

SISTEM DE CONDUCERE ORIENTAT PE STRUCTURI DE CALCUL EVOLUTIV

Constantin ABABII¹, Eugen NEGARA², Dimitrie BORDIAN², Dmitri CALUGAR³,
Andrei MIRON², Neonil ROȘCA², Iulian LUNGU²

¹SCHUNK Electronic Solutions GmbH, Germany;

²Universitatea Tehnică a Moldovei, R. Moldova; ³ICG Engineering, R. Moldova;

Abstract: În lucrare sunt prezentate rezultatele proiectării unui sistem de conducere orientat pe structuri de calcul evolutiv. Soluționarea problemei de conducere se bazează pe aplicarea algoritmilor de calcul evolutiv în combinație cu calculul membranar și implementarea acestora pe structuri de calcul multi-procesor sau multi-controler. S-a formulat problema de optimizare multi-criterială, și s-au elaborat: modelul matematic pentru soluționarea problemei de optimizare multi-criterială, structura sistemului de calcul membranar-evolutiv, și structura sistemului de calcul multi-procesor.

Cuvinte cheie: Calcul evolutiv, optimizare multi-dimensională, optimizare multi-criterială, structuri de calcul, sistem multi-procesor, calcul membranar.

Introducere

Lumea ce ne înconjoară este o lume multi-dimensională [1]. Conducerea unui proces definit în această lume poate fi considerat ca un proces multi-dimensional în care este definită o problemă de optimizare multi-criterială [2,3]. În acest caz este necesar să fie optimizate simultan mai multe funcții obiectiv, care se află, în unele cazuri, în conflict de interese. În același timp unele funcții obiectiv necesită ca să fie minimizate, pe când altele, necesită ca să fie maximizate. De asemenea valoarea optimală pentru anumite funcții obiectiv nu coincide cu valoarea optimală realizată de alte funcții obiectiv.

Găsirea unui model matematic sau algoritm clasic care să soluționeze contradicțiile descrise mai sus este foarte complicat și practic irealizabil. O metodă de soluționare poate fi găsită prin aplicarea algoritmilor de calcul evolutiv [4], în combinație cu calculul membranar [5], fiind implementați pe structuri de calcul reconfigurabil multi-procesor sau multi-controler [6].

1. Formularea problemei de optimizare multi-criterială

Este definit procesul P în spațiul \mathfrak{R}^N , unde N este dimensiunea spațiului [3]. Starea procesului P este identificată prin vectorul $X = [x_i, \forall i = \overline{1, N}]$, unde $X \in \mathfrak{R}^N$. Optimizarea procesului P în spațiul \mathfrak{R}^N este efectuată prin intermediul vectorului de control $Y = [y_j, \forall j = \overline{1, N}]$, unde $Y \in \mathfrak{R}^N$ care este spațiul de resurse admisibile pentru controlul procesului P .

Este pusă problema (1) care să asigure:

$$f(X) \xrightarrow{Y} X^{opt}; \forall X \in \mathfrak{R}^N \ \& \ Y \in \mathfrak{R}^N. \quad (1)$$

În modelul (1) sunt menționate $f(X)$ - evoluția procesului P și X^{opt} - valoarea optimală a acestuia.

Vom considera că $f(X) = f^{\min}(X) \cup f^{\max}(X)$, unde $f^{\min}(X)$ - mulțimea de funcții care minimizează valoarea de stare X^{\min} a procesului P și, respectiv $f^{\max}(X)$ - mulțimea de funcții care maximizează aceste valori X^{\max} , $X^{opt} = X^{\min} \cup X^{\max}$.

2. Modelul matematic pentru soluționarea problemei de optimizare multi-criterială

Soluționarea problemei (1) se reduce la rezolvarea unui sistem de ecuații (2), unde: $\Delta y_i, \forall i = \overline{1, N}$ - variația semnalului de acțiune asupra procesului care duce la îndeplinirea condiției de optimizare; $\Delta x_i, \forall i = \overline{1, N}$ - variația stării procesului care duce la îndeplinirea condiției de optimizare; X - starea procesului controlat; X^{\min} - starea procesului optimală-minimală; X^{\max} - starea procesului optimală-maximală; $f_i^{\min}, \forall i = \overline{1, k}$ - funcție pentru verificarea condiției de minimizare a stării procesului; $f_i^{\max}, \forall i = \overline{k+1, N}$ - funcție pentru verificarea condiției de maximizare a stării procesului.

$$\left\{ \begin{array}{l} \Delta y_1 \mid f_1^{\min}(X, \Delta x_1) \rightarrow X^{\min}, \\ \Delta y_2 \mid f_2^{\min}(X, \Delta x_2) \rightarrow X^{\min}, \\ \dots \\ \Delta y_k \mid f_k^{\min}(X, \Delta x_k) \rightarrow X^{\min}, \\ \Delta y_{k+1} \mid f_{k+1}^{\max}(X, \Delta x_{k+1}) \rightarrow X^{\max}, \\ \Delta y_{k+2} \mid f_{k+2}^{\max}(X, \Delta x_{k+2}) \rightarrow X^{\max}, \\ \dots \\ \Delta y_N \mid f_N^{\max}(X, \Delta x_N) \rightarrow X^{\max}. \end{array} \right. \quad (2)$$

3. Structura sistemului de calcul membranar-evolutiv

Structura sistemului de conducere orientat pe calcul evolutiv este prezentată în Figura 1.

