# WSTĘP DO METOD NUMERYCZNYCH (WNUM)

**RÓWNANIA RÓŻNICZKOWE** 

### **ZAŁOŻENIA PODSTAWOWE**

W ramach wykładu będziemy zajmować się metodami rozwiązywania *zagadnienia początkowego* (zagadnienia Cauchy'ego), które zdefiniowane jest w następujący sposób:

Poszukiwany jest zbiór M funkcji  $y_1(x), y_2(x), ..., y_M(x)$ które spełniają układ równań różniczkowych:

$$y_m(x) = f_1(x, y_1, ..., y_M)$$

$$\vdots$$

$$\frac{dy_1}{dx} = f_1(x, y_1, ..., y_M)$$

$$\vdots$$

$$\frac{dy_M}{dx} = f_M(x, y_1, ..., y_M)$$

$$\frac{dy_M}{dx} = f_M(x, y_1, ..., y_M)$$

$$y_M(x) = f_M(x, y_1, ..., y_M)$$

Funkcje te będziemy wyznaczać w oparciu o założone (dane) warunki początkowe jakie funkcje  $y_m(x_0) = y_{m,0}$ dla każdej z funkcji  $y_m(x)$  m = 1,2,...,M

#### Przykład:

Dynamika układu Nieliniowego:

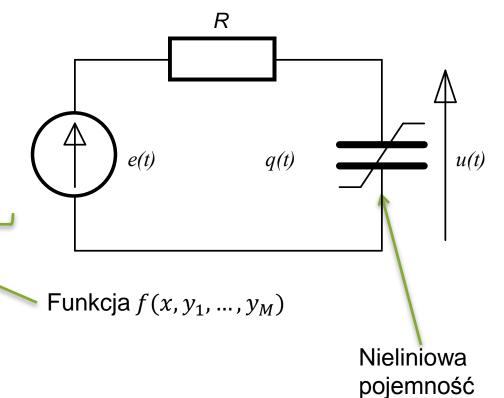
$$\frac{d q(t)}{dt} = \frac{1}{R} (e(t) - u(t))$$

$$y_m(x)$$

– szukane funkcje

M=1

Warunki początkowe:



Warunkiem początkowym dla takiego układu jest jakaś wartość ładunku początkowego w chwili  $q(t_0)$ , którą akurat w analizie obwodów wygodnie wyznacza się z napięcia początkowego  $u(t_0)$ , które jest wartością mierzalną:

$$q(t_0) = Q(u(t_0))$$

### Przykład c.d.:

Gdyby pojemność była liniowa, to moglibyśmy napisać:

$$Q(u(t)) = Cu(t)$$

W zależności od przyjętych warunków początkowych będziemy uzyskiwać różne rozwiązania.

Np. Jeżeli przyjmiemy, że:

 $q(t_0) = Q(u(t_0)) = 0$  (kondensator całkowicie rozładowany) oraz

 $e(t) = E_0 \cdot 1(t - t_0)$ (załączenie napięcia w chwili  $t_0$ )

To umiemy układ rozwiązać analitycznie:

$$u(t) = E_0(1 - e^{-t/\tau})\mathbf{1}(t - t_0)$$

W większości innych przypadków nie umiemy!

Metody rozwiązania zagadnienia początkowego, o których będziemy mówili opierają się na pewnych ograniczeniach (założeniach) położonych na funkcje  $f_m(x, y_1, ..., y_M)$  m=1,2,...M tworzące wektor funkcji f:

I. Funkcje  $f_m(x, y_1, ..., y_M)$  m = 1, 2, ..., M są ciągłe w pewnym przedziale  $x \in [x_0, b]$  oraz dla każdego zbioru (wektora) funkcji  $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$ 

$$\mathbf{y} = [y_1, y_2, ..., y_M]^T$$

I. Funkcje  $f_m(x,y_1,...,y_M)$  m=1,2,...,M spełniają w zdefiniowanym powyżej przedziale x i dla podanych  $\boldsymbol{y}$  warunek Lipschitza względem zmiennej  $\boldsymbol{y}$ , tzn. że istnieje taka liczba L dla  $x \in [x_0,b]$  i dowolnych  $\boldsymbol{y} \in \mathbb{R}^m$  że:

$$\|\mathbf{f}(x, y_1) - \mathbf{f}(x, y_2)\| \le L \|y_1 - y_2\|$$

Spełnienie dwóch podanych warunków powoduje, że:

$$\mathbf{y}(x) = \mathbf{y}(x_0) + \int_{x_0}^{x} \mathbf{f}(\tau, \mathbf{y}(\tau)) d\tau$$

W dalszej analizie będziemy mówić o *metodach dyskretnych* rozwiązywania układu równań różniczkowych. Polegają one wyznaczeniu wartości funkcji y(x) w pewnych punktach  $x_i$  i = 0, 1, 2, ..., N.

Dlatego też powyższy warunek należy rozumieć w takim sensie, że obliczenie wartości w dowolnym punkcie  $x_i$  można przeprowadzić na podstawie znajomości warunku początkowego i wartości funkcji  $f_m(x,y_1,...,y_M)$  w kilku punktach  $x_0 < x < x_i$  (np. zastępując całkę w powyższym równaniu kwadraturą)

Omawiać będziemy również wyłącznie tzw. *metody* różnicowe i metody (typu) Rungego-Kutty rozwiązywania zagadnienia początkowego ze względu na ich uniwersalność.

Metody te charakteryzują się tym, że rozwiązanie problemu w każdym kolejnym (n+1) punkcie  $x_{n+1}$  wynoszące  $y_{n+1}$  otrzymuje się za pomocą kilku wcześniej obliczonych wartości w punktach  $x_{n-j}$  gdzie j=0,1,2, ... wynoszących  $y_{n-j}$  oraz kilu wartości wektora funkcji f.

$$\mathbf{f} = [f_1(x, y_1, ..., y_M), f_2(x, y_1, ..., y_M), ..., f_M(x, y_1, ..., y_M)]$$

Będziemy zakładać, że punkty, w których wyznaczamy wartości funkcji y są równoodległe od siebie z krokiem h.

Krok ten będziemy nazywać krokiem całkowania.

$$\mathbf{y}(x) = \mathbf{y}(x_0) + \int_{x_0}^{x} \mathbf{f}(\tau, \mathbf{y}(\tau)) d\tau$$

Fakt, że wartość  $\mathbf{y}$  dla  $\mathbf{x}_{n+1}$  będziemy wyznaczać na podstawie znajomości poprzednich  $\mathbf{x}_{n-j}$  będziemy zapisywać w postaci pewnego wzoru (specyficznego dla danej metody) w ogólnej postaci:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathcal{D}(h, \mathbf{y}_{n-j}, \dots, \mathbf{y}_n)$$

Gdzie  $\mathcal{D}(h, y_{n-j}, ..., y_n)$  jest pewnym równaniem specyficznym dla danej metody będącym równaniem w ogólności nieliniowym.

Błąd lokalny – powstający przez wstawienie do równania metody:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathcal{D}(h, \mathbf{y}_{n-j}, \dots, \mathbf{y}_n)$$

dokładnych wartości  $y_{n-j}, \dots, y_n$  oraz  $y_{n+1}$ , które dla odróżnienia będą oznaczane wielkimi literami  $Y_{n-1}, \dots, Y_n$  oraz  $Y_{n+1}$ . Wtedy błąd lokalny to: Błąd

 $\mathcal{D}(h, \mathbf{Y}_{n-i}, \dots, \mathbf{Y}_n) = \mathbf{y}_{n+1} + \mathbf{T}_{n+1}$ 

 $T_{n+1} = \mathcal{D}(h, Y_{n-1}, \dots, Y_n) - y_{n+1}$ 

Zatem błąd lokalny to błąd jakim obarczone jest rozwiązanie w n+1 punkcie, gdyby poprzednie wartości wykorzystywane do obliczenia funkcji  $y_m(x)$  w n+1punkcie znane byłyby dokładnie.

lokalny w

punkcie

n+1

Będziemy rozróżniali dwa rodzaje błędów metod:

• Błąd globalny – jest to błąd całkowity w punkcie  $x_{n+1}$  uwzgledniający błąd lokalny oraz fakt, że wartości funkcji  $\mathbf{y}_m(x)$  w poprzednich punktach, na podstawie których wyznaczyliśmy wartości  $\mathbf{y}_m(x_{n+1})$  również obarczone są błędami. Błąd ten będziemy oznaczać jako:  $\varepsilon_n$  (błąd globalny w n-tym punkcie)

Metodę rozwiązywania układów równań różniczkowych będziemy nazywać **stabilną** jeżeli będzie miała pożądane właściwości związane z zachowaniem funkcji  $y_m(x)$  m=1,2,...,M:

- Jeżeli wraz ze wzrostem wartości x dokładna wartość funkcji  $y_m(x)$  m=1,2,...,M oznaczana tutaj  $Y_m(x)$  m=1,2,...,M maleje to błąd globalny  $\varepsilon_n$  nie może rosnąć wraz ze wzrostem n
- Jeżeli wraz ze wzrostem wartości x dokładna wartość funkcji  $y_m(x)$  m=1,2,...,M oznaczana tutaj  $Y_m(x)$  m=1,2,...,M rośnie to błąd globalny  $\varepsilon_n$  nie może rosnąć szybciej wraz ze wzrostem n niż wartość dokładna

Stabilność metody zależy od jej parametrów np. przyjętego kroku całkowania h. Stabilność jest parametrem opisującym wpływ kumulacji błędów obliczeń wartości funkcji  $f_m(x,y_1,...,y_M)$  oraz  $y_m(x)$  m=1,2,...,M na rozwiązanie w n-tym kroku metody.

