

# Ecuaciones Diferenciales Ordinarias

## Lección 20

Dr. Pablo Alvarado Moya

CE3102 Análisis Numérico para Ingeniería  
Área de Ingeniería en Computadores  
Tecnológico de Costa Rica

I Semestre 2018

# Contenido

## 1 Introducción

## 2 Métodos de Runge-Kutta

- Método de Euler
- Método de Heun
- Método del punto medio

# Aplicaciones

- Solución de ecuaciones diferenciales:  
¡quizá mayor impacto de los métodos numéricos!

# Aplicaciones

- Solución de ecuaciones diferenciales:  
¡quizá mayor impacto de los métodos numéricos!
- Ecuaciones diferenciales **ordinarias** (EDO/ODE)  
Solo **una** variable independiente (por ejemplo  $t$ ):

$$\frac{dv(t)}{dt} = g - \frac{c}{m}v(t)$$

# Aplicaciones

- Solución de ecuaciones diferenciales:  
¡quizá mayor impacto de los métodos numéricos!
- Ecuaciones diferenciales **ordinarias** (EDO/ODE)  
Solo **una** variable independiente (por ejemplo  $t$ ):

$$\frac{dv(t)}{dt} = g - \frac{c}{m}v(t)$$

- Ecuaciones diferenciales **parciales** (EDP/PDE)  
**Varias** variables independientes (por ejemplo  $x$  e  $y$ ):

$$\frac{\partial^2 v}{\partial x \partial y} + 2xy \frac{\partial^2 v}{\partial x^2} + v = 1$$

# Aplicaciones

- Solución de ecuaciones diferenciales:  
¡quizá mayor impacto de los métodos numéricos!
- Ecuaciones diferenciales **ordinarias** (EDO/ODE)  
Solo **una** variable independiente (por ejemplo  $t$ ):

$$\frac{dv(t)}{dt} = g - \frac{c}{m}v(t)$$

- Ecuaciones diferenciales **parciales** (EDP/PDE)  
**Varias** variables independientes (por ejemplo  $x$  e  $y$ ):

$$\frac{\partial^2 v}{\partial x \partial y} + 2xy \frac{\partial^2 v}{\partial x^2} + v = 1$$

- Métodos analíticos son limitados para aplicaciones modernas:
  - Simulaciones físicas: [1] [2] [3] [4] [5]
  - Gráficos por computadora [1] [2] [3] [4] [5]

## ¿Porqué solo primer orden para EDO?

- Una ecuacion diferencial ordinaria de orden mayor a uno se replantea como **sistema** de EDO de orden 1
- Por ejemplo: ecuación de posición  $x$  de un sistema masa-resorte con amortiguamiento

$$m \frac{d^2 x}{dt^2} + c \frac{dx}{dt} + kx = 0$$

con masa  $m$ , amortiguamiento  $c$  y constante de resorte  $k$  se replatea como

$$\begin{cases} y &= \frac{dx}{dt} \\ \frac{dy}{dt} &= -\frac{c}{m}y - \frac{k}{m}x \end{cases}$$

# Ecuaciones Diferenciales

- Algunos tipos de ecuaciones diferenciales se pueden resolver por métodos analíticos



# Ecuaciones Diferenciales

- Algunos tipos de ecuaciones diferenciales se pueden resolver por métodos analíticos
- Por ejemplo, analíticamente se resuelven las ecuaciones diferenciales ordinarias (**EDO**) lineales

$$a_n(x)y^{(n)} + \cdots + a_1(x)y' + a_0(x)y = f(x)$$

con  $y^{(n)}$  la  $n$ -ésima derivada respecto a  $x$ ,  $a_i(x)$  y  $f(x)$  funciones de  $x$ .

# Ecuaciones Diferenciales

- Algunos tipos de ecuaciones diferenciales se pueden resolver por métodos analíticos
- Por ejemplo, analíticamente se resuelven las ecuaciones diferenciales ordinarias (**EDO**) lineales

$$a_n(x)y^{(n)} + \cdots + a_1(x)y' + a_0(x)y = f(x)$$

con  $y^{(n)}$  la  $n$ -ésima derivada respecto a  $x$ ,  $a_i(x)$  y  $f(x)$  funciones de  $x$ .

