

Traffic Analysis

- Introducción -

Area de Ingeniería Telemática
<http://www.tlm.unavarra.es>

Programa de Tecnologías para la gestión distribuida
de la información

Contenido

- Ejemplos introductorios
- Introducción al *Teletraffic Engineering*
- *Traffic Measurement*
- *Internet Traffic*
- Descripción del tráfico

Ejemplos introductorios

Ejemplo de red

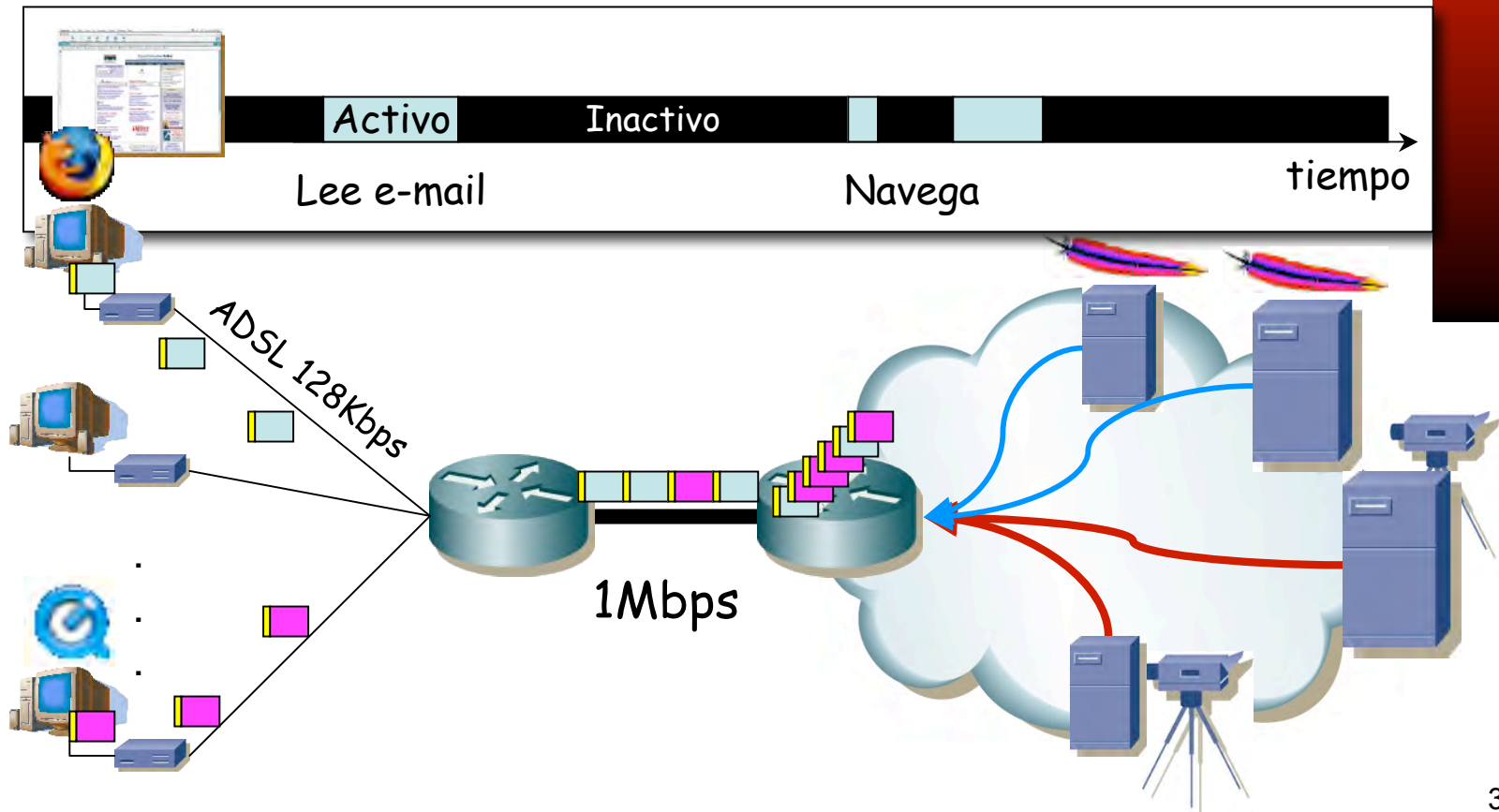
Cada usuario:

- Recibe de un servidor a 100Kbps cuando está activo
- Activo cada uno un 10% del tiempo

10 usuarios a 100Kbps = 1Mbps

¿ Cuál es la probabilidad de que más de 10 usuarios reciban tráfico a la vez ?

35 usuarios ADSL



Ejemplo de red

¿ Cuál es la probabilidad de que más de 10 usuarios reciban tráfico a la vez ?

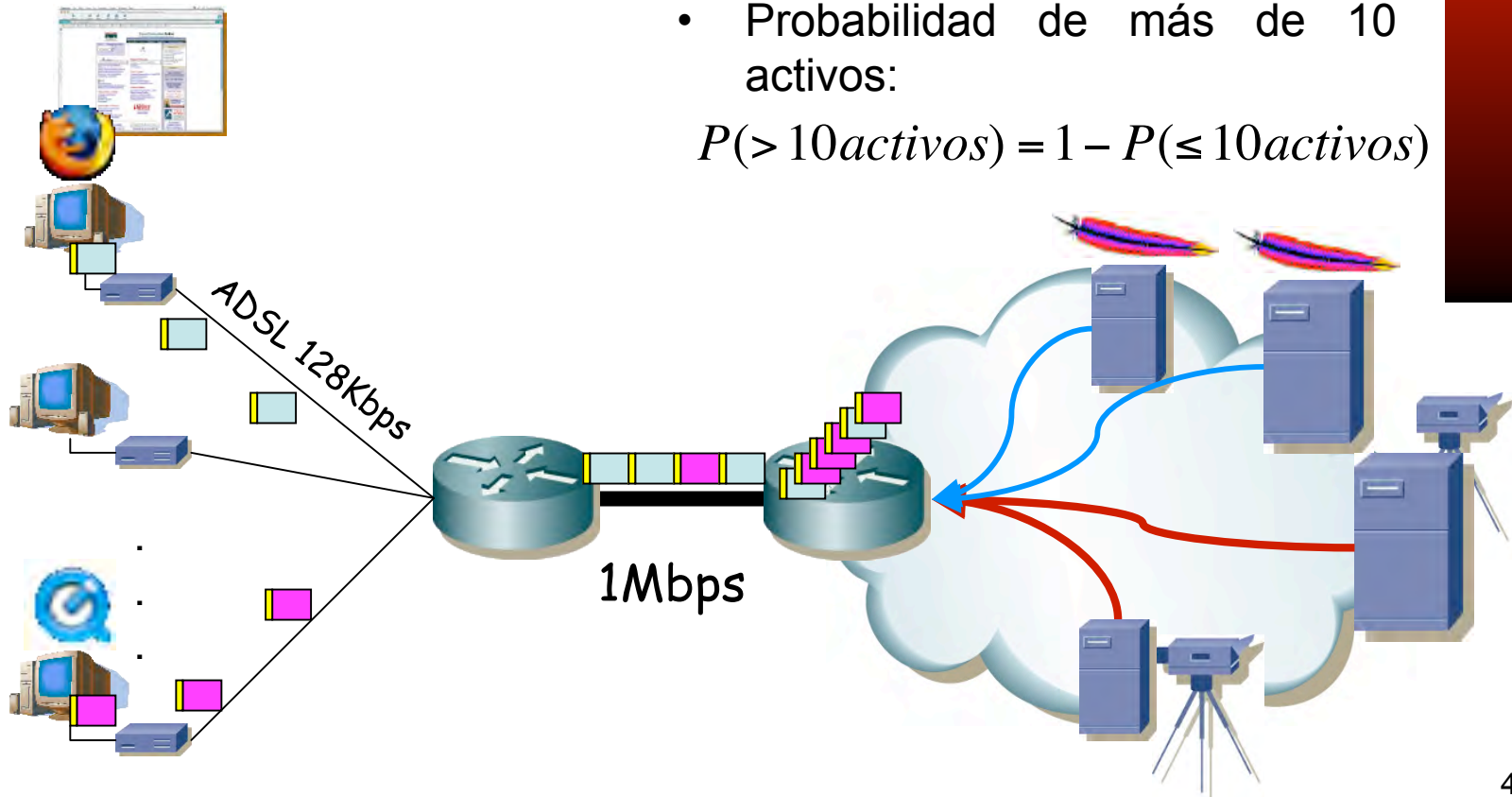
- Usuario activo un 10% del tiempo
- Supongamos pues que en un momento cualquiera:

$$P(\text{usuario_activo}) = 0.1 = p$$

- Probabilidad de más de 10 activos:

$$P(> 10 \text{ activos}) = 1 - P(\leq 10 \text{ activos})$$

35 usuarios ADSL



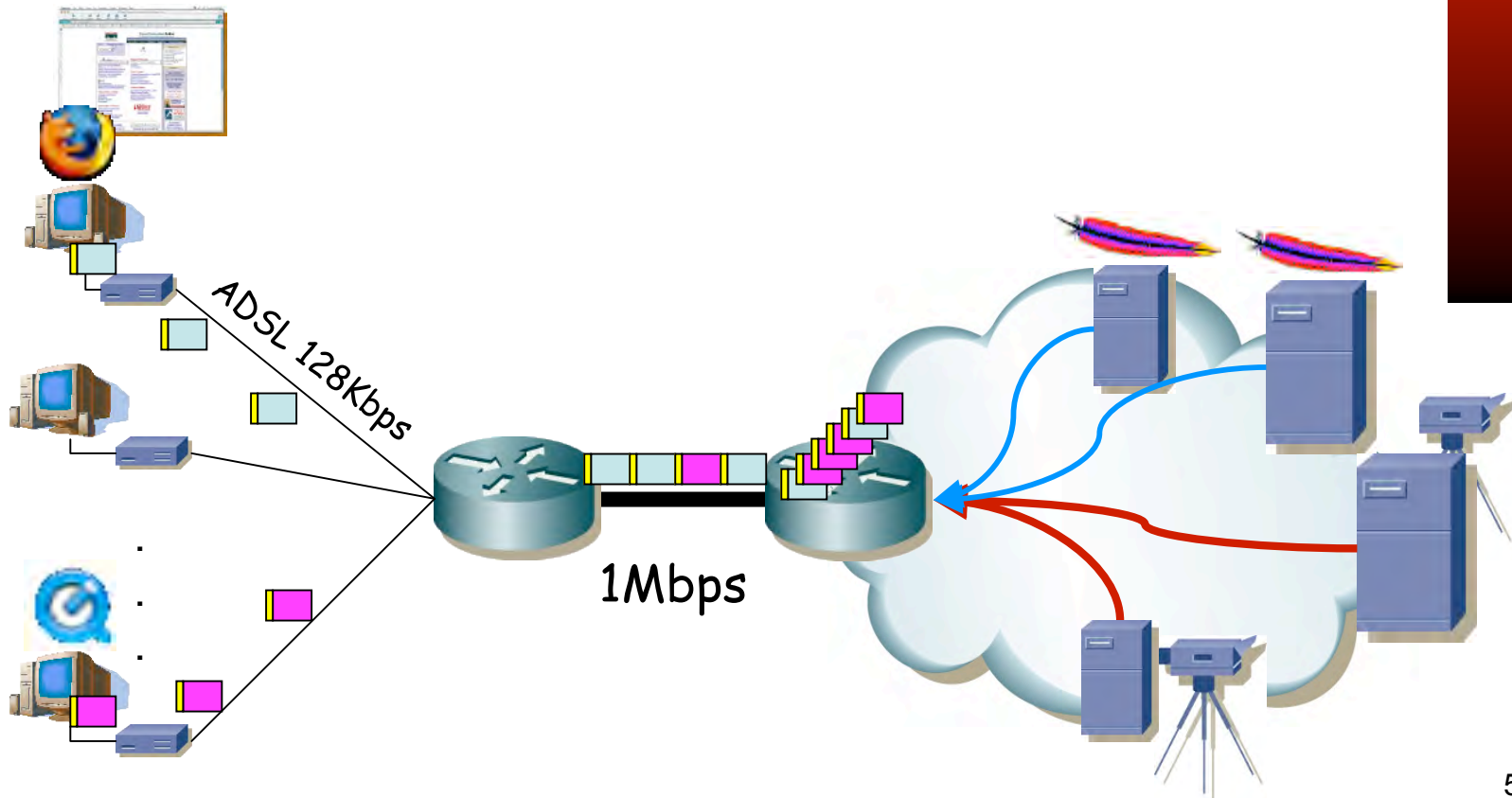
Ejemplo de red

¿ Cuál es la probabilidad de que más de 10 usuarios reciban tráfico a la vez ?

$$P(> 10 \text{ activos}) = 1 - P(\leq 10 \text{ activos})$$

$$P(\leq 10 \text{ activos}) = P(0 \text{ _activos}) + P(1 \text{ _activo}) + \dots + P(10 \text{ _activos}) = \sum_{i=0}^{10} P(i \text{ _activos})$$

35 usuarios ADSL



Ejemplo de red

¿ Cuál es la probabilidad de que más de 10 usuarios reciban tráfico a la vez ?