#### Zbieżność metod:

Będziemy wymagali od metod rozwiązywania zadania początkowego zbieżności tzn. takiej cechy, że wraz ze zmniejszaniem się kroku h wartości funkcji  $\mathbf{y_m}(\mathbf{x})$  obliczane w kolejnych punktach  $\mathbf{x_n}$  były coraz bliższe wartości prawdziwej.

Zbieżność metod będziemy wyrażać w postaci pewnego parametru zwanego *rzędem metody*. Przez rząd metody rozwiązania zagadnienia początkowego rozumieć będziemy liczbę p wynikającą rozwinięcia w szereg Taylora wyrażenia na <u>błąd lokalny</u> (będący funkcją kroku całkowania) wokół wartości h=0:

$$T_{m,n+1} = C_{m,p}h^{p+1} + O(h^{p+2})$$

Błąd lokalny dla m-tego równania i n+1-ego punktu w którym obliczamy wartość y<sub>m</sub>

$$T_{m,n+1} = C_{m,p}h^{p+1} + O(h^{p+2})$$

$$C_{m,p} = \frac{T_{m,n+1}^{(p)}(0)}{(p+1)!}$$

p-ta pochodna błędu lokalnego dla m-tej funkcji w punkcie n

Wzór ten i oparta o niego definicja rzędu metody zakłada spełnienie warunków takich samych jakie nakładane są na krok metody w przypadku całkowania i różniczkowania: zakładamy, że krok jest dostatecznie mały.

Sens rzędu metody rozwiązania jest podobny jak w przypadku zbieżności metod całkowania. Im większy jest rząd metody (i spełnione jest założenie o dostatecznie małym kroku) tym błąd lokalny metody jest mniejszy, a przybliżenie uzyskane tą metodą dokładniejsze.

W elektronice zagadnienie początkowe wykorzystywane jest najczęściej do rozwiązywania problemów odpowiedzi czasowych układów nieliniowych przy zadanych warunkach początkowych i w związku z tym zmienna x ma najczęściej wymiar czasu t.

Ponieważ taka konwencja została przyjęta w podręczniku również na tym wykładzie dalej będziemy się posługiwali zmienną t zamiast x.

Należy jednak pamiętać, że problem zagadnienia początkowego może mieć też zastosowanie do innych problemów technicznych, gdzie zmienna x będzie miała inne znaczenia np. znaczenie odległości.

#### **METODY RÓŻNICOWE:**

#### 1. Jednokrokowe:

Metody jednokrokowe opisywane są wzorem ogólnym:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + h_n \boldsymbol{\Phi}(t, y, h)$$

Wektor m funkcji  $\Phi_{\rm m}$  specyficznych dla danej metody i ją definiujących

Cechą charakterystyczną metod jednokrokowych jest to, że do wyznaczenia przybliżenia wektora y w n+1 punkcie wykorzystują one wartości obliczone w tylko jednym poprzednim punkcie n. Przyjmując wymiar czasu dla x możemy powiedzieć, że obliczenie wektora funkcji y w n+1 chwili wymaga znajomości tylko wartości w chwili poprzedniej.

#### Metody jednokrokowe występują w dwóch odmianach:

Odmiana otwarta:

Metoda otwarta to metoda w której:

$$\boldsymbol{\Phi}(t,y,h) = \boldsymbol{f}(t_n,y_n,h_n)$$

tzn. że do obliczenia  $y_{n+1}$ wykorzystuje się tylko wartości w n-tej chwili czasowej i wartość  $y_{n+1}$  można uzyskać przez proste podstawienie do wzoru metody odpowiednich wartości wyliczonych wcześniej

Przykładem prostej metody otwartej jest tzw. *metoda otwarta Eulera*, która powstaje przez przybliżenie w równaniu różniczkowym:

$$\begin{cases} \frac{dy_1}{dx} = f_1(x, y_1, ..., y_M) \\ \vdots \\ \frac{dy_M}{dx} = f_M(x, y_1, ..., y_M) \end{cases}$$

pochodnych przez ich numeryczne przybliżenie <u>różnicą</u> <u>progresywną</u>:

$$\frac{dy_m}{dt}(t_n) = y'_m(t_n) = \frac{y_m(t_n + h_n) - y_m(t_n)}{h_n}$$

gdzie:  $t_n + h_n = t_{n+1}$ 

# Uzyskujemy wtedy metodę jednokrokową o wzorze (w zapisie wektorowym):

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + h_n \mathbf{y}'(t_n)$$

Zatem wykorzystanie metody otwartej Eulera polega na: Jest to funkcja  $\Phi$  występująca we wzorze ogólnym dla metody otwartej Eulera:

$$\boldsymbol{\Phi}(t,y,h) = \boldsymbol{f}(t_n,y_n,h_n) = \boldsymbol{y}'(t_n)$$

gdzie:

 $\mathbf{y}'(t_n)$  jest pochodną w chwili  $\mathbf{t}_n$ 

- 1. Obliczeniu wartości pochodnej/pochodnych funkcji w  $y'_m$  chwili czasowej  $t_n$  poprzez przyjęcie  $f(t_n, y_n, h_n) = y'(t_n)$ .
- 2. Podstawieniu do powyższego wzoru i obliczeniu w ten sposób wartości funkcji  $y_m$  w n+1 chwili czasowej

### Przykład:

Znaleźć rozwiązanie równania różniczkowego:

$$\frac{dy}{dt} = -2ty(t)$$

W chwili czasowej t=1 mając dany warunek początkowy y(0)=1 oraz przyjmując stały krok h=0.2 przy pomocy otwartej metody Eulera:

- Mamy tylko jedno równanie, więc m=1
- 2. Stosując pierwszy krok metody otwartej Euera piszemy:

$$y'(t_n) = -2t_n y(t_n)$$

Przy czym: 
$$y(t_n) = y_n$$

## 3. Wstawiamy tę wartość do wzoru metody otwartej Eulera:

$$y_{n+1} = y_n + h_n y'(t_n)$$

zatem:

$$y_{n+1} = y_n - h_n 2t_n y_n$$

### Czyli:

 Mamy warunek początkowy t=0 y<sub>0</sub>=1, wykonujemy krok h=0.2:

$$t_1 = t_0 + h = 0.2$$

$$y_1 = y_0 - 2ht_0y_0 = 1 - 2 \cdot 0.2 \cdot 0 \cdot 1 = 1$$

- sadas

#### Kolejny krok:

$$t_2 = t_1 + h = 0.4$$

$$y_2 = y_1 - 2ht_1y_1 = 1 - 2 \cdot 0.2 \cdot 0.2 \cdot 1 = 0.2$$

itd. aż do obliczenia  $y_5$ , która to wartość odpowiada  $t_5=t_0+5h=1$ 

#### Odmiana zamknięta

Metoda zamknięta to metoda w której:

$$\Phi(t, y, h) = f(t_n, y_n, h_n, t_{n+1}, y_{n+1}, h_{n+1})$$

tzn. że do obliczenia  $y_{n+1}$ wykorzystuje się tylko wartości w n-tej i n+1 chwili czasowej. W takiej metodzie wartość  $y_{n+1}$  uzyskuje się poprzez podstawienie funkcji  $\Phi(t,y,h)$  do wzoru ogólnego metod jednokrokowych:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + h_n \boldsymbol{\Phi}(t, y, h)$$

Uzyskując w ten sposób w ogólności układ równań nieliniowych, który następnie trzeba rozwiązać dowolną poprawną dla danego układu metodą np. metodą wielowymiarową Newtona.

Przykładem prostej metody zamkniętej jest tzw. *metoda* zamknięta Eulera, która powstaje przez przybliżenie w równaniu różniczkowym:

$$\begin{cases} \frac{dy_1}{dx} = f_1(x, y_1, ..., y_M) \\ \vdots \\ \frac{dy_M}{dx} = f_M(x, y_1, ..., y_M) \end{cases}$$

pochodnych przez ich numeryczne przybliżenie <u>różnicą</u> wsteczną:

$$\frac{dy_m}{dt}(t_{n+1}) = y_m'(t_{n+1}) = \frac{y_m(t_n + h_n) - y_m(t_n)}{h_n}$$

gdzie:  $t_n + h_n = t_{n+1}$ 

# Uzyskujemy wtedy metodę jednokrokową o wzorze (w zapisie wektorowym):

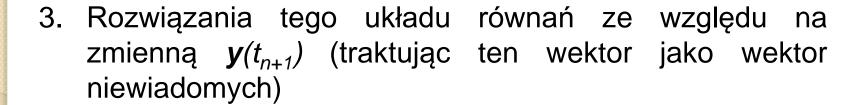
$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + h_n \mathbf{y}'(t_{n+1})$$

Zatem wykorzystanie metody zamkniętej Eulera polega na: Jest to funkcja Φ występująca we wzorze ogólnym dla metody zamkniętej Eulera:

$$\Phi(t, y, h) = f(t_{n+1}, y_{n+1}, h_{n+1}) = y'(t_{n+1})$$
 gdzie:

 $y'(t_{n+1})$  jest pochodną w chwili  $t_{n+1}$ 

- 1. Obliczeniu wartości pochodnej/pochodnych funkcji w  $y'_m$  chwili czasowej  $t_{n+1}$  poprzez przyjęcie  $f(t_{n+1}, y_{n+1}, h_{n+1}) = y'(t_{n+1})$ .
- 2. Podstawieniu do powyższego wzoru i stworzeniu w ten sposób układ równań opisujący wartości funkcji  $y_m$  w n+1 chwili czasowej



Przykład:

Znaleźć rozwiązanie równania różniczkowego:

$$\frac{dy}{dt} = -2ty(t)$$

W chwili czasowej t=1 mając dany warunek początkowy y(0)=1 oraz przyjmując stały krok h=0.2 przy pomocy zamkniętej metody Eulera.