- Para ecuaciones diferenciales **no lineales** (con productos de derivadas o aplicaciones de funciones no lineales a las derivadas) usualmente no existen formas cerradas y la **única** posibilidad de solución es por métodos numéricos.

# Ecuaciones Diferenciales

- Algunos tipos de ecuaciones diferenciales se pueden resolver por métodos analíticos
- Por ejemplo, analíticamente se resuelven las ecuaciones diferenciales ordinarias (**EDO**) lineales

$$a_n(x)y^{(n)} + \cdots + a_1(x)y' + a_0(x)y = f(x)$$

con  $y^{(n)}$  la  $n$ -ésima derivada respecto a  $x$ ,  $a_i(x)$  y  $f(x)$  funciones de  $x$ .

- Para ecuaciones diferenciales **no lineales** (con productos de derivadas o aplicaciones de funciones no lineales a las derivadas) usualmente no existen formas cerradas y la **única** posibilidad de solución es por métodos numéricos.
- Avance en ingeniería moderna se debe en gran medida a los métodos desarrollados para resolver estos tipos de ecuaciones.

# Linealización

- Una forma clásica de resolver sistemas no lineales es la **linealización**
- Por ejemplo, la ecuación del péndulo

$$\frac{d^2\theta}{dt^2} + \frac{g}{l} \text{sen } \theta = 0$$

se linealiza si se restringe  $\theta$  a valores suficiente pequeños para aproximar  $\text{sen } \theta \approx \theta$ :

$$\frac{d^2\theta}{dt^2} + \frac{g}{l} \theta = 0$$

- Si el problema requiere un estudio en rango completo de parámetros, la linealización no es una opción.

# Métodos de Runge-Kutta

# Métodos de Runge-Kutta

- Los métodos de Runge-Kutta resuelven ecuaciones de la forma

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y)$$

con solución  $y(x)$ .

- En general, la estructura de la solución es

valor nuevo = valor anterior + pendiente  $\times$  tamaño de paso

$$y_{i+1} = y_i + \phi \times h$$

y los métodos difieren en la manera en que se estima la pendiente.

# Método de Euler

- Método de Euler: se aproxima la derivada al inicio de un intervalo, y se asume constante en él.
- El  $i$ -ésimo intervalo inicia en  $x_i$  y termina en  $x_i + h$
- La solución de la ecuación diferencial es  $y_i$  en  $x_i$  y en  $x_{i+1}$  es  $y(x_{i+1})$  que se aproxima con  $y_{i+1} = y_i + \phi h$  (Taylor)
- Con la ecuación diferencial original

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y)$$

entonces

$$\phi = f(x_i, y_i)$$

y con el método de Euler (o Euler-Cauchy, o punto pendiente)

$$y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i)h$$

# Tipos de error en el Método de Euler

- La solución numérica de las EDO tienen dos tipos de error:
  1. Error de **truncamiento** (o discretización) global o total, compuesto de:
    1. Error de truncamiento **local**, para la aplicación en 1 paso
    2. Error de truncamiento **propagado** que resulta de las aproximaciones de pasos previos.
  2. Errores de **redondeo** (precisión de representación numérica)



# Cálculo del error

(1)

- Sea  $y(x)$  la solución de la ecuación diferencial

$$y' = f(x, y)$$

con derivadas continuas.

- Entonces  $y(x)$  se puede expresar con series de Taylor:

$$y_{i+1} = y_i + y'_i h + \frac{y''_i}{2!} h^2 + \cdots + \frac{y_i^{(n)}}{n!} h^n + R_n$$

con  $h = x_{i+1} - x_i$ ,  $y_i = y(x_i)$  y  $R_n$  el residuo

$$R_n = \frac{y^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} h^{n+1}$$

con  $\xi \in [x_i, x_{i+1}]$

# Cálculo del error

(2)

- Con las ecuaciones anteriores se obtiene

$$y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i)h + \frac{f'(x_i, y_i)}{2!}h^2 + \dots \\ + \frac{f^{(n-1)}(x_i, y_i)}{n!}h^n + \mathcal{O}(h^{n+1})$$

donde  $\mathcal{O}(h^{n+1})$  indica el orden del error de truncamiento local

- El método de Euler corresponde entonces a la aproximación de Taylor de primer orden.