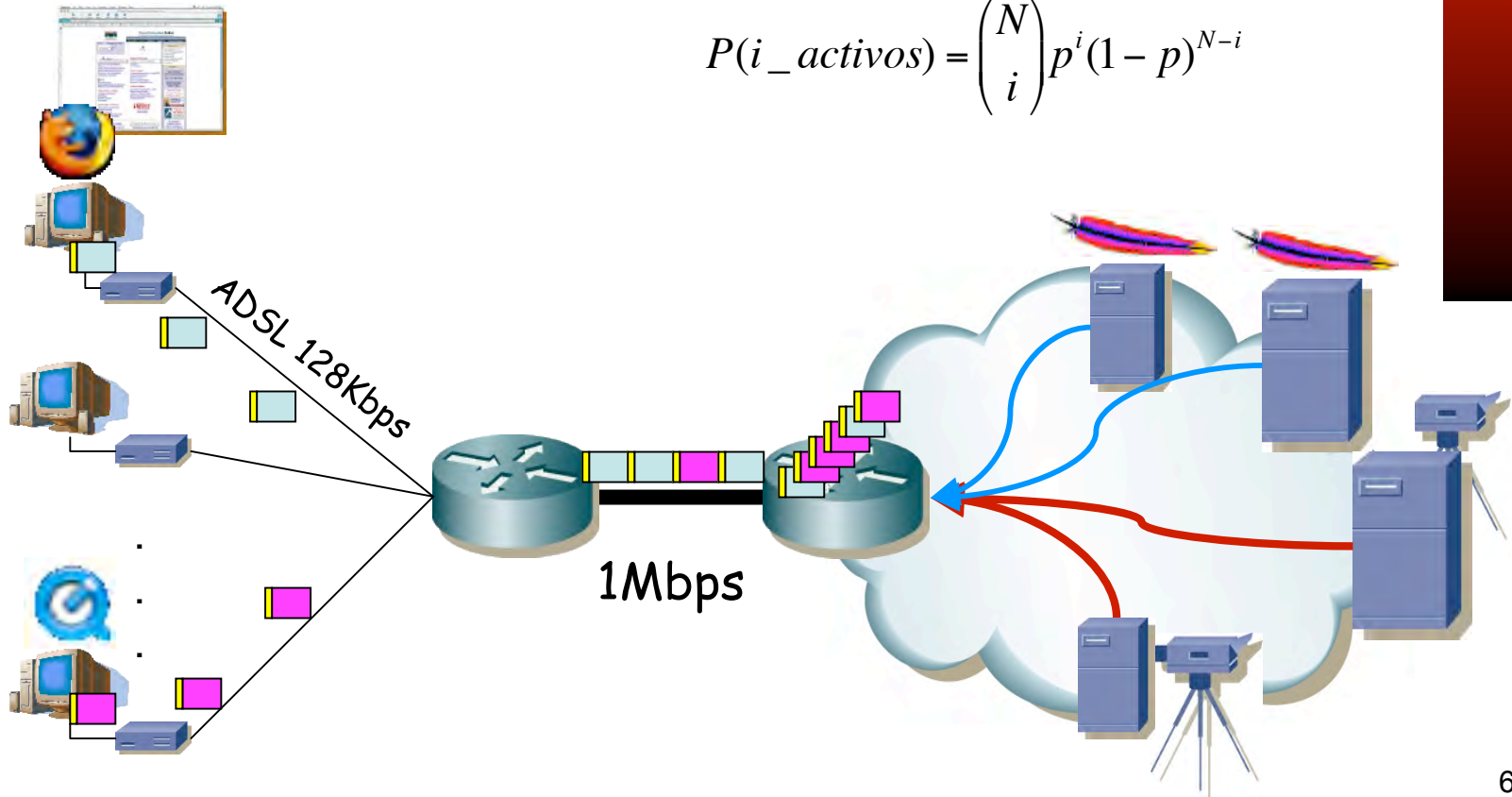
$$P(0_activos) = (1 - p)^N$$

$$P(1_activo) = Np(1 - p)^{N-1}$$

$$P(2_activos) = \frac{N(N - 1)}{2} p^2(1 - p)^{N-2}$$

$$P(i_activos) = \binom{N}{i} p^i(1 - p)^{N-i}$$

35 usuarios ADSL



Ejemplo de red

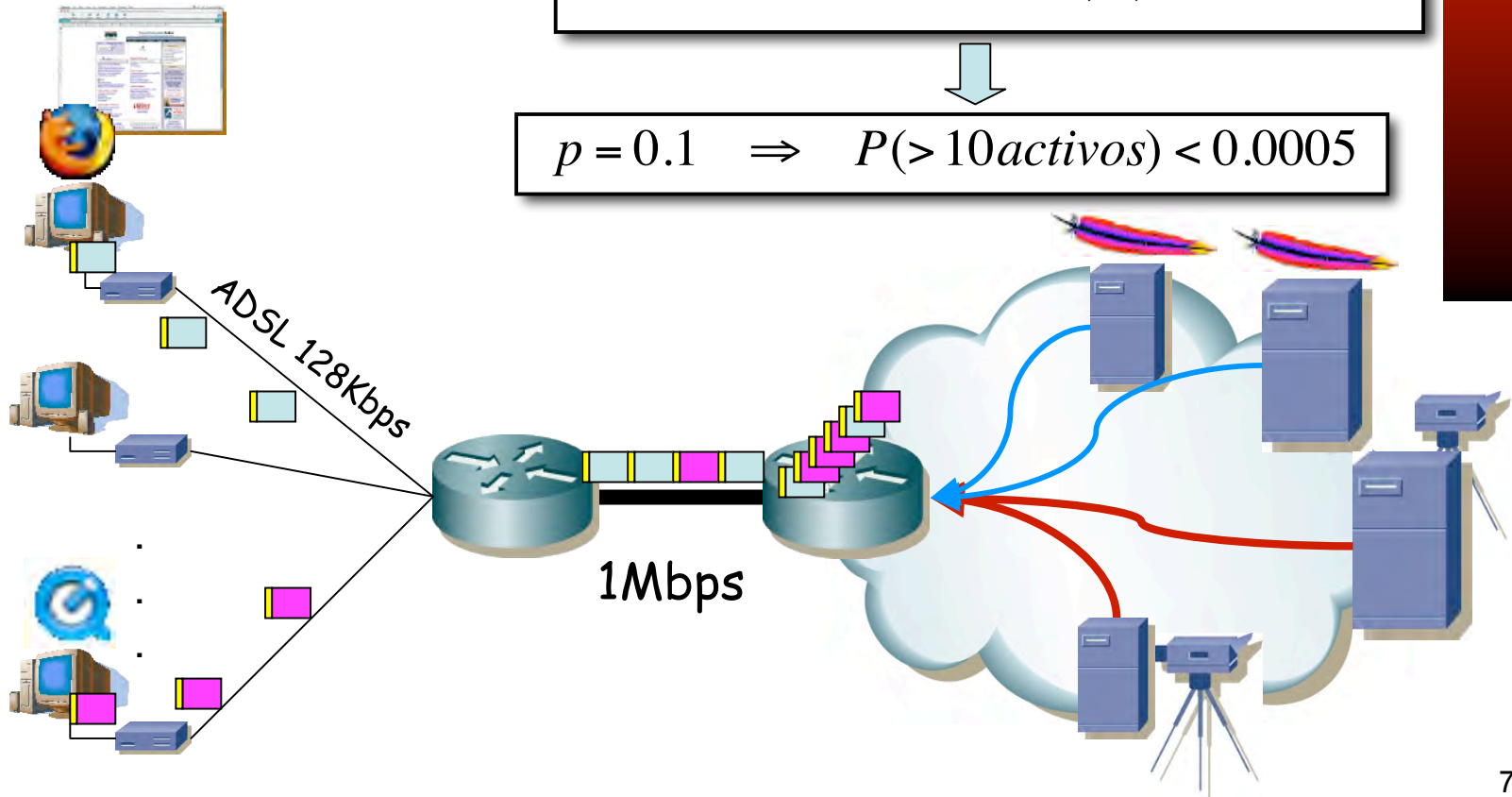
¿ Cuál es la probabilidad de que más de 10 usuarios reciban tráfico a la vez ?

$$P(\leq 10 \text{ activos}) = \sum_{i=0}^{10} \binom{N}{i} p^i (1-p)^{N-i}$$

$$P(> 10 \text{ activos}) = 1 - \sum_{i=0}^{10} \binom{N}{i} p^i (1-p)^{N-i}$$

$$p = 0.1 \Rightarrow P(> 10 \text{ activos}) < 0.0005$$

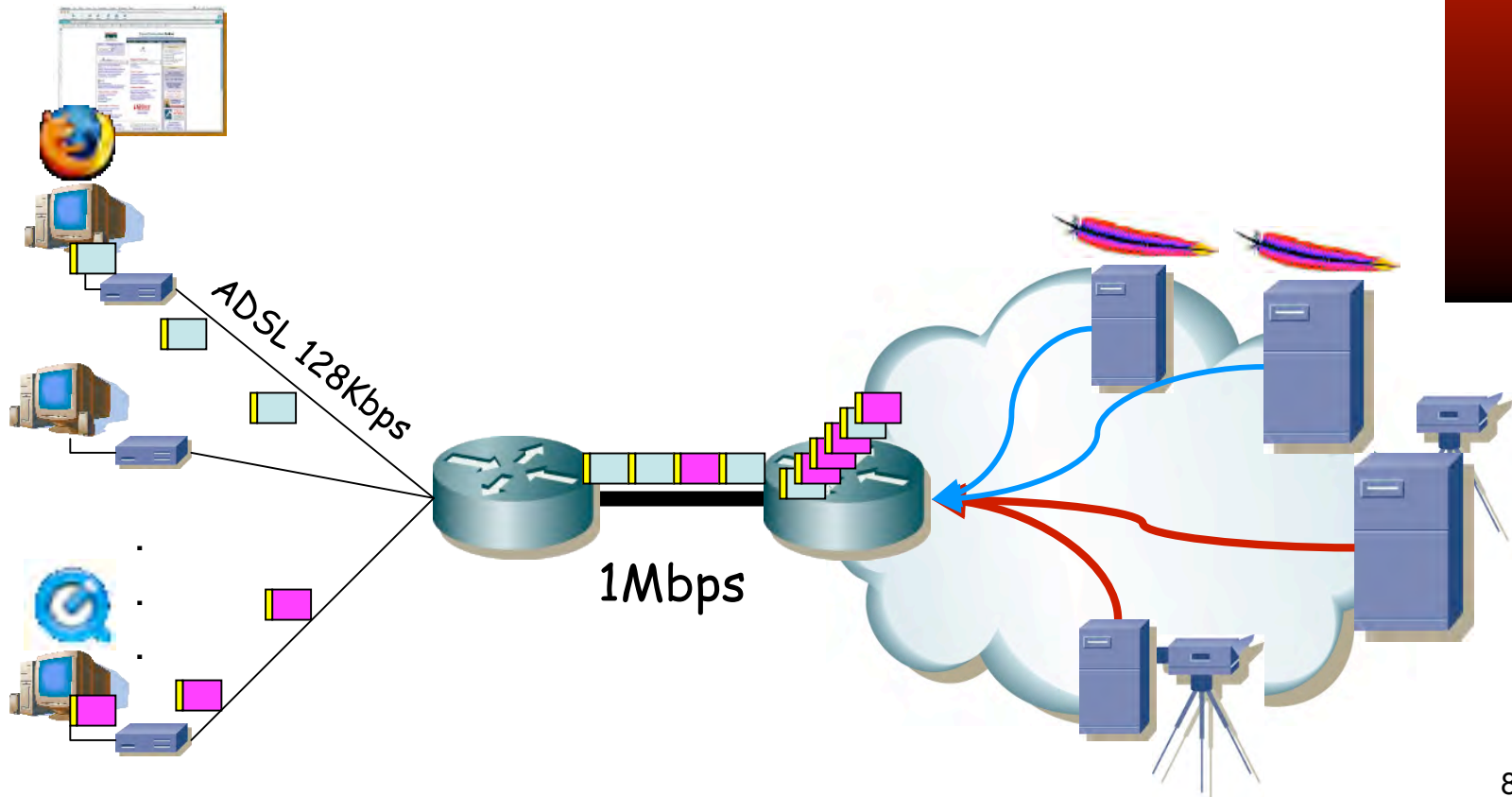
35 usuarios ADSL



Ejemplo de red

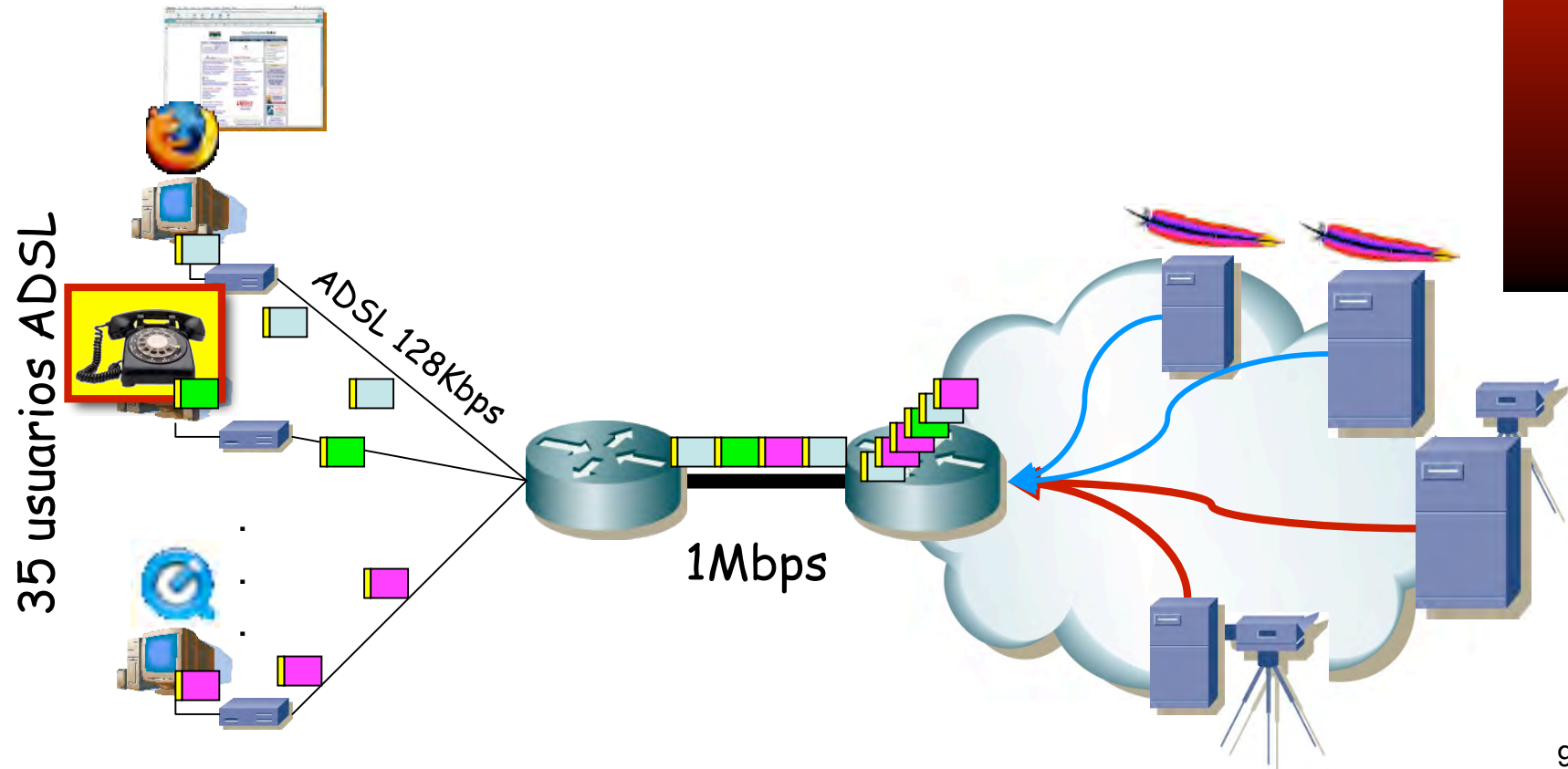
- 35 usuarios x 128 Kbps/usuario = 4,48Mbps
- 4,48Mbps > 1Mbps
- Congestión en enlace de acceso sin dar 128Kbps a todos los usuarios
- *Sobresuscripción* (overbooking)

35 usuarios ADSL



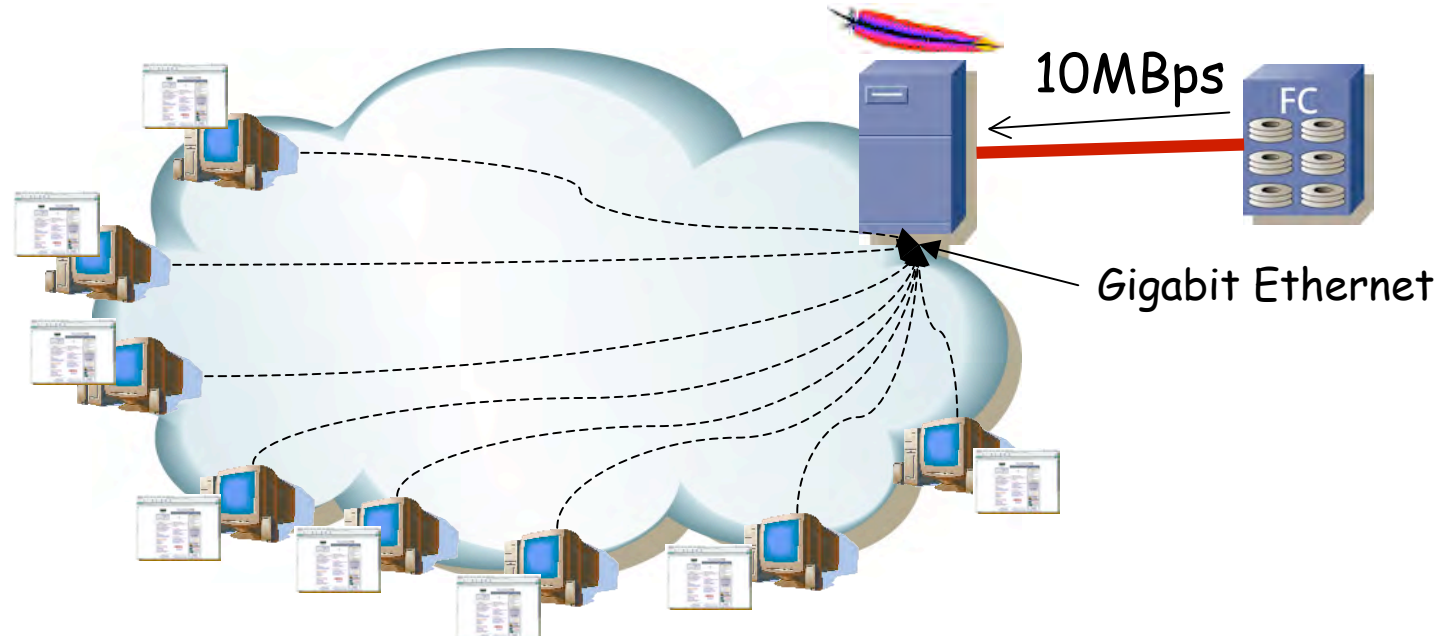
Ejemplo de red

- Si ahora un usuario quiere emplear una aplicación de voz
- Pérdidas, excesivo retardo
- Necesitaríamos implementar un mecanismo de QoS
- Pero también en ese caso tendríamos el problema, solo que con las fuentes con prioridad



Ejemplo de aplicación

- Peticiones a un servidor web
- 1.000 peticiones por segundo \Rightarrow nueva petición cada 0,001 segs
- Tamaños de los ficheros 100KBytes
- Discos sirven a 10MBps (80Mbps) \Rightarrow 1 fichero servido en 0,01 seg \Rightarrow 100 ficheros servidos por segundo
- ¡ Hay 10 veces más peticiones por segundo que las que soportan los discos !