1. Przyjmujemy:

$$y'(t_{n+1}) = -2t_{n+1}y(t_{n+1})$$

#### 2. Wstawiając do wzoru zamkniętej metody Eulera:

$$y_{n+1} = y_n + h_n y'(t_{n+1})$$

zatem:

$$y_{n+1} = y_n - 2h_n t_{n+1} y_{n+1}$$

Pierwszy krok:

$$t_1 = t_0 + h = 0.2$$

$$y_1 = y_0 - 2h t_1 y_1 = 1 - 2 \cdot 0.2 \cdot y_1$$

Rozwiązując to równanie (w tym przypadku proste równanie liniowe) otrzymamy:

$$y_1 \approx 0.7143$$

itd.

#### RZĄD I ZBIEŻNOŚĆ METOD JEDNOKROKOWYCH:

Można wykazać, że metoda jednokrokowa jest zbieżna jeżeli spełniony jest warunek:

$$\boldsymbol{\phi}(t, \boldsymbol{y}, 0) = \boldsymbol{f}(t, \boldsymbol{y})$$

tzn. jeżeli wektor funkcji  $\Phi$  charakterystycznych danej metody dla kroku h=0 będzie równy wektorowi funkcji  $\mathbf{f}$  będącej prawą stroną równania różniczkowego.

Jeżeli metoda jednokrokowa jest zbieżna to jej rząd wyznacza się przez analizę lokalnego błędu odcięcia:

$$T(t, \mathbf{y}, h) \equiv \frac{\mathbf{y}(t+h) - \mathbf{y}(t)}{h} - \phi(t, \mathbf{y}, h)$$

Przeprowadzając taką analizę dal metod Eulera okazuje się, że:

$$T(t, \mathbf{y}, h) \equiv O(h)$$

Są one więc metodami rzędu pierwszego.

Na podstawie tej analizy można zbudować takie metody jednokrokowe (dobierając odpowiednio funkcję  $\Phi$ ), aby zwiększyć rząd metody. Tego typu rozwiązania maja postać ogólną:

$$\phi(t, y, h) = \alpha_1 f(t, y) + \alpha_2 f(t + \gamma_1 h, y + \gamma_2 h f(t, y))$$

Są to tzw. metody jednokrokowe wyższych rzędów (metody typu Rungego-Kutty – o nich dalej).

#### 2. Wielokrokowe:

Metody wielokrokowe opisywane są wzorem ogólnym:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \mathbf{y}_{n+1-k} + h \sum_{k=0}^{K} \beta_k \mathbf{f}_{n+1-k} \text{ dla } n = K-1,...,N-1,$$

Cechą charakterystyczną metod wielokrokowych jest to, że do wyznaczenia przybliżenia wektora y w n+1 punkcie wykorzystują one wartości obliczone w K poprzednich punktach. Przyjmując wymiar czasu dla x możemy powiedzieć, że obliczenie wektora funkcji y w n+1 chwili wymaga znajomości wartości wektora y w K poprzednich chwilach czasowych.

Rząd metod wielokrokowych jest w ogólnym przypadku wyższy niż prostych metod jednokrokowych (ale niekoniecznie metod Rungego-Kutty)

Metody wielokrokowe również można podzielić na metody otwarte i zamknięte:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \mathbf{y}_{n+1-k} + h \sum_{k=0}^{K} \beta_k \mathbf{f}_{n+1-k} \text{ dla } n = K-1,...,N-1,$$

Metodę nazwiemy otwartą kiedy współczynnik  $\beta_0 = 0$ , co powoduje, że prawa strona równania nie zawiera czynników o indeksie n+1 i w związku z tym wyznaczenie  $\mathbf{y}_{n+1}$  wymaga jedynie podstawienia danych z k ostatnich kroków k=1,2,...,K do wzoru danej metody.

Metodę nazwiemy zamkniętą, kiedy  $\beta_0 \neq 0$ , co powoduje, że równanie jest w ogólności równaniem nieliniowym i wymaga rozwiązania odpowiednimi metodami.

# Większość metod wielokrokowych powstaje z rozwiązania układu równań różniczkowych:

$$\begin{cases} \frac{dy_1}{dx} = f_1(x, y_1, \dots, y_M) \\ \vdots \\ \frac{dy_M}{dx} = f_M(x, y_1, \dots, y_M) \end{cases}$$

za pomocą całki:

$$y_m(t_{n+1}) = y_m(t_{n-M}) + \int_{t_{n-M}}^{t_{n+1}} f_m(t, \mathbf{y}(t)) dt$$

gdzie całka obliczana jest numerycznie za pomocą jednej z poznanych formuł interpolacyjnych opartych o L+2 węzły interpolacji:

$$t_k$$
:  $k = n - L, n - L + 1, ..., n, n + 1 gdzie  $t_k \in [t_n - M, t_{n+1}]$$ 

Jeżeli zastosujemy kwadraturę Newtona-Cotesa (opartą o interpolację wielomianami Lagrange'a) to otrzymamy metody Adamsa-Bashfortha (otwarte) i Adamsa-Moultona (zamknięte) opisane równaniami:

METODY ADAMSA-BASHFORTHA	p	$A_{p + 1}$
$y_{n+1} = y_n + hf_n$	1	1/2
$y_{n+1} = y_n + h(3f_n - f_{n-1})/2$	2	5/12
$y_{n+1} = y_n + h(23f_n - 16f_{n-1} + 5f_{n-2})/12$	3	3/8
$y_{n+1} = y_n + h(55f_n - 59f_{n-1} + 37f_{n-2} - 9f_{n-3})/24$	4	251/720
METODY ADAMSA-MOULTONA	p	$A_{p+1}$
$y_{n+1} = y_n + h f_{n+1}$	1	-1/2
$y_{n+1} = y_n + h(f_{n+1} + f_n)/2$	2	-1/12
$y_{n+1} = y_n + h(5f_{n+1} + 8f_n - f_{n-1})/12$	3	-1/24
$y_{n+1} = y_n + h(9f_{n+1} + 19f_n - 5f_{n-1} + f_{n-2})/24$	4	-19/720

#### **METODY RUNGEGO-KUTTY**

Okazuje się, że można skonstruować metodę jednokrokową o wysokim rzędzie (takim jak w metodach wielokrokowych), ale okupione jest to zwiększeniem nakładów obliczeniowych. Metody tego typu nazywane są metodami Rungego-Kutty, wyrażone są one wzorem ogólnym:

$$\mathbf{y_{n+1}} = \mathbf{y_n} + \sum_{i=1}^{R} w_i \mathbf{K_i}$$

gdzie:

$$K_1 = hf(x_n, y_n), \qquad K_i = hf(x_n + a_i h, y_n + \sum_{j=1}^{i-1} b_{ij} K_j)$$

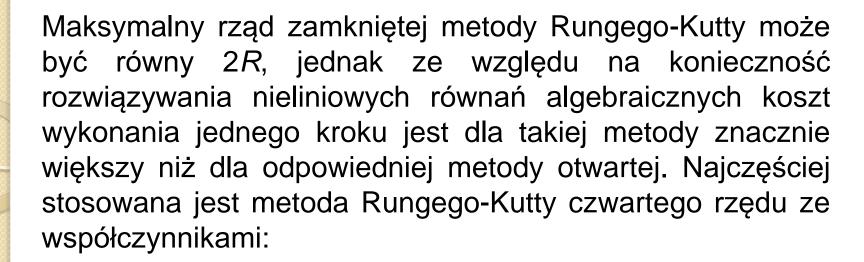
 $w_i, a_i, b_{ij} - s$ ą stałymi zdefiniowanymi dla każdej z metod tego typu

Zatem zwiększenie rzędu metody jednokrokowej okupione jest wzrostem nakładów obliczeniowych związanym z koniecznością wielokrotnego obliczania współczynnika  $K_i$ 

Podobnie jak poprzednio występują metody otwarte i zamknięte:

- Metoda Rungego-Kutty jest otwarta, jeżeli  $b_{ij}=0$  dla  $j\geq i$  oraz  $r=1,\ldots,R$
- W przeciwnym przypadku metoda jest metodą zamkniętą, a wyznaczenie funkcji  $\Phi(t,y,h) = \sum_{i=1}^R w_i K_i$  wymaga rozwiązania układu równań nieliniowych ze względu na  $K_i$