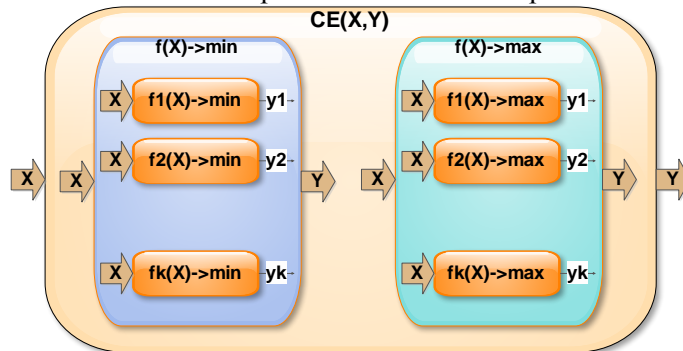


Fig. 1. Structura sistemului de conducere orientat pe aplicații evolutive.

Structura de calcul evolutiv prezintă un model de calcul membranar format din: X - porturi de intrare a vectorului de stare; Y - porturi de ieșire a vectorului de acțiune; $f_i(X) \rightarrow \min$ - membrane elementare care soluționează problema spre o valoare minimală; $f(X) \rightarrow \min$ - membrană complexă care integrează toate membranele de minimizare; $f_i(X) \rightarrow \max$ - membrane elementare care soluționează problema spre o valoare maximală; $f(X) \rightarrow \max$ - membrană complexă care integrează toate membranele de maximizare; $CE(X,Y)$ - membrană complexă care integrează toate membranele și realizează modelul de calcul evolutiv în baza unui sistem de cromozomi.

Fiecare membrană elementară $f_i(X) \rightarrow \min/\max$ prezintă un procesor care rezolvă independent modelul matematic de minimizare sau maximizare a valorilor de stare X prin generarea vectorului de acțiune Y .

Modelul de calcul evolutiv $CE(X,Y)$ se bazează pe modele de algoritmi genetici cu codificare binară și este prezentat în Figura 2.

| X^{GA} | x_1 | x_2 | x_3 | ... | x_k | x_{k+1} | x_{k+2} | ... | x_N |
|-----------|-------|-------|-------|-----|-------|-----------|-----------|-----|-------|
| $X(T[0])$ | 0 | 0 | 0 | | 0 | 1 | 1 | | 1 |
| $Y(T[0])$ | 0 | 0 | 0 | | 0 | 1 | 1 | | 1 |
| Y^{GA} | y_1 | y_2 | y_3 | ... | y_k | y_{k+1} | y_{k+2} | ... | y_N |

Fig. 2. Modelul de calcul evolutiv.

În Figura 2 sunt menționate următoarele: X^{GA} - codificarea binară a genelor de stare identificate prin „0” logic dacă parametrul de stare respectiv scade la fiecare pas de comandă și „1” logic dacă parametrul de stare respectiv crește la fiecare pas de comandă; $X(T[0])$ - starea inițială a genelor; Y^{GA} - codificarea binară a genelor de acțiune, „0” - scăderea semnalului de comandă și „1” - creșterea semnalului de comandă.

În tabelul de mai jos sunt prezentate combinațiile posibile pentru evaluarea sistemului.

