

Idem (Taina) - ten = am

Identyfikacja nazywamy porównywanie w ~~wyniku~~ oparciu o wyniki badań eksperymentalnych ad hoc wartości danego procesu rzeczywistego modelu matematycznego, wyznaczenie wartości współczynników tego modelu oraz sprawdzenie realności modelu z procesem rzeczywistym.

Eksperyment czynny pozwala na ~~wyznaczenie~~ identyfikację obiektu poprzez ingerencje w jego normalne warunki pracy i wprowadzenie na wejście odpowiednio dobranych sygnałów. Wykalkulujemy go w warunkach laboratoryjnych bez obecności realności, jego celem jest uzyskanie jak największej ilości informacji przy jak najmniejszej liczbie prób.

Eksperyment bierny - wykonywany jest pod warunkami normalnymi, eksploatacji obiektu, stanowiąc to jego zalece. Wadą jest długi czas zbierania informacji o obiekcie, fragmentaryczność identyfikacji informacji oraz występowanie błędów identyfikacji w wyniku z wystąpieniem niekorzystnych zdarzeń. Treść dwóch ście przedziału $u \in [u_{min}, u_{max}]$ i $y \in [y_{min}, y_{max}]$. Na podstawie danych tabelarycznych tworzy się ci-ki w postaci graficznej.

Postać jakościowa ci-ki stały czynnikiem doświadczenia najczęściej w oparciu o ci-ki w postaci graficznej lub tablicowej za pomocą metod:

- interpolacja paraboliczna Lagrange'a
 - aproksymacja metodą różnic podwójnych
 - aproksymacja metodą najmniejszych kwadratów błędów
- Interpolacja paraboliczna metodą Lagrange'a.

Celem jest znalezienie takiej funkcji $g(u)$ która przyjmie te same wartości co funkcja $y(u)$, czyli $g(u) = y(u)$. $g(u)$ - funkcja interpolacyjna. Interpolacja paraboliczna: $g(u) = a_0 + a_1 u + a_2 u^2 + \dots + a_n u^n$. Wielomian interpolacyjny określa się najczęściej przy pomocy wzoru interpolacyjnego Lagrange'a.

$$g(u) = L_0(u) \cdot y_0 + L_1(u) \cdot y_1 + \dots + L_n(u) \cdot y_n \quad L_i(u) = \frac{(u-u_0) \cdot \dots \cdot (u-u_{i-1})(u-u_{i+1}) \cdot \dots \cdot (u-u_n)}{(u_i-u_0) \cdot \dots \cdot (u_i-u_{i-1})(u_i-u_{i+1}) \cdot \dots \cdot (u_i-u_n)}$$

$y_i = f(u_i)$

Do wyznaczenia współczynników trzeba dokładnie tyle samo punktów co współczynników.

Wzrost

$$g(u) = a_0 + a_1 u + a_2 u^2 + a_3 u^3 \quad g(u) = \frac{(u-u_1)(u-u_2)(u-u_3)}{(u_0-u_1)(u_0-u_2)(u_0-u_3)} \cdot y_0 + \frac{(u-u_0)(u-u_2)(u-u_3)}{(u_1-u_0)(u_1-u_2)(u_1-u_3)} \cdot y_1 + \dots + L_n(u) \cdot y_n$$

Aproksymacja funkcji dwóch zmiennych metodą różnic podwójnych

Obiekt o dwóch wejściach (sygnał wejściowy i zakłócenie)

$$g(u, z) \quad g(u_k, z_l) = y_{kl} \quad u = 0, \dots, m \quad l = 0, \dots, m$$

u \ z	u ₀	u ₁	...	u _n
z ₀	y ₀₀	y ₀₁	...	y _{0n}
z ₁	y ₁₀	y ₁₁	...	y _{1n}
...
z _m	y _{m0}	y _{m1}	...	y _{mn}

$$g(u, z) = y_{00} + \frac{1}{1!} [u \cdot \Delta^{1+0} y_{00} + z \cdot \Delta^{0+1} y_{00}] + \frac{1}{2!} [u(u-1) \cdot \Delta^{2+0} y_{00} + 2 \cdot u \cdot z \cdot \Delta^{1+1} y_{00} + z \cdot (z-1) \cdot \Delta^{0+2} y_{00}] + \frac{1}{3!} [u(u-1)(u-2) \cdot \Delta^{3+0} y_{00} + 3 \cdot u \cdot z \cdot (u-1) \cdot \Delta^{2+1} y_{00} + 3 \cdot u \cdot z \cdot (z-1) \cdot \Delta^{1+2} y_{00} + z \cdot (z-1)(z-2) \cdot \Delta^{0+3} y_{00} + \dots]$$

małe i u wartości różnic się o jeden.
 przy zapisaniu wyników w tabeli dokonuje się transformacji liniowej sygnałów wejściowych u i z tak aby