Maksymalny rząd otwartej metody Rungego-Kutty, korzystającej z R wartości funkcji wynosi p(R) = R, przy czym dla R=1,2,3,4 rząd ten jest maksymalny i wynosi p(R)=R. Metody wyższych stopni niekoniecznie mają rząd maksymalny



$$\Phi(t_n, \mathbf{y}_n, h) = \frac{1}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$$

$$k_1 = \mathbf{f}(t_n, \mathbf{y}_n)$$

$$k_2 = \mathbf{f}(t_n + h/2, \mathbf{y}_n + hk_1/2)$$

$$k_3 = \mathbf{f}(t_n + h/2, \mathbf{y}_n + hk_2/2)$$

$$k_4 = \mathbf{f}(t_n + h, \mathbf{y}_n + hk_3)$$

Odmianami metod Rungego-Kutty często spotykanymi w literaturze są metody:

Metoda Heuna:

$$\alpha_1 = \alpha_2 = \frac{1}{2}, \gamma_1 = \gamma_2 = 1$$

$$\phi(t, \mathbf{y}, h) = \frac{1}{2} \left( \mathbf{f}(t, \mathbf{y}) + \mathbf{f}(t + h, \mathbf{y} + h\mathbf{f}(t, \mathbf{y})) \right)$$

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + \frac{h}{2} \left( \mathbf{f}(t, \mathbf{y}_n) + \mathbf{f}(t + h, \mathbf{y}_n + h\mathbf{f}(t, \mathbf{y}_n)) \right)$$

Metoda zmodyfikowana Eulera:

$$\alpha_1 = 0, \alpha_2 = 0, \gamma_1 = \gamma_2 = \frac{1}{2}$$

$$\phi(t, \mathbf{y}, h) = \mathbf{f}(t + h, \mathbf{y}_n + h\mathbf{f}(t, \mathbf{y}))$$

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + h\mathbf{f}\left(t + \frac{h}{2}, \mathbf{y}_n + \frac{h}{2}f(t, \mathbf{y}_n)\right)$$

Są to metody rządu 2.

Podobnie jak w przypadku metod różniczkowania obliczenie każdego kolejnego stosując daną metodę Rungego-Kutty punkty obarczone jest następującymi błędami:

 a) Błędem globalnym wynikającym z zastosowanej metody i niedokładności danych wejściowych (warunku początkowego).
 Dla metody będącej rzędu p podlega on oszacowaniu jako:

$$\varepsilon_n \approx Kh^p$$

gdzie: K to pewna stała, h to krok metody.

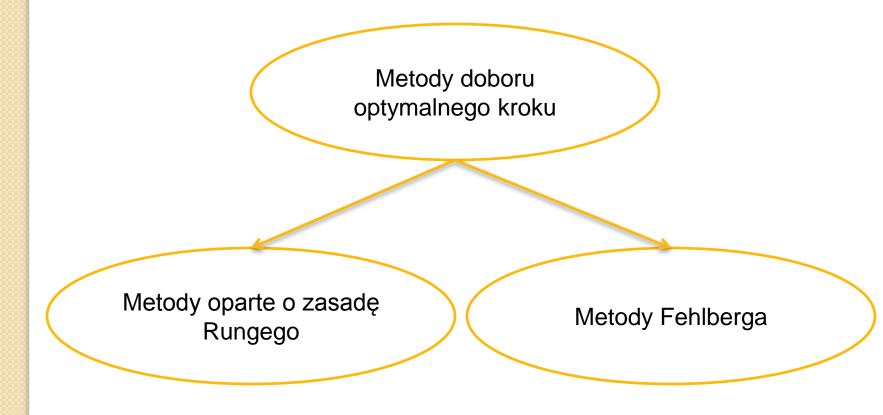
b) Błędem zaokrągleń numerycznych. Błąd ten podlega oszacowaniu (dla małych wartości kroku):

$$|\eta_{y,N}| \xrightarrow{h \to 0} N \sum_{n=0}^{N-1} \eta_{+,n} \le N \cdot eps = \frac{T}{h} \cdot eps$$

<u>Dlatego też teoretycznie istnieje optymalna wartość kroku dająca najdokładniejsze rozwiązanie.</u>

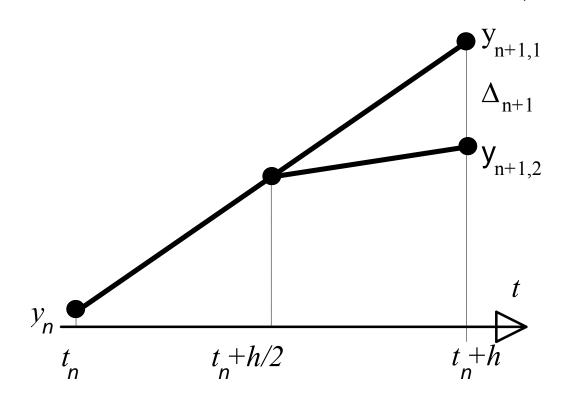
39

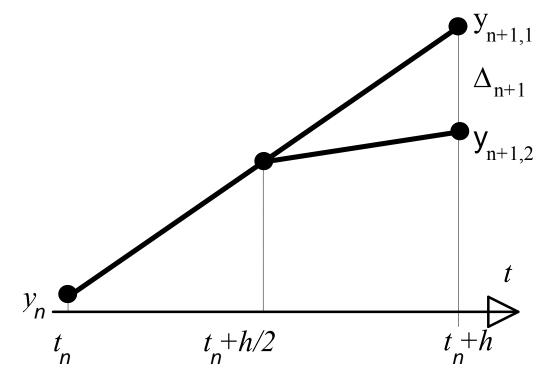
Praktycznie jednak wartość kroku optymalnego zależy od rozwiązywanego układu równań. Dlatego problem doboru optymalnego kroku rozwiązuje się przez oszacowanie w każdym kroku lokalnego błędu obcięcia i automatycznego wyboru kroku w taki sposób, aby osiągnąć założoną dokładność rozwiązania przy jak najmniejszych nakładach obliczeniowych.



# METODY OPARTE O ZASADĘ RUNGEGO:

Załóżmy, że metoda całkowania jest rzędu p i że dominuje lokalny błąd dyskretyzacji rzędu  $h^{p+1}$ . Jednym z praktycznie użytecznych sposobów oszacowania tego błędu jest tzw. zasada Rungego, zgodnie z którą następny punkt rozwiązania wyznacza się dwukrotnie: najpierw przy użyciu formuły z krokiem h (wynik oznaczony przez  $y_{n+1,1}$ ), a potem - przez dwukrotne użycie formuły z krokiem h/2 (wynik oznaczony przez  $y_{n+1,2}$ ):





Wartości funkcji  $y_{n+1}$  wyznaczone każdą z metod wynoszą:

$$y_{n+1,1} = y(t+h) + C_{p+1}h^{p+1} + O(h^{p+2})$$

$$y_{n+1,2} = y(t+h) + 2C_{p+1}(h/2)^{p+1} + O(h^{p+2})$$

Wartość rzeczywista

Błąd dla kroku h

Błąd dla kroku h/2

# Różnica $\Delta_{n+1}$ może służyć do oszacowania lokalnego błędu obcięcia. Z dokładnością O(h<sup>p+2</sup>) mamy bowiem:

$$\Delta_{n+1} \equiv y_{n+1,1} - y_{n+1,2}$$

$$\Delta_{n+1} = C_{p+1}h^{p+1} - 2C_{p+1}\left(\frac{h}{2}\right)^{p+1} = C_{p+1}h^{p+1}(1 - 2^{-p})$$

stąd:

$$C_{p+1} \approx \frac{\Delta_{n+1}}{h^{p+1}(1-2^{-p})}$$

Wynika stąd oszacowanie błędu metody popełnionego przy obliczaniu  $y_{n+1}$ :

$$y_{n+1,1} \approx y(t+h) + C_{p+1}h^{p+1} = y(t+h) + \frac{\Delta_{n+1}}{h^{p+1}(1-2^{-p})}h^{p+1}$$
$$\xi_{n+1,1} = \frac{\Delta_{n+1}}{h^{p+1}(1-2^{-p})}h^{p+1} = \frac{\Delta_{n+1}}{(1-2^{-p})}$$

$$y_{n+1,2} \approx y(t+h) + 2C_{p+1}\frac{h^{p+1}}{2} = y(t+h) + 2\frac{\Delta_{n+1}}{h^{p+1}(1-2^{-p})}\frac{h^{p+1}}{2}$$
$$\xi_{n+1,2} = 2\frac{\Delta_{n+1}}{h^{p+1}(1-2^{-p})}\frac{h^{p+1}}{2} = \frac{\Delta_{n+1}}{2^p(1-2^{-p})}$$

Algorytm wyboru kroku stosujący metodę Rungego wygląda zatem następująco:

W każdym kroku:

