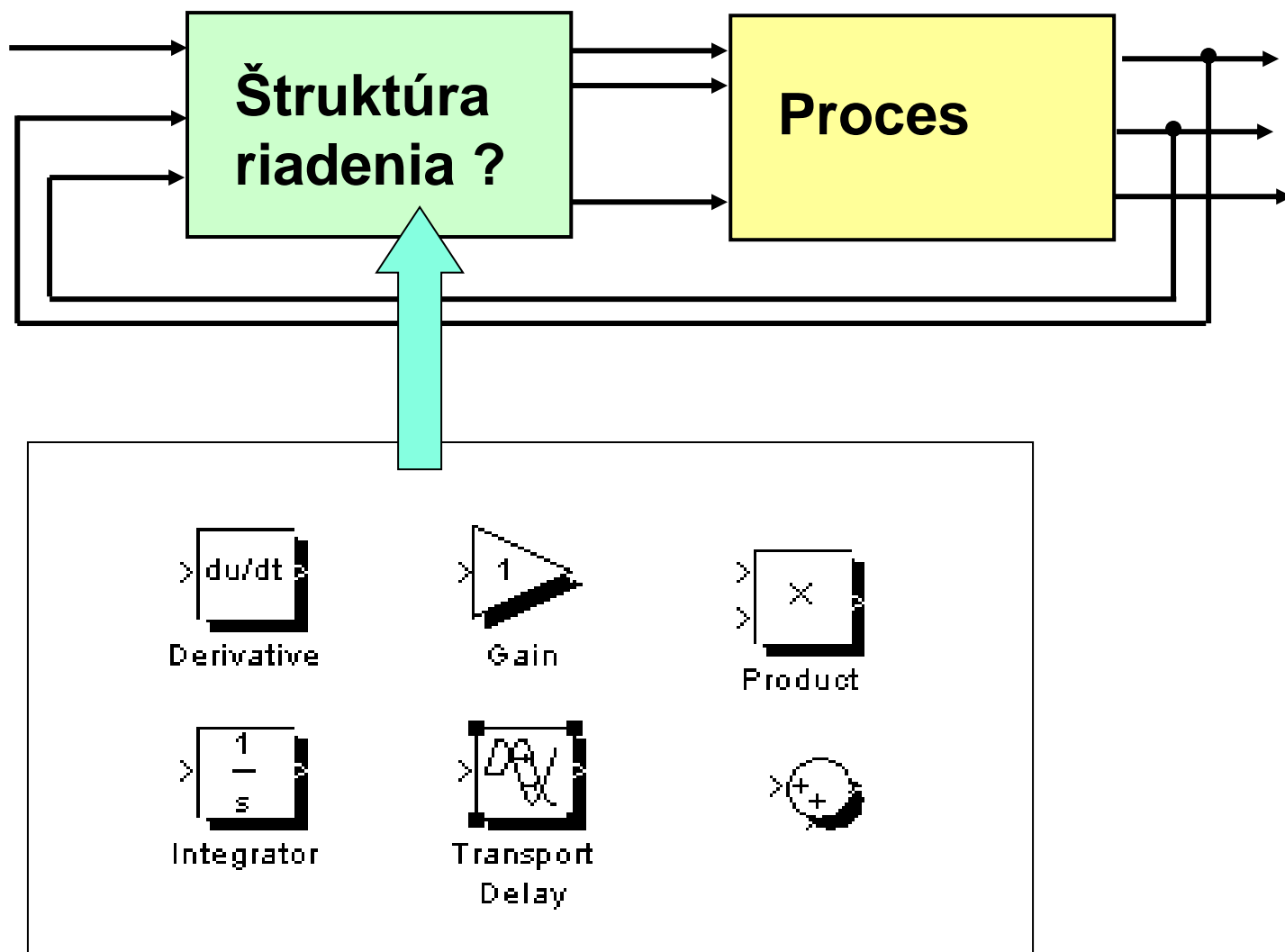


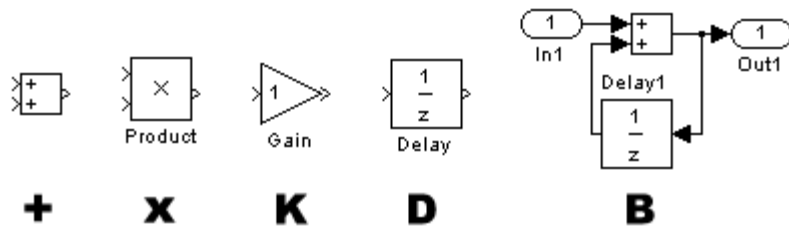
## **2.5 Návrh / optimalizácia vnútornej štruktúry regulátora použitím evolučných algoritmov**

**Genetické programovanie  
Kartézske genetické programovanie  
Gramatická evolúcia**

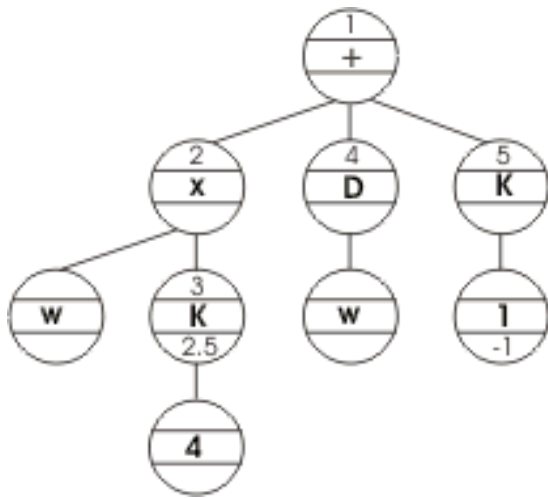
# Návrh / optimalizácia štruktúry dynamického systému, jeho vnútorných väzieb a prvkov



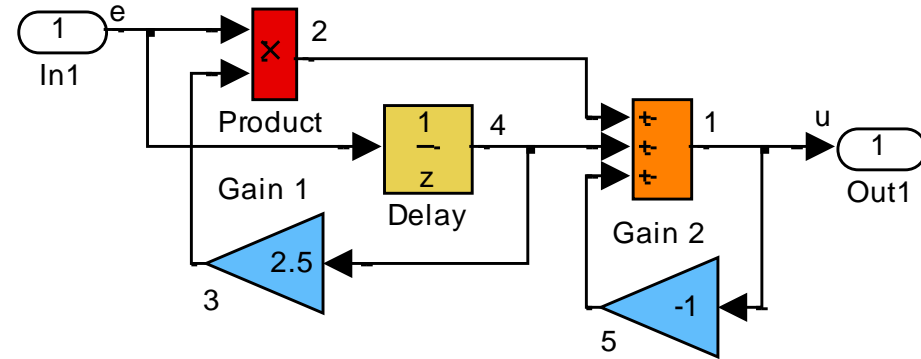
# 2.5.1 Evolúcia regulačného obvodu pomocou Genetického programovania



Stavebné prvky pre diskretný prípad



Stromová reprezentácia



Regulátor v Simulinku - fenotyp

$$\begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ + & x & w & K & 4 & D & w & K & 1 \\ 1 & 2 & & 3 & & 4 & & 5 & \\ & & & 2.5 & & & & -1 & \end{pmatrix}$$

Tabuľková reprezentácia - genotyp

# Genetické programovanie (GP) pri návrhu regulačných obvodov

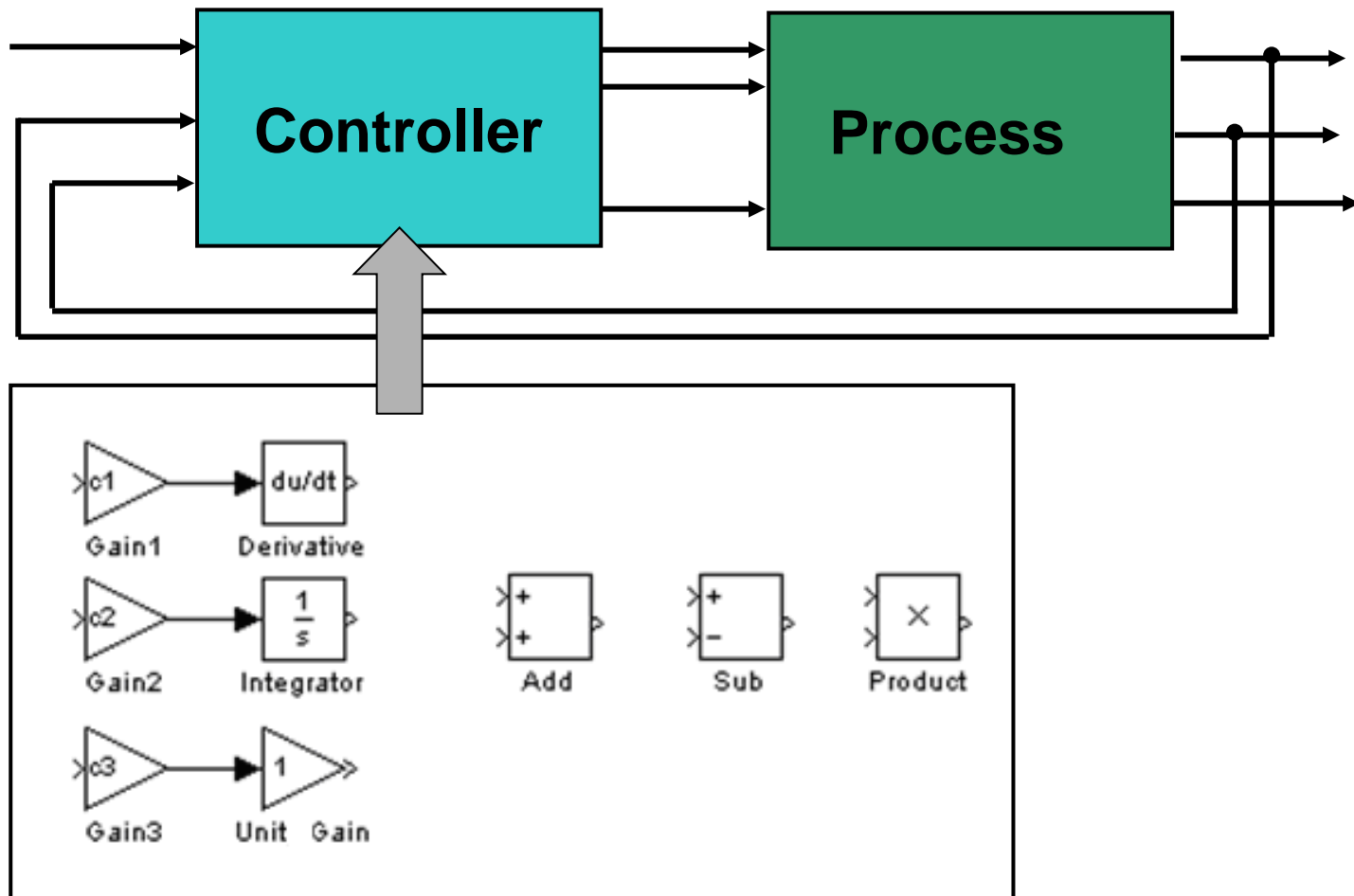
- Návrh aj štruktúry aj parametrov regulačného obvodu
- Rozvetvené regulačné obvody, nelineárne prvky, MIMO
- Neintuitívne riešenia, spravidla lepšie výsledky ako konvenčnými metódami návrhu
- Dlhý čas výpočtu (extrémne dlhý) hodiny-dni

## **2.5.2 Kartézské genetické programovanie pri návrhu regulačných obvodov**

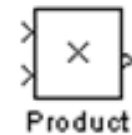
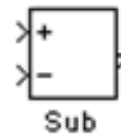
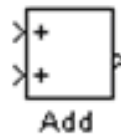
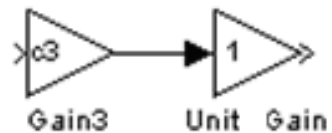
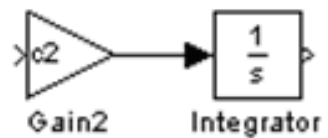
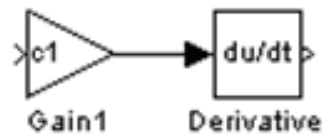
- **Zjednodušenia a obmedzenia aby sa redukovala výpočtová náročnosť GP**
  - **obmedzený počet stavebných blokov**
  - **obmedzené možnosti ich prepojenia (vid' príklad ďalej)**
  - **prvky (gény) sú spravidla organizované v pravouhlej mriežke**
- **Väčšina vlastností GP zostane zachovaná.**

