازاد است بنحوی که ضمن تامین سطح مشخصی از قابلیت اطمینان هزینه کلی سیستم کمیته شده و وزن آن



جدول 1- جوابهای مساله 33 حالت با استفاده از الگوریتم تبرید تدریجی

ترتیب مسائل	هزینه	وزن	درصد کاهش هزینه	درصد افزایش وزن
1	112	209	13.84	9.42
2	113	209	13.07	10.00
3	113	208	13.07	10.05
4	109	207	16.15	10.10
5	111	206	14.61	10.16
6	113	205	12.40	10.21
7	115	204	11.53	10.27
8	113	203	13.07	10.32
9	112	202	13.17	10.38
10	112	201	11.81	10.43
11	112	200	13.17	10.49
12	115	198	10.15	10.00
13	109	198	13.49	10.61
14	109	196	14.84	10.11
15	104	196	17.46	10.73
16	104	195	16.12	10.79
17	108	194	13.60	10.85
18	104	193	15.44	10.91
19	105	192	16.00	10.98
20	100	191	18.69	11.04
21	105	190	13.93	11.11
22	100	189	16.66	11.17
23	101	188	16.52	11.24
24	98	187	17.64	11.30
25	97	186	17.79	11.37
26	97	185	16.37	11.44
27	102	184	12.82	11.51
28	97	183	15.65	11.58
29	96	182	15.78	11.65
30	99	181	13.91	11.72
31	96	180	15.04	11.80
32	97	178	14.91	11.25
33	95	178	13.63	11.94

نتیجه گیری

در طراحی بهین بسیاری از محصولات و مکانیزمها، ملزومات طراحی ایجاب می کند که سیستم در دست طراحی، دارای حداقل سطحی از قابلیت اطمینان باشد. در این حالت قابلیت اطمینان باید به عنوان قید در مدل سازی و طراحی لحاظ شود و مشخصه های دیگر سیستم به عنوان هدف بهینه سازی گردند. در این تحقیق کاربرد الگوریتم تبرید تدریجی در طراحی و تخصیص بهینه اجزا مازاد، به منظور کمینه کردن هزینه مورد بررسی قرار گرفت. رویکرد پیشنهادی قادر به تعیین همزمان نوع و تعداد اجزا مازاد برای هر زیر سیستم است بنحوی که ضمن تامین محدودیت های طراحی شامل قابلیت اطمینان و وزن، هزینه سیستم مورد نظر نیز کمینه شود. با توجه به نتایج حاصله، الگوریتم پیشنهادی، دارای عملکرد بسیار خوبی بوده به نحوی که در زمان محاسباتی کوتاه به بهترین جواب همگرا می شود.

مراجع

1. Kuo, W. and Prasad, V., 2000, An annotated overview of system-reliability optimization, *IEEE Trans. Rel.*, 2, 176-187.

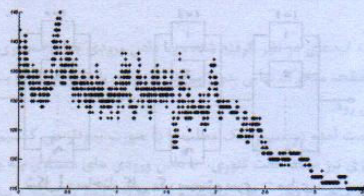
زیرسیستم i ام و R و W نیز حداقل قابلیت اطمینان و حداکثر وزن قابل قبول برای سیستم هستند. k نشان دهنده حداقل تعداد اجزاء لازم برای عملکرد صحیح زیرسیستم i ام می باشد.

سیستم مورد نظر با استفاده از اجزاء مختلف قابل طراحی است. هر جزء دارای قابلیت اطمینان، هزینه و وزن خاص خود بوده و بر اساس موقعیت آن در سیستم، تاثیر متفاوتی در هزینه و قابلیت اطمینان کل سیستم خواهد داشت. با توجه به مطالب فوق، هدف تعیین همزمان نوع، تعداد و موقعیت قرارگیری اجزاء در سیستم است، بنحوی که ضمن تامین محدودیت های مرتبط با قابلیت اطمینان و وزن سیستم، هزینه کلی سیستم کمینه شود.