# Cálculo del error

(3)

- El error es entonces

$$E_t = \frac{f'(x_i, y_i)}{2!} h^2 + \dots + \mathcal{O}(h^{n+1})$$

que se aproxima con

$$E_a = \frac{f'(x_i, y_i)}{2!} h^2 \in \mathcal{O}(h^2)$$

para  $h$  suficientemente pequeño

# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.

# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.
- No permite evaluar error propagado (y por tanto tampoco el error global)

# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.
- No permite evaluar error propagado (y por tanto tampoco el error global)
- En problemas reales, aparecen funciones cuyas derivadas son difíciles de calcular, lo que complica el cálculo de la serie de Taylor

# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.
- No permite evaluar error propagado (y por tanto tampoco el error global)
- En problemas reales, aparecen funciones cuyas derivadas son difíciles de calcular, lo que complica el cálculo de la serie de Taylor
- La ventaja es que permiten comprender el comportamiento del método de Euler: el error local es proporcional a  $h^2$  y a la primera derivada de la solución.

# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.
- No permite evaluar error propagado (y por tanto tampoco el error global)
- En problemas reales, aparecen funciones cuyas derivadas son difíciles de calcular, lo que complica el cálculo de la serie de Taylor
- La ventaja es que permiten comprender el comportamiento del método de Euler: el error local es proporcional a  $h^2$  y a la primera derivada de la solución.
- Se puede demostrar que el error de truncamiento global es  $\mathcal{O}(h)$



# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.
- No permite evaluar error propagado (y por tanto tampoco el error global)
- En problemas reales, aparecen funciones cuyas derivadas son difíciles de calcular, lo que complica el cálculo de la serie de Taylor
- La ventaja es que permiten comprender el comportamiento del método de Euler: el error local es proporcional a  $h^2$  y a la primera derivada de la solución.
- Se puede demostrar que el error de truncamiento global es  $\mathcal{O}(h)$
- Por lo tanto el error se reduce disminuyendo el paso  $h$ .

# Análisis de la estimación de error con Series de Taylor

- Serie de Taylor solo permite estimar error de truncamiento local.
- No permite evaluar error propagado (y por tanto tampoco el error global)
- En problemas reales, aparecen funciones cuyas derivadas son difíciles de calcular, lo que complica el cálculo de la serie de Taylor
- La ventaja es que permiten comprender el comportamiento del método de Euler: el error local es proporcional a  $h^2$  y a la primera derivada de la solución.
- Se puede demostrar que el error de truncamiento global es  $\mathcal{O}(h)$
- Por lo tanto el error se reduce disminuyendo el paso  $h$ .
- Si la solución es lineal, como su segunda derivada es cero entonces el método de Euler no tiene error.

# Métodos con serie de Taylor de orden superior

(1)

- En general, métodos de  $n$ -ésimo orden son exactos si solución es un polinomio de  $n$ -ésimo orden, y de otro modo tienen error local  $\mathcal{O}(h^{n+1})$  y error global  $\mathcal{O}(h^n)$
- Para reducir el error se pueden entonces incluir términos de orden superior.
- Para una aproximación de segundo orden se tiene:

$$y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i)h + \frac{f'(x_i, y_i)}{2!}h^2$$

con error de truncamiento local

$$E_a = \frac{f''(x_i, y_i)}{6}h^3$$

# Métodos con serie de Taylor de orden superior

(2)

- En general, la primera derivada de  $f(x, y)$  se calcula con

$$f'(x_i, y_i) = \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} + \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \frac{dy}{dx}$$

- Las derivadas de orden superior son más complejas

$$f''(x_i, y_i) = \frac{\partial[\partial f / \partial x + (\partial f / \partial y)(dy/dx)]}{\partial x} + \frac{\partial[\partial f / \partial x + (\partial f / \partial y)(dy/dx)]}{\partial y} \frac{dy}{dx}$$

por lo que se han desarrollado métodos que usan un solo paso, con exactitud similar a procedimiento de series de Taylor de orden superior, pero con el cálculo de las primeras derivadas únicamente.