# Kartézke (genetické) programovanie – návrh regulátora

spojitý prípad



# Knižnica nami použitých stavebných blokov



# Reprezentácia jedinca

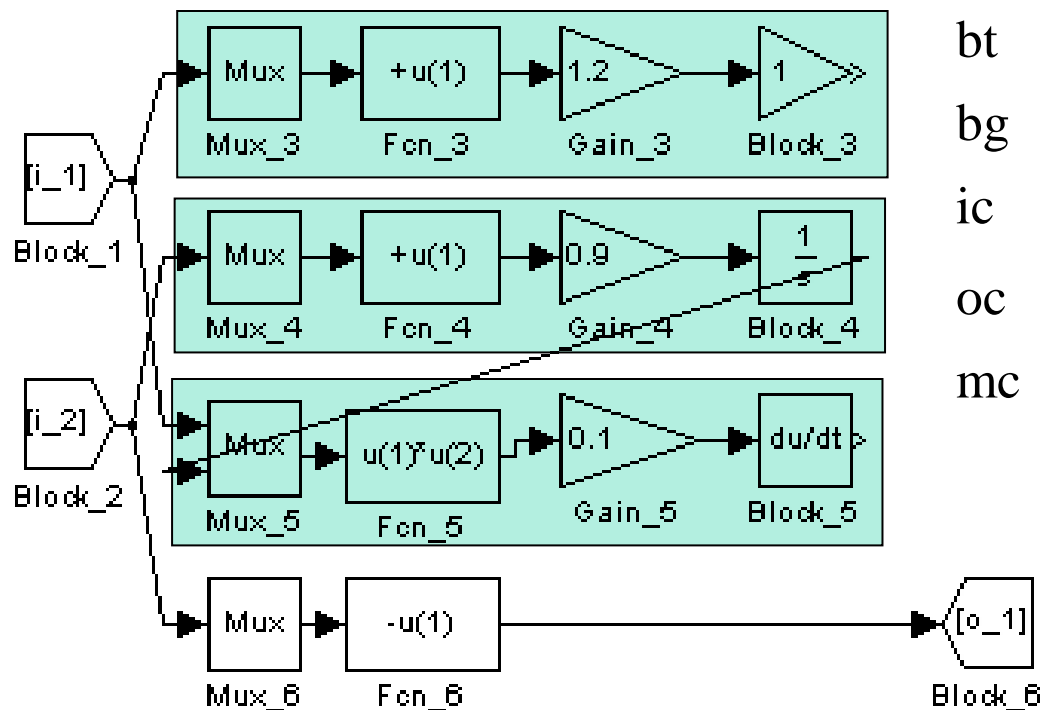
- Každý jedinec polulácie je reprezentovaný reťazcom ktorý pozostáva z [bt, bg, ic, oc, mc].
- bt – typ operácie (zosilnenie, integrátor, derivátor)  
bg – konštanta zosilnenia  
ic – číslo predchádzajúceho modulu  
oc – číslo nasledujúceho modulu  
mc – matematická operácia (sčítavanie odčítavanie, násobenie)
- bt, bg sú vektory dĺžky N a ic, oc, mc sú vektory dĺžky M



# Príklad reprezentácie jedinca

Jedinec: [1 2 3 1.2 0.9 0.1 1 1 2 4 2 3 5 4 5 6 1 3 1 3 2]

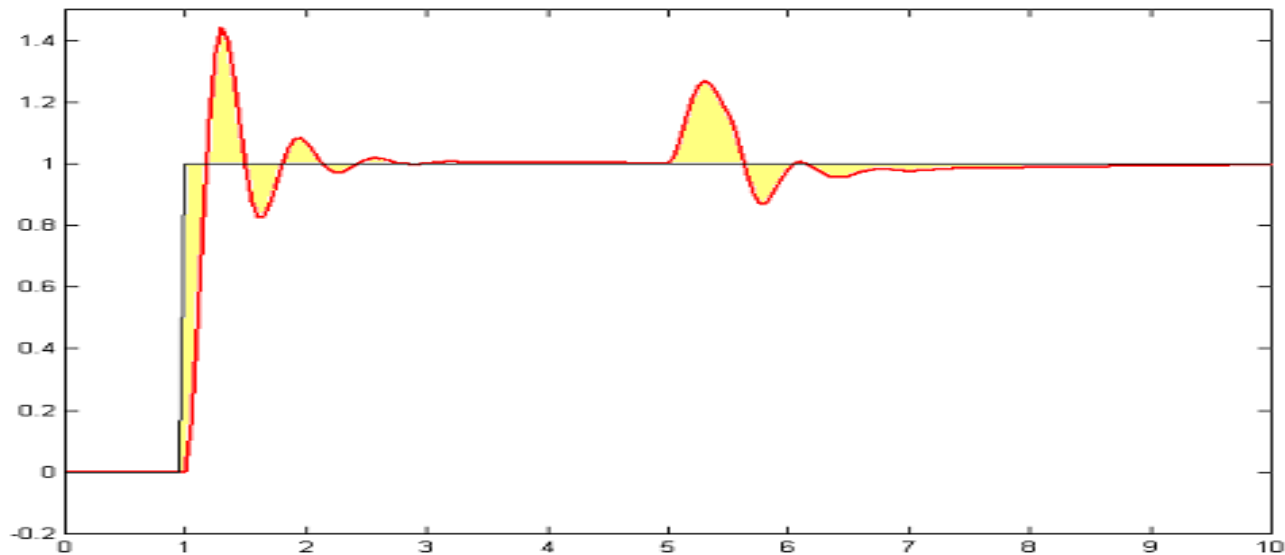
## Stavebné bloky



bt	1	2	3			N
bg	1.2	0.9	0.1			N
ic	1	1	2	4	2	M
oc	3	5	4	5	6	M
mc	1	3	1	3	2	M

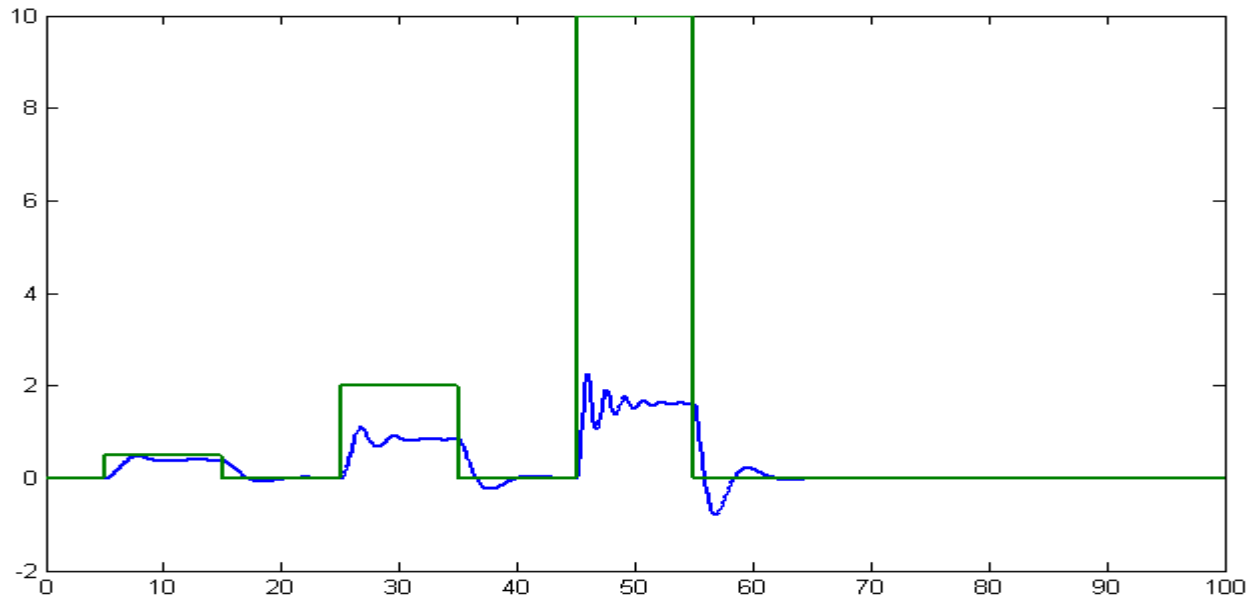
# Fitness funkcia (účelová funkcia)