روش حل - الگوریتم تبرید تدریجی¹

روش جستجوگر "تبرید تدریجی" یک جستجوگر همسایگی است که در بهینه سازی مسائل گسسته بطور گسترده ای کاربرد دارد [3]. این روش از سرد شدن تدریجی یک جسم جامد تا رسیدن به حداقل انرژی، الهام گرفته شده است. طبیعت تصمیم گیری این الگوریتم به این صورت است که برای هر حرکت، یک همسایگی جدید بصورت تصادفی تولید و ارزیابی می شود. حرکت به این جواب در هر یک از دو وضعیت زیر انجام خواهد یافت: 1) جواب جدید از جواب فعلی بهتر باشد و 2) مقدار تابع احتمال حرکت از یک عدد تصادفی از دامنه $[0,1]$ بزرگتر باشد. در غیر این صورت جستجوگر جواب جدیدی را تولید و ارزیابی خواهد نمود. این حرکت گام به گام تا ارضاء شرط توقف الگوریتم (تعداد تکرارها، زمان محاسبات، و ...) ادامه می یابد.

در مسئله مورد نظر هر جواب متناظر با یک ساختار از طرح است. در هر تکرار یک تغییر در تعداد و جایگاه اجزا مازاد انجام گرفته و ساختار جدید در مقابل قیود مسئله ارزیابی میگردد. در صورت موجه بودن طرح، با توجه به محدودیت های قابلیت اطمینان و وزن سیستم، پذیرش جواب جدید بر اساس مقدار هزینه طرح (تابع هدف) و معیارهای الگوریتم انجام می گیرد. این فرایند تا ارضاء شرط توقف (حداکثر تعداد تکرارها) ادامه میابد. شکل (2) نمودار همگرایی الگوریتم را در طی جستجو نشان میدهد.



شکل 2- همگرایی الگوریتم تبرید تدریجی به سمت حداقل هزینه

نتایج

برای بررسی کارایی و صحت گذاری مدل و الگوریتم پیشنهادی، مساله الگوی ارائه شده توسط ناکاگاوا و میازاکی با 33 حالت قید گذاری مختلف [4]، مورد آزمایش قرار گرفت. نتایج محاسباتی و مقادیر تغییرات پارامترهای طراحی (وزن و هزینه) بدست آمده نسبت به بهترین مقادیر موجود در ادبیات موضوع [4] به صورت درصد در جدول (1) ارائه شده است. علاوه بر این، ساختارهای به دست آمده توسط الگوریتم SA، همگی دارای قابلیت اطمینان بالاتری نسبت به سایر نتایج موجود در ادبیات موضوع میباشند.

¹ Simulated Annealing (SA)

alibehroozfar@gmail.com

kolahan@um.ac.ir

[]

()

[]

$(i=1, \dots, s) \quad n_i$

[]

[]

³ Redundancy allocation

⁴ Non deterministic Polynomial-hard problem(NP-hard)

¹ Reliability

² Simulated Annealing

[]

[]

[]

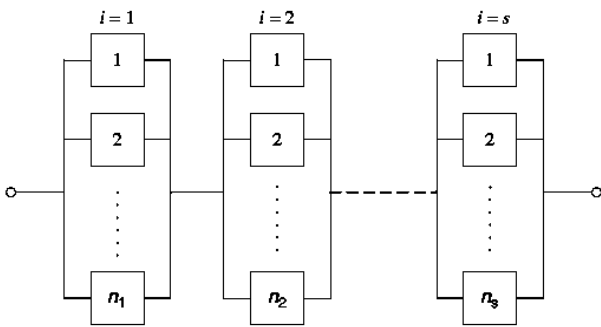
[]

()

s

[]

$(i=1, \dots, s) n_i$



[]
[]

[]

[]

[]

s

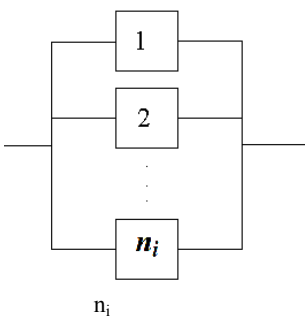
R_i i

()

$$R_S = \prod_{i=1}^s R_i(n_i | k_i) \quad ()$$

k_i

n_i i ()



⁵ Meta-heuristics

⁶ Variable neighborhood search

[]

(m k)

()

$$R_i(n_i|k_i) = \sum_{j=k_i}^{n_i} \binom{n_i}{j} [R_j]^j [1-R_j]^{n_i-j} \quad ()$$

$$\binom{n_i}{j} = \frac{n_i!}{j!(n_i-j)!}$$

k_i

()

$$T_{i+1} = \alpha \times T_i \quad i=0,1,\dots, \quad 0.9 < \alpha < 1 \quad ()$$

(())
()