- Przyjąć zadowalającą użytkownika dokładność na poziomie  $e = \frac{\varepsilon h}{\nu}$ , gdzie  $\varepsilon$  jest <u>założonym błędem globalnym</u>, a K przyjętym współczynnikiem (bezpieczeństwa)
- Obliczyć dal n+1 punktu błędy  $\xi_{n+1}$  (oba błędy  $\xi_{n+1,1}$  oraz  $\xi_{n+1,2}$ )
- III. Jeżeli  $\xi_{n+1} \leq e \ (\xi_{n+1,1} \leq e \ \text{oraz} \ \xi_{n+1,2} \leq e)$  to krok dobrany jest prawidłowo i następny punkt obliczamy z takim samym krokiem
- IV. Jeżeli  $\xi_{n+1} \ll e$  to krok należy wydłużyć aby zmniejszyć koszt obliczeń. Krok wydłużamy wg wybranej strategii np. podwajamy, bądź wg wzoru:

$$h_{n+2} = h_{n+1} min \left\{ 10, \frac{1}{\sqrt{\frac{\xi_{n+1}}{e}}} \right\}$$

V. Jeżeli  $\xi_{n+1} > e$  to obliczenia w tym kroku należy powtórzyć zmniejszając krok wg wybranej strategii np. o połowę lub:

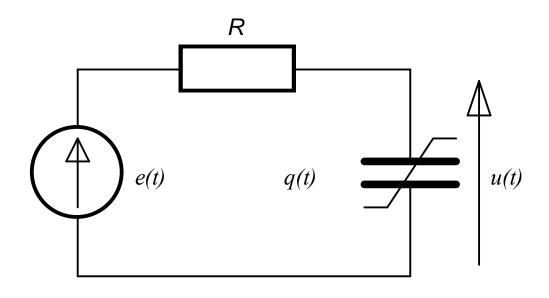
$$h_{n+1}^{(nowy)} = \frac{h_{n+1}^{(stary)}}{min\left\{2, \sqrt[p+1]{\frac{\xi_{n+1}}{e}}\right\}}$$

VI. Jeżeli zachodzi przypadek graniczny tzn. :  $\xi_{n+1,1} > e$  oraz  $\xi_{n+1,2} < e$  to należy przyjąć wybraną strategię z poprzednich. Zazwyczaj zakłada się kontynuowanie obliczeń z bieżącą wartością kroku (ewentualny wzrost błędu wykryty będzie w kolejnych krokach i skorygowany)

# PRZYKŁAD:

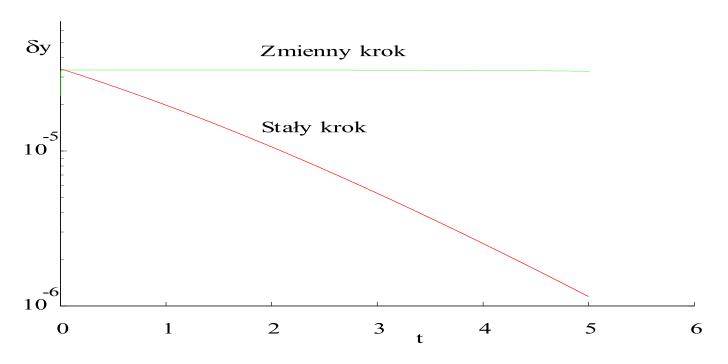
Wyznaczyć odpowiedź układu z poniższego rysunku metodą otwartą Eulera dla:

Obliczenia przeprowadzić ze stałym i zmiennym krokiem przy założeniu błędu globalnego ε<0.005



#### PRZYKŁAD c.d.

Porównanie błędów globalnych rozwiązania w kolejnych krokach:

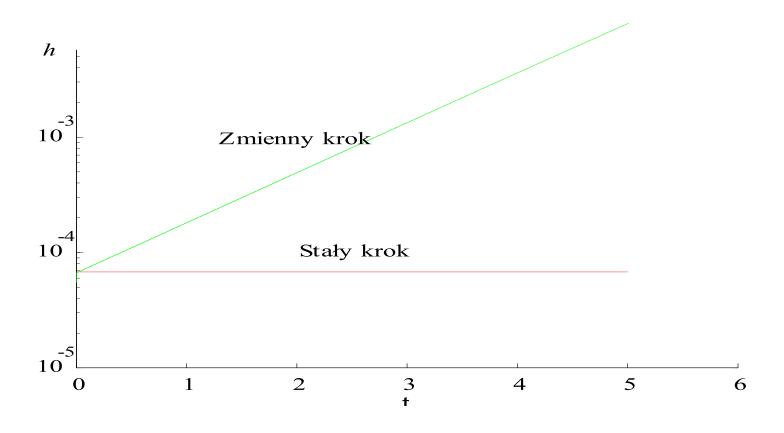


Metoda zmiennkokrokowa utrzymuje błąd na zadanym poziomie i do obliczenia odpowiedzi w chwili t=5 wykonała N=373 kroków.

Metoda stałokrokowa dzięki zastosowaniu odpowiednio małego kroku powoduje spadek błędu w kolejnych punktach. Ale obliczenie wyniku w chwili t=5 wymagał zrobienia N=73707 kroków

# PRZYKŁAD c.d.

Porównanie długości kroku w kolejnych punktach:



### **METODA FEHLBERGA:**

W metodzie Fehlberga do estymacji błędu w n+1 kroku wykorzystuje się nie dwukrotne obliczenie wartości w  $t_{n+1}$  tą samą metodą, ale z różnym krokiem, ale obliczenie jej w chwili  $t_{n+1}$  z tym samym krokiem, ale dwoma metodami o różnym rzędzie.

Dla takiego podejścia można przeprowadzić podobną analizę jak przedstawiona poprzednio i wykorzystać ją do estymacji błędu  $\xi_{n+1}$ .

Najczęściej do tego celu przyjmuje się pary metod Rungego-Kutty:

- metody 2 i 3 rzędu (w MATLABIE zaimplementowane jako funkcja ode23)
- Metody 4 i 5 rzędu (w MATLABIE zaimplementowane jako funkcja ode45)

Metody takie noszą miano metod Rungego-Kutty- Fehlberga.

# Działanie metody Rungego-Kutty- Fehlberga najprościej zrozumieć na przykładzie pary Dormanda-Prince'a (metody RK 4 i 5 rzędu):

Metoda RK4:

$$y_{n+1}^{(4)} = y_n + \sum_{i=1}^{4} c_i v_i$$

Metoda RK5:

$$y_{n+1}^{(5)} = y_n + \sum_{i=1}^{5} c_i v_i$$

gdzie:

$$v_0 = f(x_n, y_n)$$

$$v_i = f(x_n + a_i h, y_n + h \sum_{j=0}^{i-1} b_{i,j} v_j)$$

# Współczynniki a, b, c i d (współczynniki Fehlberga):

i	a <sub>i</sub>	b <sub>i,0</sub>	b <sub>i,1</sub>	b <sub>i,2</sub>	b <sub>i,3</sub>	b <sub>i,4</sub>
1	1/4	1/4				
2	3/8	3/32	9/32			
3	12/13	1932/2197	-7200/2197	7296/2197		
4	1	439/216	-8	3680/513	-845/4104	
5	1/2	-8/27	2	-3544/2565	1859/4104	-11/40

i	0	1	2	3	4	5
C <sub>i</sub>	25/216	0	1408/2565	2197/4104	-1/5	
d <sub>i</sub>	16/135	0	6656/12825	28561/56430	-9/50	2/55

Podstawą dla oszacowania błędu lokalnego  $\xi_{n+1}$  jest:

$$\xi = y_{n+1}^{(5)} - y_{n+1}^{(4)}$$

Metoda ta szacuje błąd lokalny, na który nakładamy warunki takie same jak poprzednio. Algorytm jest analogiczny.

# STABILNOŚĆ

Jeżeli dana metoda różnicowa (jednokrokowa lub wielokrokowa) jest zbieżna i ma potencjalnie wysoki rząd to jeszcze nie znaczy, że jest to metoda użyteczna. Może się bowiem okazać, że w skutek kumulacji błędów popełnianych w poprzednich krokach wynik nią otrzymany będzie obarczony bardzo dużym błędem całkowitym.

Na czym polega praktyczna różnica i skąd się bierze problem stabilności?

Otóż wysoki rząd metody mówi nam, że przybliżenie w kolejnym punkcie jest dokładniejsze jeżeli chodzi o błąd lokalny (tzn. dla dokładnych danych wejściowych). Jeżeli dane wejściowe nie są dokładne to rozwiązanie będzie obarczone dodatkowym błędem, który w niesprzyjających okolicznościach będzie się sumował. Wtedy dla pewnego n-tego kroku (potencjalnie nawet dużego) błąd całkowity będzie na tyle duży, że metoda nie będzie użyteczna.

Powstaje pytanie – które metody i kiedy są stabilne, a które nie?

Badanie stabilności metod przeprowadza się wykorzystując specjalny rodzaj równania różniczkowego zwany równaniem liniowym (lub testowym) ponieważ wnioski płynące z analizy rozwiązania tego rodzaju równania daną metodą można uogólnić na szeroką klasę równań różniczkowych.

