

### UNIVERSIDAD DE GRANADA

#### SIMULACIÓN DE SISTEMAS GRADO EN INGENIERÍA INFORMÁTICA

# PRÁCTICA 3

#### Modelos de Simulación Dinámicos y Discretos

#### Autor

José María Sánchez Guerrero

#### Rama

Computación y Sistemas Inteligentes



ESCUELA TÉCNICA SUPERIOR DE INGENIERÍAS INFORMÁTICA Y DE TELECOMUNICACIÓN

Curso 2019-2020

# Índice general

1.	Mi segundo modelo de simulación Discreto	2
	1.1. Simulación con incremento fijo de tiempo	2
	1.2. Simulación con incremento variable de tiempo	4
	1.3. Programa de simulación dinámico y discreto	7
2.	Mi tercer modelo de simulación Discreto	12
	2.1. Remolcador de un puerto	12
	2.2. Mejoras propuestas para el remolcador	
3.	Análisis de Salidas y Experimentación	13
	3.1. ¿Cuánto hay que simular?	13
	3.2. Intervalos de confianza	13
	3.3. Comparación de más de dos sistemas	13

### Capítulo 1

# Mi segundo modelo de simulación Discreto

Nuestro modelo de simulación consistirá en un servidor que presta un determinado servicio a una serie de clientes, los cuales solicitarán dicho servicio periódicamente. Cuando llega un cliente y el servidor no está ocupado, será atendido inmediatamente; en caso contrario, el cliente tendrá que esperar en la cola. Cuando se completa un servicio, el servidor elegirá al siguiente en una forma FIFO.

Al empezar la simulación, no habrá clientes esperando y el servidor está libre. Utilizaremos el mismo generador exponencial tanto para el tiempo que tardarán en llegar los clientes, como el tiempo que tardará el servidor en atender a cada uno.

#### 1.1. Simulación con incremento fijo de tiempo

En esta simulación, vamos a tratar al tiempo incrementándolo de unidad en unidad. Para evitar problemas con el manejo del tiempo, tendremos que modificar los generadores de datos para que nos devuelvan los valores redondeados al entero más próximo. Si obtenemos un valor igual a 0, devolveremos 1 en su lugar, ya que el suceso generado quedaría en un tiempo anterior al actual, que generamos al incrementar en una unidad.

Este será nuestro código resultante, que nos servirá tanto para generar el tiempo de llegada del cliente como para generar el timepo del servicio (sólo tendremos que modificar la variable *tlleg* por *tserv*):

Para la simulación vamos a emplear diferentes unidades de medida de tiempo (horas, minutos, segundos...) y con un número de clientes a atender bastante alto, de unos 10.000, para que los resultados sean robustos. Este es el resultado que obtenemos:

${f tiempo}$	$_{ m tlleg}$	tserv	% tiempo ocioso	Media clientes en cola
horas	0.15	0.1	0.019994	0.000000
medias horas	0.3	0.2	0.625621	0.078153
cuartos de hora	0.6	0.4	7.224885	0.356633
minutos	9	6	31.501728	1.647961
segundos	540	360	33.934223	1.282934

Como podemos ver, los porcentajes de tiempo ocioso del servidor tienen una variación bastante grande. Esto se debe a que los valores pequeños (unidades de tiempo más altas como las horas o la medias horas) producen unos valores muy próximos a cero en los generadores y, en consecuencia, son redondeados. Como ya hemos visto, estos valores no serán devueltos como 0, si no como 1.

Con esto estamos diciendo que un suceso dura más de lo que realmente es, y vamos acumulando este error en toda la simulación. Esta es la razón por la cual los modelos de incremento fijo no son los más apropiados, ya que sus valores son bastante diferentes a los que obtendríamos sobre el papel.

A continuación, vamos a mostrar unas gráficas con diversas ejecuciones para comprobar que los resultados obtenidos son coherentes y ver mejor las diferencias que obtenemos al utilizar distintas medidas tiempo:

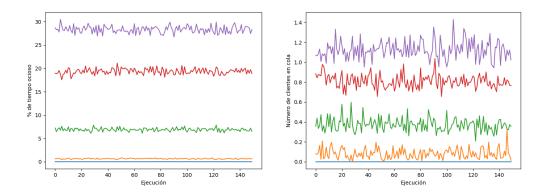


Figura 1.1: Porcentaje de tiempo ocioso del servidor y media de clientes en cola

Aqui podemos observa cómo las gráficas van teniendo un porcentaje de ocupación y un número de clientes en cola más alto a medida que disminuimos las valores tlleg y tserv. También podemos observar que, pese a que cada una de las líneas rondan un rango de valores, existe cierta variabilidad en los resultados; por lo cual sería un poco irresponsable fiarnos de un solo dato como el de la tabla.