Różnice podwójne

$$\Delta^{p+q} y_{k,l} = \Delta^{p-1+q} y_{k+1,l} - \Delta^{p-1+q} y_{k,l}$$

indeks $p \rightarrow u$
indeks $q \rightarrow z$

$$\Delta^{p+q} y_{k,l} = \Delta^{p+(q-1)} y_{k,l+1} - \Delta^{p+(q-1)} y_{k,l}$$

Różnice pierwszego rzędu

$$\Delta^{1+0} y_{0,0} = \Delta^{(1-1)+0} y_{0+1,0} - \Delta^{(1-1)+0} y_{0,0} = y_{1,0} - y_{0,0}$$

$$\Delta^{0+0} y_{k,l} = y_{k,l}$$

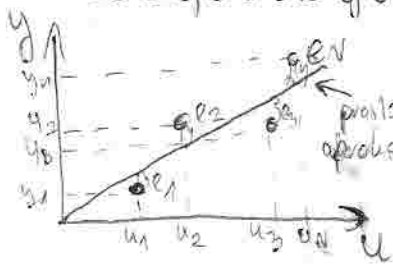
$$\Delta^{0+1} y_{0,0} = \Delta^{0+(1-1)} y_{0,0+1} - \Delta^{0+(1-1)} y_{0,0} = y_{0,1} - y_{0,0}$$

Różnice drugiego rzędu

$$\Delta^{2+0} y_{0,0} = \Delta^{1+0} y_{1,0} - \Delta^{1+0} y_{0,0} = [y_{2,0} - y_{1,0}] - [y_{1,0} - y_{0,0}]$$

Metoda różnic podwójnych jest dobra dla eksperymentu czynnego.

Metoda najmniejszych kwadratów błędów



e_1, e_2, e_3, e_4 - błędy aproksymacji

$$\hat{y} = b \cdot u$$

$$e_i = y_i - \hat{y}_i \quad \hat{y}_i = b \cdot u_i$$

$$Q = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \min \quad Q = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - b \cdot u_i)^2$$

$$\frac{dQ}{db} = 0 \quad \frac{dQ}{db} = -2 \cdot \sum_{i=1}^n [(y_i - b \cdot u_i) \cdot u_i] = 0$$

$$b = \frac{\sum_{i=1}^n u_i \cdot y_i}{\sum_{i=1}^n u_i^2}$$

Modyfikujemy postać funkcji aproksymacyjnej:

$$\hat{y} = b_0 + b_1 \cdot u \quad Q = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \min \quad Q = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - b_0 - b_1 \cdot u_i)^2 = 0$$

$$\begin{cases} \textcircled{1} \frac{\partial Q}{\partial b_0} = -2 \cdot \sum_{i=1}^n (y_i - b_0 - b_1 \cdot u_i) = 0 \rightarrow b_0 \\ \textcircled{2} \frac{\partial Q}{\partial b_1} = -2 \cdot \sum_{i=1}^n [(y_i - b_0 - b_1 \cdot u_i) \cdot u_i] = 0 \end{cases}$$

Metoda analizy regresji

Początkowo na wyznaczenie drogi statycznej wielowymiarowych obiektów liniowych lub nieliniowych o wielu wejściach i jednym wyjściu, podany w dalszym tekście. Metoda ta bazuje na metodzie najmniejszych kwadratów błędów kwadratów błędów, różnica polega na tym, że w metodzie analizy regresji zostały włączone zasady doboru postaci funkcji aproksymacyjnej.

Najczęściej stosowane funkcje aproksymacyjne:

1) liniowy wielomian 1-stopnia

$$\hat{y} = b_0 + \sum_{i=1}^k b_i \cdot u_i \quad b - \text{liczba wejści}$$

2) nieliniowy wielomian 1-stopnia

$$\hat{y} = b_0 + \sum_{i=1}^k b_i \cdot \varphi_i(u)$$

$\varphi_i(u)$ - rodzaje liniowo niezależne funkcje n -wymiarowego argumentu u .