Teletraffic Engineering

Teletraffic Engineering

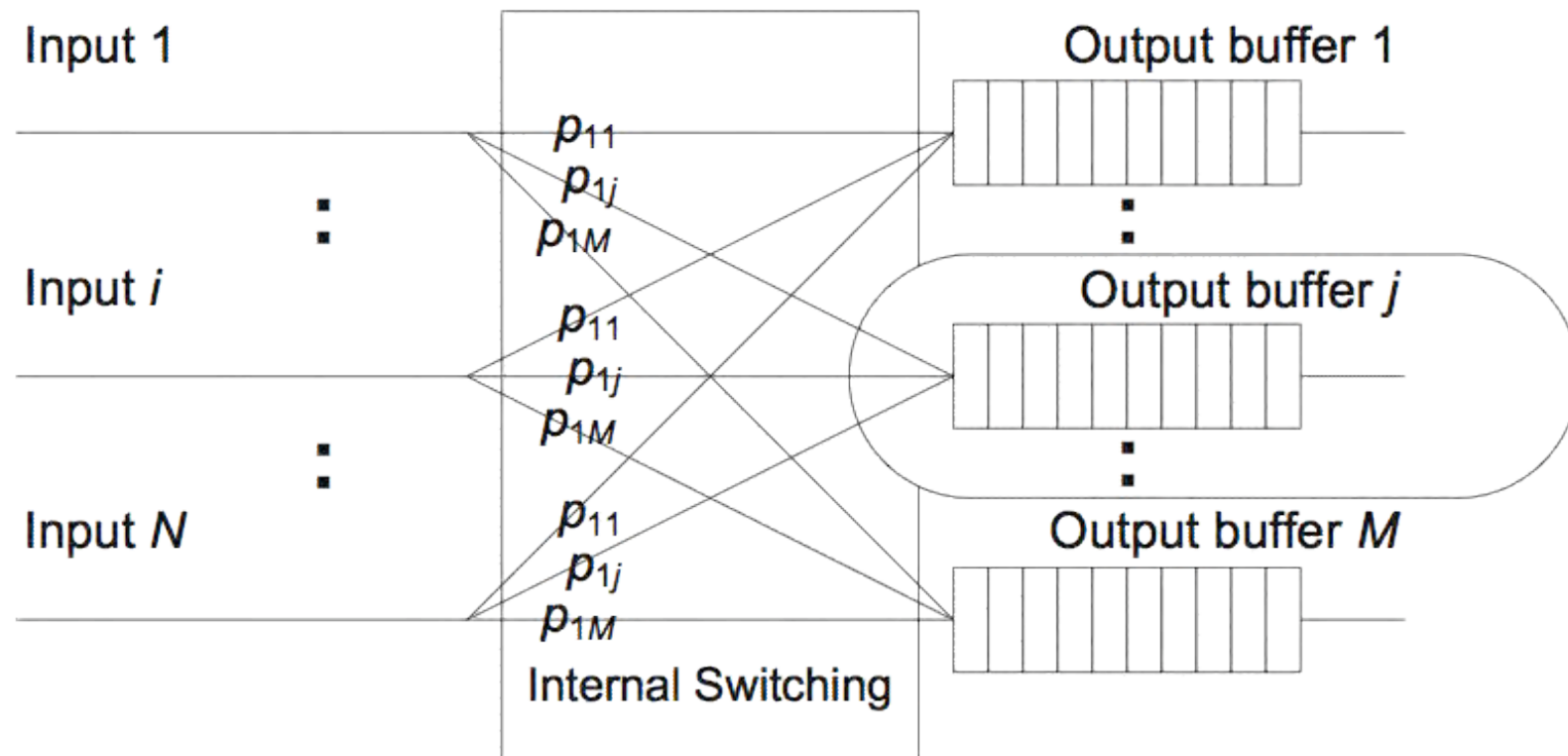
- *“The application of probability theory to the solution of problems concerning planning, performance evaluation, operation, and maintenance of telecommunication systems”*
- Nos interesa su aplicación a sistemas de comunicaciones (de datos y telefónicos)
- Pero aplica también a tráfico rodado y aéreo, cadenas de montaje, distribución, gestión de almacén, etc.
- Multidisciplinar:
 - Teoría de probabilidad
 - Teoría de procesos estocásticos
 - Estadísticas
 - Queueing theory
 - Simulación
 - Modelado de tráfico
 - Optimización
 - Fiabilidad

Teletraffic Theory

- Para proveedores de servicio
 - ¿Cómo distribuir los puntos de acceso al servicio?
 - ¿Cuánto servidores se necesitan para satisfacer las peticiones de los usuarios?
- Operadoras de red
 - ¿Cómo distribuir la carga de red?
 - ¿Cuánto buffering requieren los conmutadores/routers?
 - ¿Cuáles son las capacidades óptimas?
- Fabricantes
 - ¿Cómo utilizar de mejor manera los recursos del equipamiento de conmutación/enrutado?
 - ¿Qué mejoras se debería hacer al mismo?
- Usuarios finales
 - ¿Qué calidad de servicio voy a obtener de la red?

Problema clásico

- Dimensionar el buffer de un ruter dada una carga:
 - Determinar tamaño del buffer y velocidad del enlace de salida
 - Asumir encaminamiento estático



Problema clásico: Procedimiento

- Tráfico de entrada a cada enlace
 - Medirlo
 - Determinar estadísticas importantes
 - Elegir un modelo apropiado
 - Ajustar los parámetros del modelo
- Superposición de procesos en la cola del puerto de salida
 - Usar propiedades de los modelos (ej: Poisson+Poisson=Poisson)
- Analizar la cola bajo una carga determinada
- Determinar el buffer y velocidad de enlace requeridos
 - Formular y resolver esta tarea inversa

Problema clásico: Resolución

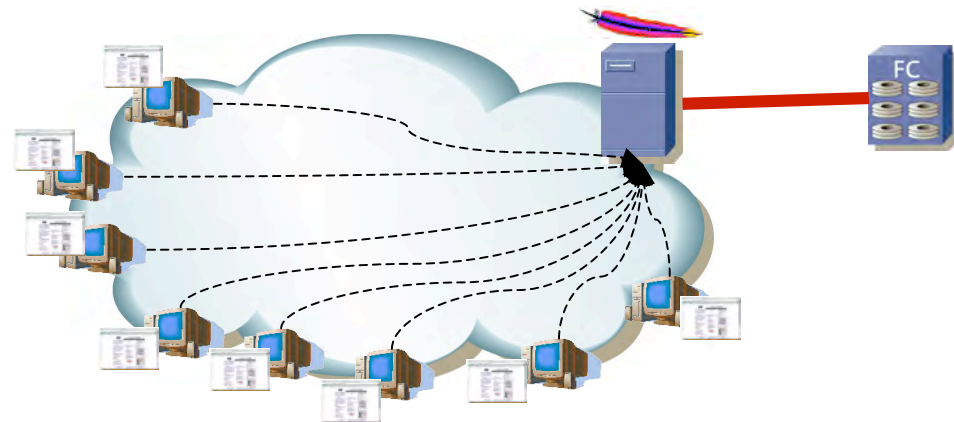
- Analítica
 - Modelado de tráfico
 - Teoría de colas
 - Optimización
- Simulación
 - Modelado de tráfico
 - Simulación
 - Ventaja: menos hipótesis restrictivas
 - Desventaja: no es adecuada para optimizaciones

Terminología y modelos

Terminología

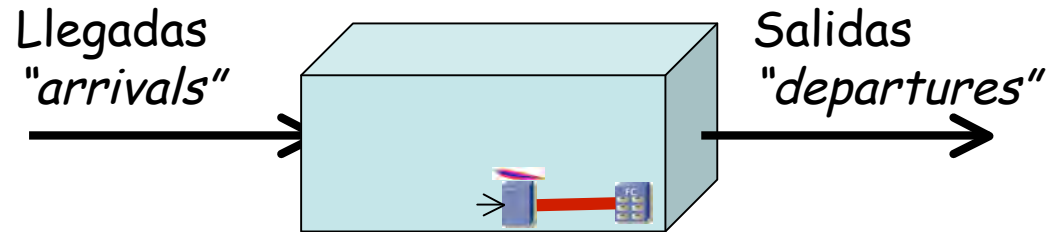
- Peticiones recibidas: “*Tasa de llegadas*” = “*Arrival rate*” = λ (1.000 peticiones/seg)
- Hemos supuesto que cada 0,001 segs una nueva: llegadas *Deterministas*
- Los discos sirven a 80Mbps
- Los tamaños de los ficheros son constantes (100KBps)
- *Capacidad del servidor*: $\text{Velocidad/Tamaños} = 100$ peticiones/seg = μ
- El sistema es estable si y solo si:

$$\text{Tasa de llegadas} < \text{Capacidad del servidor} (\lambda < \mu)$$

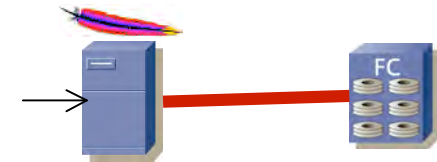
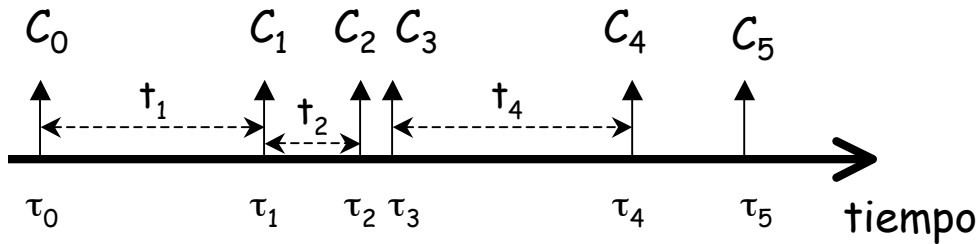


Terminología

- C_n : Llegada n-ésima
- τ_n : instante de la llegada C_n
- t_n : tiempo entre la llegada C_{n-1} y la C_n ($t_n = \tau_n - \tau_{n-1}$)
- x_n : tiempo de servicio de la llegada C_n



Llegadas:

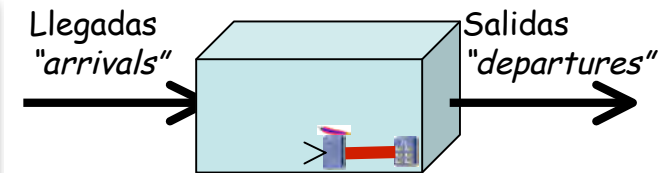
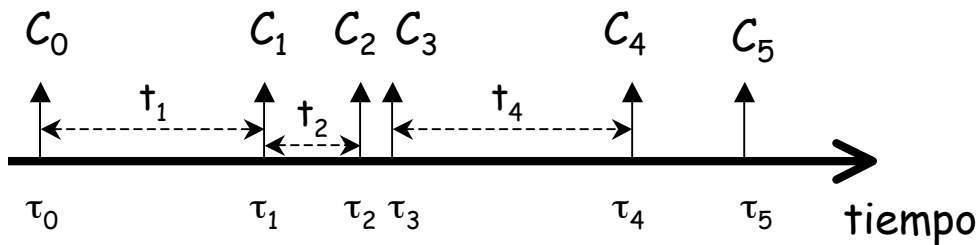


Aleatoriedad en las llegadas

- Generalmente los instantes de llegada serán aleatorios
- Cada t_n es una variable aleatoria
- Forman un proceso estocástico de tiempo discreto
- Suposiciones más habituales (i.i.d.)
 - Todas las vv.aa. t_n siguen la misma distribución t
 - Todas las t_n son vv.aa. independientes
- $A(t)$ función de distribución del tiempo entre llegadas:
 $A(t) = P(\text{tiempo entre llegadas} \leq t)$

$$\lambda = \frac{1}{E[t]} \quad \text{n}^\circ \text{ medio de llegadas por unidad de tiempo}$$

Llegadas:



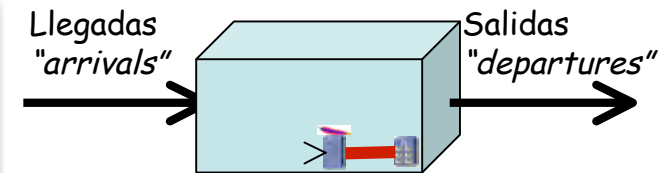
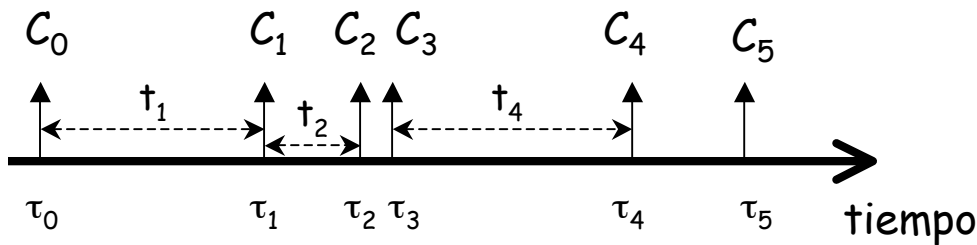
Aleatoriedad en los servicios

- Generalmente las duraciones de los servicios serán aleatorias
- Cada x_n es una variable aleatoria
- Forman un proceso estocástico de tiempo discreto
- Suposiciones más habituales (i.i.d.)
 - Todas las vv.aa. x_n siguen la misma distribución \underline{x}
 - Todas las x_n son vv.aa. independientes
- $B(x)$ función de distribución del tiempo entre llegadas:
 $B(x) = P(\text{tiempo de servicio} \leq x)$

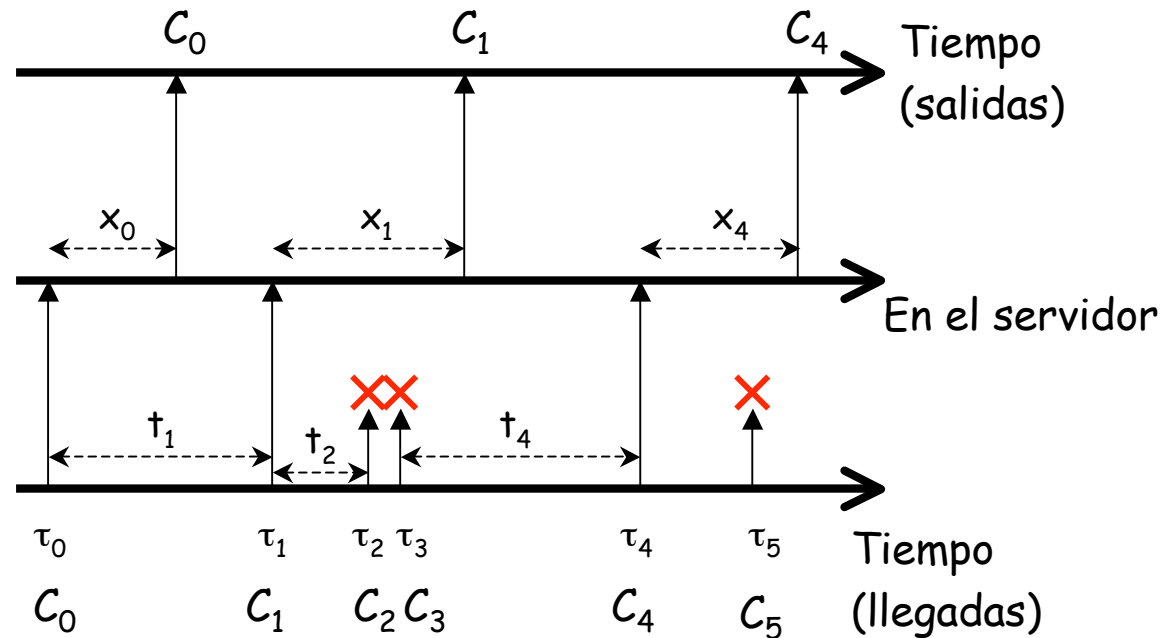
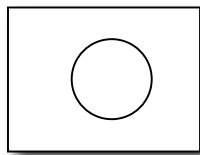
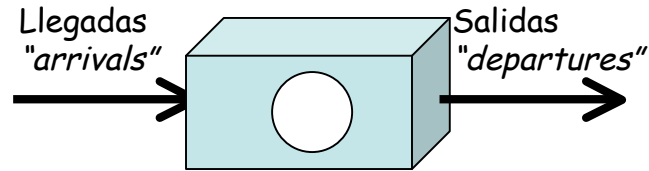
$$\mu = \frac{1}{E[x]}$$

nº medio de usuarios servidos por unidad de tiempo cuando el servidor está permanentemente ocupado

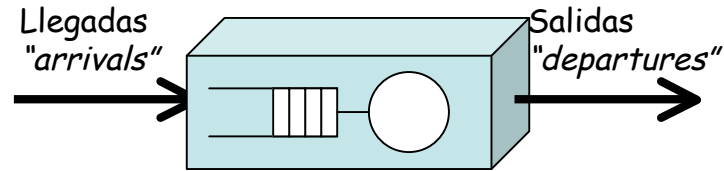
Llegadas:



