

Motivación: Un nuevo método.

Motivación

- Ecuaciones diferenciales ordinarias.
- ¿Existe solución y es única?
- Métodos de discretización.
- Método de Euler.

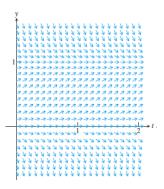


Figura: Representación del campo vectorial asociado a la ecuación logística y'(t) = cy(t)(1 - y(t)).

Motivación: Método de Euler

$$\begin{cases} w_0 = y_0 \\ h_i = t_{i+1} - t_i \\ w_{i+1} = w_i + h_i f(t_i, w_i) \end{cases}$$
 (1)

Método de Euler

- Mejores resultados para puntos equidistantes.
- Es estable, consistente y convergente.
- El error global de aproximación es O(h).
- Puede parecer válido en cualquier aplicación.

Motivación: Ejemplo

$$\begin{cases} y'(t) = -4t^3y^2 \\ y(-10) = 1/10001 \\ t \in [-10, 0] \end{cases}$$

- La solución exacta es $y(t) = \frac{1}{1+t^4}$.
- Queremos calcular la aproximación de y en 0 con y(0) = 1.

Motivación: Ejemplo

Índice

- Motivación
- 2 TPCx-HS
- Map Reduce
- 4 Conclusión

¿Qué es TPCx-HS?



Transaction Processing Performance Council Express Hadoop System

Benchmarking Hadoop

Carga de trabajo de TPCx-HS

- HSGen: generación de datos con un factor de escala.
- HSDataCheck: comprobación de los datos.
- HSSort: Implementación en Hadoop de TeraSort.
- HSValidate: comprobación de la salida.

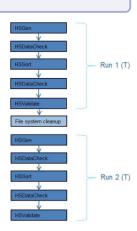




Funcionamiento de TPCx-HS

Dos ejecuciones de cinco fases cada una.

- Fase 1: Generación de los datos.
 3-ways replication
- Fase 2: Verificación de la validez de los datos.
- Fase 3: Ordenación de los datos.
 3-ways replication
- Fase 4: Verificación de la validez de los datos.
- Fase 5: Validación de la salida



Rendimiento

Medida del rendimiento.

$$HSph@SF = \frac{SF}{T/3600}$$

Medida del rendimiento-precio.

$$AF = \frac{P}{HSph@SF}$$

Parámetros:

- SF: factor de escala escogido.
- T: tiempo total de las dos ejecuciones.
- P: costo del sistema bajo estudio.

¿Por qué surge Map Reduce?

Problemas de la programación distribuida

- Implementaciones a bajo nivel: OpenMP, MPI ...
- Reimplementación de paralelismos equivalentes
- Implementación de la tolerancia a fallos

Map Reduce

- Nuevo paradigma de programación distribuida
- Simple, eficiente y de alto nivel
- Basado en las funciones map y reduce
- Gestiona los datos y la tolerancia a fallos





Ejemplo en un lenguaje funcional

$$f(x) = x^2$$

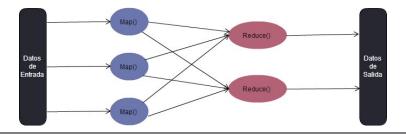
 $reduce(+, map(f, [1, 2, 3])) = reduce(+, [1, 4, 9]) = 14$

¿Cómo funciona map reduce?

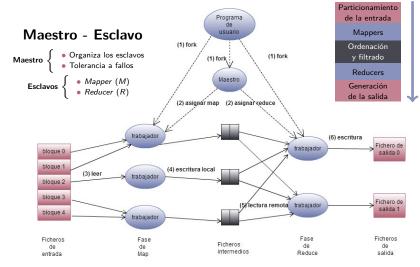
Algoritmo: Obtención del número de ocurrencias de cada una de las palabras de un texto.

```
keu: Nombre del documento
value: Texto del documento
function MAP(String key, String value)
   for each word w in value do
      EmitIntermediate(w, "1")
   end for
end function
```

```
keu: Palabra
values: Conjunto con las ocurrencias de la palabra
function REDUCE(String key, Iterator values)
   result = 0
   for each value v in values do
       result += Int(v):
   end for
   return key, String(result);
end function
```



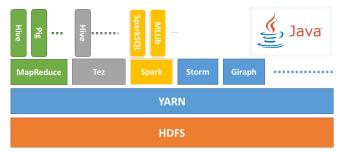
¿Cómo funciona map reduce?

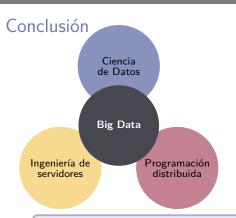




Open-source software for reliable, scalable, distributed computing

- HDFS: Sistema de archivos distribuido basado en Google File System (GFS).
- YARN: Gestión de tareas, recursos y nodos.
- SPARK: Map Reduce + procesamiento iterativo y en memoria.







- Nuevas tecnologías: Spark, Flink...
- Desarrollo y diseño de algoritmos
- Benchmarks para las nuevas tecnologías

"Vivimos en la era de la información. El progreso y la innovación no se ve obstaculizado por la capacidad de recopilar datos sino por la capacidad de gestionar, analizar, sintetizar y descubrir el conocimiento subyacente en dichos datos. Este es el reto de las tecnologías de Big Data."

Francisco Herrera Triguero, Prof. Universidad de Granada