$$I_{AE} = \int_0^T |e(t)| dt \rightarrow \min$$

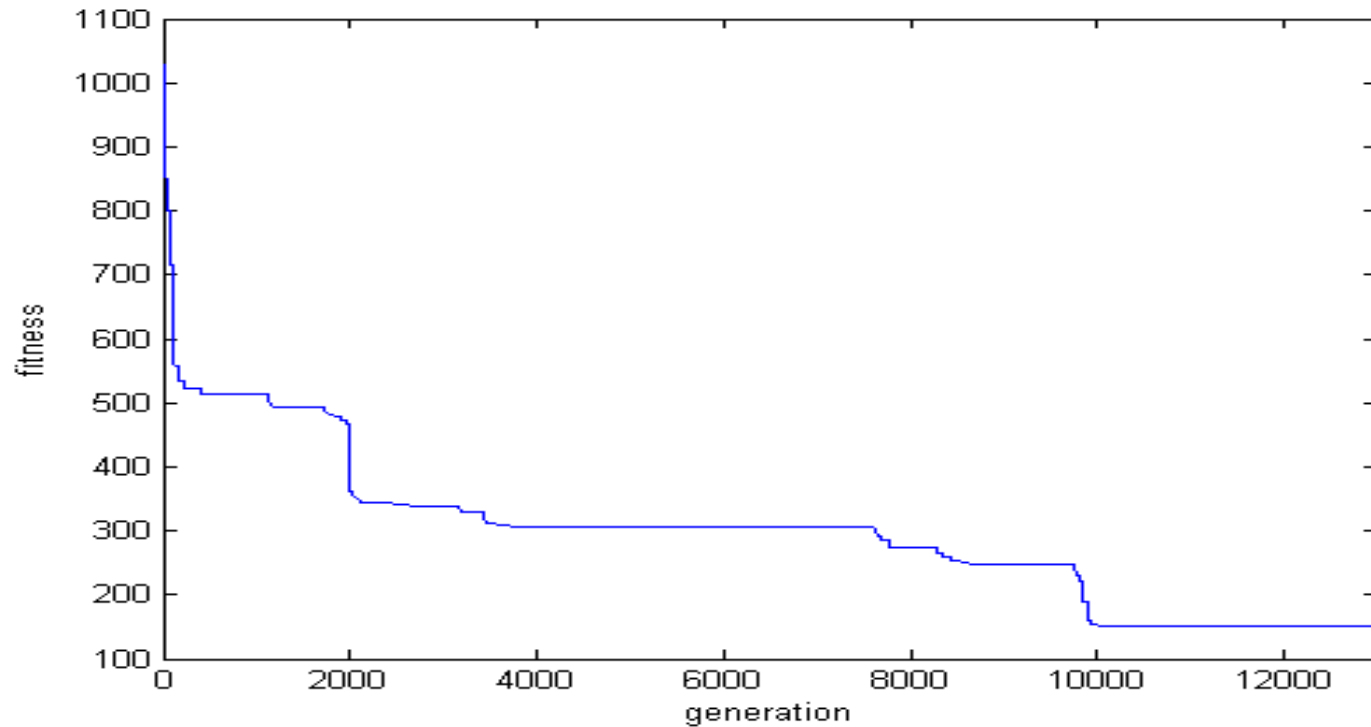


# Príklad: Nelineárny SISO- systém prechodové charakteristiky systému

$$y'' + y' + y + 2y^3 - u = 0$$

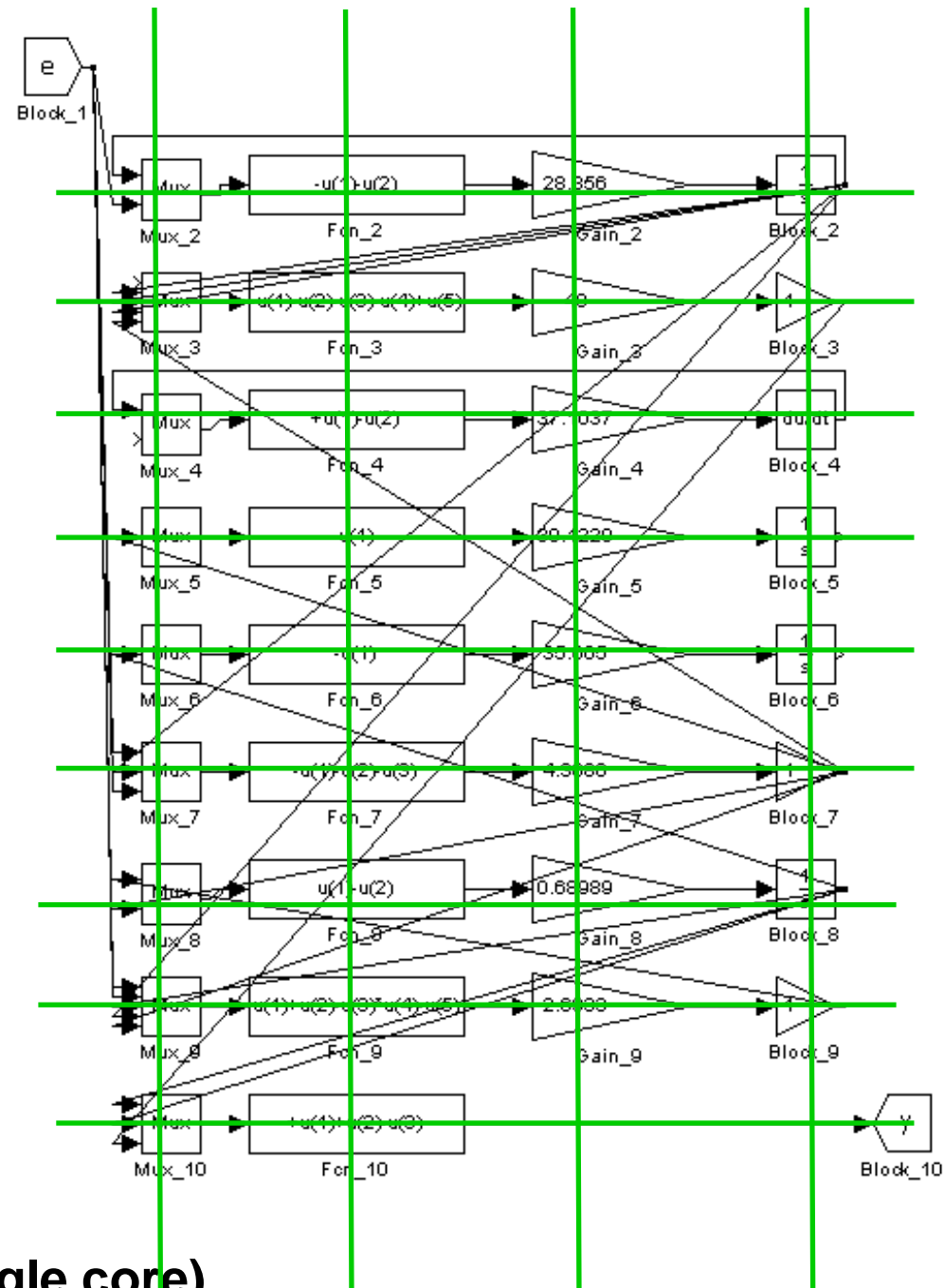


# Graf evolúcie fitness najlepšieho jedinca



# Regulátor získaný pomocou Kartézkeho programovania

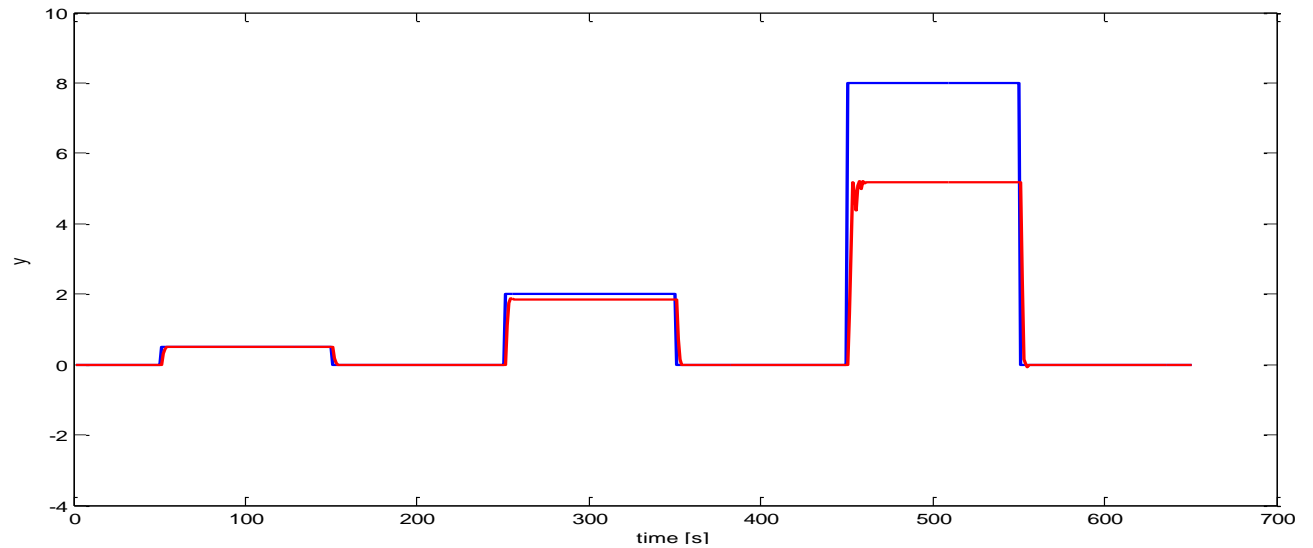
Karteziánska  
mriežka  
stavebných  
prvkov



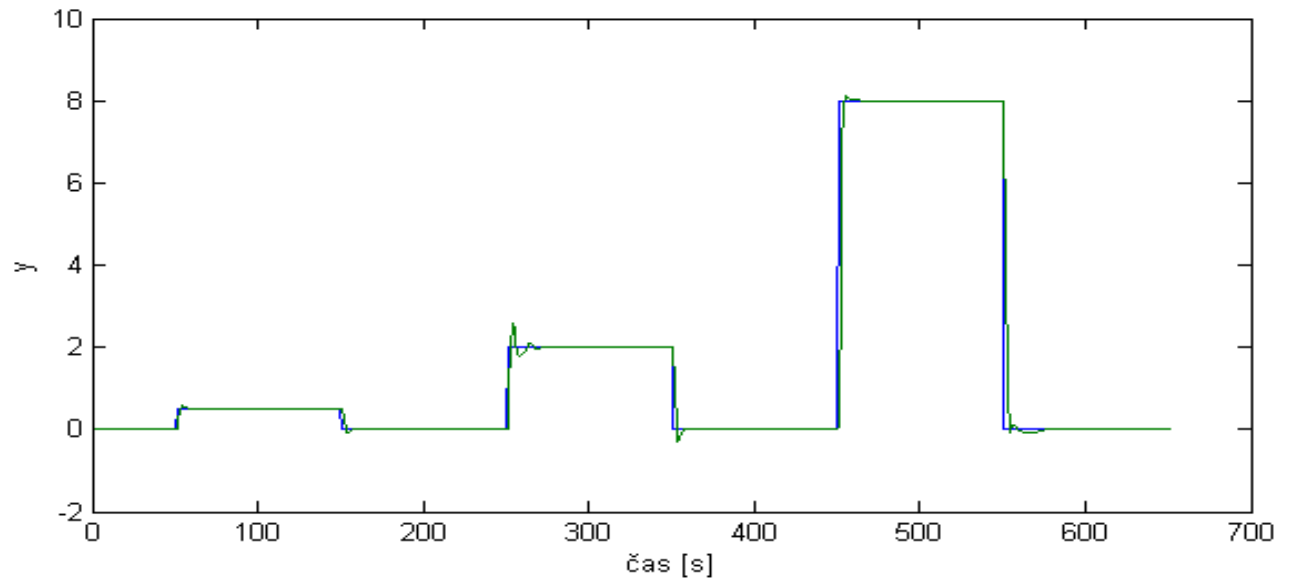
Computation time: 40 hours (single core)

# Comparison of the PID controller and controller designed by Cartesian programming

**GA-PID**



**Cartesian  
programming**

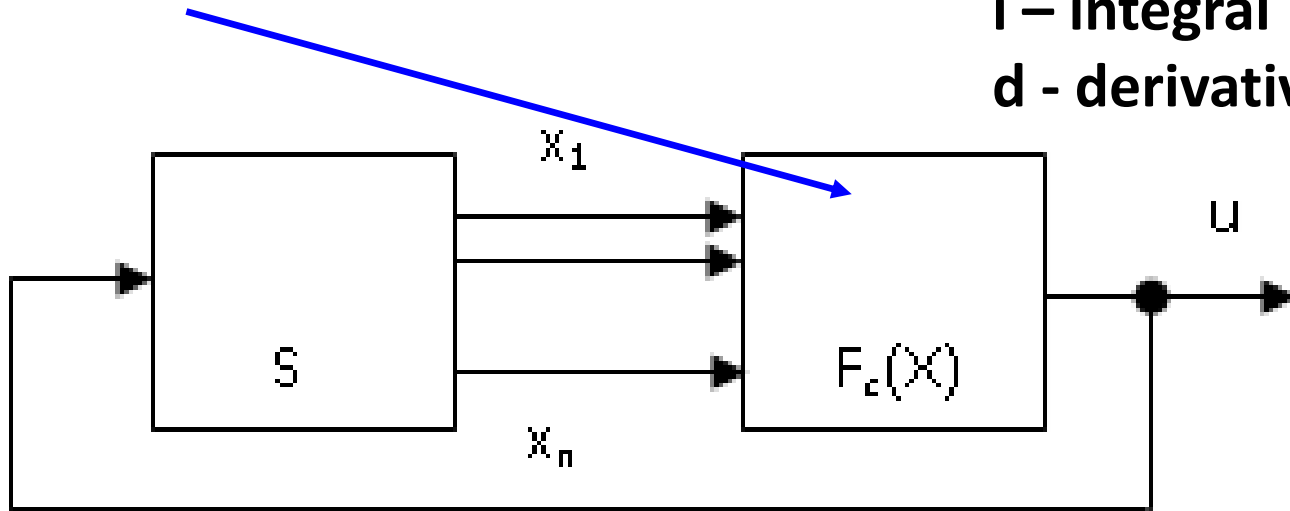


## 2.5.3 Grammatical Evolution Controller design

$$u_k = F_c(e, ie, de, d^2e, y, dy, \text{other})$$

$$F_c(X)=?$$

$e$  – control error  
 $y$  – controlled value  
 $i$  – integral  
 $d$  - derivative



Controlled System

Controller function

For the controller function  $F_c(X)$  – the grammatical evolution is used

# Individual representation - $F_c$

Set of mathematical operations =  $\{+, -, *, /, ^\wedge\}$  (other...)

individual =  $\{f_1, f_2, \dots, f_n, x_1, x_2, \dots, x_n, p_1, p_2, \dots, p_n, b_1, b_2, \dots, b_n\}$

- $f_i$  - mathematical operation
- $x_i$  - argument – controller input variable
- $p_i$  - multiplicative coefficient of each input variable  $x_i$
- $b_i$  - coefficient of the power operation (if necessary).

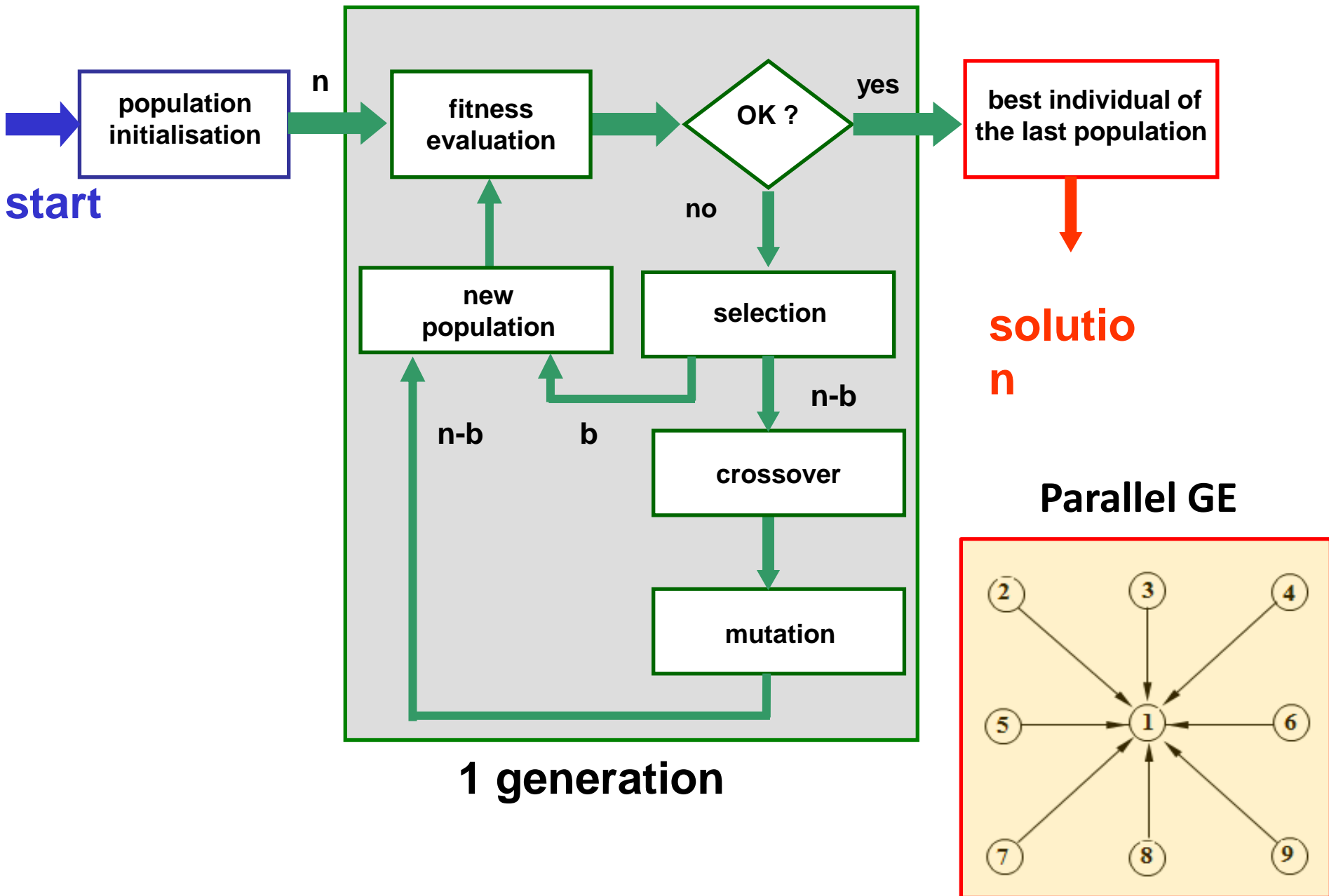
$f_i$  in the considered grammar is:

0:  $\lambda \rightarrow \lambda$ ,    1:  $\lambda \rightarrow (\lambda + \lambda)$ ,    2:  $\lambda \rightarrow (\lambda - \lambda)$ ,    3:  $\lambda \rightarrow (\lambda * \lambda)$ ,  
4:  $\lambda \rightarrow (\lambda / \lambda)$ ,    5:  $\lambda \rightarrow (\lambda)^\wedge b$ ,