# Errores en el método de Euler

- La razón principal de error en el método de Euler consiste en la suposición que la derivada al inicio del intervalo se mantiene constante durante el intervalo.
- Hay dos métodos simples para evitar dicha suposición:
  - 1 Método de Heun
  - 2 Método del punto medio
- Ambos métodos, junto al método de Euler pertenecen a una clase mayor de métodos de Runge-Kutta

# Método de Heun

(1)

- Método de Heun calcula la derivada al inicio y al final del intervalo, y se utiliza su promedio como derivada constante en todo el intervalo.
- El método de Euler partió de

$$y'_i = f(x_i, y_i)$$

y esto se utiliza para extrapolar a  $y_{i+1}$  con la **ecuación predictora** (o predictor)

$$y_{i+1}^0 = y_i + f(x_i, y_i)h$$

# Método de Heun

(2)

- En el método de Heun lo anterior es solo una estimación intermedia, que permite estimar la pendiente al final del intervalo:

$$y'_{i+1} = f(x_{i+1}, y_{i+1}^0)$$

- Combinando las dos pendientes:

$$\bar{y}' = \frac{y'_i + y'_{i+1}}{2} = \frac{f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1}^0)}{2}$$

- Utilizando esta pendiente se obtiene la **ecuación correctora** (o corrector)

$$y_{i+1} = y_i + \bar{y}'h = y_i + \frac{f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1}^0)}{2}h$$

- El método de Heun es por tanto un procedimiento predictor-corrector.

# Relación con la regla del trapecio

(1)

- Si la función  $y' = f(x, y)$  no depende de  $y$  entonces

$$\frac{dy}{dx} = f(x)$$

- Integrando en el intervalo

$$\int_{y_i}^{y_{i+1}} dy = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx$$

$$y_{i+1} - y_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx$$

$$y_{i+1} = y_i + \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx$$



# Relación con la regla del trapecio

(2)

y con la regla del trapecio

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \approx h \frac{f(x_i) + f(x_{i+1})}{2}$$

se obtiene finalmente

$$y_{i+1} = y_i + \frac{f(x_i) + f(x_{i+1})}{2} h$$

# Relación con la regla del trapecio

(3)

- Entonces, si la función  $f$  no depende de  $y$ , entonces el paso de predicción es innecesario, y la técnica se simplifica en

$$y_{i+1} = y_i + \frac{f(x_i) + f(x_{i+1})}{2} h$$

- En esta forma la regla se asocia con la regla del trapecio, que se sabe tiene un error

$$E_t = -\frac{f''(\xi)}{12} h^3$$

donde  $\xi \in [x_i, x_{i+1}]$

- El error local es  $\mathcal{O}(h^3)$  y el error global  $\mathcal{O}(h^2)$

# Naturaleza iterativa del método de Heun

- De nuevo con el caso general:

**Predictor**  $y_{i+1}^0 = y_i + f(x_i, y_i)h$

**Corrector**  $y_{i+1} = y_i + \frac{f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1}^0)}{2}h$

- El corrector usa a ambos lados de la igualdad a  $y_{i+1}$ , lo que indica que se puede iterar para mejorar la estimación.
- El proceso iterativo se detiene cuando el cambio del valor estimado

$$|\epsilon| = |y_{i+1}^j - y_{i+1}^{j-1}|$$

sea menor a algún umbral

# Método del punto medio

- El método del punto medio (o polígono mejorado, o Euler modificado) predice el valor de  $y$  en el punto medio del intervalo:

$$y_{i+1/2} = y_i + f(x_i, y_i) \frac{h}{2}$$

- Con ese valor predicho se calcula la pendiente en el punto medio

$$y'_{i+1/2} = f(x_{i+1/2}, y_{i+1/2})$$

que al estar en la posición media aproxima mejor la pendiente promedio en el intervalo.