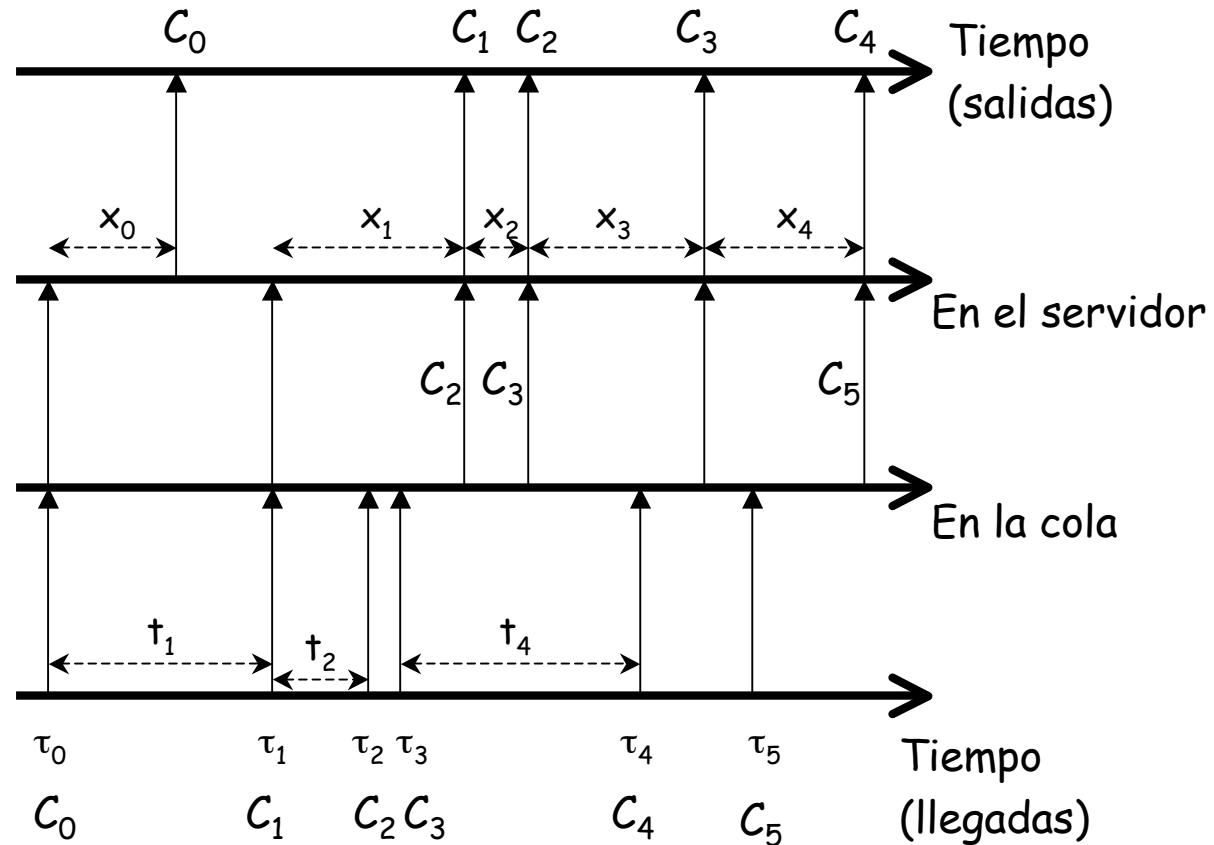
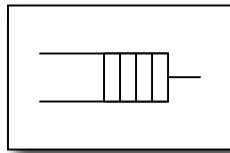
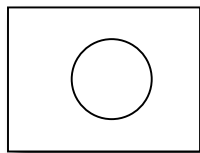
Pérdidas



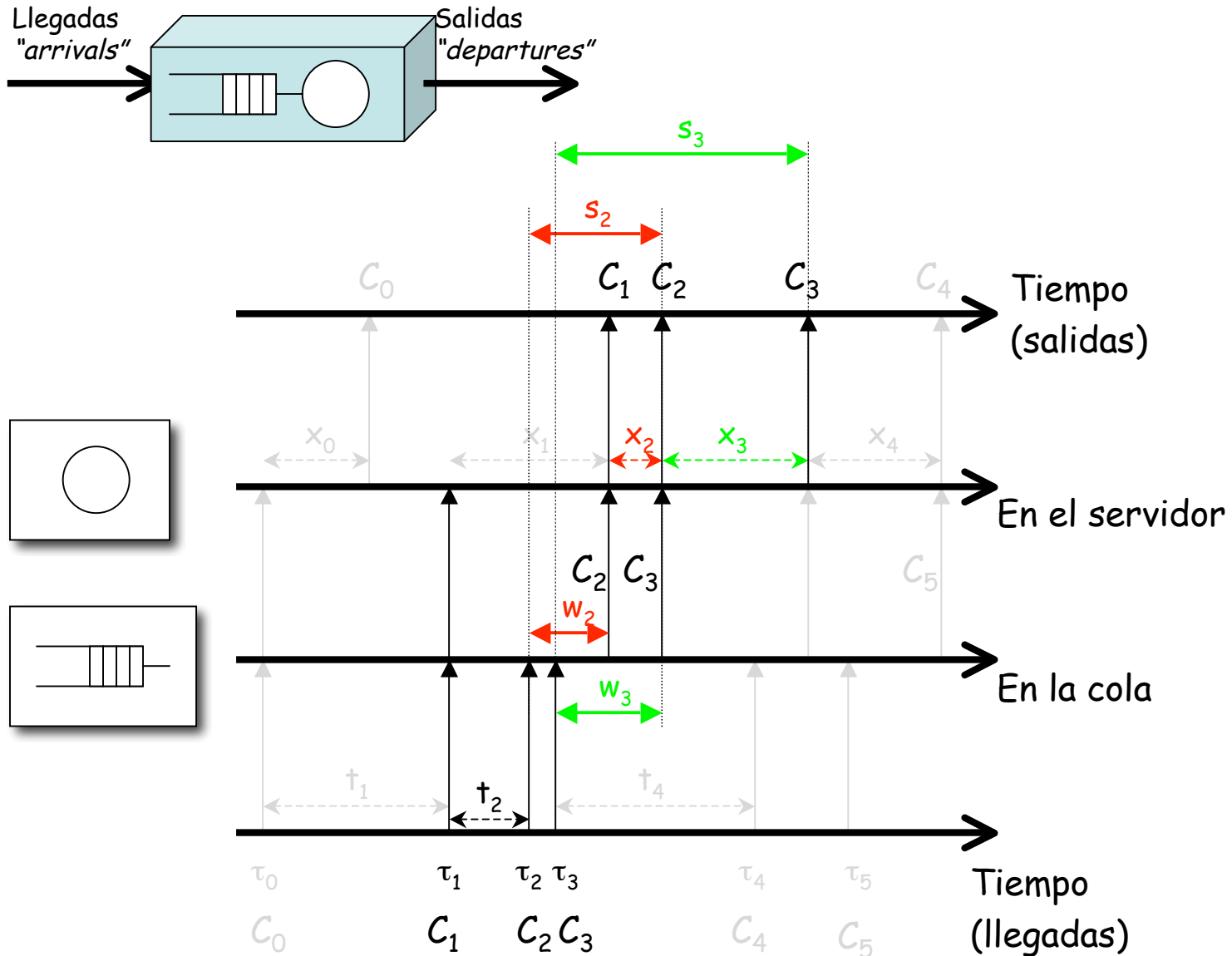
Con cola



- Cola infinita o con tamaño máximo

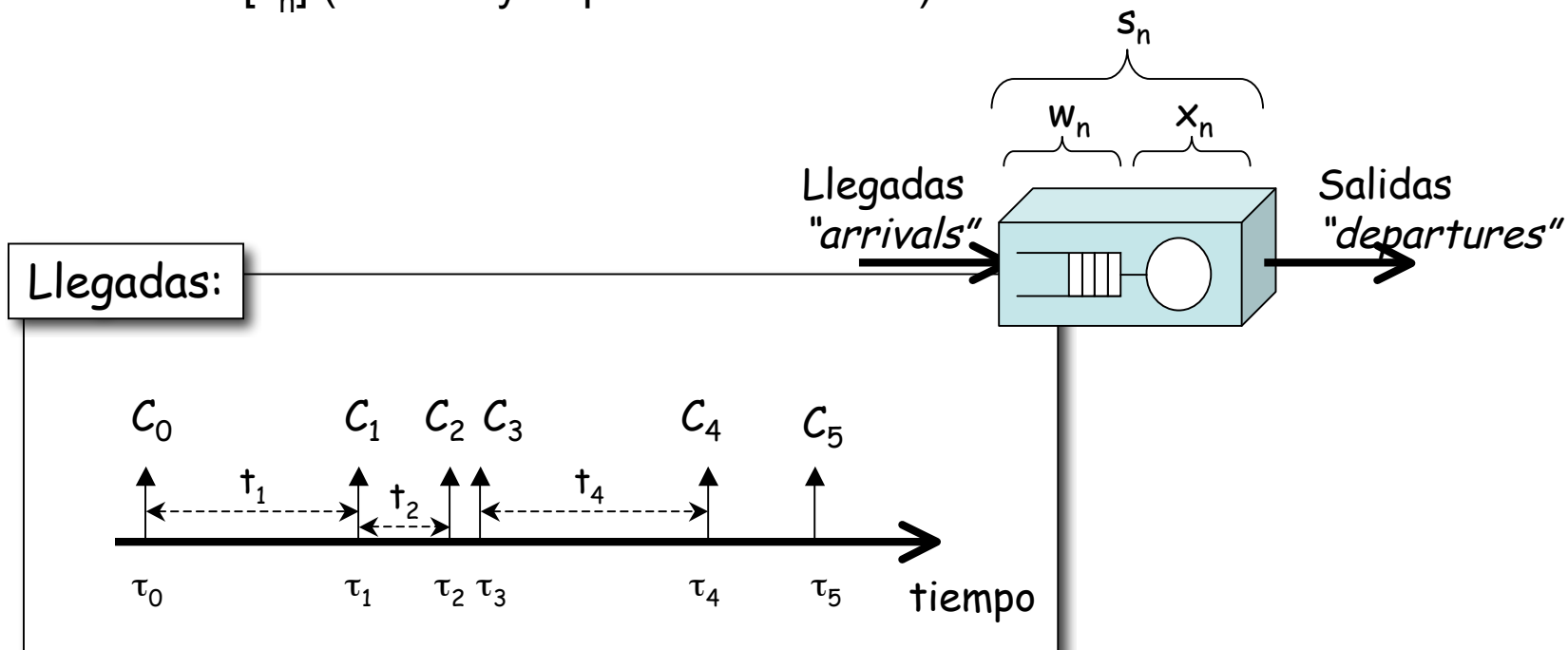


Tiempo en cola y en el sistema



Otros términos y definiciones

- $\mathbf{N(t)}$: nº de clientes en el sistema en el instante t
 $\bar{N} = E[N]$
- w_n : tiempo de espera en la cola para C_n
 $W = E[w_n]$ (si no hay dependencia con n)
- s_n : tiempo en el sistema para C_n (tiempo total empleado)
 $S_n = W_n + X_n$
 $T = E[s_n]$ (si no hay dependencia con n)



Otros términos y definiciones

- Intensidad de tráfico

$$u = A_o = \frac{E[x]}{E[t]} = \frac{E[t_{servicio}]}{E[t_{entre_llegadas}]} = \frac{1/\mu}{1/\lambda} = \frac{\lambda}{\mu}$$

- Tasa efectiva de llegadas o rendimiento del sistema

$$\lambda_a = \gamma = \lambda(1 - P_B)$$

$$P_B = P[\text{un usuario no sea servido}]$$

- Tráfico cursado: fracción del tráfico ofrecido servido por el sistema

$$A_c = A_o(1 - P_B) = \frac{\lambda(1 - P_B)}{\mu} = \frac{\lambda_a}{\mu}$$

- Con c servidores idénticos y reparto uniforme del tráfico: intensidad que debe atender cada uno

$$\rho = \frac{A_c}{c} = \frac{\lambda_a}{c\mu}$$

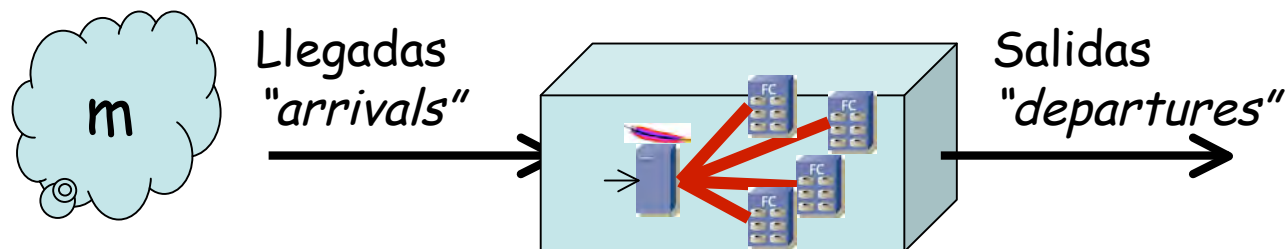
ρ = factor de utilización = % de tiempo que el servidor está ocupado = $E[\text{fracción de servidores ocupados}]$

$$\rho = \frac{\text{velocidad a la que entra trabajo}}{\text{máx. velocidad a la que se puede hacer}} = \frac{\lambda E[x] \text{ segs de trabajo/seg}}{c \text{ segs/seg}}$$

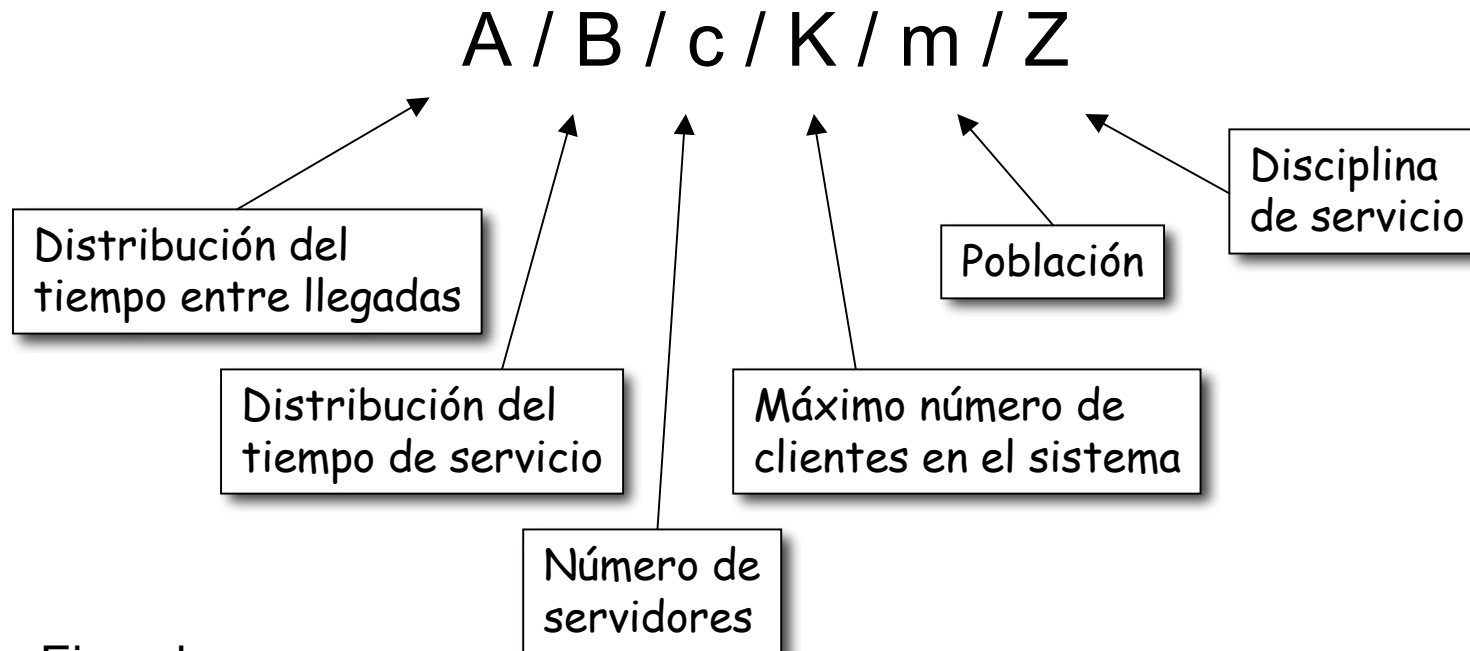
- Fórmula de Little: $\bar{N} = \lambda T$

Otros parámetros

- El número de servidores puede ser distinto de 1
 - ¿Todos sirven de igual manera? (misma distribución del tiempo de servicio)
 - ¿Cómo se selecciona servidor?
- Número máximo de clientes que puede haber en el sistema
- Número máximo de clientes “*en el universo*” (m)
- ¿FIFO? ¿LIFO? ¿Prioridades? ¿Según tamaño? ¿Al azar? ¿Preemptivo?