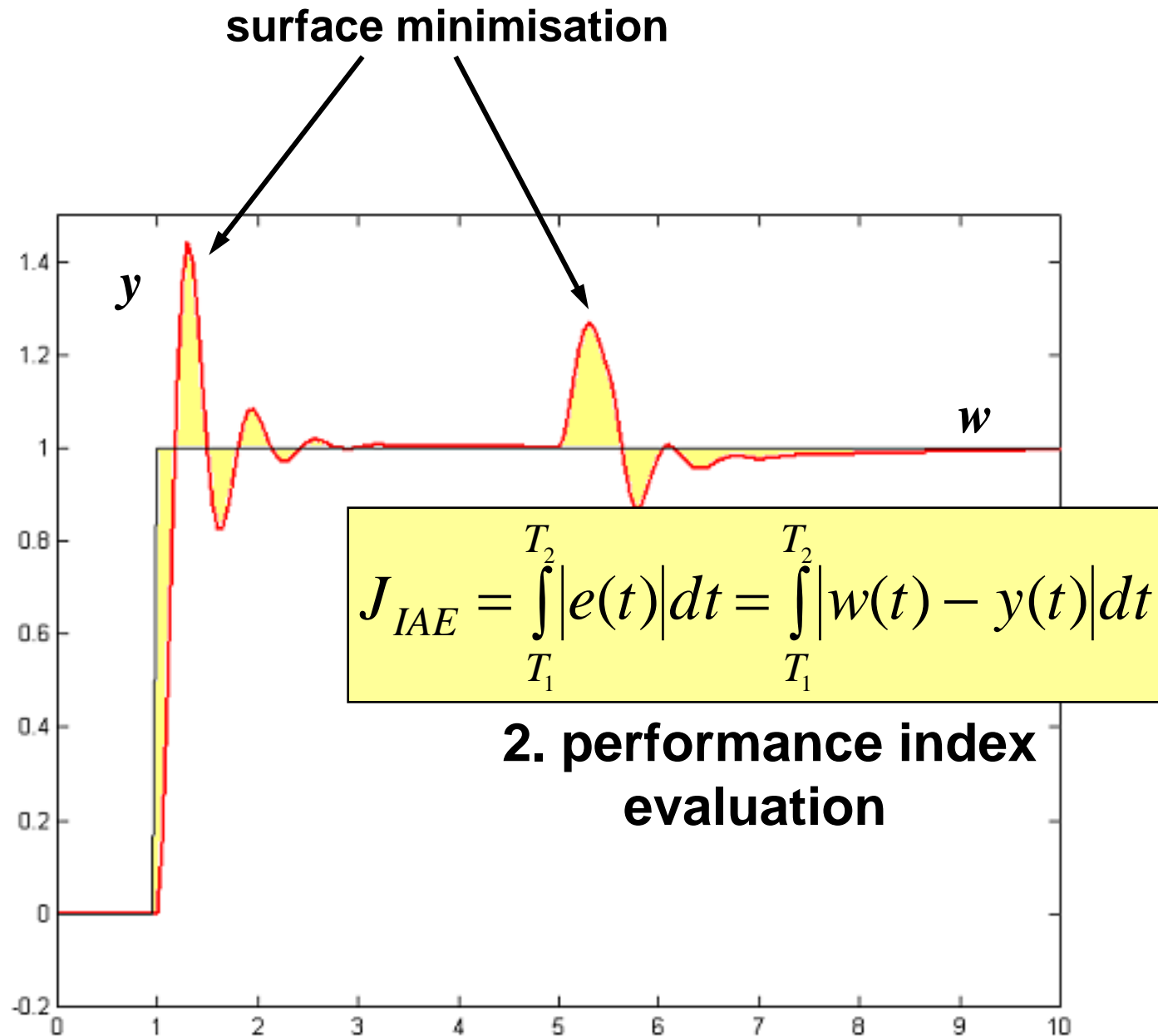
The symbol  $\lambda$  is substituted by:  $\lambda_i = p_i x_i$ .



# Evolution



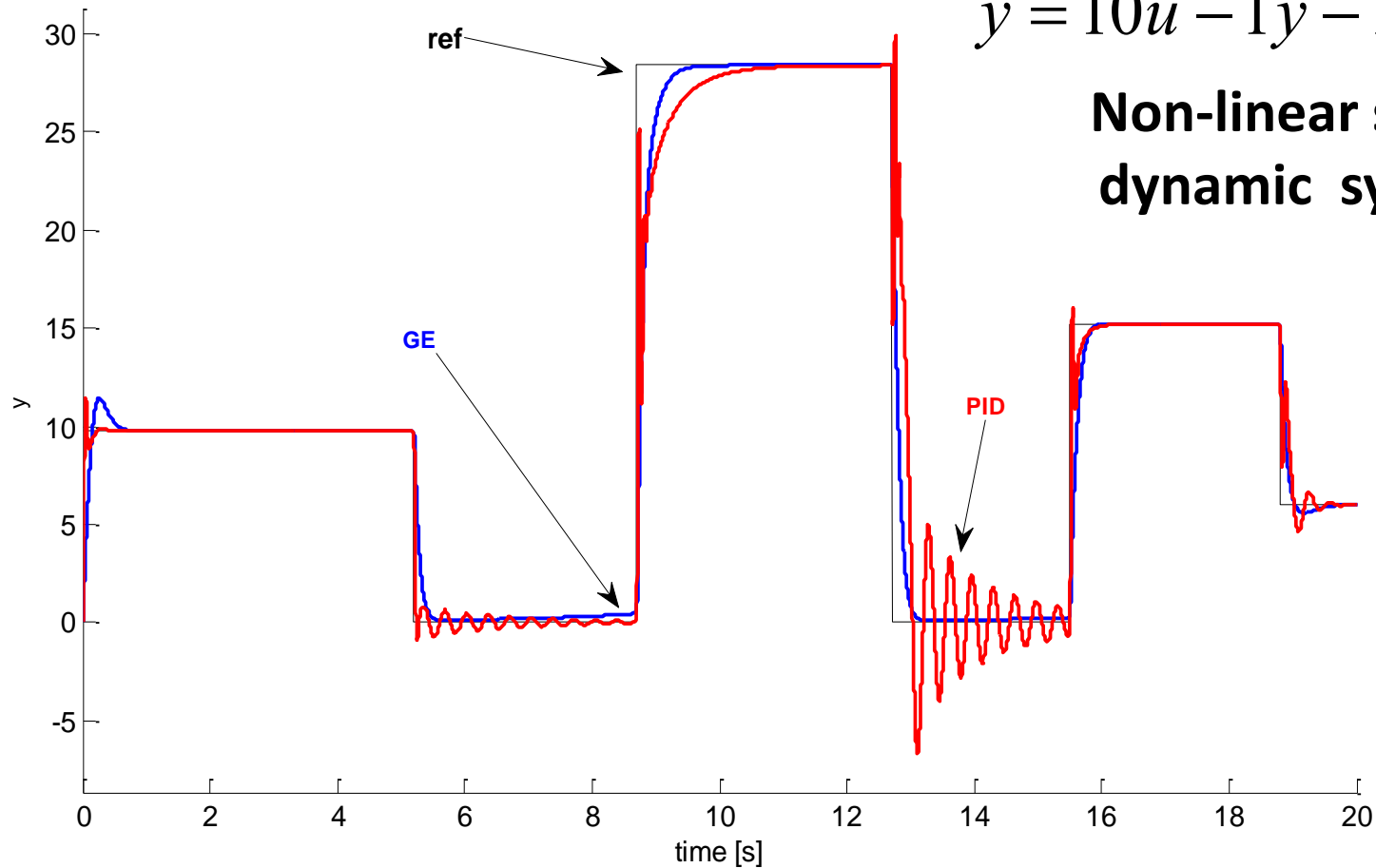
# Fitness



**2. performance index  
evaluation**

**1. Closed loop simulation (Simulink)**

## Case study:

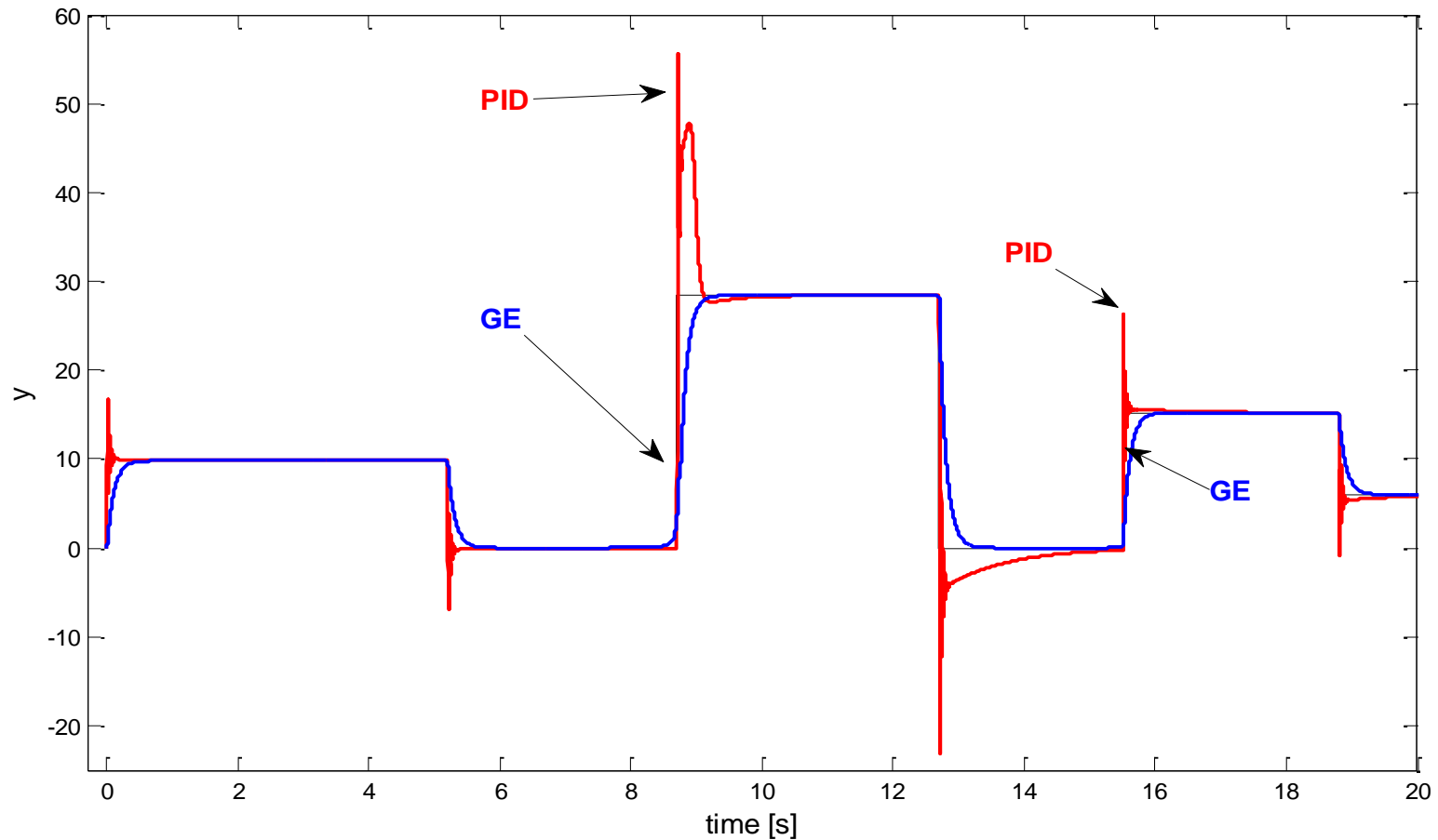


+	+	-	*	(	+	+	+	)	-
98.21	80.77	17.35	1.4988	-	4.79	64.72	90.52	-	-
e	e	dy	ie	-	e	ie	y	-	-

$$F_c: u = 178.98e - 17.35y' + 1.4988\left(\int e\right)(4.79e + 64.72\int e + 90.52y)$$

# Non-linear unstable dynamic system

$$\ddot{y} = 10u - 1\dot{y} - 2y + 4y^3$$

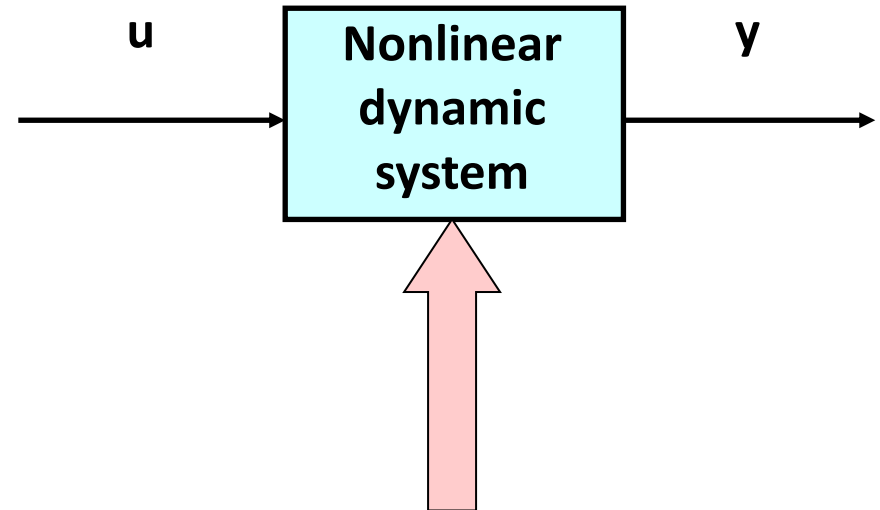


$$F_c : \quad u = 183.135e - 21.923y' - 2.518y + 0.0113\left(\int e\right)(1.832y - 16.653\int e)$$

## 2.5.4 Grammatical Evolution – based model design

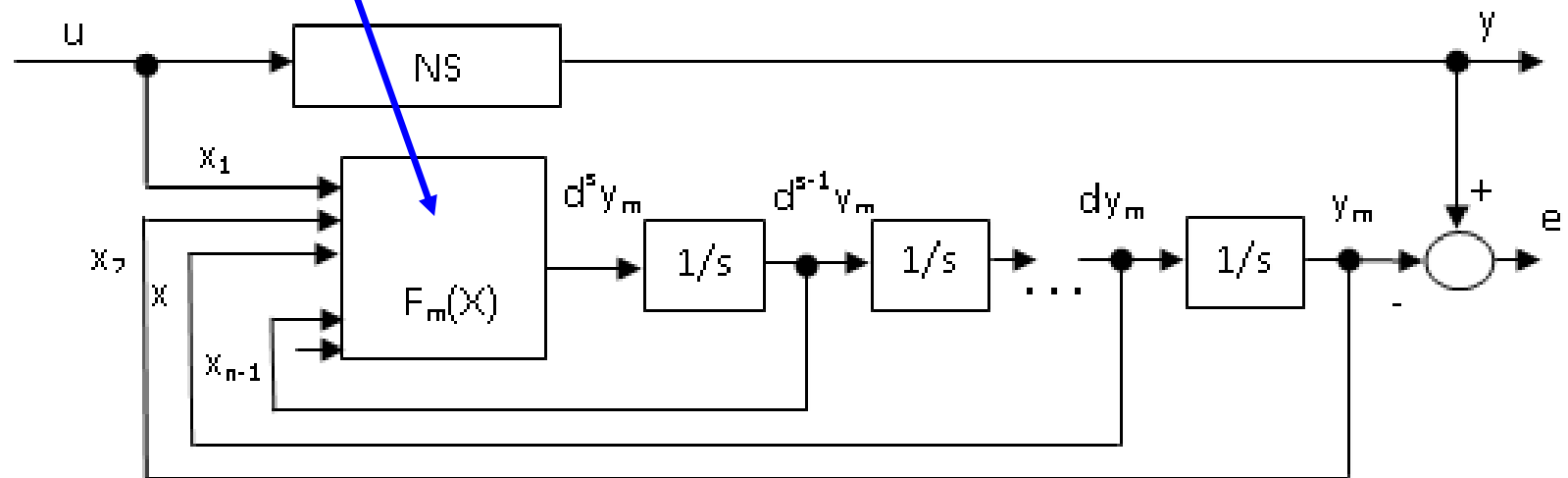
$$\dot{\mathbf{x}}(t) = f(\mathbf{x}(t), u(t))$$
$$y(t) = h(\mathbf{x}(t))$$