(())

$$\text{Min } C = \sum_{i=1}^s C_i(y_i) \quad ()$$

[0,1)

$$\sum_{i=1}^s W_i(y_i) \leq W$$

$$R_s = \prod_{i=1}^s R_i(y_i|k_i) \geq R$$

$$C_i \quad C \quad () \quad ()$$

$s \quad i$

$y_i \quad i$

$$W_i \quad R_i$$

$$W \quad R \quad i$$

$$R_s \quad k_i$$

$$P = \begin{cases} 1 & \text{if } \Delta < 0 \\ e^{-\Delta/t} & \text{if } \Delta \geq 0 \end{cases} \quad ()$$

$$\Delta = R_{S(i+1)} - R_{S(i)}, \quad i=0,1,\dots$$

)

()

(

()

[]

(i)												
	r_{i1}	c_{i1}	w_{i1}	r_{i2}	c_{i2}	w_{i2}	r_{i3}	c_{i3}	w_{i3}	r_{i4}	c_{i4}	w_{i4}
		
		
		
		
		
		
		
		
		
		

«*»

()

)

(

()

[]

()

()

()

(

)

()

[]

()

()

)

(

)

[]"

		*	*	*			*
210	0.98681	209	112	0.986823	9.42	13.84	211,21,443,1111,221,41,111,1111,21,332,111,1111,11,42
209	0.98642	209	113	0.986483	10.00	13.07	222,11,443,221,222,31,111,1111,21,322,111,1111,11,42
208	0.98592	208	113	0.986194	10.05	13.07	222,11,443,1111,222,31,221,1111,11,322,31,1111,11,43
207	0.98487	207	109	0.984979	10.10	16.15	211,11,332,222,222,31,111,1111,21,332,111,1111,11,41
206	0.98467	206	111	0.984719	10.16	14.61	321,11,322,1111,221,41,222,1111,21,322,111,1111,11,33
205	0.98418	205	113	0.984184	10.21	12.40	211,11,443,3111,221,32,111,221,11,222,111,1111,11,42
204	0.98351	204	115	0.983538	10.27	11.53	221,21,444,1111,222,41,221,321,11,322,21,2111,11,43
203	0.98299	203	113	0.982998	10.32	13.07	321,11,433,1111,222,41,111,221,21,331,33,1111,11,33
202	0.98226	202	112	0.982421	10.38	13.17	222,21,443,321,222,32,111,1111,11,222,21,1111,11,43
201	0.98147	201	112	0.981714	10.43	11.81	3311,11,433,221,222,32,221,311,21,332,111,1111,11,33
200	0.98103	200	112	0.981359	10.49	13.17	111,11,443,221,222,41,211,311,21,222,21,1111,11,42
199	0.98029	198	115	0.980478	10.00	10.15	211,21,422,3111,222,11,33,3111,21,322,31,1111,11,33
198	0.97951	198	109	0.979536	10.61	13.49	111,11,322,211,222,42,111,1111,21,222,31,1111,11,311
197	0.97838	196	109	0.978490	10.11	14.84	211,11,222,221,222,41,211,211,21,332,21,1111,11,33
196	0.9776	196	104	0.977969	10.73	17.46	1111,11,433,211,222,41,33,1111,11,322,31,1111,11,41
195	0.97669	195	104	0.976703	10.79	16.12	1111,11,432,211,221,41,32,1111,11,332,11,1111,11,41
194	0.97571	194	108	0.975772	10.85	13.60	2111,11,322,332,11,41,33,1111,21,322,11,1111,21,43
193	0.97493	193	104	0.974973	10.91	15.44	211,11,433,221,222,43,32,311,11,322,32,1111,21,41
192	0.97381	192	105	0.973838	10.98	16.00	331,11,443,111,222,33,32,211,21,322,11,1111,11,42
191	0.97303	191	100	0.973059	11.04	18.69	311,21,332,321,222,43,32,1111,11,222,11,1111,11,43
190	0.97193	190	105	0.972224	11.11	13.93	321,11,222,221,222,32,22,211,11,222,11,3111,11,43
189	0.97076	189	100	0.970848	11.17	16.66	331,11,333,111,221,44,22,1111,21,322,31,2111,11,33
188	0.96929	188	101	0.970196	11.24	16.52	111,11,432,111,222,44,21,321,11,322,11,1111,11,42
187	0.96813	187	98	0.968189	11.30	17.64	322,11,433,221,222,44,22,111,11,322,11,1111,21,41
186	0.96634	186	97	0.966386	11.37	17.79	321,11,333,311,21,42,22,311,11,222,31,1111,11,42
185	0.96504	185	97	0.965056	11.44	16.37	211,31,433,111,222,44,21,1111,21,222,11,411,11,33
184	0.96371	184	102	0.963863	11.51	12.82	311,11,443,111,11,31,33,111,11,222,111,222,11,33
183	0.96242	183	97	0.962494	11.58	15.65	221,22,44,111,222,44,31,211,11,322,11,1111,31,33
182	0.96064	182	96	0.961107	11.65	15.78	211,22,44,111,222,41,31,211,11,222,11,1111,11,32
181	0.95919	181	99	0.959289	11.72	13.91	111,11,44,111,221,43,32,111,11,222,111,411,31,32
180	0.95804	180	96	0.958126	11.80	15.04	211,33,433,332,222,44,21,211,11,222,11,111,11,33
179	0.95567	178	97	0.955727	11.25	14.91	311,31,222,321,222,43,22,211,11,222,11,311,11,4
178	0.95457	178	95	0.954885	11.94	13.63	111,11,432,211,222,33,22,111,11,33,11,222,11,33