| (T) | | (T+I) | | Explicații la modelul dinamic de evoluție a sistemului |
|---|-----------------|-----------------|-----------------|---|
| X ^{GA} | Y ^{GA} | X ^{GA} | Y ^{GA} | |
| Pentru condiția $f_i(X) \rightarrow \min$ | | | | |
| 0 | 0 | 0 | 0 | Condiție îndeplinită. Descreșterea semnalului de control duce la descreșterea parametrului de stare. |
| 0 | 1 | 0 | 1 | Condiție îndeplinită. Creșterea semnalului de control duce la descreșterea parametrului de stare. |
| 1 | 0 | 0 | 1 | Condiție ne-îndeplinită. Descreșterea semnalului de control duce la creșterea parametrului de stare. Încrucișarea genelor: Condiție planificată $Y^{GA}(T+1) = \overline{(X^{GA}(T)) XOR (X^{GA}(T))}$ Condiție așteptată $X^{GA}(T+1) = (X^{GA}(T)) XOR (X^{GA}(T))$. |
| 1 | 1 | 0 | 0 | Condiție ne-îndeplinită. Creșterea semnalului de control duce la creșterea parametrului de stare. Încrucișarea genelor: Condiție planificată $Y^{GA}(T+1) = \overline{(Y^{GA}(T))}$, Condiție așteptată $X^{GA}(T+1) = \overline{(X^{GA}(T))}$. |
| Pentru condiția $f_i(X) \rightarrow \max$ | | | | |
| 0 | 0 | 1 | 1 | Condiție ne-îndeplinită. Descreșterea semnalului de control duce la descreșterea parametrului de stare. Încrucișarea genelor: Condiție planificată $Y^{GA}(T+1) = \overline{(Y^{GA}(T))}$, Condiției așteptată $X^{GA}(T+1) = \overline{(X^{GA}(T))}$. |
| 0 | 1 | 1 | 0 | Condiție ne-îndeplinită. Creșterea semnalului de control duce la descreșterea parametrului de stare. Încrucișarea genelor: Condiție planificată $Y^{GA}(T+1) = \overline{(X^{GA}(T)) XOR (X^{GA}(T))}$, Condiție așteptată $X^{GA}(T+1) = (X^{GA}(T)) XOR (X^{GA}(T))$. |
| 1 | 0 | 1 | 0 | Condiție îndeplinită. Descreșterea semnalului de control duce la creșterea parametrului de stare. |
| 1 | 1 | 1 | 1 | Condiție îndeplinită. Creșterea semnalului de control duce la creșterea parametrului de stare. |

4. Structura sistemului de calcul multi-procesor

Structura sistemului de calcul multi-procesor este prezentată în Figura 3 și include N procesoare $Pr_i, \forall i = \overline{1, N}$ conectate într-o rețea de comunicare.

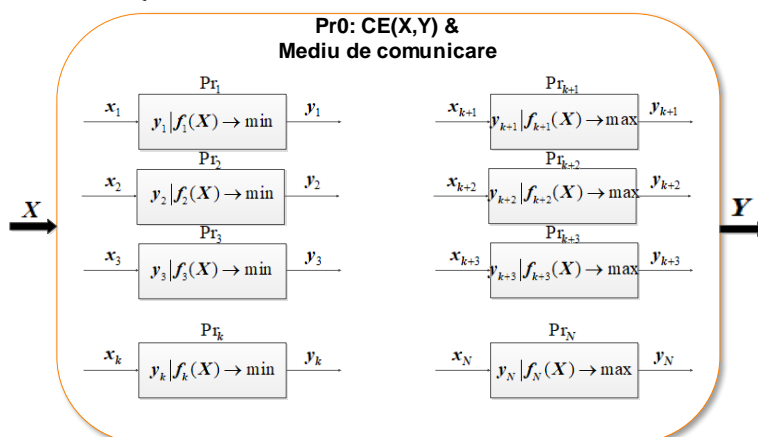


Fig. 3. Structura sistemului de calcul multi-procesor.

Modul de funcționare.

Fiecare procesor își rezolvă sarcina sa, în mod concurrent cu alte procesoare, citind datele de la intrare și livrând rezultatul la ieșire. Schimbul de date este efectuat prin intermediul ***mediului de comunicare*** care livrează vectorul de stare X la toate procesoarele. Calculul condiției de convergență la valoarea condiționată de modelul (2) și calculul genetic este efectuat în baza procesorului PrO , care și determină modul de rutare în mediul de comunicare.

Mențiuni

Cercetările efectuate în această lucrare fac parte din tematica tezelor de doctorat planificate în cadrul Departamentului Informatica și Ingineria Sistemelor, FCIM, UTM. Testarea experimentală și funcțională s-a efectuat în cadrul ***ICG Engineering SRL, R. Moldova și SCHUNK Electronic Solutions GmbH, Germania.***

Bibliografie

1. Dudgeon, D. and Mersereau R. *Multidimensional Digital Signal Processing*, Prentice-Hall, First Edition, 400 p. 1983, ISBN: 978-0136049593.
2. Yann Collette, Patrick Siarry. *Multiobjective optimization. Principles and Case Studies*. Springer-Verlag, 2003, 273 p., ISBN: 3-540-40182-2.
3. Аттетков А.В., Галкин С.В., Зарубин В.С. *Методы оптимизации*, Изд-во МГТУ им. Н.Э. Баумана, 2003, -440 с. ISBN: 5-7038-1770-6.
4. Rădulescu Iulia Cristina. Rezolvarea unor problem de optimizare multi-obiectiv bazată pe algoritmi evolutivi. *Revista Română de Informatică și Automatică*, vol. 25, nr. 2, 2015, pp. 39-48.
5. Păun Gheorghe. Introduction to Membrane Computing. *Institute of Mathematics of the Romanian Academy*. 43p.
6. Tato Dorta, Jaime Jimenez, Jose Luis Martin, Unai Bidarte, and Armando Astarloa. Reconfigurable Multiprocessor Systems: A Review. *International Journal of Reconfigurable Computing*, Vol 2010, Art. ID 570279, 10p., DOI:10.1155/2010/570279.