3) wielomian 2-stopnia

$$\hat{y} = b_0 + \sum_{i=1}^k b_i \cdot u_i + \sum_{i,j=1}^k b_{i,j} \cdot u_i \cdot u_j \quad i < j$$

4) funkcja wykładnicza $\hat{y} = \sum_{i=1}^r b_i \cdot u_i$ 5) funkcja potęgowa $\hat{y} = \sum_{i=1}^r u_i^b$

Metody dobrej postaci funkcji aproksymacyjnej:

- 1) metoda informacji punktowej od obserwacji
- 2) metoda punkтового wykięsu wznoszącego
- 3) metoda informacji funkcji gęstości prawdopodobieństwa $p(u, y)$.

Wykonano N pomiarów dwukrotnie \circ w wejściu.

dla wielomianu r -ego stopnia.

$$\hat{y} = b_0 + b_1 u_{i1} + b_2 u_{i2} + \dots + b_r u_{ir} \quad i=1 \dots N$$

$$Q = \sum_{i=1}^N e_i^2 = \min$$

$$\hat{y}_i = b_0 + b_1 u_{i1} + b_2 u_{i2} + \dots + b_r u_{ir}$$

$$Q = \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2$$

$$Q = \sum_{i=1}^N (y_i - b_0 - b_1 u_{i1} - b_2 u_{i2} + \dots - b_r u_{ir})^2 = \min$$

$$\frac{\partial Q}{\partial b_0} = 0 \quad \frac{\partial Q}{\partial b_0} = -2 \cdot \sum_{i=1}^N (y_i - b_0 - \dots - b_r u_{ir}) = 0$$

$$\frac{\partial Q}{\partial b_r} = 0 \quad \frac{\partial Q}{\partial b_r} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - b_0 - \dots - b_r u_{ir}) u_{ir} = 0$$

liczba pomiarów \downarrow liczba wejść \downarrow

$$N \geq r + 1$$

$$\int b_0 \cdot N + b_1 \sum u_{i1} + \dots + b_r \sum u_{ir} = \sum y_i$$

$$\int b_0 \cdot u_{ir} \cdot N + b_1 \sum u_{i1} u_{ir} + \dots + b_r \sum u_{ir} \cdot u_{ir} = \sum u_{ir} y_i$$

zapis macierzy

$$U = \begin{bmatrix} u_{10} & u_{11} & u_{12} & \dots & u_{1r} \\ u_{20} & u_{21} & u_{22} & \dots & u_{2r} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ u_{N0} & u_{N1} & u_{N2} & \dots & u_{Nr} \end{bmatrix} \begin{matrix} i=1 \\ \\ \\ \\ i=N \end{matrix}$$

$$\bar{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_N \end{bmatrix} \quad \bar{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_N \end{bmatrix} \quad \bar{b} = \begin{bmatrix} b_0 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_r \end{bmatrix}$$

$$\hat{y} = U \cdot \bar{b}$$

$$Q = \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2 = (\bar{y} - \hat{y})^T (\bar{y} - \hat{y}) = (\bar{y} - U \cdot \bar{b})^T (\bar{y} - U \cdot \bar{b}) = \bar{y}^T \bar{y} - \bar{y}^T U \bar{b} - \bar{b}^T U^T \bar{y} + \bar{b}^T U^T U \bar{b} = \bar{y}^T \bar{y} - 2 \bar{b}^T U^T \bar{y} + \bar{b}^T U^T U \bar{b} = \min$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \bar{b}} = 0 \quad \frac{\partial Q}{\partial \bar{b}} = -2 \cdot U^T \bar{y} + 2 \cdot U^T U \cdot \bar{b} = 0 \rightarrow \bar{b} = (U^T U)^{-1} \cdot U^T \bar{y}$$

{ macierz macierzy nie jest prostokątna }

Model matematyczny trzeba zweryfikować.

$$U^T U \rightarrow \text{nieosobliwa} \\ \det(U^T U) \neq 0$$

Metoda analizy czynnikowej (metoda planowania eksperymentalnego).