Notación de Kendall



- Ejemplos:
 - “M” : distribución exponencial : $P(X < x) = 1 - e^{-\beta x}$
 - “D” : determinista
 - “G” : distribución genérica
 - “M/M/1” : tiempos entre llegadas exponenciales, tiempos de servicio exponenciales, 1 solo servidor
 - “D/D/2/5” : tiempos entre llegadas deterministas, tiempos de servicio deterministas, 2 servidores, máximo de 3 clientes en cola

¿Podemos resolverlos?

- Podemos querer calcular:
 - Tiempo entre una llegada y que se completa su servicio:
 - Tiempo medio, distribución...
 - Nos sirve para saber si el sistema da un servicio de “suficiente” calidad
 - Número de peticiones encoladas ante una nueva llegada
 - Número medio, distribución...
 - Nos ayuda a saber cuánta cola deberíamos poner
 - Cómo son las salidas
 - ¿Siguen siendo deterministas/exponenciales/lo_que_sea?
 - Necesario conocerlo si detrás hay otro sistema que tome nuestros servicios como nuevas llegadas
- Podemos calcularlo:
 - Para algunos sistemas sencillos (D/D/c, M/M/c/K, etc)
 - Aproximaciones, cotas, para sistemas un poco más complejos
 - Simulación para sistemas “reales”

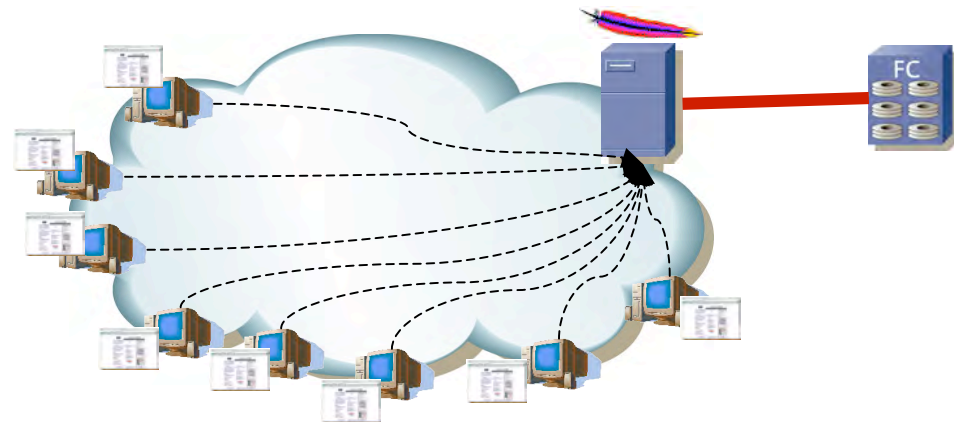
Ejemplo de aplicación

- Llegadas las tomamos equiespaciadas (determinista)
- Los tiempos de servicio siempre iguales (determinista)
- Los discos solo pueden servir 1 fichero a la vez

D/D/1

- ¿Cola? ¿Cuántas peticiones puede almacenar sin servir el servidor?
- Por ejemplo supongamos que es un servidor web multihilo que se bloquea el hilo al recibir una petición
- Tantos servidores como hilos (h)

D/D/1/h

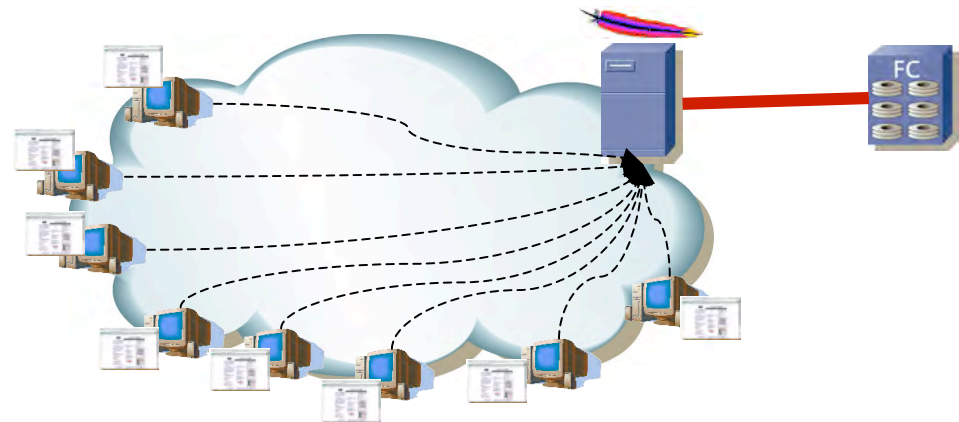


Ejemplo de aplicación

D/D/1/h

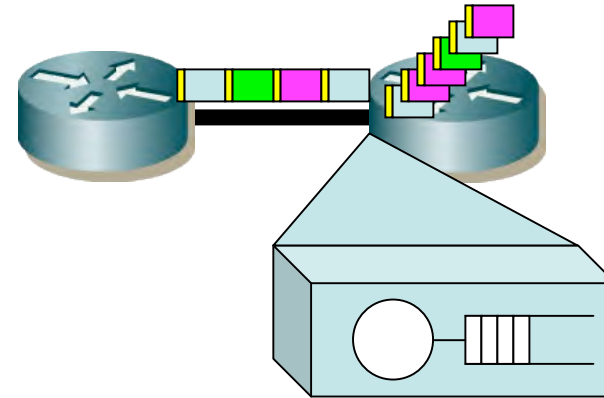
¿Son hipótesis realistas?

- No hace falta cola: si no es capaz de servir antes de la llegada siguiente ($\lambda > \mu$) el sistema será inestable
- Las llegadas serán normalmente aleatorias y dependerán principalmente del comportamiento de los usuarios
- Los tiempos de servicio dependen del tamaño de los ficheros y no son todos iguales
- También los tiempos dependerán de la red (ej. TCP)



Ejemplo de red

- Las llegadas son de los paquetes
- El tiempo de servicio es el tiempo de enviar el paquete
- El tiempo depende del tamaño del paquete
- La cola es el tamaño del buffer de memoria de paquetes
- ¿Cómo son los tiempos de llegada de paquetes a un router?
- ¿Cómo son los tamaños de los paquetes?
- ¿Es igual para cualquier router? (al menos el tipo de distribución)



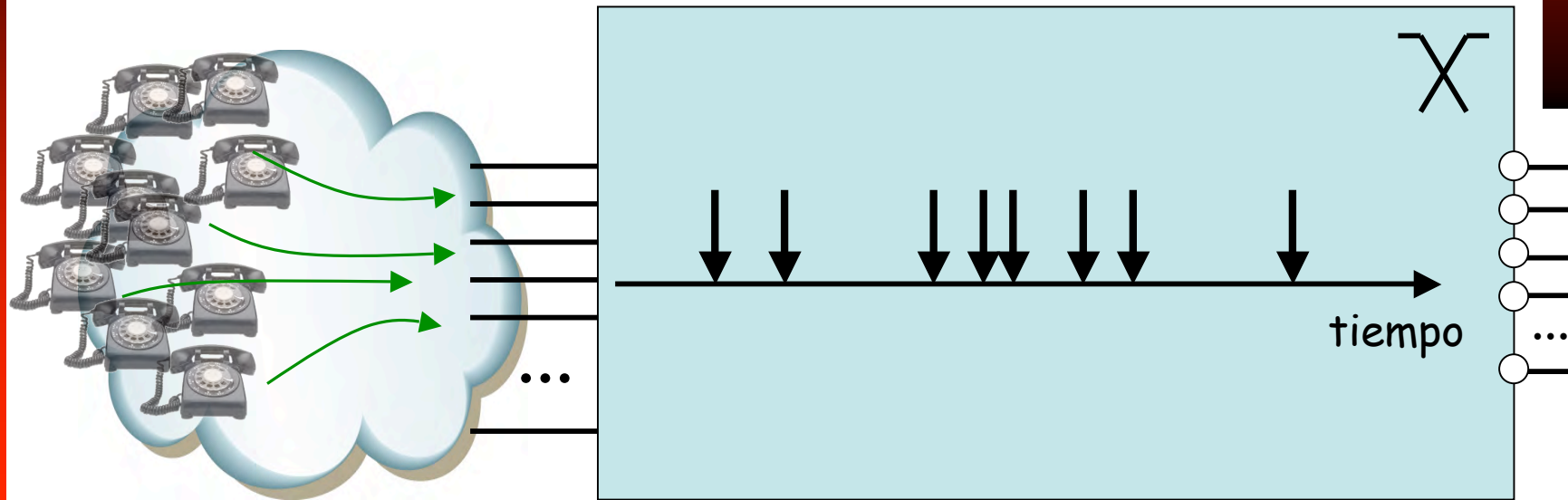


¿Con qué solemos trabajar?



Proceso de llegadas

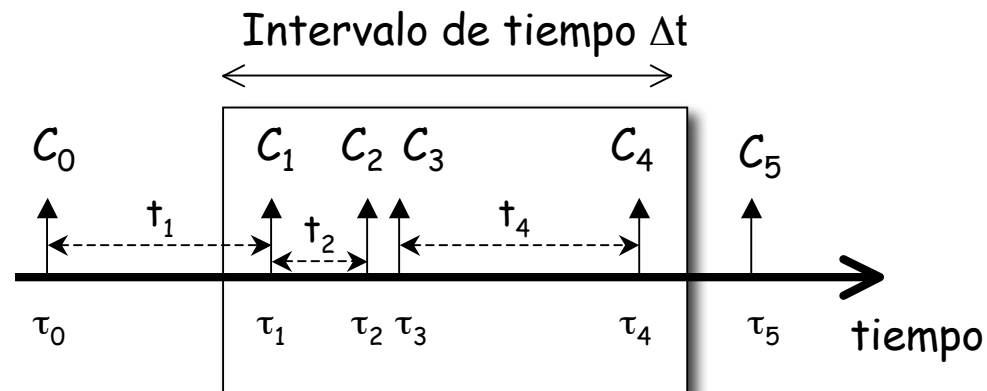
- Hipótesis fundamental en teoría clásica: llegadas independientes
- Tasa media de llegadas de llamadas de una gran población de fuentes (usuarios) independientes: λ



Número de llegadas

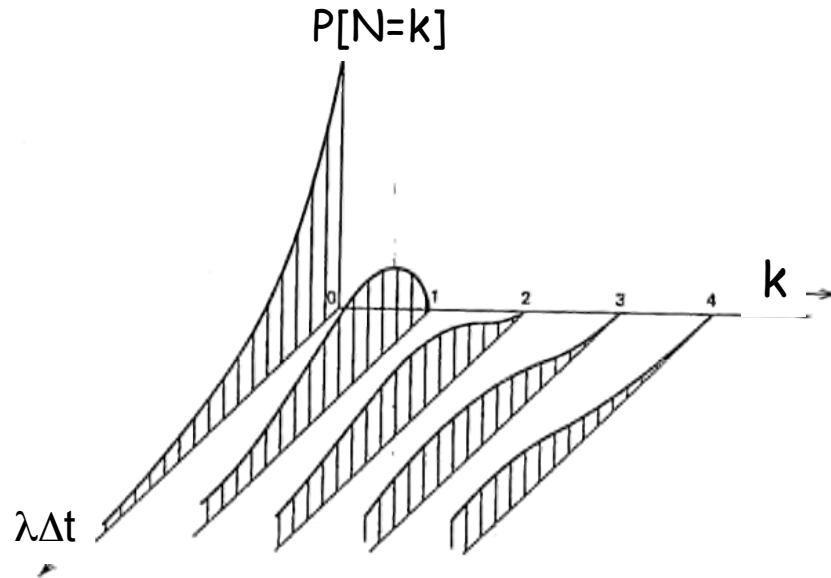
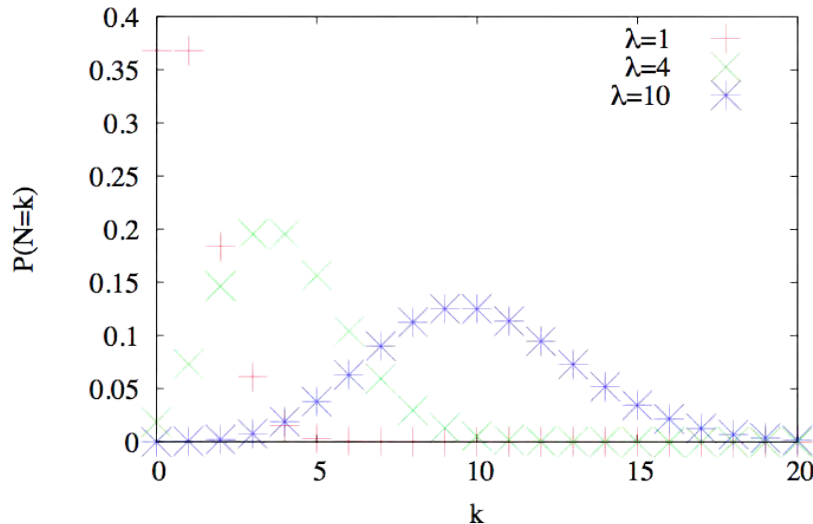
- Hipótesis:
 - En un intervalo suficientemente pequeño solo puede producirse una llegada
 - La probabilidad de una llegada en un intervalo suficientemente pequeño es directamente proporcional a la longitud del mismo (probabilidad $\lambda\Delta t$)
 - La probabilidad de una llegada en un intervalo es independiente de lo que suceda en otros intervalos
- Se demuestra que el número de llegadas en un intervalo sigue una distribución de Poisson

$$P_{\lambda\Delta t}[N = k] = \frac{(\lambda\Delta t)^k}{k!} e^{-\lambda\Delta t}$$



Distribución de Poisson

$$P[N = k] = \frac{(\lambda\Delta t)^k}{k!} e^{-\lambda\Delta t}$$



- Es una función de distribución:

$$\sum_{k=0}^{\infty} P[N = k] = \left(1 + \lambda\Delta t + \frac{(\lambda\Delta t)^2}{2} + \frac{(\lambda\Delta t)^3}{6} + \dots \right) e^{-\lambda\Delta t} = e^{\lambda\Delta t} e^{-\lambda\Delta t} = 1$$

- Su valor medio es $\lambda\Delta t$:

$$\bar{N} = E[N] = \sum_{k=0}^{\infty} kP[N = k] = \left(0 + \lambda\Delta t + (\lambda\Delta t)^2 + \frac{(\lambda\Delta t)^3}{2} + \frac{(\lambda\Delta t)^4}{6} \dots \right) e^{-\lambda\Delta t} = \lambda\Delta t e^{\lambda\Delta t} e^{-\lambda\Delta t} = \lambda\Delta t$$

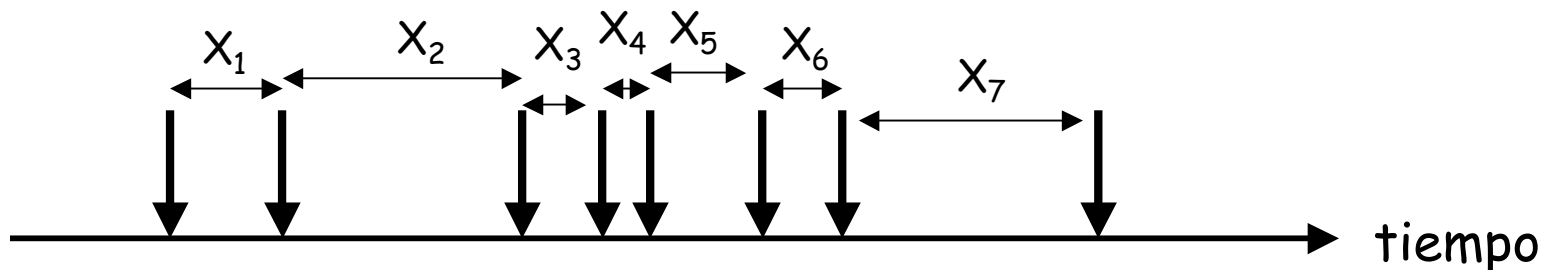
Tiempos entre llegadas

- Se demuestra que: si el número de eventos que ocurren en un intervalo sigue una distribución de Poisson los tiempos entre llegadas de eventos siguen una distribución exponencial
- El tiempo entre llegadas sigue una v.a. exponencial de parámetro λ
- X_i variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas (i.i.d.) ('X')