Liniowe zadanie testowe ma postać:

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{A}\mathbf{y}(t) + \mathbf{g}(t)$$

Przy czym ograniczymy się tutaj do przypadków, kiedy macierz A powyższego równania ma różne wartości własne  $\lambda_1, \lambda_2, ... \in \mathbb{C}$ . Jeżeli tak jest to istnieje macierz kwadratowa **T** taka, że:

$$A = T^{-1} \cdot \Lambda \cdot T$$

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & \vdots \\ \vdots & 0 & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & \lambda_M \end{bmatrix}$$

Wtedy nasz układ równań różniczkowych można przedstawić w postaci:

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{T}^{-1} \cdot \mathbf{\Lambda} \cdot \mathbf{T} \mathbf{y}(t) + \mathbf{g}(t)$$

I mnożąc przez T

$$Ty'(t) = \mathbf{\Lambda} \cdot Ty(t) + Tg(t)$$

Dla macierzy  $\boldsymbol{A}$  spełniających podany warunek jest to więc nowy układ, w którym  $\boldsymbol{z'}(t) = \boldsymbol{T}\boldsymbol{y'}(t)$  oraz  $\boldsymbol{z}(t) = \boldsymbol{T}\boldsymbol{y}(t)$ 

$$\mathbf{z}'(t) = \mathbf{\Lambda} \cdot \mathbf{z}(t) + \mathbf{T}\mathbf{g}(t)$$

Powyższe równanie dalej będzie zapisywane stosując nazwę zmiennej "y" jako:

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{\Lambda} \cdot \mathbf{y}(t) + \mathbf{g}(t)$$

#### **METODY WIELOKROKOWE:**

Abv zanalizować stabilność metod wielokrokowych należy wyprowadzać wzór na błąd globalny  $\varepsilon_n$ . Dla układu równań:

$$\varepsilon_n = Y_n - y_n$$

ponieważ metoda wielokrokowa opisana jest równaniem:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \mathbf{y}_{n+1-k} + h \sum_{k=0}^{K} \beta_k \mathbf{f}_{n+1-k}$$
dla  $n = K-1,...,N-1,$ 

W ogólności:

Błąd lokalny

$$\begin{aligned} \boldsymbol{Y_{n+1}} &= \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \boldsymbol{Y_{n+1-k}} + h \sum_{i=0}^{K} \beta_k \boldsymbol{f_{n+1-k}} + \boldsymbol{T_n} \\ \boldsymbol{y_{n+1}} &= \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \boldsymbol{y_{n+1-k}} + h \sum_{i=0}^{K} \beta_k \boldsymbol{f_{n+1-k}} - \boldsymbol{\delta_n} \end{aligned} \end{aligned}$$
Błąd wynikający z niedokładne rozwiązania

wynikający z ∕niedokładnego

# Odejmując stronami:

$$\varepsilon_{n+1} = Y_n - y_n$$

$$\boldsymbol{\varepsilon_{n+1}} = \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \boldsymbol{\varepsilon_{n+1-k}} + h \sum_{i=0}^{K} \beta_k \boldsymbol{\eta_{n+1-k}} + \boldsymbol{B_n}$$

Gdzie:

$$\eta_{n+1-k} = f_{n+1-k}^{(Y)} - f_{n+1-k}^{(y)} \qquad B_n = T_n + \delta_n$$

Jeżeli funkcje  $f_n$  posiadają ciągłe pochodne (w większości praktycznych przypadków), to z twierdzenia o wartości średniej:

$$\eta_{n+1-k} = \varepsilon_{n+1-k} \cdot f_y \left( x_{n+1-k}, y_{n+1-k}, \varepsilon_{n+1-k}, \Theta_{n+1-k} \right)$$

$$\mathbf{f}_{y}(x, \mathbf{y}, \boldsymbol{\varepsilon}, \boldsymbol{\Theta}) = \left[\frac{\delta f_{i}(x, \mathbf{y} + \Theta_{i}\boldsymbol{\varepsilon})}{\delta y_{j}}\right]_{i,j=1,2,...,M}$$

Równanie dla błędu całkowitego wygląda więc tak:

$$[I - hb_0 f_y (x_{n+1}, y_{n+1}, \varepsilon_{n+1}, \theta_{n+1})] \varepsilon_{n+1}$$

$$= \sum_{k=1}^K [\alpha_k I + h\beta_k f_y (x_{n+1-k}, y_{n+1-k}, \varepsilon_{n+1-k}, \theta_{n+1-k})] \varepsilon_{n+1-k} + B_n$$

Wstawiając teraz nasze równanie testowe:

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{\Lambda} \cdot \mathbf{y}(t) + \mathbf{g}(t)$$

Wiedząc, że będziemy badać stabilność (a więc zależność błędu od niedokładności znajomości rozwiązania y(t)) zakładamy, że czynnik g(t) jest dokładny – błąd globalny nie zależy od niego. Dla zbadania stabilności wystarczy więc zbadać zachowanie błędu globalnego dla równania testowego:

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{\Lambda} \cdot \mathbf{y}(t)$$

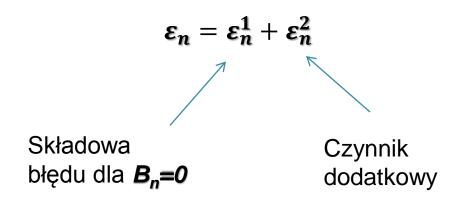
$$\mathbf{f}(x, \mathbf{y})$$

$$f_y(x, y, \varepsilon, \Theta) = \left[\frac{\delta f_i(x, y + \Theta_i \varepsilon)}{\delta y_j}\right]_{i, j = 1, 2, ..., M} = \Lambda$$

A ostatecznie równanie dla błędu całkowitego:

$$[I - hb_0 \Lambda] \varepsilon_{n+1} = \sum_{k=1}^{K} [\alpha_k I + h\beta_k \Lambda] \varepsilon_{n+1-k} + B_n$$

Zazwyczaj czynie się jeszcze jedno założenie mówiące, że składowa błędu  $\boldsymbol{B_n}$  jest stała i wtedy błąd globalny można przedstawić jako:



$$\varepsilon_n = \varepsilon_n^1 + \varepsilon_n^2$$

Decydująca o stabilności jest składowa  $\varepsilon_n^1$ , tak więc dla  $B_n$ =0:

$$[\mathbf{I} - hb_0 \mathbf{\Lambda}] \boldsymbol{\varepsilon}_{n+1} = \sum_{k=1}^{K} [\alpha_k \mathbf{I} + h\beta_k \mathbf{\Lambda}] \boldsymbol{\varepsilon}_{n+1-k}$$

1. Przypadek M=1 (pojedyncze równanie różniczkowe)

Dla pojedynczego równania różniczkowego:  $\Lambda = \lambda$ 

$$[1 - hb_0\lambda]\varepsilon_{n+1} = \sum_{k=1}^{K} [\alpha_k + h\beta_k\lambda]\varepsilon_{n+1-k}$$

Z równaniem tym kojarzymy wielomian w(z) (szukamy rozwiązania w formie  $\varepsilon_{n+1} = z^n$ ) jest <u>tzw. wielomian charakterystyczny</u>:

$$[1 - hb_0\lambda]z^n = \sum_{k=1}^K [\alpha_k + h\beta_k\lambda]z^{n-k}$$

Z równaniem tym kojarzymy wielomian w(z) (szukamy rozwiązania w formie  $\varepsilon_{n+1} = z^n$ ) jest <u>tzw. wielomian charakterystyczny</u>:

$$w(z) = z^{n} - \frac{1}{[1 - hb_{0}\lambda]} \sum_{k=1}^{K} [\alpha_{k} + h\beta_{k}\lambda] z^{n-k}$$

Położenie miejsc zerowych tego wielomianu ma zasadnicze znaczenia dla stabilności. Proszę zwrócić uwagę, że pierwiastki tego wielomianu zależą od λ (a więc danych, typu równania) oraz od wartości kroku h.

Warunkiem koniecznym i wystarczającym zbieżności metody jest aby dla h=0 wszystkie pierwiastki spełniały nierówności:

- a) Pierwiastki jednokrotne:  $|z_i| \le 1$
- b) Pierwiastki wielokrotne:  $|z_i| < 1$

Ponieważ położenie pierwiastków jest zależne od kroku i wartości  $\lambda$  to rozróżniamy kilka rodzajów stabilności:

- Każda metoda spełniająca powyższe warunki dla h=0 nazywana jest metodą D-stabilną (stabilną w sensie Dahlquista) – jeżeli metoda jest D-stabilna to jeszcze za mało, żeby była użyteczna ponieważ w praktyce wykorzystujemy kroki h>0
- Metoda, która jest stabilna dla danego obszaru  $h\lambda \subset \Omega$  jest nazywana **absolutnie stabilną** jeżeli powyższe warunki są spełnione dla każdego  $h\lambda \subset \Omega$
- Metoda <u>absolutnie stabilna</u> w której obszar  $\Omega$  to lewa półpłaszczyzna płaszczyzny zespolonej  $\Omega$ :  $\{h\lambda: Re(h\lambda) \leq 0\}$  nazywana jest **A-stabilną**
- Metoda <u>absolutnie stabilna</u> w której obszar Ω to część lewej półpłaszczyzny płaszczyzny zespolonej nazywana jest **S-stabilną**

# Przykład 1:

Przypuśćmy, że mamy daną metodę wielokrokową otwartą rzędu trzeciego:

$$y_{n+1} = -4y_n + 5y_{n-1} + h(4y'_n + 2y'_{n-1})$$

Jaki jest jej obszar stabilności?