Eksperyment czynny polega na tym, że wielkości wejściowe identyfikowanego obiektu ($u_1 \dots u_r$) nie są dowolne, lecz specjalnie (\circ w N pomiarach) dobierane. W metodzie analizy czynnikowej postaci modelu matematycznego dobiera się na tym samym zasadach co w metodzie analizy regresji. Model statyczny obiektu realnego tego rodzaju proces wyraża się w postaci określonej sygnali wejściowego u_i w otoczeniu punktu środkowego eksperymentu u_{0i} .

w tym celu poszeregowalnym sygnałom wejściowym nadaje się arbitralnie wybrane przyrosty Δu_i mierzącoidalowo uzyskane wartości wyjściowe y .

Na modelu liniowego nadaje się ~~stałe~~ do uzyskania współczynników, wartości sygnału wejściowego nadaje się dla dwóch porównań:

$$\begin{cases} u_i = u_{oi} + \Delta u_i \\ u_i = u_{oi} - \Delta u_i \end{cases} \left. \begin{array}{l} N = 2^v \leftarrow \text{linia wejści} \\ \uparrow \text{linia porównań (doświadczeń)} \end{array} \right\}$$

Dla modelu matematycznego w postaci wielomianu 2-stopnia sygnały wejściowe przyjmują wartości na trzech porównaniach:

$$\begin{cases} u_i = u_{oi} + \Delta u_i \\ u_i = u_{oi} \\ u_i = u_{oi} - \Delta u_i \end{cases} \left. \begin{array}{l} N = 3^v \leftarrow \text{linia wejści} \\ \uparrow \text{linia doświadczeń} \end{array} \right\}$$

Standardyzacja zmiennych wejściowych

Metoda ta opiera się na dokonaniu transformacji wielkości wejściowych, aby były one w postaci zero-jedynkowej.

$$t_i = \frac{u_i - u_{oi}}{\Delta u_i} \quad t_i - \text{zmienna standaryzowana} \quad u_i = u_{oi} + t_i \cdot \Delta u_i$$

$$\hat{y} = b_0 + \sum_{i=1}^v b_i \cdot u_i$$

$$a_0 = b_0 + \sum_{i=1}^v b_i \cdot u_{oi}$$

$$a_i = b_i \cdot \Delta u_i$$

$$\hat{y} = b_0 + \sum_{i=1}^v b_i \cdot (u_{oi} + t_i \cdot \Delta u_i) = a_0 + \sum_{i=1}^v a_i \cdot t_i$$

Planowanie dwuporównowe

$$\begin{cases} u_i = u_{oi} + \Delta u_i \\ u_i = u_{oi} - \Delta u_i \end{cases} \left. \begin{array}{l} t_i = \frac{\Delta u_i}{\Delta u_i} = 1 \\ t_i = \frac{-\Delta u_i}{\Delta u_i} = (-1) \end{array} \right\}$$

Planowanie trójporównowe

$$\begin{cases} u_i = u_{oi} + \Delta u_i \\ u_i = u_{oi} \\ u_i = u_{oi} - \Delta u_i \end{cases} \left. \begin{array}{l} t_i = \frac{\Delta u_i}{\Delta u_i} = 1 \\ t_i = 0 \\ t_i = (-1) \end{array} \right\}$$

macierz macierzy

$$T = \begin{bmatrix} t_{i0} & t_{i1} & \dots & t_{iv} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ t_{n0} & t_{n1} & \dots & t_{nv} \end{bmatrix} \left. \begin{array}{l} v - \text{linia wejści} \\ \text{macierz zmiennych} \\ \text{standaryzowanych} \\ i = N \end{array} \right\}$$

$t_{i0} = t_{i1} = \dots = t_{iv} = 1$

$$\bar{a} = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_v \end{bmatrix}$$

$$\bar{a} = (T^T \cdot T)^{-1} \cdot T^T \cdot \bar{y} \quad \text{wzór ogólny}$$

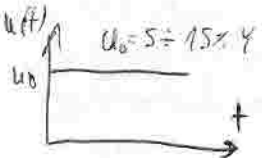
Dla szeregowego przypadku (model liniowy) $(T^T \cdot T) = N \cdot I$ $(T^T \cdot T)$ - macierz diagonalna

$$\bar{a} = \frac{1}{N} \cdot T^T \cdot \bar{y}$$

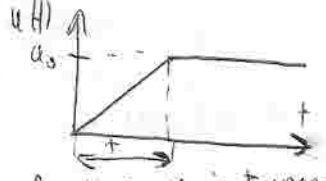
Identyfikacja własności dynamicznych obiektów na podstawie charakterystyk czasowych