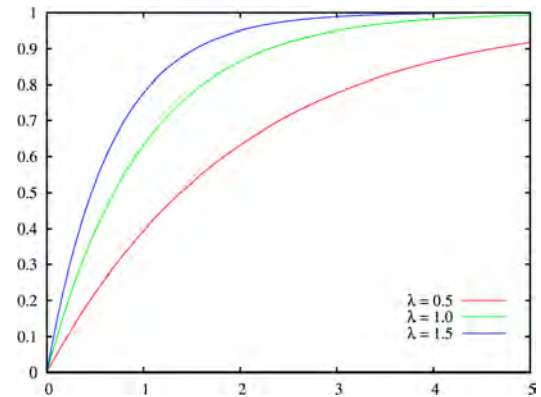
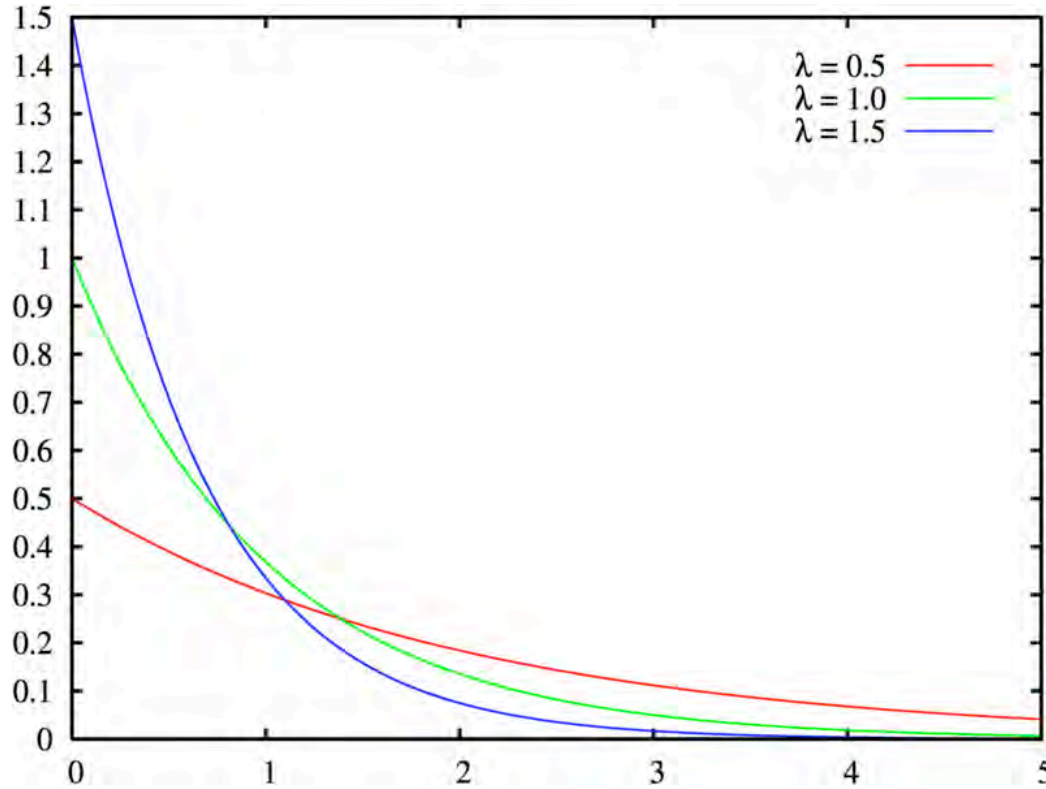
$$p_X(t) = \lambda e^{-\lambda t} \quad (t > 0)$$

$$P[X < t] = 1 - e^{-\lambda t}$$

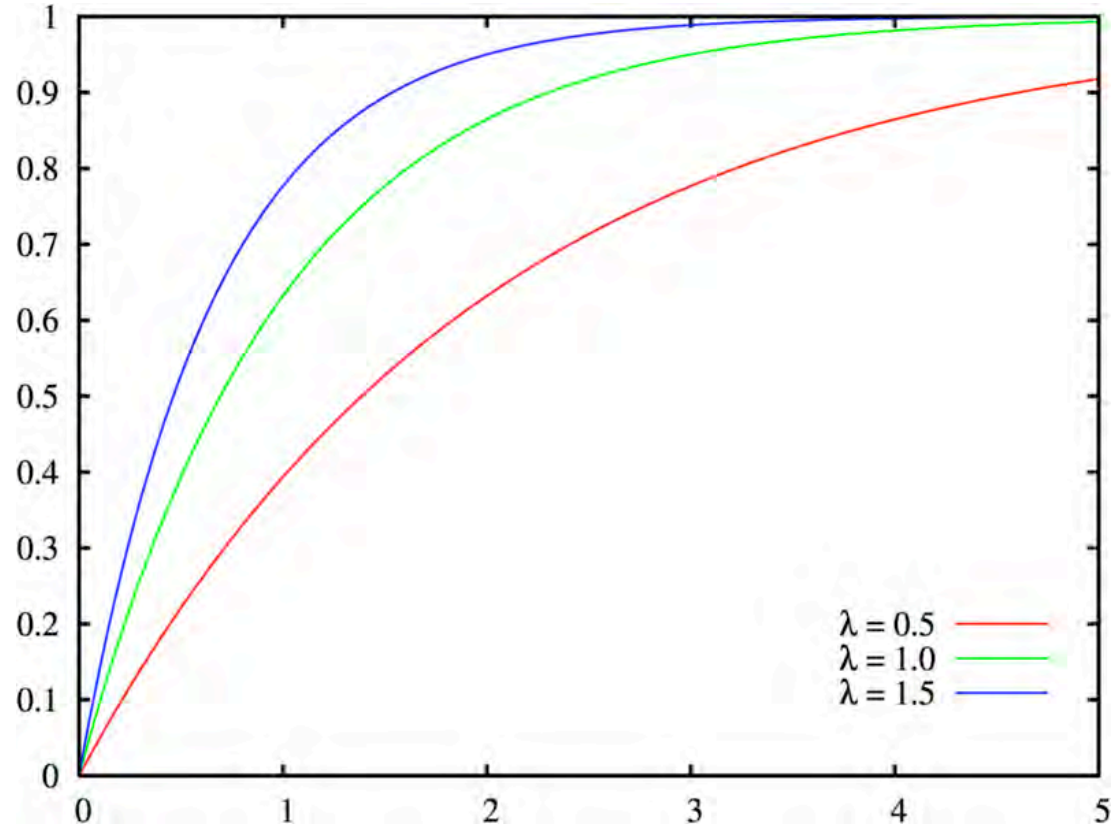
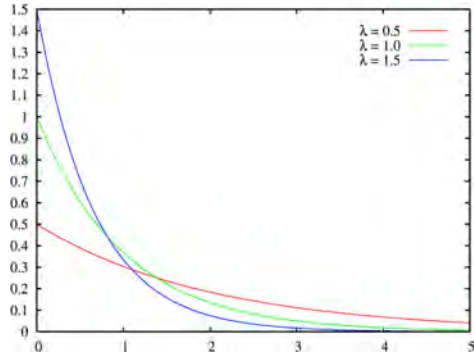
- Media: $E[X] = \int_0^{\infty} t \lambda e^{-\lambda t} = 1/\lambda$
- Tiempo medio entre llegadas $1/\lambda \Rightarrow$ en media λ llegadas por segundo



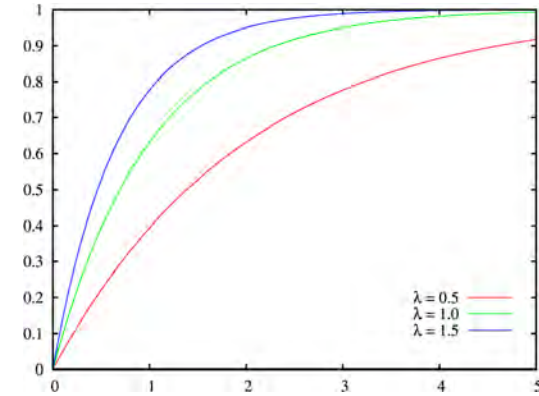
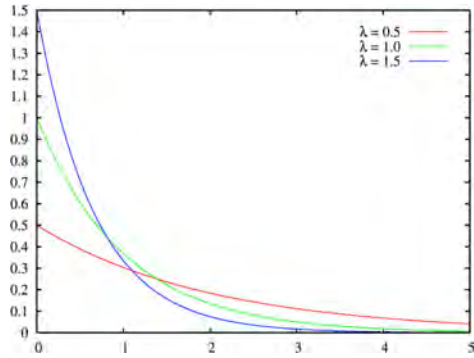
Ejemplo



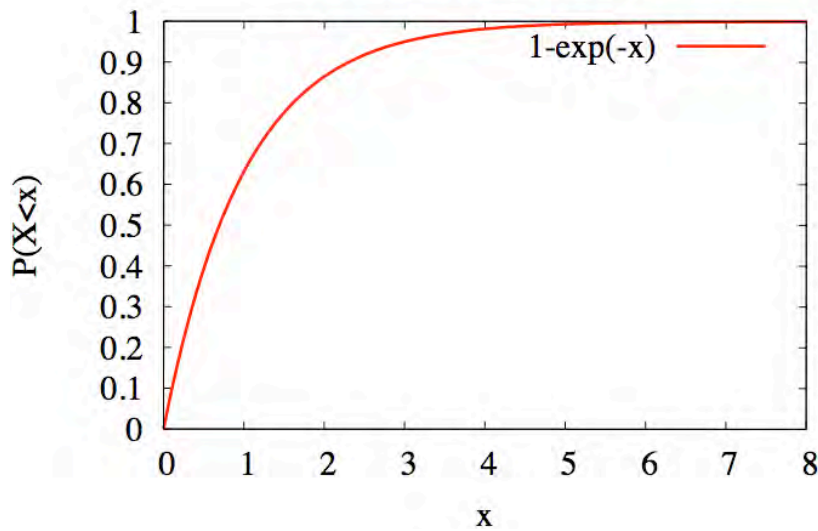
Ejemplo



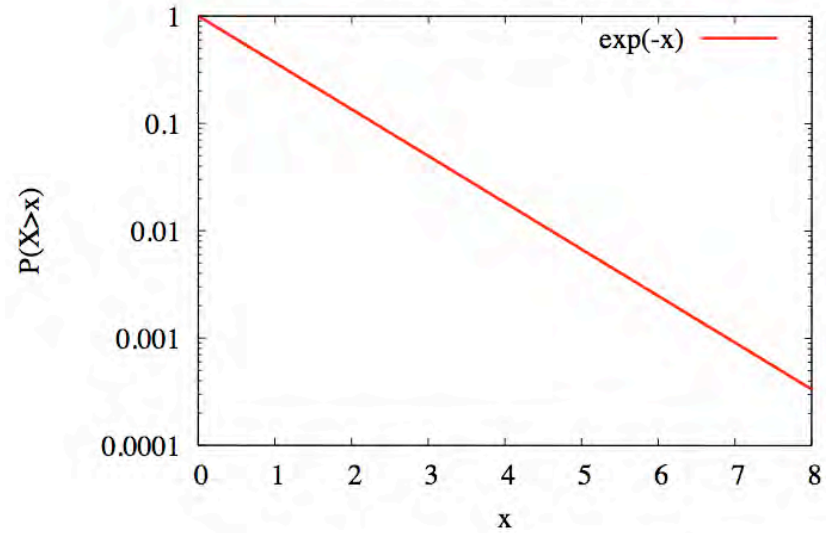
Ejemplo



Exponential distribution, $\lambda=1$



Exponential distribution, $\lambda=1$



¿Llegadas de *Poisson*?

- ¿Los tiempos entre llegadas de paquetes son i.i.d. y siguen una distribución exponencial (M)?
- ¿Equiespaciadas (determinista)?
 - Fuentes CBR
- ¿Los tiempos entre llegadas son independientes?
 - ¿Las peticiones de páginas web? El usuario suele navegar en “sesiones”
 - ¿Los paquetes IP? Si vienen varios paquetes suele haber bastante probabilidad de que vengan más \Rightarrow correlación no nula

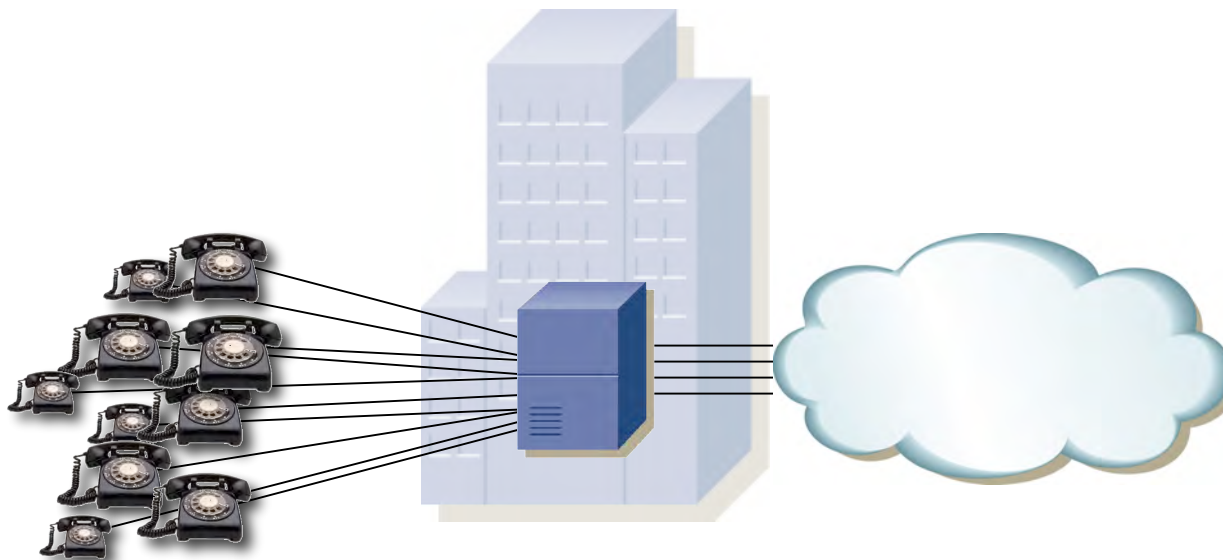
Tiempos de servicio

- Equivalentemente tamaños de paquetes y de ficheros
- ¿Deterministas?
 - Celdas ATM ok
 - ¿Ficheros servidor web?
 - ¿Paquetes IP?
- ¿Exponenciales?
 - Es una distribución continua. ¿Aproximado?
 - ¿Los ficheros que piden los usuario tienen esa distribución?
 - ¿Los tamaños de los paquetes IP?
- ¿Independientes?

M/M/c/c

Servicio telefónico (Erlang)

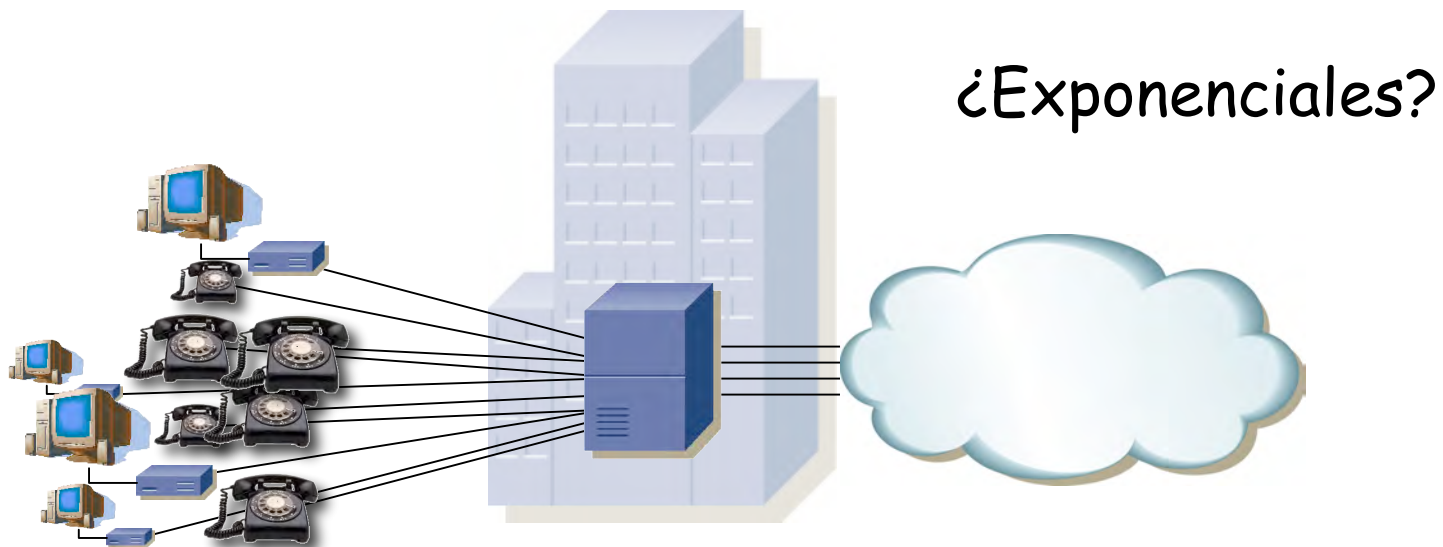
- Gran número de usuarios
- Tiempo entre llamadas a una central: exponenciales independientes
- Duración de las llamadas: exponencial
- c líneas externas
- Nos permite calcular la probabilidad de que una llamada encuentre una línea libre
- Estupendo, pero un buen día...