#### 1.2. Simulación con incremento variable de tiempo

Ahora vamos a tratar el mismo problema pero con un incremento de tiempo variable, para hacerlo más eficiente y preciso. En este caso, la variable no tendrá ni por qué ser un entero ni tendremos que parsear los generadores de datos, ya que se incrementará su valor hasta el suceso más cercano. Decimos que es más preciso porque porque no tiene que dar los saltos que daba el anterior modelo y, en consecuencia, gana en eficiencia ya que va suceso a suceso.

Esta es la nueva línea de código que tendremos que añadir (también quitaremos la que aumenta el tiempo de manera uniforme reloj + +):

```
reloj = min(tiempo_llegada, tiempo_salida)
```

A continuación, vamos a ejecutar este modelo de la misma forma que hemos hecho con el modelo anterior y óbservar los cambios que se obtienen:

${f tiempo}$	tlleg	tserv	% tiempo ocioso	Media clientes en cola
horas	0.15	0.1	33.993752	1.260754
medias horas	0.3	0.2	33.555038	1.250663
cuartos de hora	0.6	0.4	34.353592	1.382941
minutos	9	6	34.451107	1.211860
segundos	540	360	33.695103	1.261086

Vemos que los resultados esta vez han sido más regulares, ya que para todas las medidas de tiempo se han obtenido unos valores entre el 33 y el 34 por ciento. A diferencia del modelo anterior, en este podríamos decir que los resultados son bastante más fiables independientemente de si utilizamos horas, minutos, segundos... Esto es debido a que ahora no tenemos la acumulación del error que teníamos anteriormente, y los sucesos se producen siempre en el momento declarado, sin ponderar.

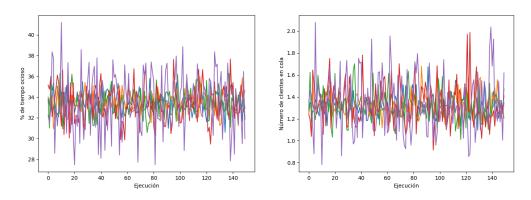


Figura 1.2: Porcentaje de tiempo ocioso del servidor y media de clientes en cola

Si observamos ahora las gráficas con las diversas ejecuciones, vemos que están prácticamente todas unas encima de otras. Como acabamos de decir, ya no tenemos este error en las distintas medidas de tiempo. No obstante, vemos que aún tenemos bastante variabilidad en los datos, llegando algunos a máximos como 42 o a mínimos como 27.

Por otra parte, esta mejora no sólo afecta a las medidas de tiempo, si no que también afecta a la eficiencia. En el modelo anterior, los incrementos en el reloj dependen de la medida del tiempo; mientras que en el modelo actual, el número de incrementos dependerá del número de sucesos. Vamos a comprobarlo extrayendo una tabla que compare los tiempos de ejecución para todas las medidas con incremento fijo, con las mismas medidas en incremento variable:

${f tiempo}$	tlleg	tserv	tiempo fijo	tiempo variable
horas	0.15	0.1	0.001671	0.002071
medias horas	0.3	0.2	0.002937	0.002562
cuartos de hora	0.6	0.4	0.003491	0.001119
minutos	9	6	0.003358	0.001464
segundos	540	360	0.020543	0.002939

Podemos ver que el tiempo de ejecución en el modelo con incremento fijo va aumentando lo que parece lineal o exponencialemente, mientras que en el modelo con incremento variable tenemos unos tiempos prácticamente iguales en unas ejecuciones y otras.

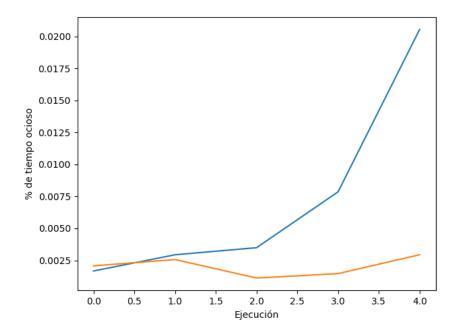


Figura 1.3: En azul los tiempos con incremento fijo y, en naranja, variable.

En la gráfica lo podemos corroborar. Tras estudiar los dos modelos, concluímos que utilizar uno de incremento variable sería lo acertado, no sólo por la mayor eficiencia en tiempo que nos da, si no por algo más importante como es la precisión y calidad al trabajar con distintos tipos de datos o unidades de medida.

#### 1.3. Programa de simulación dinámico y discreto

En esta sección vamos a abordar un problema similar al anterior, pero con una cantidad de m servidores idénticos trabajando en paralelo. La cola de clientes seguirá siendo la misma, tratando a los clientes del mismo método FIFO. Si utilizamos más de un servidor en complicado, pero con m=1 es posible obtener los valores teóricos de casi todas las medidas de rendimiento.