Unknown structure of the model  
f=?, h=?  
and unknown number of parameters



$$y = F_m(u, y_m, dy_m, \dots, d^{s-1}y_m)$$

$$F_m(X) = ?$$



# Individual representation - $F_m$

Set of mathematical operations =  $\{+, -, *, /, ^\}$  (other...)

individual =  $\{f_1, f_2, \dots, f_n, x_1, x_2, \dots, x_n, p_1, p_2, \dots, p_n\}$

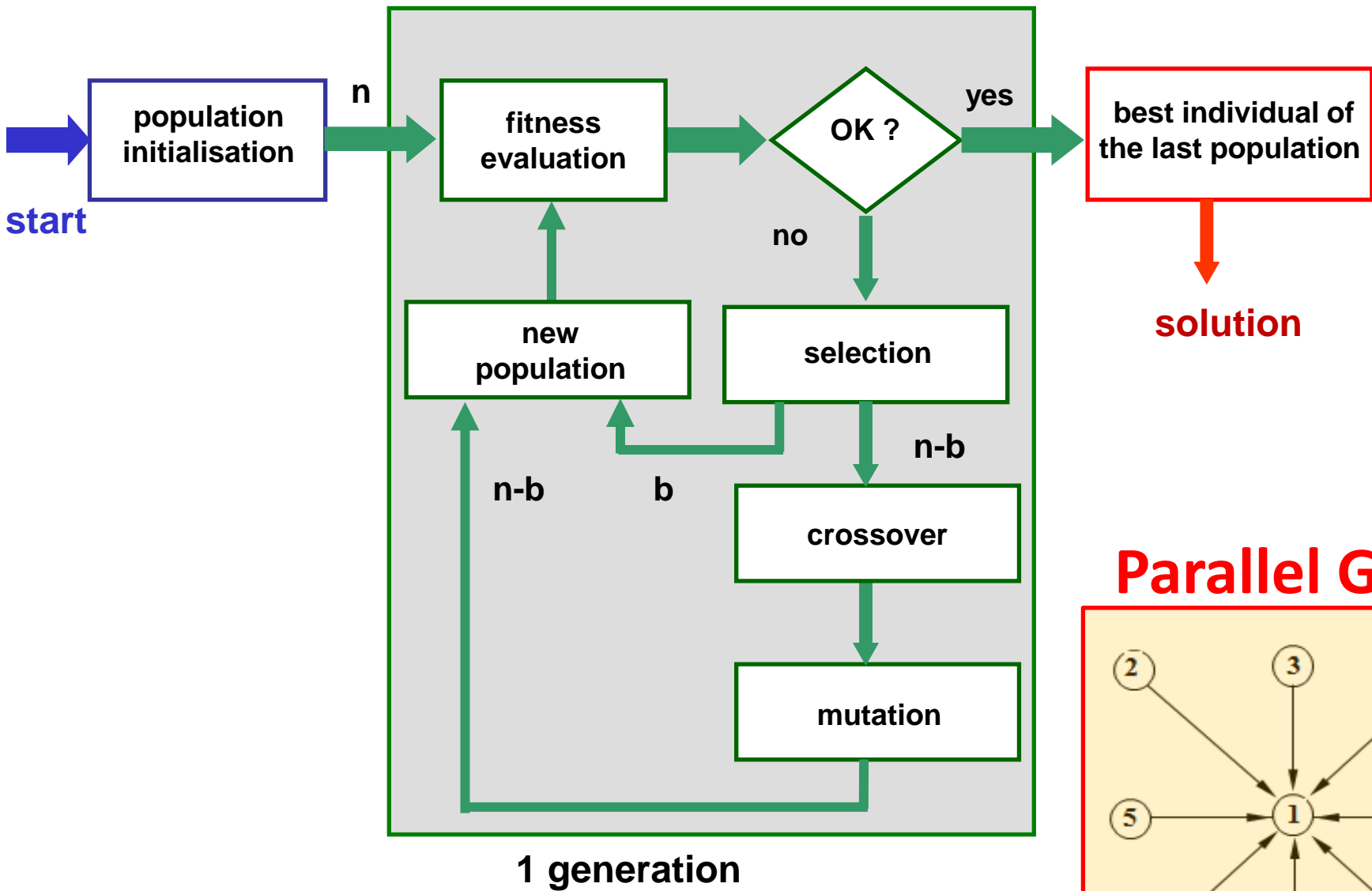
- $f_i$  - mathematical operation
- $x_i$  - argument – model variable
- $p_i$  - multiplicative coefficient of each variable  $x_i$

$f_i$  in the considered grammar is:

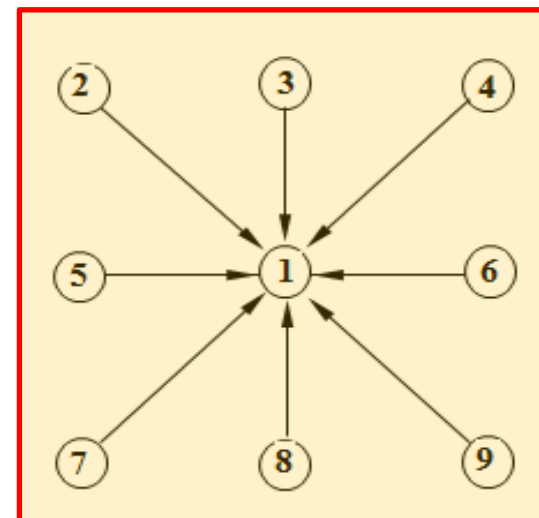
0:  $\lambda \rightarrow \lambda$ , 1:  $\lambda \rightarrow (\lambda + \lambda)$ , 2:  $\lambda \rightarrow (\lambda - \lambda)$ , 3:  $\lambda \rightarrow (\lambda * \lambda)$ ,  
4:  $\lambda \rightarrow (\lambda / \lambda)$ , 5:  $\lambda \rightarrow (\lambda)$ ,

The symbol  $\lambda$  is substituted by:  $\lambda_i = p_i x_i$ .