M/M/c/c

Servicio telefónico (Erlang)

- Gran número de usuarios
- Tiempo entre llamadas a una central: exponenciales independientes
- Duración de las llamadas: exponencial
- c líneas externas
- Nos permite calcular la probabilidad de que una llamada encuentre una línea libre
- Estupendo, pero un buen día...





Traffic Measurement



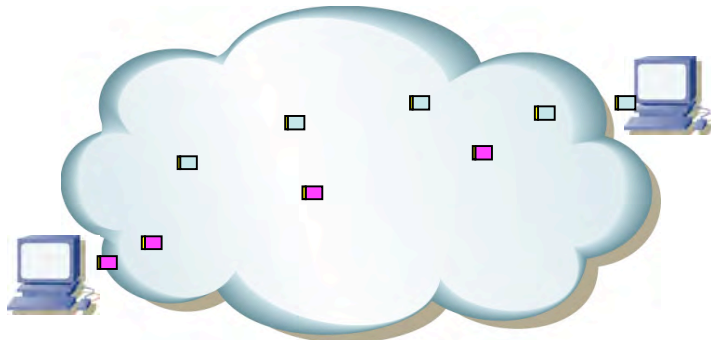
Utilidad

- *Network troubleshooting*
 - Equipo defectuoso puede afectar al funcionamiento de la red
 - Las medidas ayudan a localizarlo
- Depuración de protocolos/aplicaciones
 - Las medidas pueden desvelar problemas ocultos
- Caracterización de tráfico
 - ¿Cuál es la carga actual y la tendencia?
 - Medida necesaria
- Evaluación de prestaciones
 - Prestaciones de un router o aplicación
 - Medida necesaria para caracterizar la carga

Medidas activas y pasivas

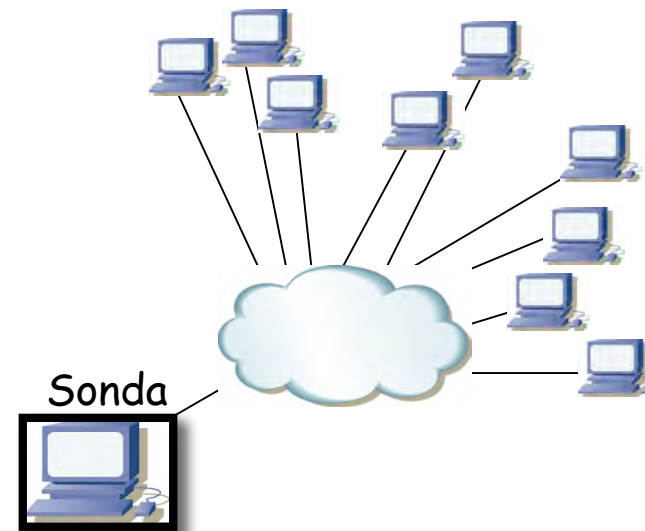
Activas

- Los paquetes son generados por una herramienta
- Se busca medir con ellos características de la red
- Bien enviándolos a otro nodo controlado
- O bien esperando una respuesta
- O bien con un medidor pasivo intermedio
- Software+PC o hardware específico
- Ejemplos: ping, traceroute, pathchar, etc.



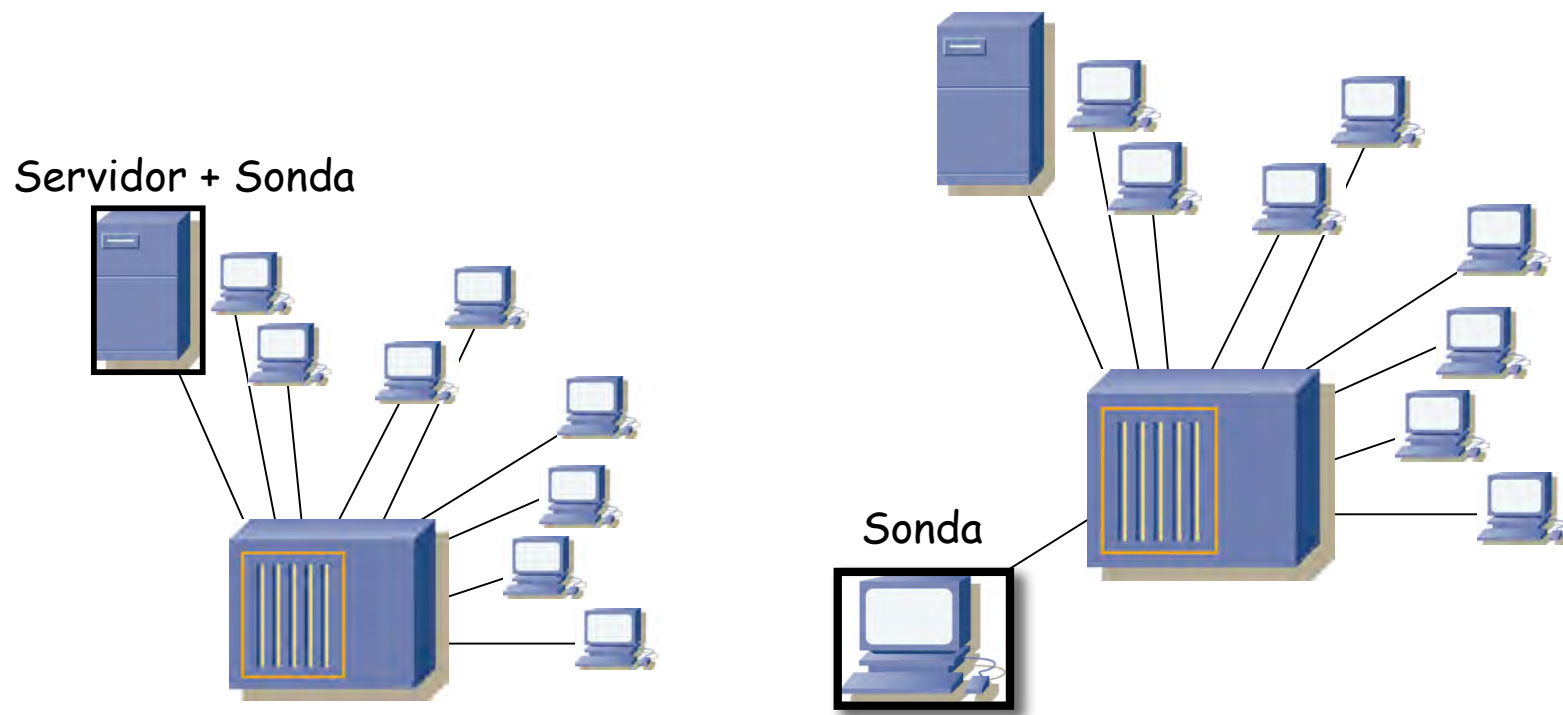
Pasivas

- Herramienta de monitorización observa el tráfico
- En un punto de la red o varios
- Software+PC o hardware específico
- Ejemplos: tcpdump, wireshark, etc.



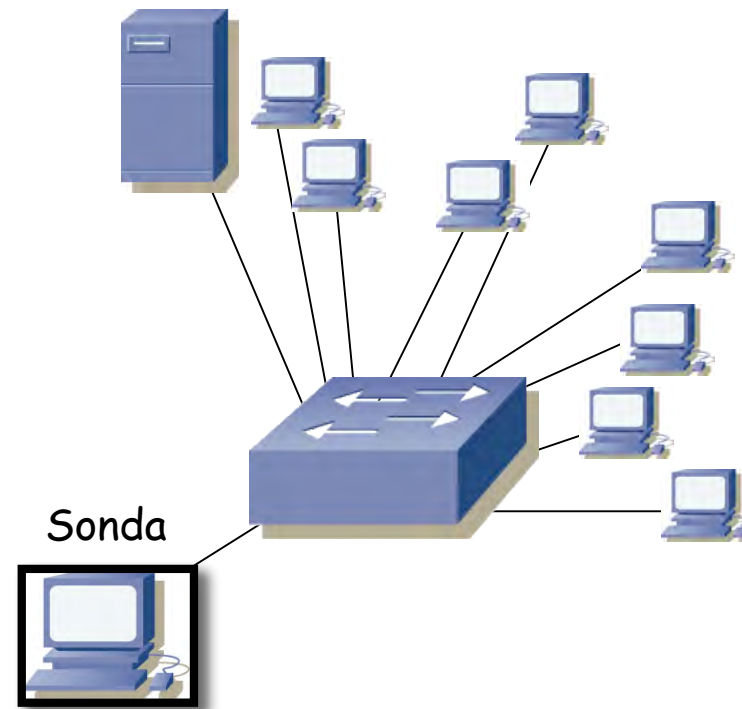
¿Cómo se captura el tráfico?

- Hub y *sniffer* (tcpdump, programa ad-hoc, etc)
- Trazas a disco
- Análisis en tiempo real u offline



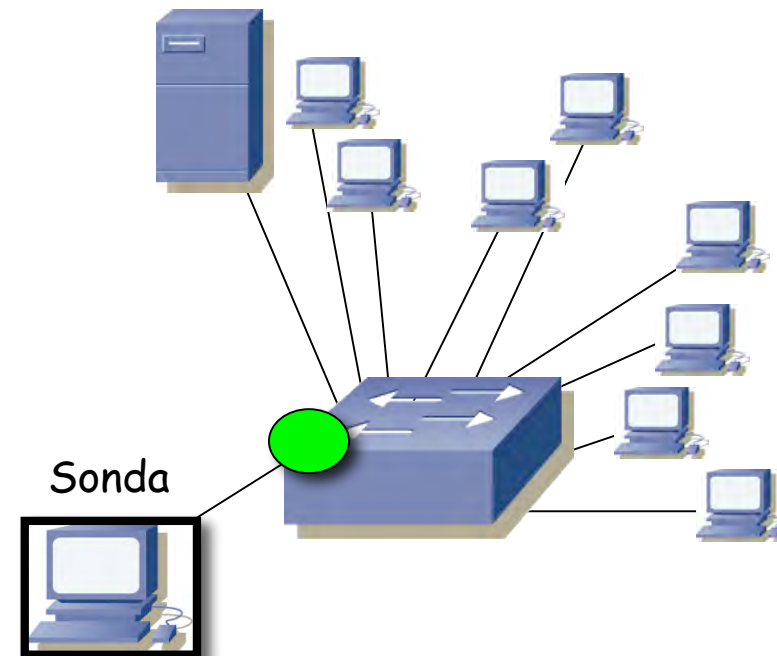
¿Cómo se captura el tráfico?

- Switch con *SPAN* y *sniffer*
- Trazas a disco
- Análisis en tiempo real u offline



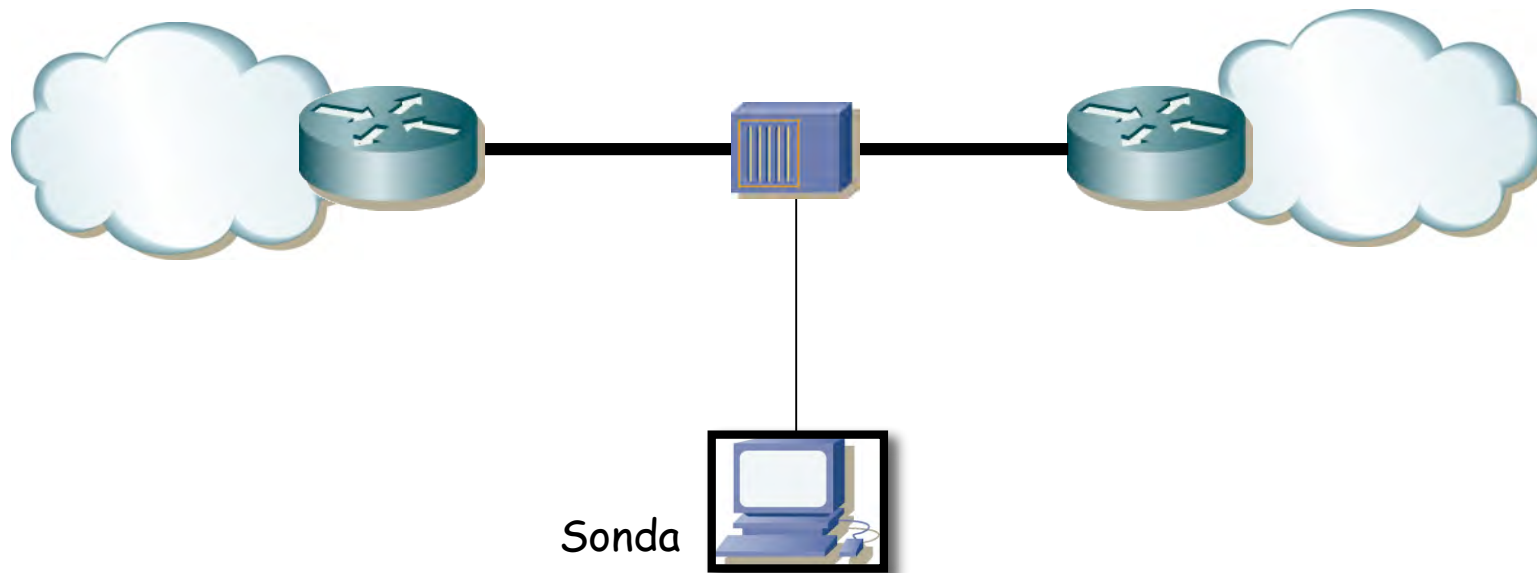
¿Cómo se captura el tráfico?

- Conmutador puede recoger estadísticas
- Normalmente resumidas
- La sonda recogería periódicamente esos resúmenes
- También aplica a routers
- Ejemplo: NetFlow



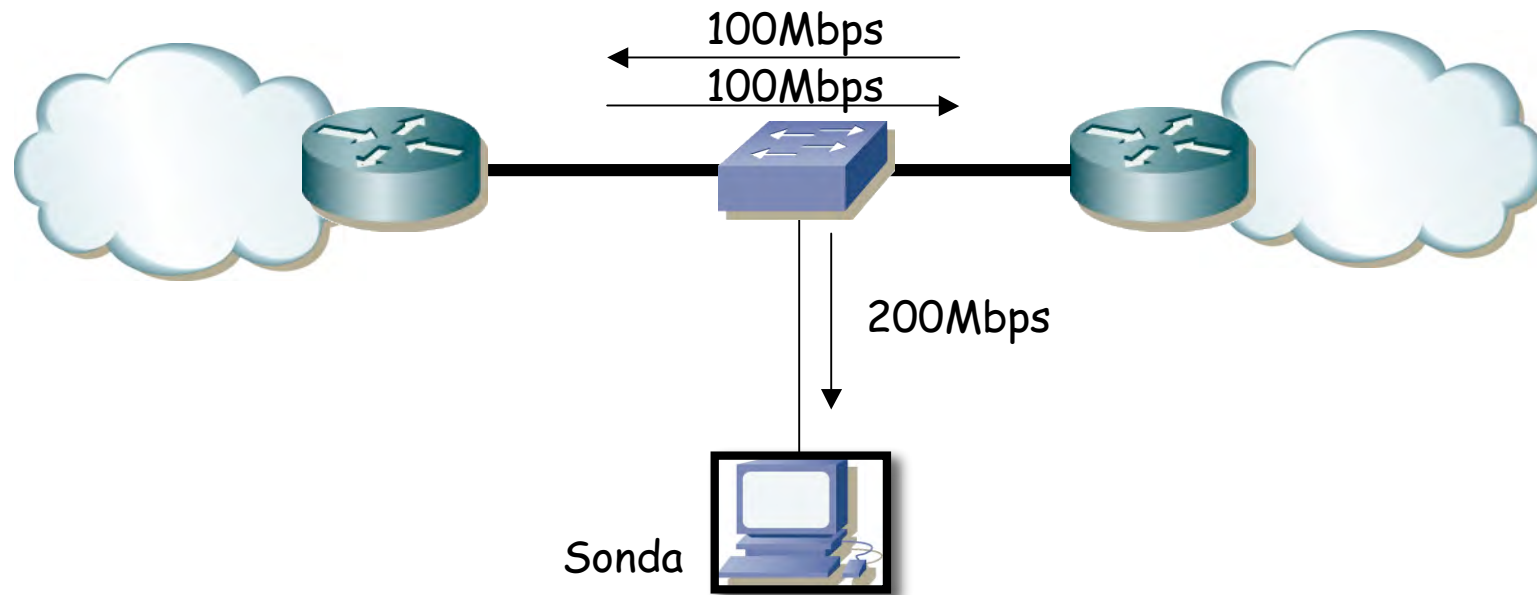
¿Cómo se captura el tráfico?