Metoda macierzy charakterystyk czasowych

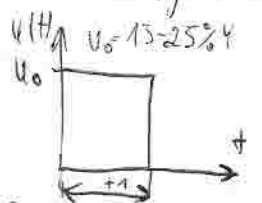
1. wyznaczenie macierzy charakterystyk czasowych
2. określenie postaci modelu matematycznego
3. określenie współczynników modelu matematycznego



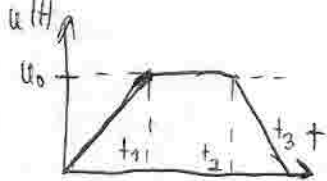
Rys. Wymuszenie skokowe



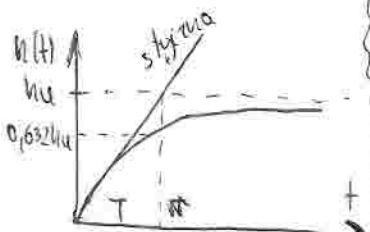
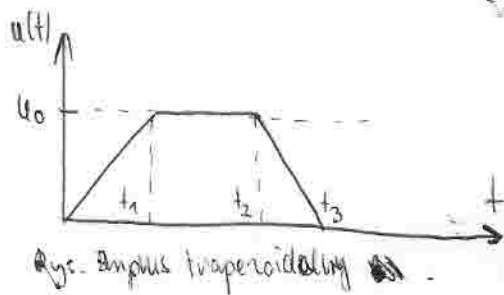
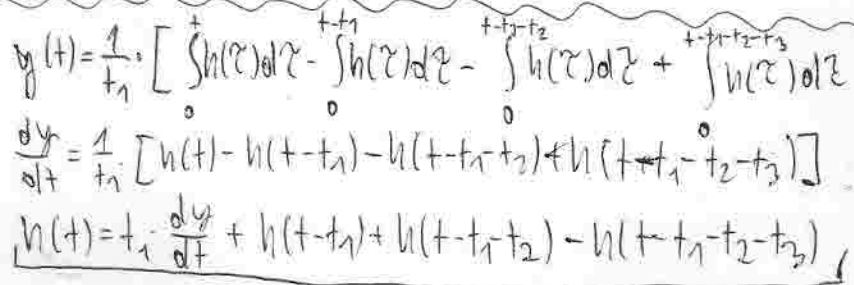
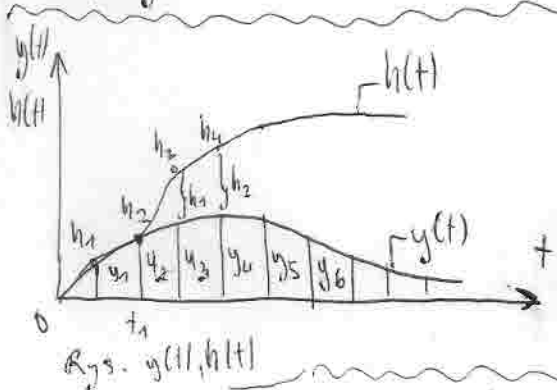
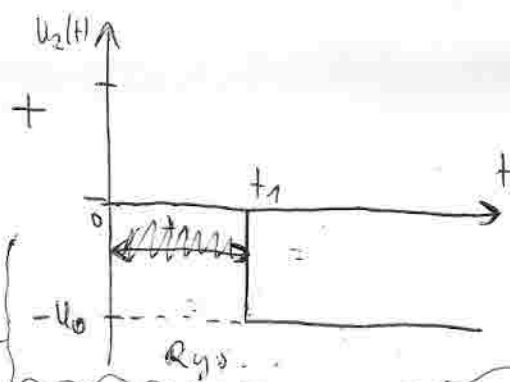
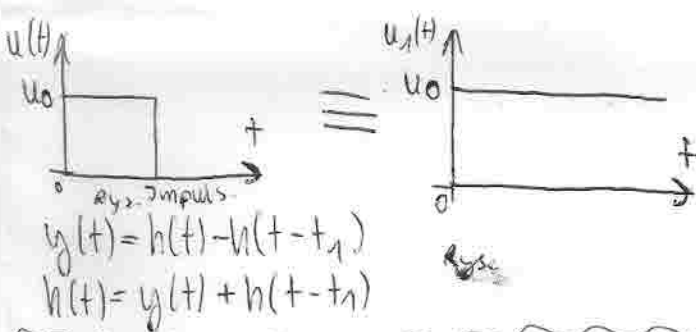
Rys. Wymuszenie trapezoidalne skokowe