Vamos a ejecutar el programa para ver qué resultamos obtenemos. Lo haremos con unos parámetros como los anteriores (parada = 10.000, tlleq = 9 y tserv = 6):

```
jose@jose-Lenovo-G50-70:~/Universidad/SS (Simulacion de Sistemas)/SS_Practicas/P35
Tiempo medio de espera en cola = 12.840
Tiempo medio de estancia en el sistema = 18.840
Numero medio de personas en cola = 1.425
Numero medio de personas en el sistema = 2.086
Longitud media de colas no vacias = 3.261
porcentaje medio de tiempo de ocio por servidor = 33.960
Longitud maxima de la cola = 29
```

Figura 1.4: Ejecución del programa colammk con m = 1.

Una vez obtenidos estos valores, vamos a contrastarlos con los teóricos. Lo primero es calcularlos:

- $\bullet$  Tiempo medio de espera en cola =  $\frac{tserv^2}{tlleg-tserv}=\frac{6^2}{9-6}=\frac{36}{3}=12$
- Tiempo medio de estancia en el sistema =  $\frac{tserv \cdot tlleg}{tlleg tserv} = \frac{6 \cdot 9}{9 6} = \frac{54}{3} = 18$
- Número medio de clientes en cola =  $\frac{tserv^2}{tlleg(tlleg-tserv)} = \frac{6^2}{9\cdot(9-6)} = \frac{36}{27} = 1.3$
- Número medio de clientes en el sistema =  $\frac{tserv}{tlleg-tserv} = \frac{6}{9-6} = \frac{6}{3} = 2$
- $\bullet$  Longitud media de colas no vacías =  $\frac{tlleg}{tlleg-tserv} = \frac{9}{9-6} = \frac{9}{3} = 3$
- Porcentaje de tiempo de ocio del servidor =  $\left(1 \frac{tserv}{tlleg}\right) \cdot 100 = \left(1 \frac{6}{9}\right) \cdot 100 = \frac{100}{3} = 33.3$

Como podemos ver, los resultados se ajustan bastante bien a los que esperábamos teóricamente. Esto se debe, en parte, a que la simulación se ha realizado con un tiempo de parada muy alto, es decir, la simulación ha durado bastante tiempo y las medias que se obtienen son lo suficientemente representativas.

Si probamos con un tiempo de parada bajo, los resultados serán más impredecibles o variables, como se muestra a continuación:

```
jose@jose-Lenovo-G50-70:~/Universidad/SS (Simulacion de Sistemas)/SS_Practicas/
Tiempo medio de espera en cola = 4.842
Tiempo medio de estancia en el sistema = 10.842
Numero medio de personas en cola = 0.996
Numero medio de personas en el sistema = 1.740
Longitud media de colas no vacias = 1.947
porcentaje medio de tiempo de ocio por servidor = 25.629
Longitud maxima de la cola = 5
```

Figura 1.5: Ejecución del programa colammk con m=1 y tiempo bajo.

Ahora vamos a aumentar el número de servidores m, pero manteniendo un equilibrio. El tiempo de servicio dividido por el número de servidores tiene que permanecer constante. Vamos a modificar el programa para que repita varias veces la simulación y calcule las medias y desviaciones típicas de las medidas de rendimiento.

Las líneas más importantes que se han modificadas son las siguientes:

```
void fin() {
    // Variables nuevas para medias y desviaciones
    retrasoMedio += retrasomedio;
    estancia Media += estancia media;
    enColaMedio += encolamedio;
    enSistema Media += ensistema medio;
    colasMedia += colasnovaciasmedio;
    porcentajeOcioMedio += porcentajemedioocio;
9
    longMaxCola += maximacola;
10
    retrasoMedioDes += pow(retrasomedio, 2);
12
    estancia Media Des += pow (estancia media, 2);
13
    enColaMedioDes += pow(encolamedio, 2);
14
15
    enSistema Medio Des += pow (ensistema medio, 2);
    colasMediaDes += pow(colasnovaciasmedio, 2);
    porcentajeOcioMedioDes += pow(porcentajemedioocio, 2);
17
    longMaxColaDes += pow(maximacola, 2);
18
19 }
1 float calcular Desviacion (float suma, float media)
2 {
       float desviacion = suma - (n simulaciones * pow(media, 2));
      desviacion = desviacion / (n simulaciones - 1);
4
      return sqrt (desviacion);
```

Por último ya tenemos el bucle for, la división entre el número de simulaciones para hacer la media y desviaciones típicas, y posteriormente imprimimos los resultados.