Nasze równanie testowe dla M=1:

$$y'(t) = \lambda \cdot y(t)$$

Zatem:

$$y_{n+1} = -4y_n + 5y_{n-1} + h\lambda(4y_n + 2y_{n-1})$$

Odpowiadający mu wielomian charakterystyczny:

$$w(z) = z^2 + 4z(1 - \lambda h) - (5 + 2\lambda h) = 0$$

$$z_{1,2} = 2(\lambda h - 1) \pm 2\sqrt{4(\lambda h)^2 - 6\lambda h + 9}$$

# Przykład 1 c.d.:

$$z_{1,2} = 2(\lambda h - 1) \pm 2\sqrt{4(\lambda h)^2 - 6\lambda h + 9}$$

Najpierw sprawdźmy czy metoda jest D-stabilna: h=0

$$z_{1,2}^{(h=0)} = -2 \pm 2\sqrt{9} = \begin{cases} 1\\4 \end{cases}$$

Ponieważ nie wszystkie pierwiastki spełniają podane warunki metoda jest niestabilna w sensie D-stabilności (ani żadnym innym)

$$y_{n+1} = y_n + h_n y'(t_n)$$

Nasze równanie testowe dla M=1:

$$y'(t) = \lambda \cdot y(t)$$

Zatem:

$$y_{n+1} = y_n + h\lambda y_n$$

Odpowiadający mu wielomian charakterystyczny:

$$z - (1 + h\lambda) = 0$$

Zatem z warunku stabilności metoda jest stabilna jeżeli:  $|1 + h\lambda| \le 1$ .

Proszę zwrócić uwagę, że krok jest liczbą dodatnią (h>0), tak więc metoda Eulera jest zbieżna jeżeli  $\lambda < 0$  (warunek absolutnej zbieżności) jeżeli  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Dla ustalonego  $\lambda$  zwiększając krok spowodujemy jej niestabilność.

### Metodami A-stabilnymi są np. :

Zamknięta metoda Eulera

$$y_{n+1} = y_n + h f_{n+1}$$

$$(1-h\lambda)z=1$$

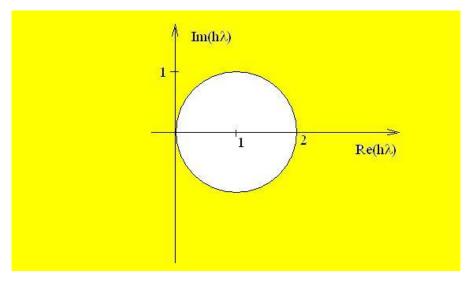
Metoda Adamsa-Moultona rzędu 2-go (zamknięta metoda trapezów)

$$y_{n+1} = y_n + h(f_{n+1} + f_n)/2$$

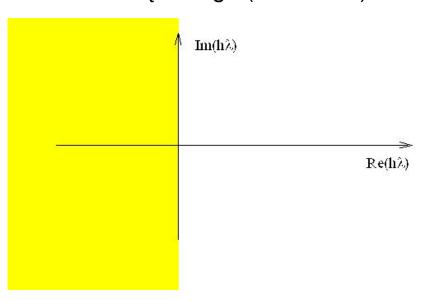
$$(2-h\lambda)z = (2+h\lambda)$$

# Obszary stabilności:

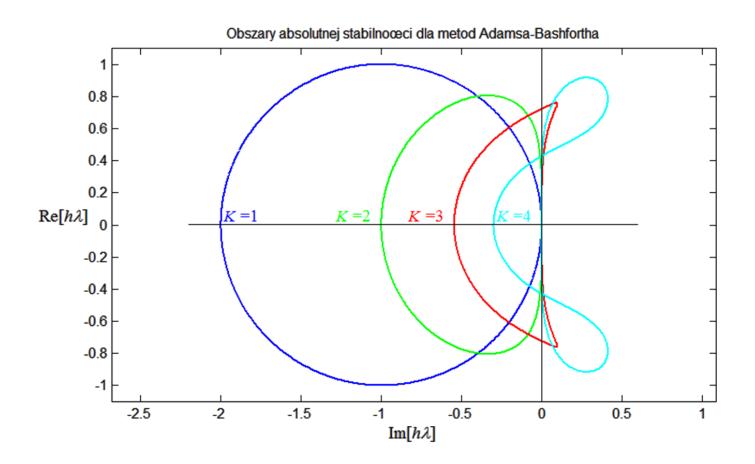
# Zamknięta metoda Eulera (A-stabilna)



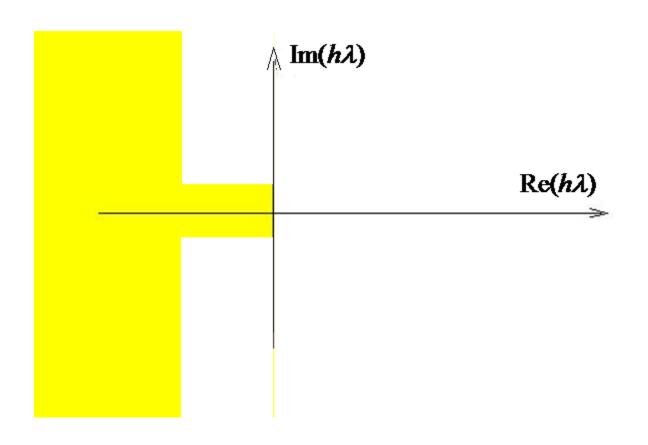
# Metoda Adamsa-Moultona rzędu 2-go (A-stabilna)



Obszary stabilności: Metody Adamsa-Bashfortha (absolutnie stabilne)



Obszary stabilności: Metody Geara (S-stabilne)



# STABILNOŚĆ UKŁADÓW RÓWNAŃ:

W praktyce stabilność układu równań sprawdza się przyjmując równanie testowe:

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{\Lambda} \cdot \mathbf{y}(t)$$

Analize przeprowadza się dla największego  $\lambda_n \in \Lambda$  tak jak dla równania pojedynczego.

# **SCHEMAT PREDYKTOR-KOREKTOR:**

Najbardziej praktyczne są metody A-stabilne, ponieważ ich stabilność nie zależy od wielkości kroku (dla  $\lambda \leq 0$ ).

Okazuje się jednak, że metody wielokrokowe rzędów większych niż 2 nie są A-stabilne. Powstaje zatem problem ponieważ jednocześnie chcielibyśmy mieć metodę możliwie wysokiego rzędu (pozwalającą wydłużyć krok przy zadanej dokładności i w ten sposób zmniejszyć ilość obliczeń), z drugiej strony chcielibyśmy mieć metodę, w której wartość kroku może być dowolne (A-stabilną).

Rozsądnym rozwiązaniem tego problemu jest stosowanie metod zamkniętych, które mają wyższy rząd i lepsza stabilność od metod otwartych. W metodach tych trzeba jednak rozwiązać układ równań w każdym kroku potencjalnie metodą iteracyjną. Ilość obliczeń takiej metody (koszt kroku) będzie mniejsza, jeżeli przybliżenie początkowe będzie w miarę dokładne.

- 1. Najpierw wyznacza się rozwiązanie metodą otwartą (ma ono jednak niższy rząd <większy błąd lokalny>)
- 2. Uzyskany w p.1 wynika traktuje się jako punkt startowy do rozwiązania układu metodą zamkniętą przy pomocy algorytmu iteracyjnego (np. Newtona-Raphsona)

W pary łączy się:

Metody Adamsa-Bashfortha (otwarte) z metodami Adamsa-Moultona (zamknięte)

Otwarte metody metodami Gear'a z zamkniętymi metodami Gear'a

Wysoki rząd metody oraz A-stabilność można uzyskać również dla niektórych metod zamknietych Rungego-Kutty (metody otwarte są zawsze absolutnie stabilne, ale nie A-stabilne), które posiadają rząd wyższy od 2. Przykładem może być metoda zamknięta RK-3:

$$\boldsymbol{\xi}_{1} = \mathbf{y}_{n} + \frac{1}{4}h \left[ \mathbf{f}(t_{n}, \boldsymbol{\xi}_{1}) - \mathbf{f}(t_{n} + \frac{2}{3}h, \boldsymbol{\xi}_{2}) \right]$$

$$\xi_{2} = \mathbf{y}_{n} + \frac{1}{12} h \left[ 3\mathbf{f}(t_{n}, \xi_{1}) + 5\mathbf{f}(t_{n} + \frac{2}{3}h, \xi_{2}) \right]$$

$$\mathbf{y}_{n+1} = \mathbf{y}_n + \frac{1}{4}h \left[ \mathbf{f}(t_n, \xi_1) + 3\mathbf{f}(t_n + \frac{2}{3}h, \xi_2) \right]$$

#### SZTYWNE UKŁADY RÓWNAŃ RÓŻNICZKOWYCH:

Układ równań różniczkowych nazywamy sztywnym, jeżeli wartości własne macierzy Jakobiego **J** spełniają następujące warunki:

$$\boldsymbol{J} = \begin{bmatrix} \frac{\delta f_1}{\delta y_1} & \frac{\delta f_1}{\delta y_2} & \dots & \frac{\delta f_1}{\delta y_M} \\ \frac{\delta f_2}{\delta y_1} & \frac{\delta f_2}{\delta y_2} & \dots & \frac{\delta f_2}{\delta y_M} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\delta f_M}{\delta y_1} & \frac{\delta f_M}{\delta y_1} & \dots & \frac{\delta f_M}{\delta y_M} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\lambda_n}{\lambda_1} \gg 1$$

W układach sztywnych spotykamy się z następującymi problemami:

- Z analizy stabilności tego typu układów wynika, że maksymalna dopuszczalna wartość kroku jest bardzo mała w stosunku do założonej dokładności.
- Ze względu na mały krok obliczenie wyniku (typowymi metodami stosunkowo niskich rzędów) jest bardzo pracochłonne i długo trwa

Do takich układów stosuje się metody zaproponowane przez Geara, które mają wyższy rząd niż metody RK lub metody Adamsa. Metody Geara wyższych rzędów nie są jednak A-stabilne, ale S-stabilne.