Rys. Sygnał impulsowy dla elementów RPI/PID

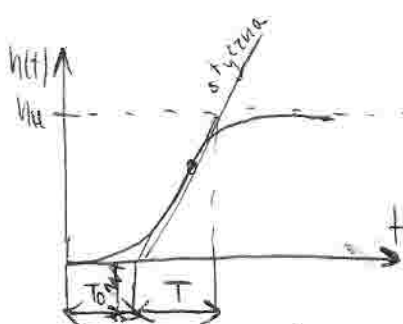
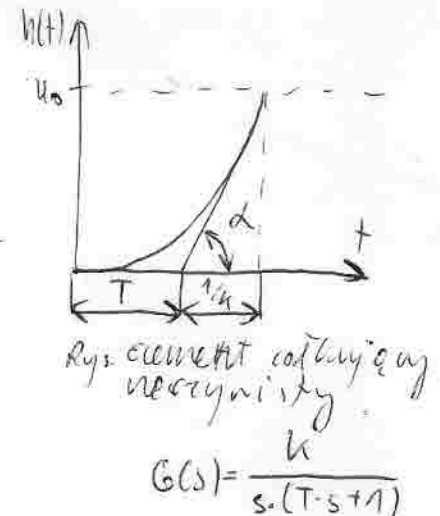
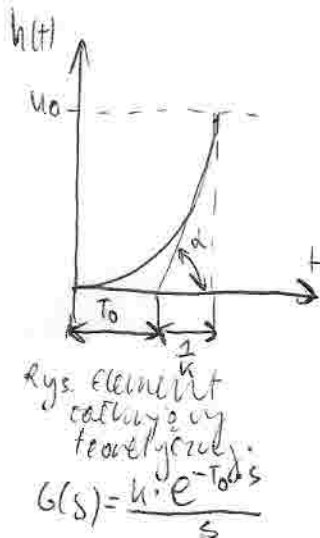
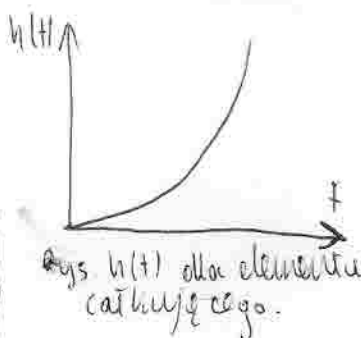


Rys. Impuls trapezoidalny skokowy dla elementów RPI/PID



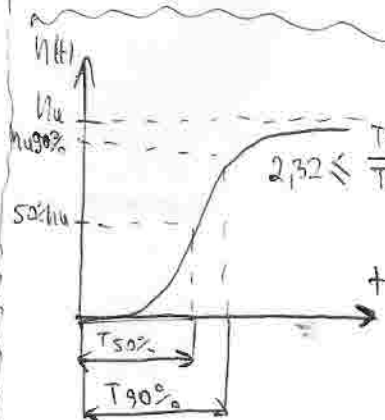
$$h_u = h(t) \Big|_{t \rightarrow \infty} = \frac{1}{t_1} \int_0^{\infty} y(t) dt$$

$$G(s) = \frac{k}{T s + 1} \quad k = \frac{h_u}{u_0} \text{ - stały współczynniki tłumienia}$$



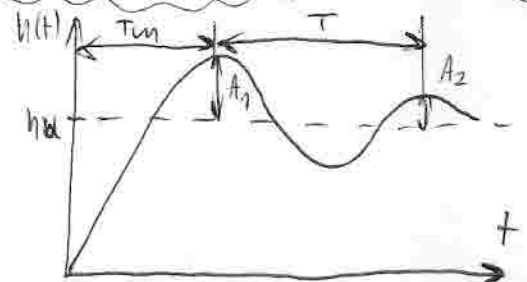
$$G(s) = \frac{k \cdot e^{-T \cdot s}}{T \cdot s + 1}$$

$$k = \frac{h_u}{u_0}$$



Rys. Element integrujący z opóźnieniem.

$$G(s) = \frac{k}{(T \cdot s + 1)(T_0 \cdot s + 1)}$$



$$G(s) = \frac{k}{\omega_n^2 s^2 + 2 \cdot \xi \cdot \omega_n \cdot s + 1}$$

ωn - częstotliwość drgań własnych