# Evolution



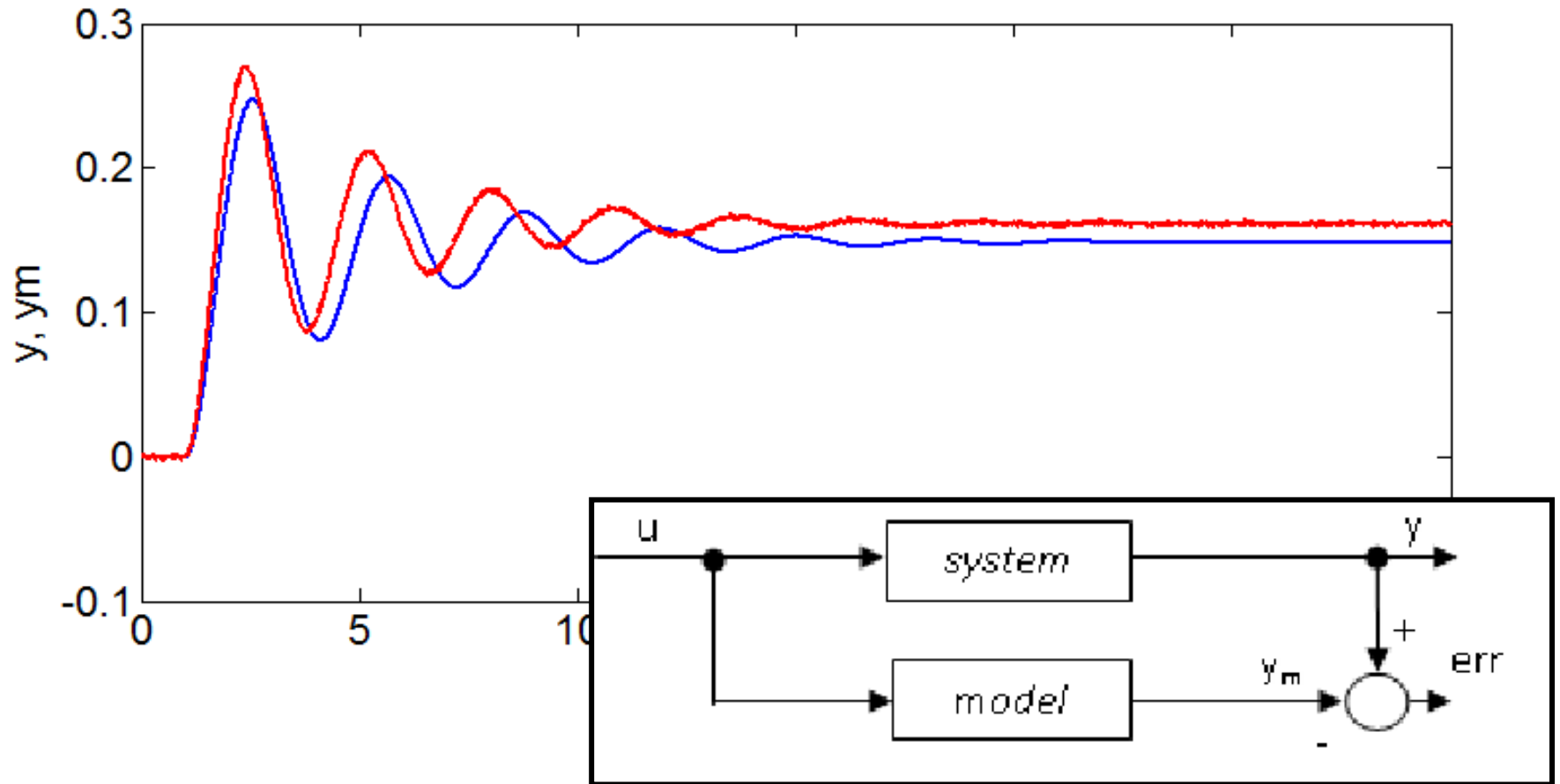
## Parallel GE





## Fitness

$$J = \sum_{i=1}^N (y_i - y_{m_i})^2 \rightarrow \min$$



**Model simulation (Simulink)**

## Case study

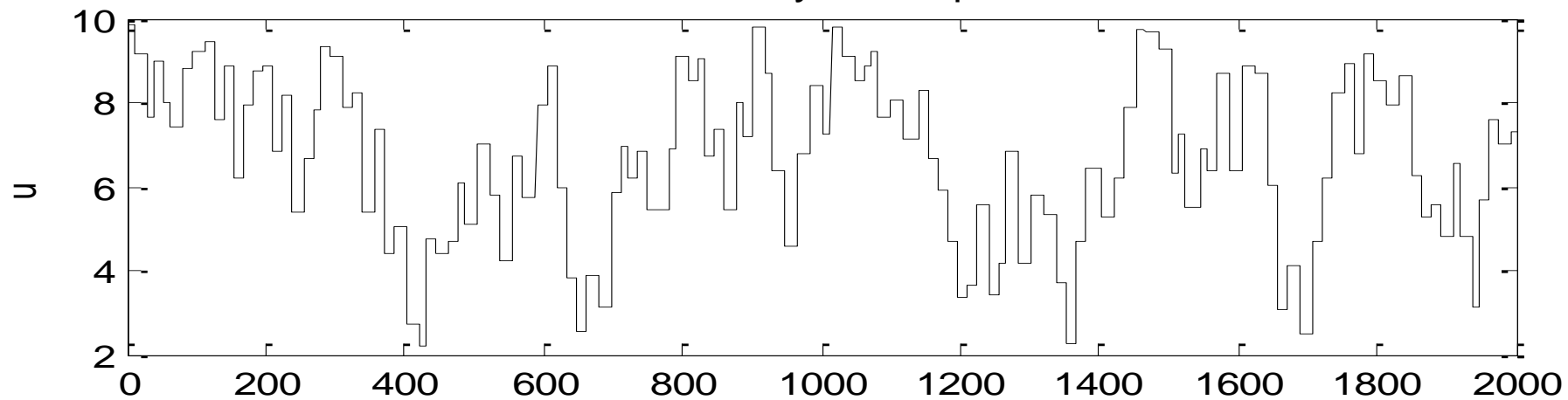
### Modeled non-linear dynamic system

$$\ddot{y} = 0.2u - 10\ddot{y} - 5\dot{y}y^2 - 2y$$

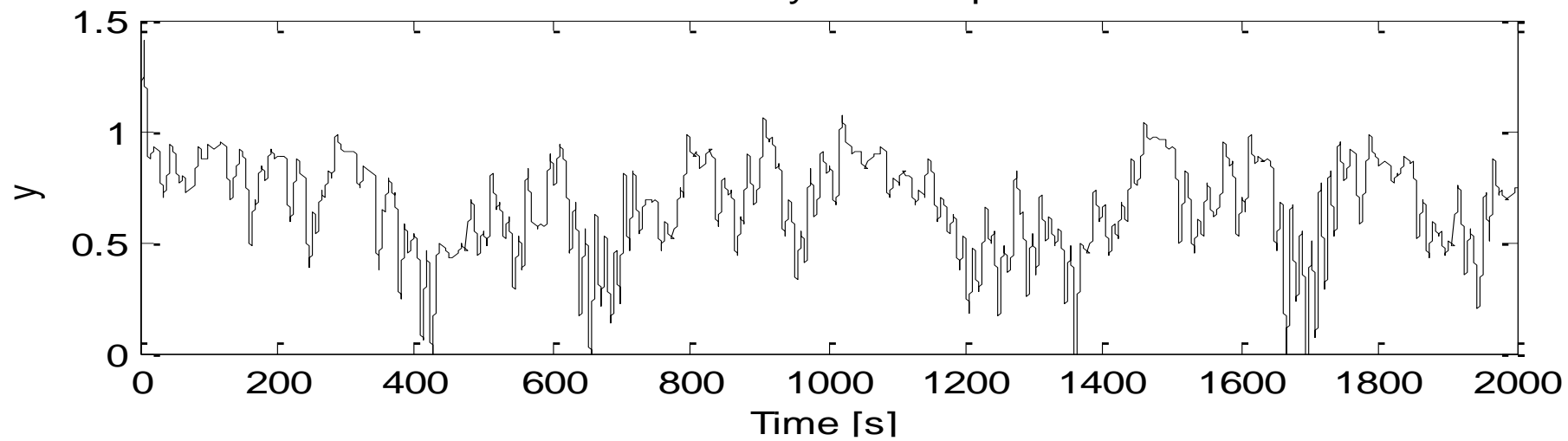
### Obtained GE-Model

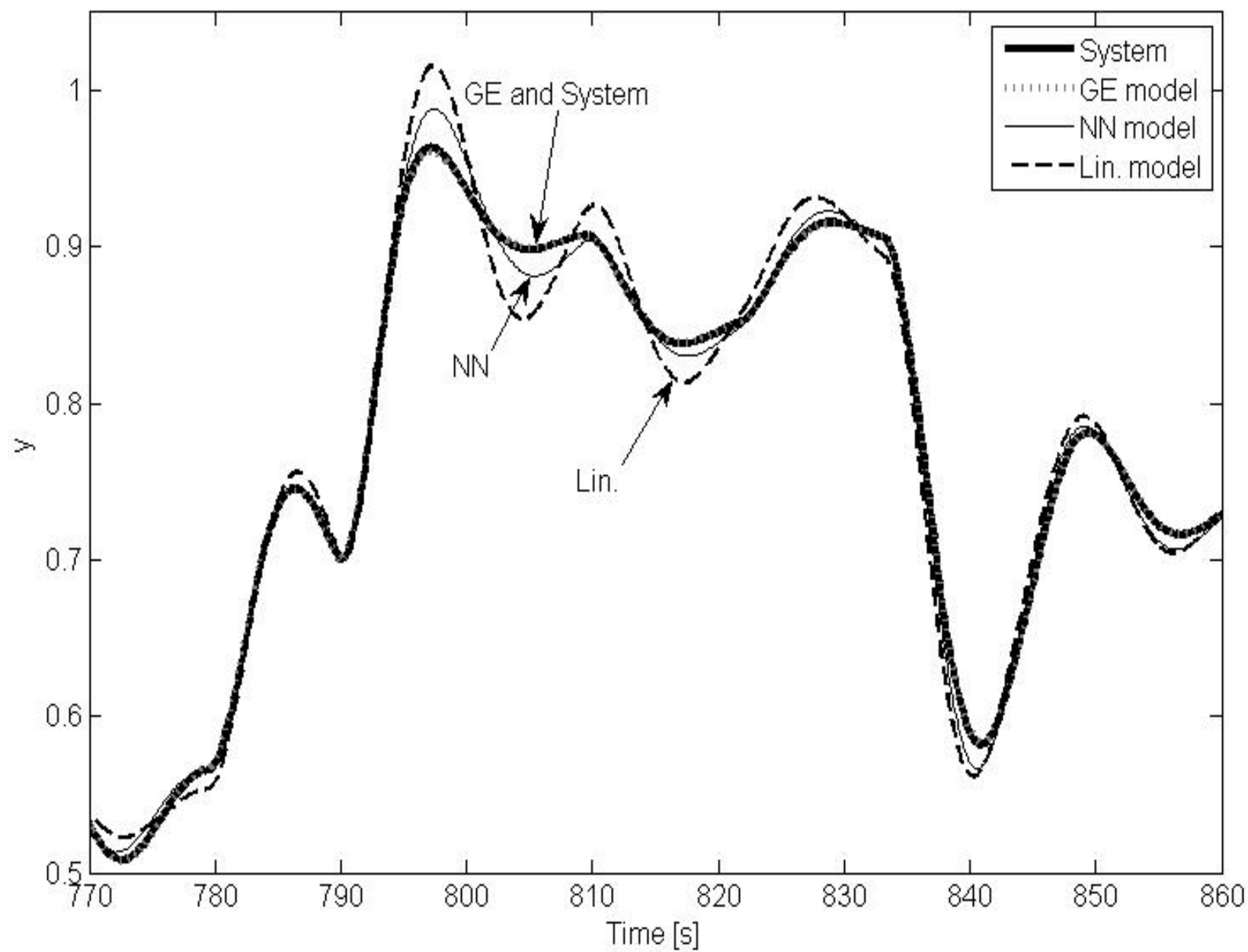
$$\ddot{y} = -11.0\dot{y}y^2 + (\dot{y}(7.5\dot{y} + 3.7) - 3.9)y - 20.0\ddot{y} + 0.39u - 1.0\dot{y}(1.7\dot{y} - 14.0\ddot{y} + 0.25u + 8.0\ddot{y}\dot{y} + 2.2\dot{y}^2)$$

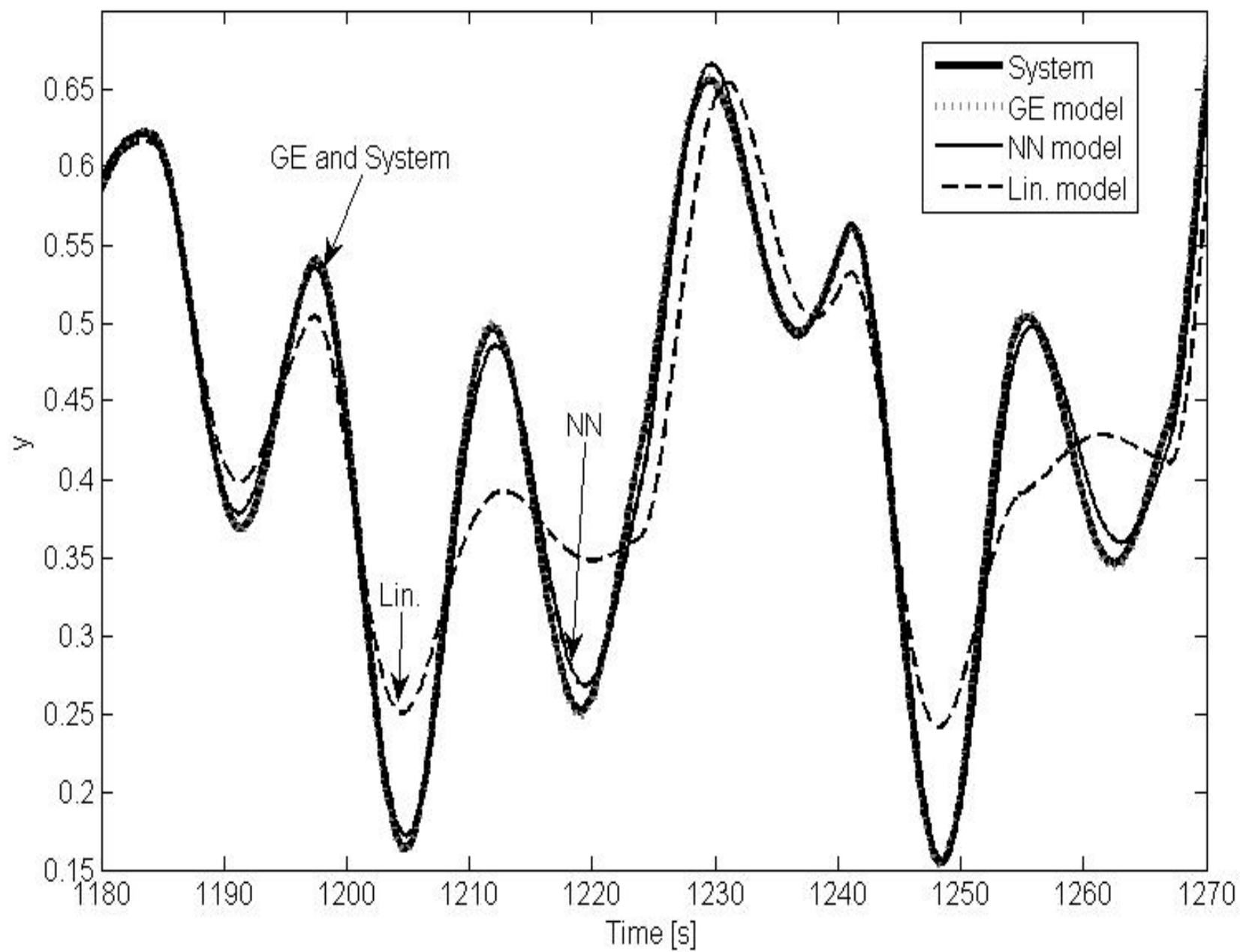
Data of system input



Data of system output







# Results

Method	Training data	Testing data
<i>GE-based model</i>	1.4881e-006	1.4052e-006
<i>Neural model</i>	8.0076e-005	4.6814e-005
<i>Linear model</i>	9.8008e-004	5.2461e-004

## **2.6 Evolučné algoritmy v robotike**

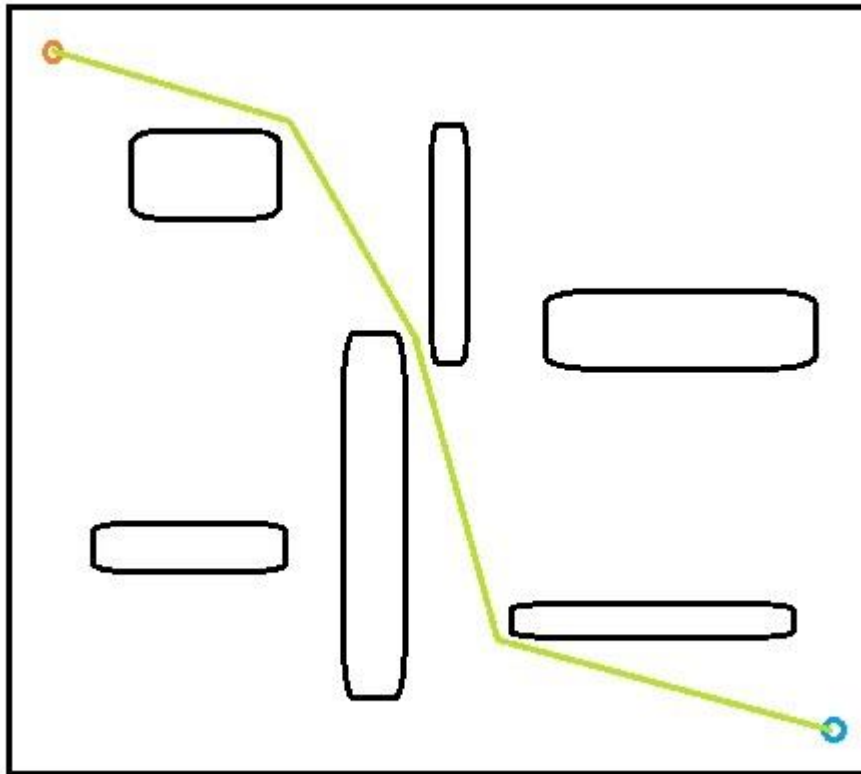
# Plánovanie trasy mobilného robota

- návrh/optimalizácia trasy mob. robota v 2D (3D) prostredí
- chromozóm obsahuje vhodne reprezentovanú množinu bodov trajektórie priestoru, ktorá je geneticky modifikovaná
- minimalizácia dĺžky/náročnosti trasy
- statické prostredie – jednorázový návrh
- dynamické prostredie – preplánovávanie trasy (výpočtový čas?)
- Prístupy: GA, GP, PSO, ACO...