*
« »

()

%

8- Liang Y-C., and Smith A.E., An ant colony optimization algorithm for the redundancy allocation problem (RAP). *IEEE Trans. Reliab.*, v. 53, n. 3, 2004, pp. 417–423.

9- Kulturel-Konak S., and Coit D.W., and Smith A.E., Efficiently solving the redundancy allocation problem using tabu search. *IIE Trans.*, v. 35, n. 6, 2003, pp. 515–526.

10- Liang Y-C., and Chen Y-C., Redundancy allocation of series-parallel systems using a variable neighborhood search algorithm. *Reliab. Eng. Syst. Safety*, v. 92, 2007, pp. 323–331.

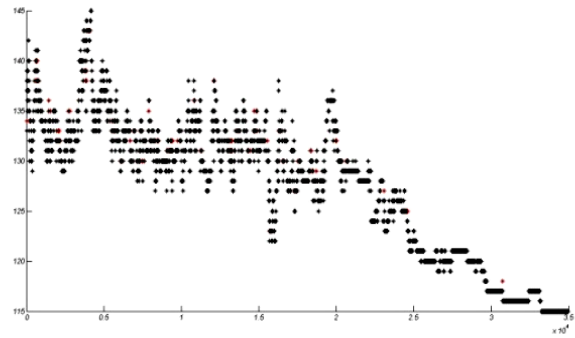
11- Coit D.W., and Smith A.E., Solving the redundancy allocation problem using a combined neural network/genetic algorithm approach. *Comput. Oper. Res.*, v. 23, n. 6, 1996, pp. 515–526.

12- Kuo W., and Wan R., Recent Advances in Optimal Reliability Allocation. *IEEE Trans. Sys.*, v. 37, n. 2, 2007, pp. 143–156.

13- Kirkpatrick S., and Gelat C.D., and Vecchi M.P., Optimization by simulated annealing. *Science*, v. 220, 1983, pp. 671–680.

14- Fyffe D.E, Hines W.W., and Lee N.K., System reliability allocation and a computational algorithm. *IEEE Trans. Rel.*, v.17, n. 2, 1968, pp. 64–69.

15- Nakagawa Y., and Miyazaki S., Surrogate constraints algorithm for reliability optimization problems with two constraints. *IEEE Trans. Rel.*, v.30, n. 2, 1981, pp. 175–180.



1- Blischke W.R., and Murthy D.N.P., *Reliability: Modeling, Prediction, and Optimization*. John Wiley & Sons, New York, 2000.

2- Kuo W., and Prasad V.R., An annotated overview of system-reliability optimization. *IEEE Trans. Reliab.*, v. 49, n. 2, 2000, pp. 176–187.

3- Chern M.S., On the computational complexity of reliability redundancy allocation in a series system. *Oper. Res. Lett.*, v. 11, 1992, pp. 309–315.

4- Bellman R., and Dreyfus S., Dynamic programming and the reliability of multicomponent devices. *Oper. Res.*, v. 6, 1958, pp. 200–206.

5- Ghare P.M., and Taylor R.E., Optimal redundancy for reliability in series systems. *Oper. Res.*, v. 17, 1969, pp. 838–847.

6- Hsieh Y.C., A linear approximation for redundant reliability problems with multiple component choices. *Comput. Ind. Eng.*, v. 44, 2002, pp. 91–103.

7- Coit D.W., and Smith A.E., Reliability optimization of series-parallel systems using a genetic algorithm. *IEEE Trans. Reliab.*, v. 45, n. 2, 1996, pp. 254–260.