La prueba de este programa la vamos a realizar con varios números de servidores, sin embargo, el resto de parámetros que usaremos serán los mismos que los de la ejecución con m=1, ya que los resultados obtenidos eran muy similares a los valores teóricos. En este caso vamos a realizar la ejecución con 2, 3, 4 y 5 servidores, adaptando el tserv a cada uno de ellos para mantener el equilibrio. Este ha sido el resultado:

Número de	2	3	4	5
${f servidores}$	tserv: 12	tserv: 18	tserv: 24	tserv: 30
Tiempo medio	med: 9.41335	med: 7.80226	med: 6.5818	med: 5.78543
espera en cola	des: 0.730856	des: 1.19625	des: 1.59282	des: 0.709112
Tiempo medio	med: 21.4133	med: 25.8023	med: 30.5818	med: 35.7854
estancia en el sistema	des: 0.730836	des: 1.19633	des: 1.59289	des: 0.70908
Numero medio	med: 1.05059	med: 0.883231	med: 0.746949	med: 0.649897
personas en cola	des: 0.0854933	des: 0.0896291	des: 0.0693109	des: 0.0780725
Número medio	med: 2.37887	med: 2.87863	med: 3.40728	med: 3.98036
personas en el sistema	des: 0.0963648	des: 0.103085	des: 0.0925651	des: 0.118443
Longitud media	med: 2.97911	med: 2.99961	med: 2.98825	med: 2.97684
colas no vacías	des: 0.172741	des: 0.209258	des: 0.184951	des: 0.214132
Porcentaje medio	med: 33.5856	med: 33.4867	med: 33.4917	med: 33.3909
tiempo de ocio	des: 0.744918	des: 0.718379	des: 0.822586	des: 1.01696
Longitud	med: 18.4	med: 17.88	med: 17.16	med: 16.5
máxima cola	des: 3.43452	des: 3.86317	des: 3.32191	des: 2.74234

Podemos ver que a medida que aumentamos el número de servidores, los resultados van siendo mejores. Los tiempos medios de espera en cola se reducen, con menos clientes en cola y, a su vez, un número mayor de clientes en el sistema.

Por otro lado, podemos ver que el porcentaje medio de tiempo de ocio del servidor es prácticamente el mismo en todos los casos (teniendo en cuenta siempre un cierto error) y el tiempo medio de estancia en el sistema se va incrementando. Esto quiere decir que el sistema está bien equilibrado y, a su vez, deducimos que estamos desperdiciando potencia del servidor; es decir, que pese a tener un número alto de servidores, no tenemos los suficientes clientes para que funcionen eficientemente o, simplemente, no los distribuímos de una forma eficaz.

Para finalizar con este modelo de simulación, vamos a estudiar que sucede si reemplzamos los generadores actuales por generadores determinísticos y uniformes. El nuevo código implementado para el determinístico y para el uniforme, respectivamente, es:

```
// Deterministico. Devuelve siempre el valor medio introducido
float generador_deterministico(float media)
{
    return media;
}

// Uniforme. Devuelve un valor uniformemente generado con media
// en el valor introducido
float generador_uniforme(float media)

{
    float u;
    u = (float) random();
    u = u/(float)(RAND_MAX+1.0);
    return(media*2*u);
}
```

Las pruebas también se van a hacer con una cantidad m=1 de servidores y con el resto de parámetros igual que en las pruebas anteriors. El resultado es el siguiente:

${f Tipo}{f de}$	Generador	Generador	
${f generador}$	determinístico	uniforme	
Tiempo medio	0	3.498	
espera en cola	U	J.430	
Tiempo medio	6	9.498	
estancia en el sistema	U	9.490	
Numero medio	0	0.387	
personas en cola	U	0.507	
Número medio	0.667	1.051	
personas en el sistema	0.007		
Longitud media	0	1.519	
colas no vacías	0	1.019	
Porcentaje medio	33.339	33.534	
tiempo de ocio	JJ.JJJ		
Longitud	0	6	
máxima cola	0		

Como podemos ver, el generador determinístico ha obtenido los mejores resultados posibles, con un tiempo medio de espera en la cola de 0 minutos y un tiempo de servicio medio de 6 minutos. Esto se debe a que el generador de tiempos de servicio no produce las variaciones que se pueden dar en la vida real, y por lo tanto,

como el tiempo de llegadas es 9 minutos y el de servicio 6, nunca se pisrán el uno con el otro.

En cuanto al generador uniforme, vemos que nos da resultados diferentes a los del generador determinístico y que, en un principio, parecen bastante buenos. No obstante, si los comparamos con los valores teóricos calculados anteriormente, vemos que son muy diferentes, lo que quiere decir que son unos valores bastante alejados de la realidad.

## Capítulo 2

# Mi tercer modelo de simulación Discreto

- 2.1. Remolcador de un puerto
- 2.2. Mejoras propuestas para el remolcador

## Capítulo 3

# Análisis de Salidas y Experimentación

- 3.1. ¿Cuánto hay que simular?
- 3.2. Intervalos de confianza
- 3.3. Comparación de más de dos sistemas