# Optimálna dráha medzi prekážkami v známom prostredí



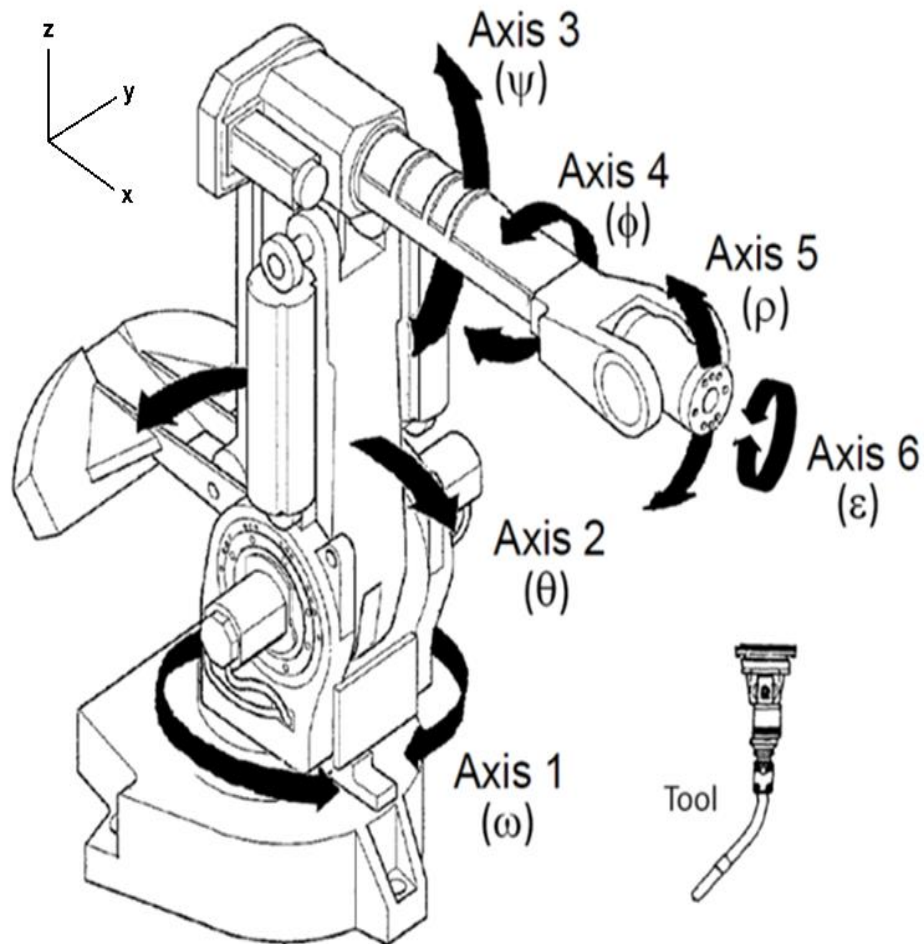
# Optimalizácia trajektórie robotického ramena

- návrh/optimalizácia trajektórie robotického manipulátora
- cieľ – bezkolízny, časovo/energeticky optimálny pohyb ramena
- chromozóm obsahuje vhodne reprezentovanú množinu (zlomových) bodov trajektórie pohybu, ktorá je v priebehu evolúcie geneticky modifikovaná
- minimalizácia dĺžky dráhy/času, minimalizácia počtu radiacích krokov, min. energie
- eliminácia kolízií
- statické prostredie – jednorázový návrh
- dynamické prostredie – preplánovanie trasy, zabránenie kolíziám
- koordinácia pohybu viacerých ramien



# Optimalizácia trajektórie robotického ramena – príklad ( Robot ABB IRB 6400 )

[http://www.youtube.com/watch?v=p2wCSyl\\_f6M](http://www.youtube.com/watch?v=p2wCSyl_f6M)



# Definícia úlohy (Inverzná kinematická úloha)

- Robot s  $n$  stupňami voľnosti má uhly rotácie v kĺboch  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ .
- Vykonáva operáciu v  $N$  bodoch  $P_1$  až  $P_N$  v pravotočivom karteziánskom súradnicovom systéme  $P_i[x_i; y_i; z_i]$ .
- Každý pracovný bod  $P_i$  (koncový bod manipulátora) zodpovedá  $n$ -uhlom rotácie kĺbov:

$$P_i[x_i; y_i; z_i] \leftrightarrow f(\alpha_{1i}, \alpha_{2i}, \dots, \alpha_{ni}); i \in \{1, 2, 3, \dots, N\}.$$

- Cieľom je nájsť optimálnu trajektóriu robota, ktorá optimalizuje zvolené kritérium.

# Transformačný model

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{bmatrix} = TM * \begin{bmatrix} R6x \\ 0 \\ R6z \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$TM = A * B * C * D * E * F * G * H * I$$

$$P_i[x_i; y_i; z_i] \leftrightarrow f(\alpha_{1i}, \alpha_{2i}, \dots, \alpha_{ni})$$

$$A = \begin{pmatrix} \cos(\omega) & -\sin(\omega) & 0 & 0 \\ \sin(\omega) & \cos(\omega) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & R1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & 0 & \sin(\theta) & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin(\theta) & 0 & \cos(\theta) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & R2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$E = \begin{pmatrix} \cos(\psi) & 0 & \sin(\psi) & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin(\psi) & 0 & \cos(\psi) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$F = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\phi) & -\sin(\phi) & 0 \\ 0 & \sin(\phi) & \cos(\phi) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$G = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & R3 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$H = \begin{pmatrix} \cos(\rho) & 0 & \sin(\rho) & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin(\rho) & 0 & \cos(\rho) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & R4 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$J = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\varepsilon) & -\sin(\varepsilon) & 0 \\ 0 & \sin(\varepsilon) & \cos(\varepsilon) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



# Úloha

- Aká má byť postupnosť natočení uhlov jednotlivých kĺbov  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$
- pre každý pracovný bod  $i, i \in \{1, 2, 3, \dots, N\}$ :  $(\alpha_{1i}, \alpha_{2i}, \dots, \alpha_{ni})$ ,
- aby bola dosiahnutá požadovaná presnosť polohovania a súčasne bolo minimalizované ďalšie kritérium:
  - a) *energia celého pohybového cyklu*
  - b) *čas operácie celého pohybového cyklu*
  - c) *suma uhlov natočenia vo všetkých kĺboch v celom pohybovom cykle*

## Genetický algoritmus

**Chromozóm:**  $R = \{\alpha_{11}, \alpha_{21}, \dots, \alpha_{n1}, \dots, \alpha_{1N}, \alpha_{2N}, \dots, \alpha_{nN}\}$ ,

**Fitness** = *presnosť\_polohovania* +  $w \cdot$  *ďalšie\_kritérium*

## Presnosť polohovania

$$D_{tr} = \sum_{i=1}^N \sqrt{[x_{w,i} - x_{GA,i}]^2 + [y_{w,i} - y_{GA,i}]^2 + [z_{w,i} - z_{GA,i}]^2}$$

## Ďalšie kritériá

*Energia z bodu do bodu:*  $E_{p2p} = \sum_{i=1}^n [(\alpha_{b,i} - \alpha_{a,i})] * EP_{r,i}$

a) *Energia celého pohybu:*  $E_{tr} = \sum_{j=1}^N \sum_{i=1}^n [(\alpha_{b,i,j} - \alpha_{a,i,j})] * EP_{r,i}$

$EP_{r,i}$  - energia i-teho kĺbu na 1° rotácie

***b) Čas operácie celého cyklu:***

$$T_{tr} = \sum_{j=1}^N \max_{i=1..n} [(\alpha_{b,i,j} - \alpha_{a,i,j})] * TP_{r,i}$$

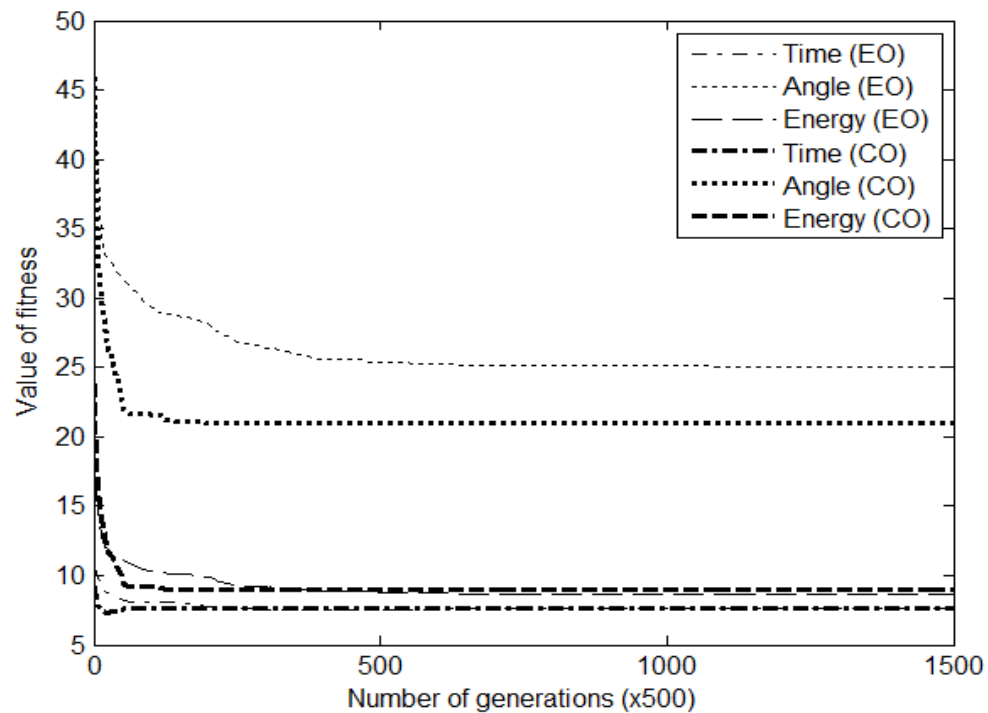
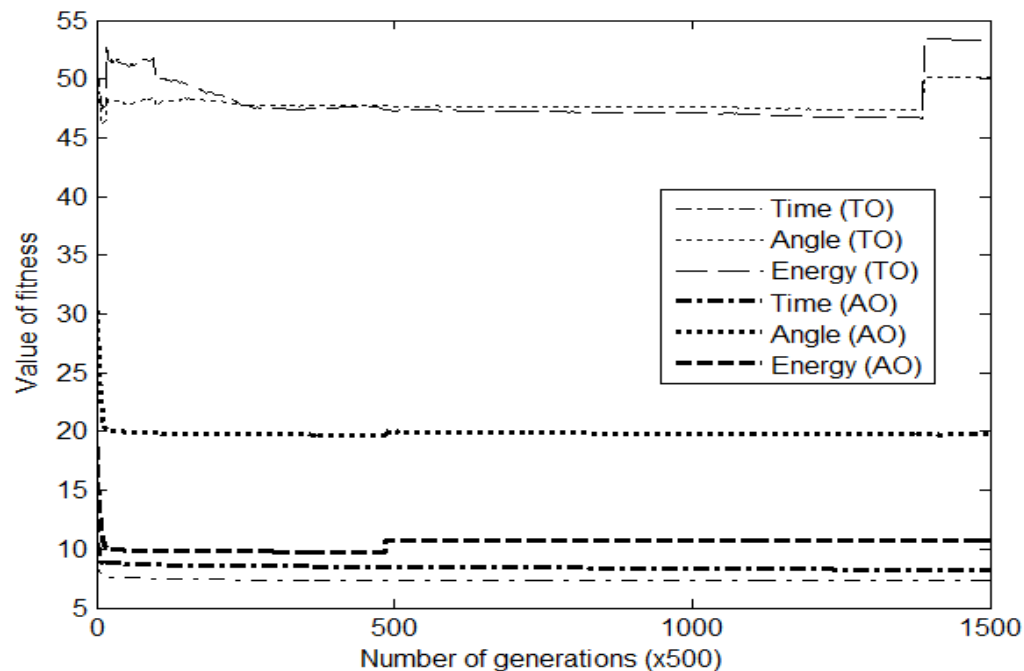
$TP_{r,i}$  je čas pohybu i-teho kľbu na  $1^\circ$  rotácie

***c) Sumárna rotácia všetkých kľbov:***

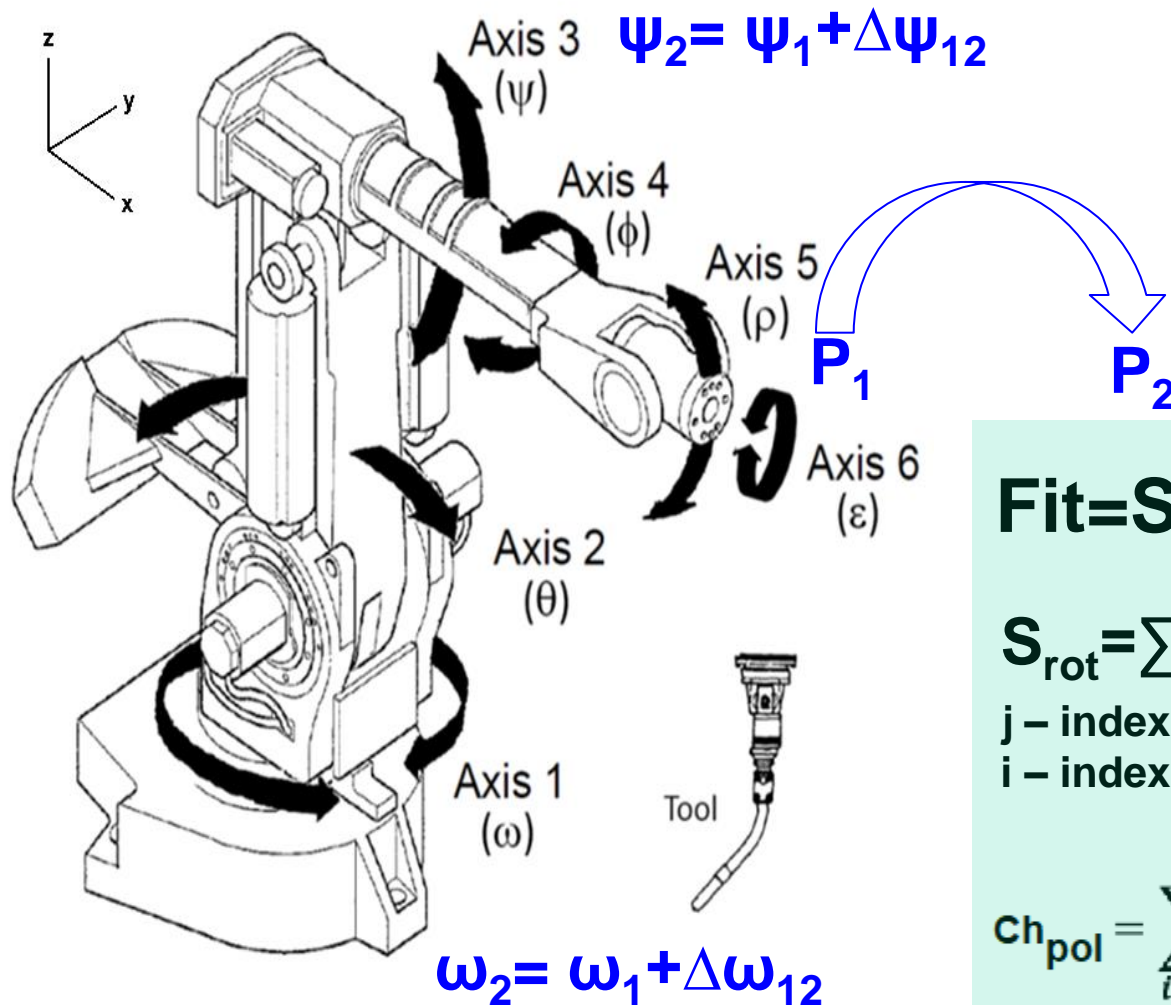
$$A_{tr} = \sum_{j=1}^N \sum_{i=1}^n (\alpha_{b,i,j} - \alpha_{a,i,j})$$