## Metody Geara:

$$\mathbf{y}_{n+1} = h\beta_0 \mathbf{f}(t_{n+1}, \mathbf{y}_{n+1}) + \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \mathbf{y}_{n+1-k}$$

gdzie  $\alpha_k$ ,  $\beta_0$  są dobrane tak, by metoda ta była rzędu K:

$$\beta_0 = \frac{2}{K(K+1)}, \quad \alpha_k = \frac{\beta_0}{k} \prod_{\substack{j=1 \ j \neq k}}^K \frac{j}{j-k} \quad \text{dla } k = 1, ..., K$$

Dla K=1: A-stabilna zamknięta metoda Eulera.

Dla K=2: A-stabilna metoda drugiego rzędu:

$$\mathbf{y}_{n+1} = \frac{2}{3}h\mathbf{f}(t_{n+1}, \mathbf{y}_{n+1}) + \frac{4}{3}\mathbf{y}_n - \frac{1}{3}\mathbf{y}_{n+1}$$

## Metody Geara:

## Otwarte:

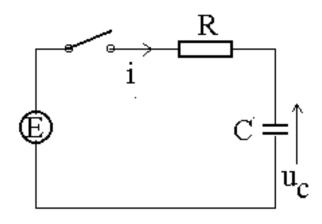
K	$\beta_0$	$\alpha_1$	$\alpha_2$	$\alpha_3$	$\alpha_4$	$\alpha_5$	$\alpha_6$	p	$C_{p+1}$
1	1	1						1	-1/2
2	2	0	1					2	-1/3
3	3	-3/2	3	-1/2				3	-1/4
4	4	-10/3	6	-2	1/3			4	-1/5
5	5	-65/12	10	-5	5/3	-1/4		5	-1/6
6	6	-77/10	15	-10	5	-3/2	1/5	6	-1/7

# Zamknięte:

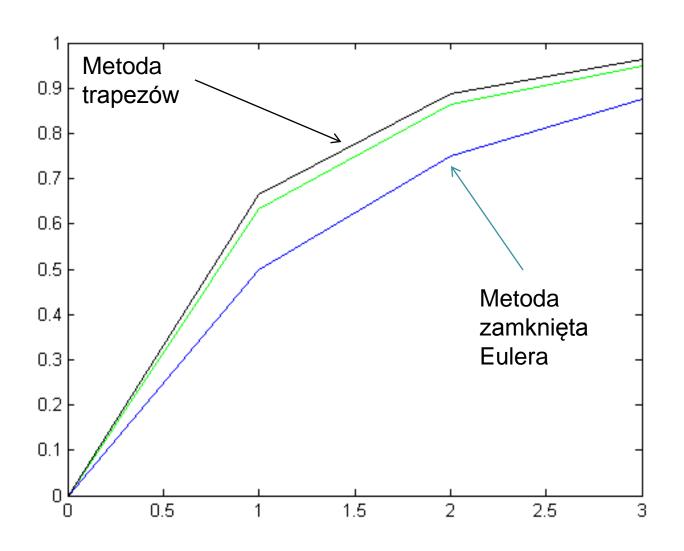
K	βο	$\alpha_1$	$\alpha_2$	$\alpha_3$	$\alpha_4$	$\alpha_5$	$\alpha_6$	p	C <sub>p+1</sub>
1	1	1						1	-1/2
2	2/3	4/3	-1/3					2	-1/3
3	6/11	18/11	-9/11	2/11				3	-1/4
4	12/25	48/25	-36/25	16/25	-3/25			4	-1/5
5	60/137	300/137	0	200/137	-75/137	12/137		5	-1/6
6	60/147	360/147	0	400/147	0	72/147	-10/147	6	-1/7

## Przykład:

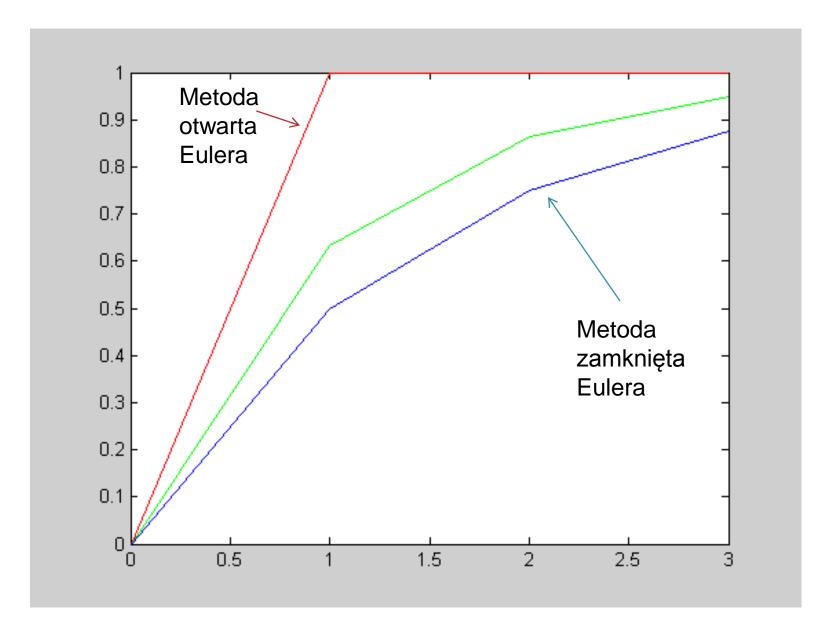
Dla obwodu elektrycznego jak na rysunku: R=1 M $\Omega$ , C=1 $\mu$ F, E=1V wyznaczyć zależność napięcie na kondensatorze w funkcji czasu dla t  $\subset$  <0,3> [s] metodami otwarta i zamkniętą Eulera oraz metodą trapezów ze stałym krokiem całkowania. Jako warunek początkowy przyjąć u $_{c0}$ =0 V. Narysować przebiegi napięcia dokładnego i wyznaczonego metodami Eulera oraz metodą trapezów dla kroku h=(tk-t0)/4



## Przykład c.d:

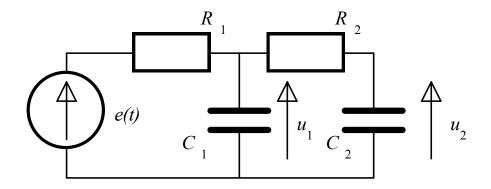


## Przykład c.d:



## Przykład:

Znaleźć odpowiedź układu metodą otwartą Eulera, przyjmując:  $R_1$ =1 $k\Omega$ ,  $R_2$ =1 $M\Omega$ ,  $C_1$ =  $C_2$ =1 $\mu$ F . E=**1**(t)



Odpowiadający układowi układ równań różniczkowych:

$$\begin{bmatrix} u_1' \\ u_2' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{R_1 + R_2}{R_1 R_2 C_1} & \frac{1}{R_2 C_1} \\ \frac{1}{R_2 C_2} & -\frac{1}{R_2 C_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{e(t)}{R_1 C_1} \\ 0 \end{bmatrix}$$

## Przykład c.d.:

$$\begin{bmatrix} u_1' \\ u_2' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{R_1 + R_2}{R_1 R_2 C_1} & \frac{1}{R_2 C_1} \\ \frac{1}{R_2 C_2} & -\frac{1}{R_2 C_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{e(t)}{R_1 C_1} \\ 0 \end{bmatrix}$$

Wstawiając podane wartości:

$$\begin{bmatrix} u_1'(t) \\ u_2'(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1001 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1(t) \\ u_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 10^3 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ dla } t \in [0, T], \ \begin{bmatrix} u_1(0) \\ u_2(0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Wartości macierzy Jakobiego:

$$\lambda_1 = -501 + \sqrt{250001} \approx -0.999$$

$$\lambda_2 = -501 - \sqrt{250001} \approx -1001$$

## Przykład c.d.:

Jest to zatem układ sztywny o znanych rozwiązaniach ogólnych:

$$u_2(t) = c_1 e^{-\lambda_1 t} + c_2 e^{-\lambda_2 t} + 1$$
, dla  $t \ge 0$   
 $c_1 = \lambda_2 / (\lambda_1 - \lambda_2) \approx -1.001$   
 $c_2 = -1 - c_1 \approx 0.001$ 

$$u_1(t) = u_2'(t) + u_2(t) = c_1(1 - \lambda_1)e^{-\lambda_1 t} + c_2(1 - \lambda_2)e^{-\lambda_2 t} + 1$$
, dla  $t \ge 0$ 

## Przykład c.d.:

Rozwiązania równań a) dokładne b) przybliżone dla kroku 1.5e-3 c) przybliżone dla kroku 1.5e-4