- La extrapolación hasta  $x_{i+1}$  se obtiene entonces con

$$y_{i+1} = y_i + f(x_{i+1/2}, y_{i+1/2})h$$

- Esta estimación no puede mejorarse iterativamente

# Relación con la regla de integración del punto medio

- En las fórmulas abiertas de integración, la regla del punto medio establece que

$$\int_a^b f(x) dx \approx (b - a)f(x_1)$$

con  $x_1 = (a + b)/2$  y por tanto

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \approx hf(x_{i+1/2})$$

de donde este método obtiene su nombre.

- La estimación de derivada en el punto medio tiene un error de truncamiento local  $\mathcal{O}(h^2)$  que contrasta con el método de Euler  $\mathcal{O}(h)$ .
- Este método tiene errores local y global  $\mathcal{O}(h^3)$  y  $\mathcal{O}(h^2)$  respectivamente.

# Métodos de Runge-Kutta

# Métodos de Runge-Kutta

(1)

- Los métodos de Runge-Kutta (RK) logran la exactitud del procedimiento de la serie de Taylor sin requerir el cálculo de derivadas de orden superior.
- Todas las variantes siguen la forma generalizada

$$y_{i+1} = y_i + \phi(x_i, y_i, h)h$$

con  $\phi(x_i, y_i, h)$  la **función de incremento** que representa la pendiente en el intervalo.

# Métodos de Runge-Kutta

(2)

- La **función de incremento** tiene la forma

$$\phi(x_i, y_i, h) = a_1 k_1 + a_2 k_2 + \cdots + a_n k_n$$

donde  $a_j$  son constantes y las  $k_j$  son

$$k_1 = f(x_i, y_i)$$

$$k_2 = f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1 h)$$

$$k_3 = f(x_i + p_2 h, y_i + q_{21} k_1 h + q_{22} k_2 h)$$

$$\vdots$$

$$k_n = f(x_i + p_{n-1} h, \\ y_i + q_{n-1,1} k_1 h + q_{n-1,2} k_2 h + \cdots + q_{n-1,n-1} k_{n-1} h)$$

con  $p_j$  y  $q_{jl}$  constantes.



# Métodos de Runge-Kutta

(3)

- Observe que cálculo de  $k_j$  requiere todas las  $k_l$  con  $l < j$
- El método RK con  $n = 1$  equivale al método de Euler
- En general, una vez elegido  $n$ , se determinan las constantes  $a$ ,  $p$  y  $q$  igualando

$$y_{i+1} = y_i + \phi(x_i, y_i, h)h$$

a la expansión de la serie de Taylor.

# Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(1)

- La versión de segundo orden de la ecuación

$$y_{i+1} = y_i + \phi(x_i, y_i, h)h$$

es

$$y_{i+1} = y_i + (a_1 k_1 + a_2 k_2)h$$

con

$$k_1 = f(x_i, y_i)$$

$$k_2 = f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1)$$

y se deben determinar cuatro constantes  $p_1$ ,  $q_{11}$ ,  $a_1$  y  $a_2$

# Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(2)

- Con la aproximación de segundo orden por serie de Taylor

$$y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i)h + \frac{f'(x_i, y_i)}{2!}h^2$$

donde con la regla de la cadena

$$f'(x_i, y_i) = \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} + \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \frac{dy}{dx}$$

por lo que

$$y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i)h + \left( \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{dy}{dx} \right) \frac{h^2}{2!}$$

# Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(3)

- Para funciones de dos variables, la serie de Taylor es

$$g(x+r, y+s) = g(x, y) + r \frac{\partial g}{\partial x} + s \frac{\partial g}{\partial y} + \dots$$

y con ello  $k_2$  se puede reexpresar como

$$f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1 h) \approx f(x_i, y_i) + p_1 h \frac{\partial f}{\partial x} + q_{11} k_1 h \frac{\partial f}{\partial y} + \mathcal{O}(h^2)$$

- Sustituyendo estos últimos resultados en

$$y_{i+1} = y_i + (a_1 k_1 + a_2 k_2) h$$

se obtiene

$$y_{i+1} = y_i + a_1 h f(x_i, y_i) + a_2 h f(x_i, y_i) + \\ a_2 p_1 h^2 \frac{\partial f}{\partial x} + a_2 q_{11} h^2 k_1 \frac{\partial f}{\partial y} + \mathcal{O}(h^3)$$

# Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(4)

- Agrupando términos (y con  $k_1 = dy/dx$ )

$$y_{i+1} = y_i + (a_1 + a_2)f(x_i, y_i)h + \left[ a_2 p_1 \frac{\partial f}{\partial x} + a_2 q_{11} k_1 \frac{\partial f}{\partial y} \right] h^2 + \mathcal{O}(h^3)$$

y comparando con la versión derivada de la serie de Taylor

$$y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i)h + \left( \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{dy}{dx} \right) \frac{h^2}{2!} + \mathcal{O}(h^3)$$

se obtiene

$$a_1 + a_2 = 1 \qquad a_2 p_1 = \frac{1}{2} \qquad a_2 q_{11} = \frac{1}{2}$$

- Hay cuatro incógnitas pero solo tres ecuaciones  $\Rightarrow$  no hay una única solución.

# Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(5)

- Si por ejemplo se asume un valor conocido para  $a_2$  entonces

$$a_1 = 1 - a_2 \qquad p_1 = q_{11} = \frac{1}{2a_2}$$

- Como  $a_2$  puede tomar un infinito número de valores, hay un infinito número de métodos RK de segundo orden.
- Cada método da exactamente el mismo resultado si la solución es cuadrática, lineal o constante. Para otras soluciones más complejas, se obtienen distintas soluciones con cada método.

## Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(6)

- Con  $a_2 = 1/2$  se obtiene el método de Heun  
Se obtiene  $a_1 = 1/2$  y  $p_1 = q_{11} = 1$  y

$$y_{i+1} = y_i + \left( \frac{1}{2}k_1 + \frac{1}{2}k_2 \right) h$$

con

 $k_1 = f(x_i, y_i)$       pendiente al inicio de intervalo $k_2 = f(x_i + h, y_i + k_1 h)$       pendiente al final de intervalo

# Métodos de Runge-Kutta de segundo orden

(7)

- Con  $a_2 = 1$  se obtiene el método del punto medio  
Se obtiene  $a_1 = 0$  y  $p_1 = q_{11} = 1/2$  y

$$y_{i+1} = y_i + k_2 h$$

con

$k_1 = f(x_i, y_i)$  pendiente al inicio de intervalo

$k_2 = f(x_i + h/2, y_i + k_1 h/2)$  pendiente a mitad de intervalo



# Método de Ralston

- Con  $a_2 = 2/3$  se obtiene el método de Ralston, que se demostró por Ralston y Rabinowitz que produce el menor error de truncamiento para algoritmos de segundo orden.
- Con ese  $a_2$  se obtiene  $a_1 = 1/3$  y  $p_1 = q_{11} = 3/4$
- La solución de la ecuación diferencial se obtiene entonces con

$$y_{i+1} = y_i + \left( \frac{1}{3}k_1 + \frac{2}{3}k_2 \right) h$$

con

$$k_1 = f(x_i, y_i)$$

pendiente al inicio de intervalo

$$k_2 = f\left(x_i + \frac{3}{4}h, y_i + \frac{3}{4}k_1h\right)$$

pendiente a 3/4 del intervalo

# Resumen

## 1 Introducción

## 2 Métodos de Runge-Kutta

- Método de Euler
- Método de Heun
- Método del punto medio

*Este documento ha sido elaborado con software libre incluyendo  $\text{\LaTeX}$ , Beamer, GNUPlot, GNU/Octave, XFig, Inkscape, LTI-Lib-2, GNU-Make y Subversion en GNU/Linux*



Este trabajo se encuentra bajo una Licencia Creative Commons Atribución-NoComercial-LicenciarIgual 3.0 Unported. Para ver una copia de esta Licencia, visite <http://creativecommons.org/licenses/by-nc-sa/3.0/> o envíe una carta a Creative Commons, 444 Castro Street, Suite 900, Mountain View, California, 94041, USA.

© 2005-2018 Pablo Alvarado-Moya Área de Ingeniería en Computadores Instituto Tecnológico de Costa Rica