# Evolúcia trajektórie robota



# Minimalizácia chyby polohovania ( $Ch_{pol}$ ) a súčasne sumárneho uhla rotácií ( $S_{rot}$ )



$$Fit = S_{rot} + Ch_{pol}$$

$$S_{rot} = \sum_j \sum_i (|\Delta\omega_{ji}| + |\Delta\theta_{ji}| + \dots + |\Delta\rho_{ji}|)$$

j – index prechodu prac. bodu

i – index klbu

$$Ch_{pol} = \sum_{i=1}^N \sqrt{[x_{w,i} - x_{GA,i}]^2 + [y_{w,i} - y_{GA,i}]^2 + [z_{w,i} - z_{GA,i}]^2}$$

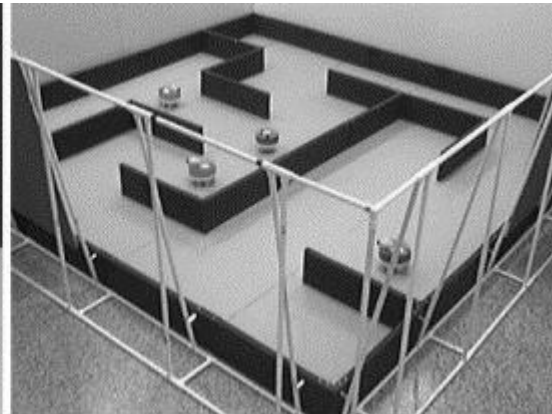
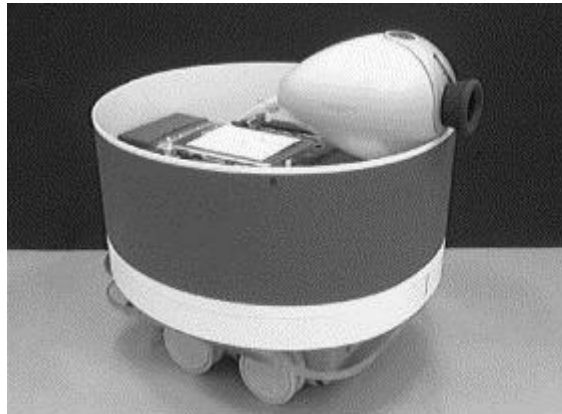
# Evolúcia morfológie robota

- robot v populácii je tvorený určenými konštrukčnými prvkami ako sú: ramená, kĺby, pohony, prevody a iné prvky o rôznych rozmeroch a parametroch (dĺžka, priemer, uhol...), ktoré sú zakódované v chromozómoch
- EA hľadá ich optimálnu topológiu a parametre
- účelová funkcia ohodnocuje úspešnosť jednotlivých jedincov (schopnosť vykonávať pohyby, efektívnosť, výkon, silu, moment sily a pod.)



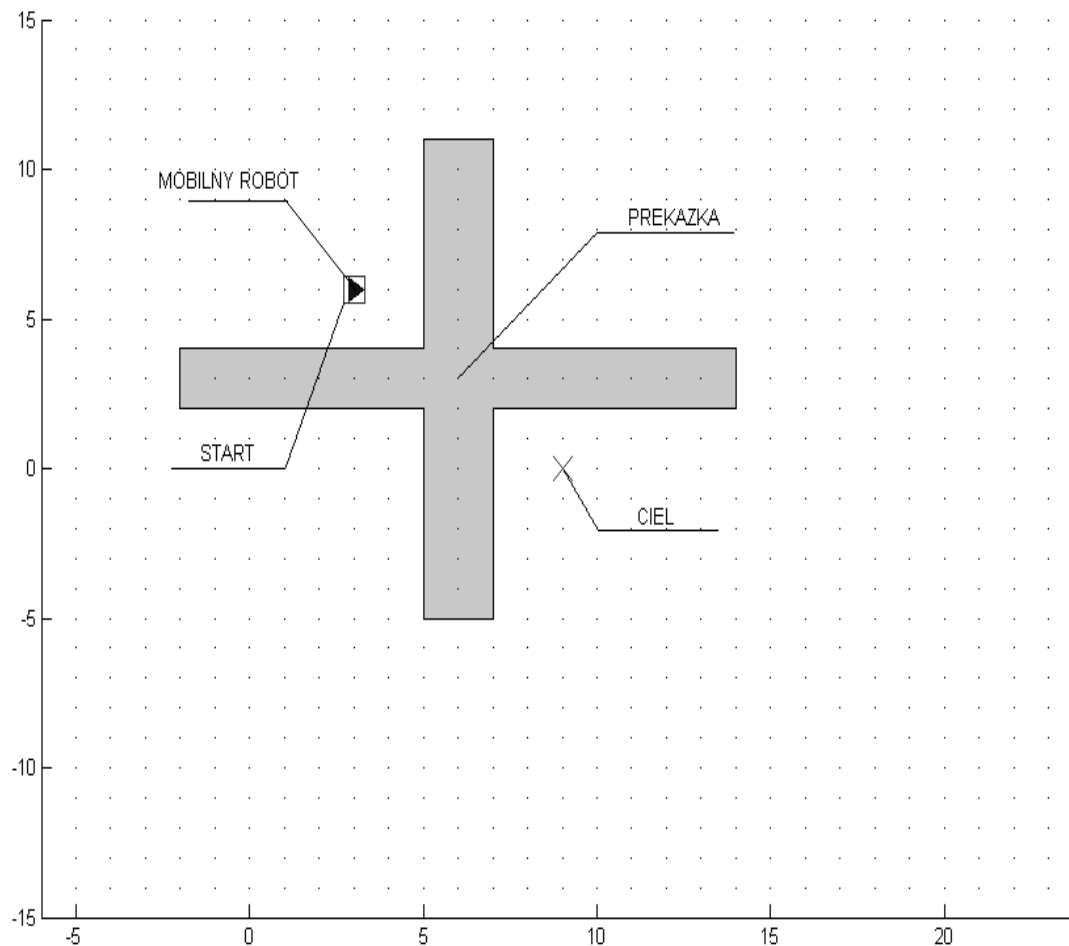
# Trénovanie (učenie) správania sa mobil. robota

- trénovanie riadiaceho programu robota efektívne interagovať so svojim prostredím - riadiaci algoritmus sa pomocou EA naparametrizuje („naučí“) efektívne sa správať
- tu sa často používajú aj umelé neurónové siete
- chromozóm obsahuje zakódovný riadiaci program, resp. jeho parametre
- fitness funkcia obsahuje vyhodnotenie miery úspešnosti správania sa robota v prostredí



# Príklad:

## Evolúcia riadiaceho programu mobilného robota – genetické programovanie

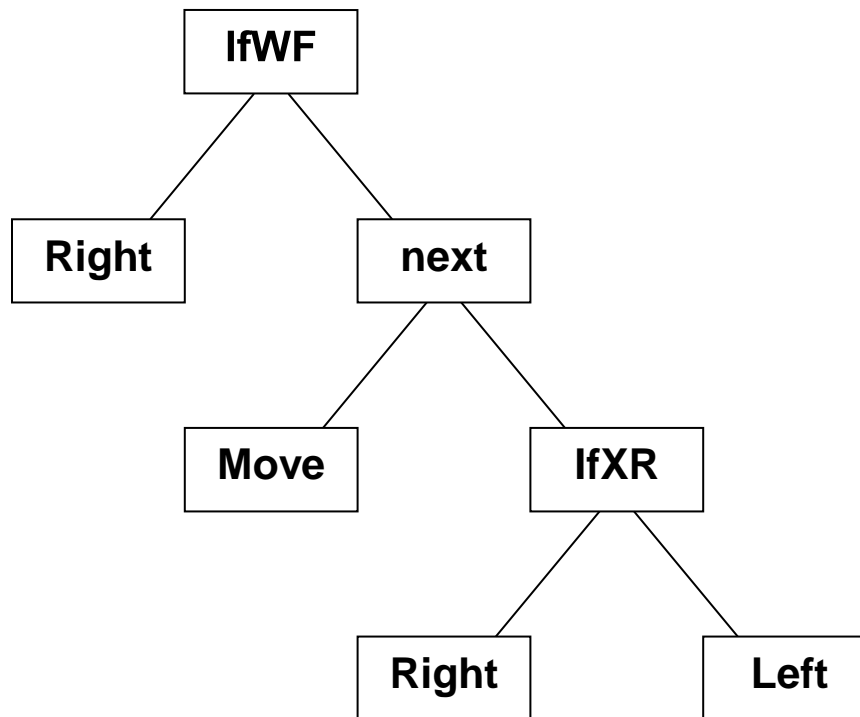


# Inštrukčný súbor robota

	Symbol inštrukcie (gén)	Popis inštrukcie
Vetviace inštrukcie	<i>IfWF, IfWR, IfWL</i>	Ak je prekážka lokalizovaná snímačmi vpredu, napravo, naľavo od robota.
	<i>IfXF, IfXR, IfXL</i>	Ak sa nachádza cieľ smerom vpredu, napravo, naľavo od robota.
	<i>Prog2</i>	Sekvenčne vykonaj inštrukcie ľavého a potom pravého podstromu.
Výkonné inštrukcie	<i>Move</i>	Pohyb o jeden krok v smere natočenia robota.
	<i>Right</i>	Otočenie robota doprava o 90°.
	<i>Left</i>	Otočenie robota doľava o 90°.

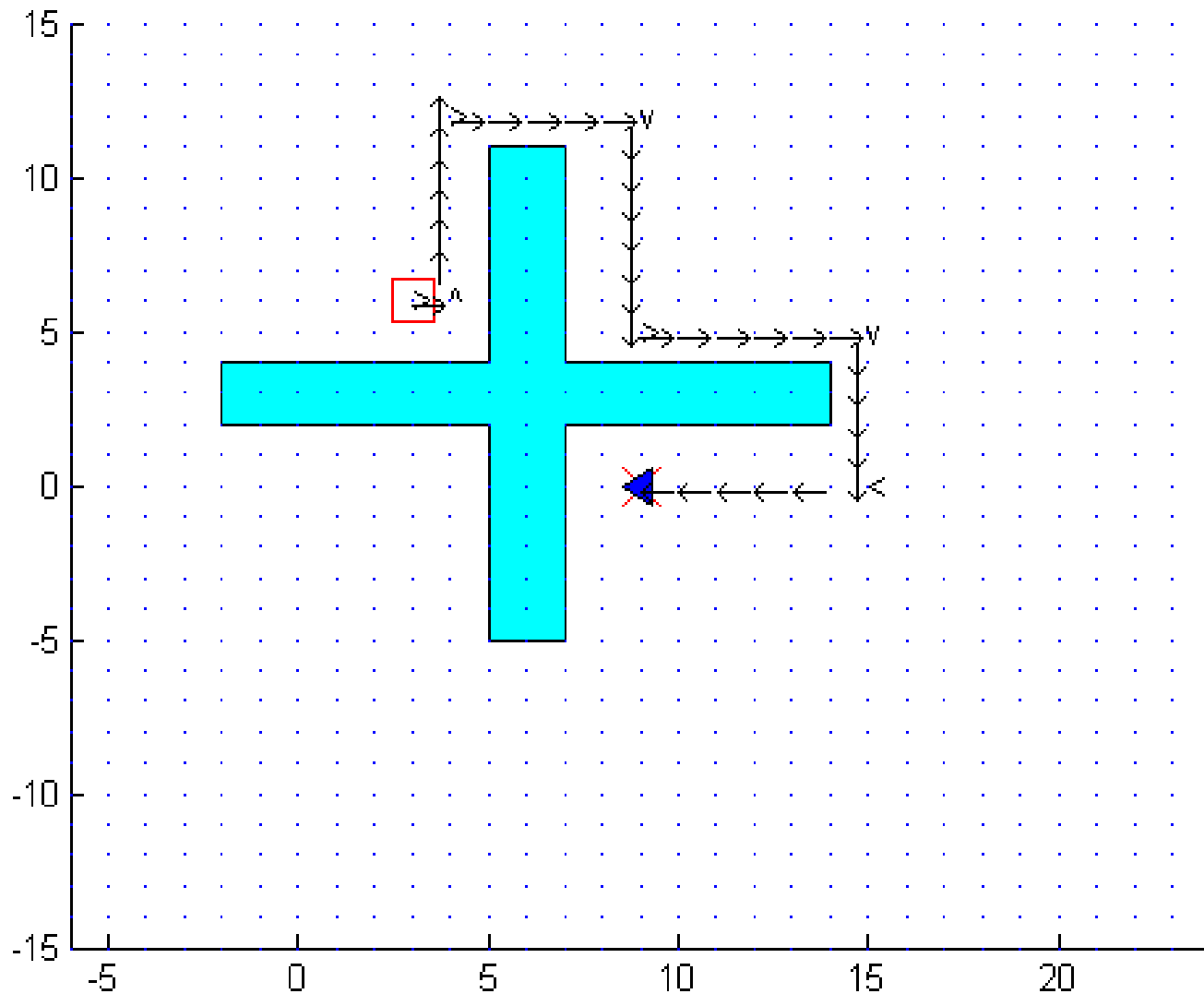
## Príklad riadiaceho programu a jeho stromová reprezentácia

```
IfWF
  Right
else
  Move
  IfXR
    Right
  else
    Left
  end
end
end
```



# Výsledná dráha robota

Nájdenný  
algoritmus:



```

IfWF
  IfXF
    Left
  else
    Right
    IfWR
      Right
    else
      Move
    end
  end
end
else
  IfWF
    IfXL
      Left
      Left
    else
      IfWF
        Right
      else
        Move
      end
    end
  else
    IfXF
      Move
    else
      IfWR
        Move
      else
        IfXL
          Move
        else
          IfXR
            Right
            Move
            Move
          else
            Move
          end
        end
      end
    end
  end
end
end
end
end

```