- Enlace entre 2 routers (...)
- Poner un hub
 - Solo para 10/100 Ethernet
 - Podría para Gigabit pero no se fabrican hubs
 - Se pierde el full duplex, puede haber colisiones



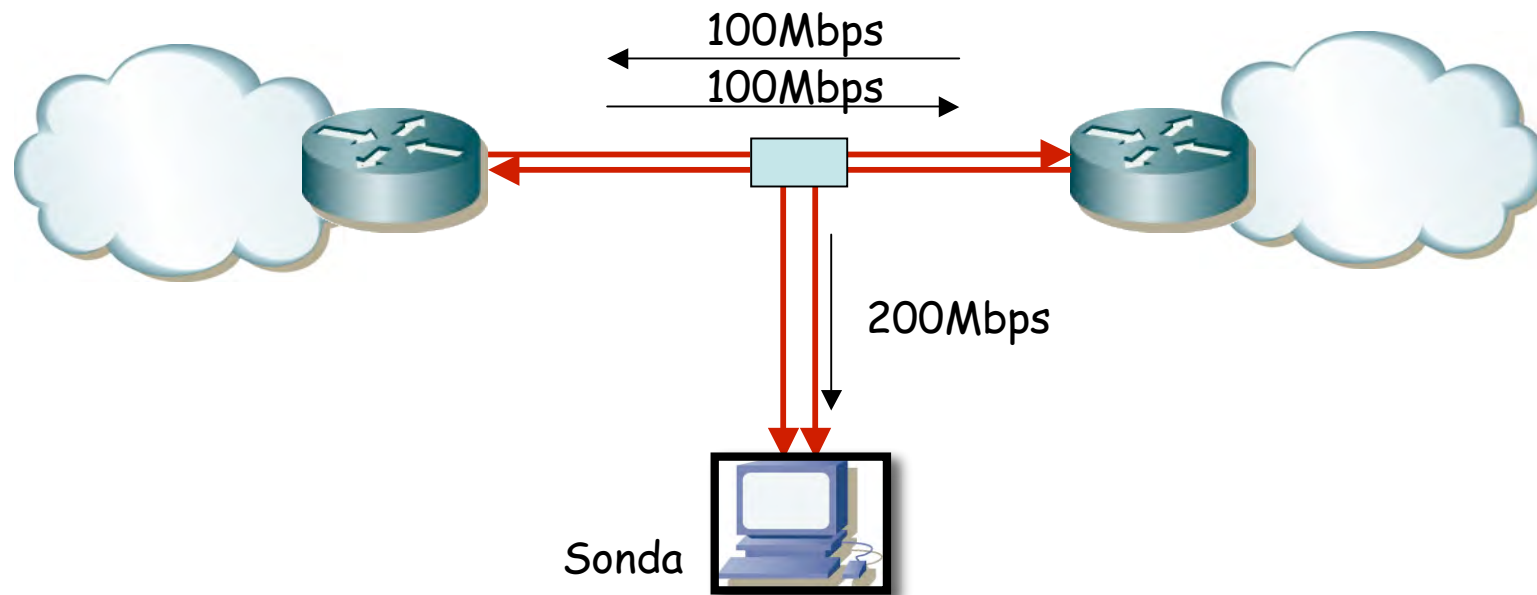
¿Cómo se captura el tráfico?

- Enlace entre 2 routers
- Poner un switch con *SPAN*
 - Con full duplex el tráfico a monitorizar es 2x la velocidad



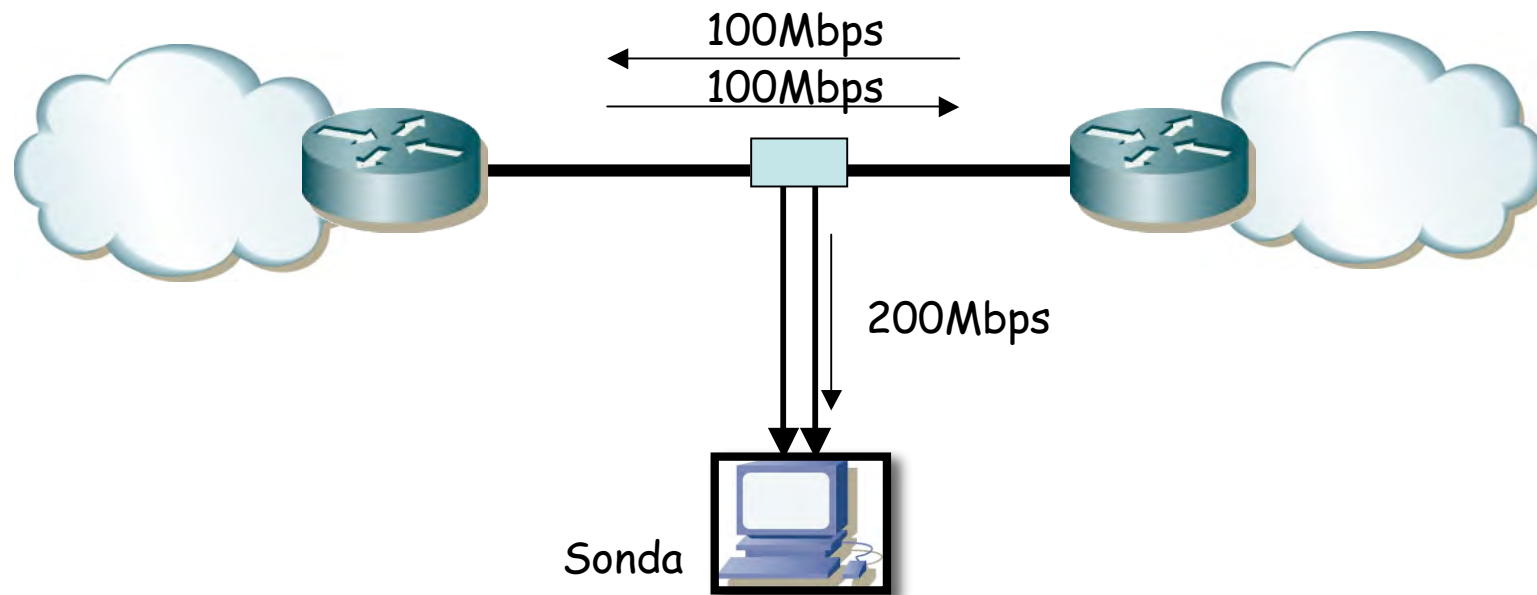
¿Cómo se captura el tráfico?

- Enlace **óptico** entre 2 routers
- Poner un splitter
 - Con full duplex el tráfico a monitorizar es 2x la velocidad
 - Normalmente requiere 2 interfaces de red en la sonda (solo RX)
 - Pasivo (resistente a fallos de alimentación)



¿Cómo se captura el tráfico?

- También existe el splitter (*Tap*) eléctrico
 - Con full duplex el tráfico a monitorizar es 2x la velocidad
 - Normalmente requiere 2 interfaces de red en la sonda (solo RX)
 - Pasivo (resistente a fallos de alimentación)



Medidas distribuidas

The screenshot shows a web browser window with the URL <https://etomic.tlm.unavarra.es/login.php>. The page title is "ETOMIC" and the subtitle is "EVERGROW TRAFFIC OBSERVATORY MEASUREMENT INFRASTRUCTURE".

Navigation Menu:

- Home
- Measurement
 - Periodic measurements
 - Mission
 - Evergrow Subproject 1
 - Workplan
 - Manuals
 - Participants
 - Meetings
 - Publications
 - Recent results
 - The nodes

Login Section:

Login

User ID: Password: [Apply for an account](#)

Introduction

The European Traffic Observatory is a European Union VI Framework Program sponsored effort, within the Integrated Project EVERGROW, that aims at providing a paneuropean traffic measurement infrastructure with high-precision, GPS-synchronized monitoring nodes.

This is the current status *(place the cursor over the nodes to get information)*:

The map shows a distribution of monitoring nodes across Europe, represented by small icons on a color-coded map.

Tridentcom OS Best testbed award

Modelado del tráfico

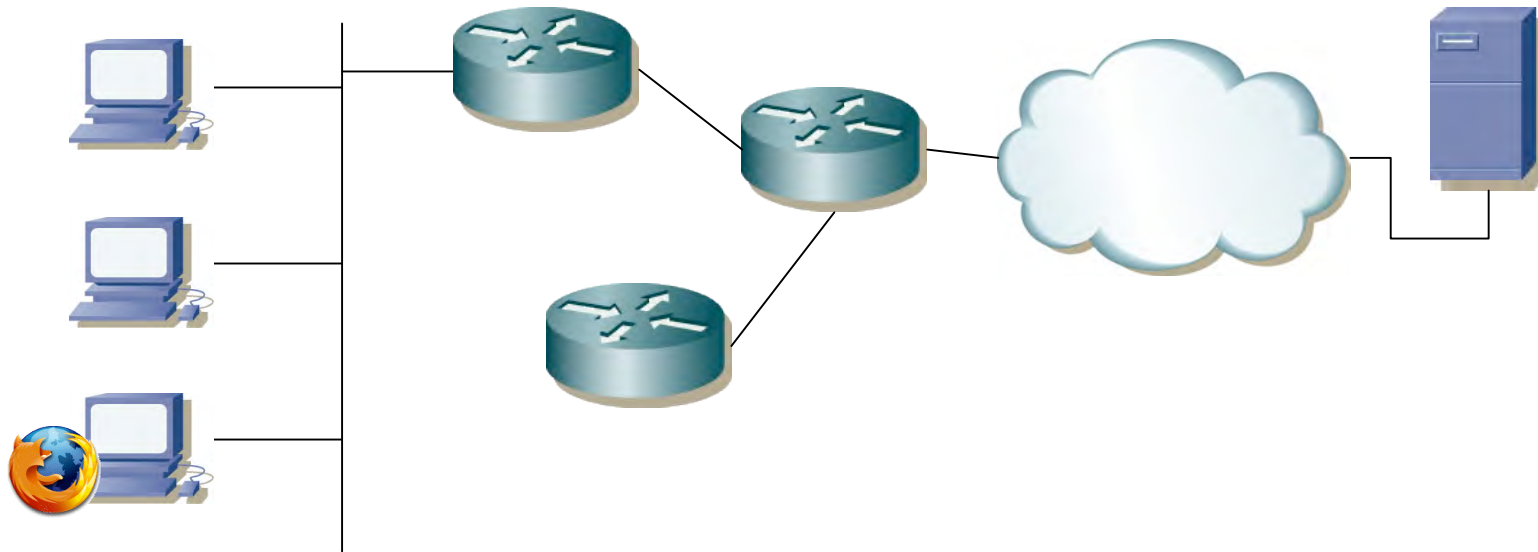
- Determinar la escala que interesa
- Medir en el punto de interés
- Decidir las estadísticas a calcular
- Estimarlas con las observaciones
- Elegir un modelo
- Ajustar los parámetros del mismo
- Comprobar la precisión del mismo

Escala de interés

- Nivel de sesión
 - Ej: peticiones de ficheros a un servidor ftp o web
 - Relacionado con comportamiento humano
- Nivel de flujo
 - Ej: bytes entre dos nodos de la red
- Nivel de paquete

Punto de medida

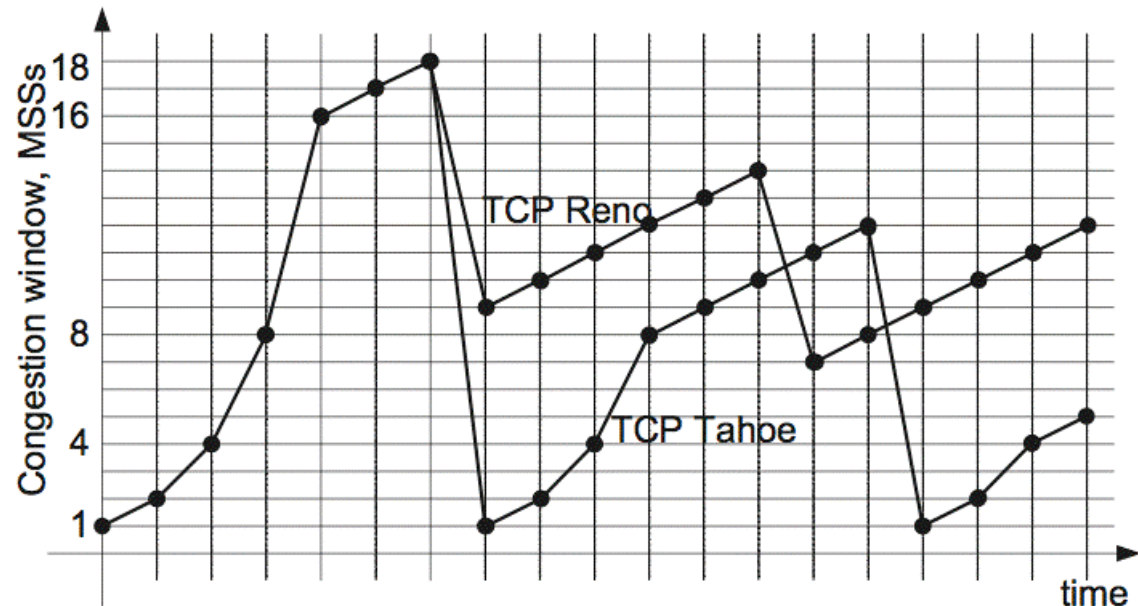
- ¿Dónde queremos modelar el tráfico?



Punto de medida

En la aplicación/host

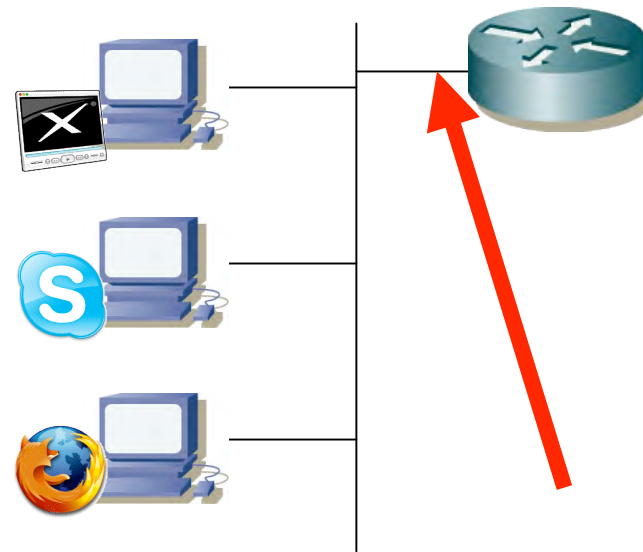
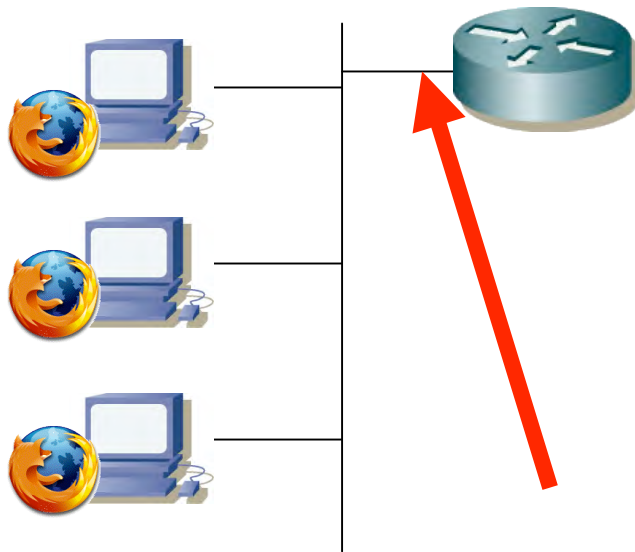
- Generalmente tráfico generado
- Según la aplicación UDP o TCP
- UDP cambia poco el tráfico frente a cuándo pide enviar la aplicación
- En TCP importantes efectos de la red y protocolos



Punto de medida

Tráfico agregado de aplicaciones

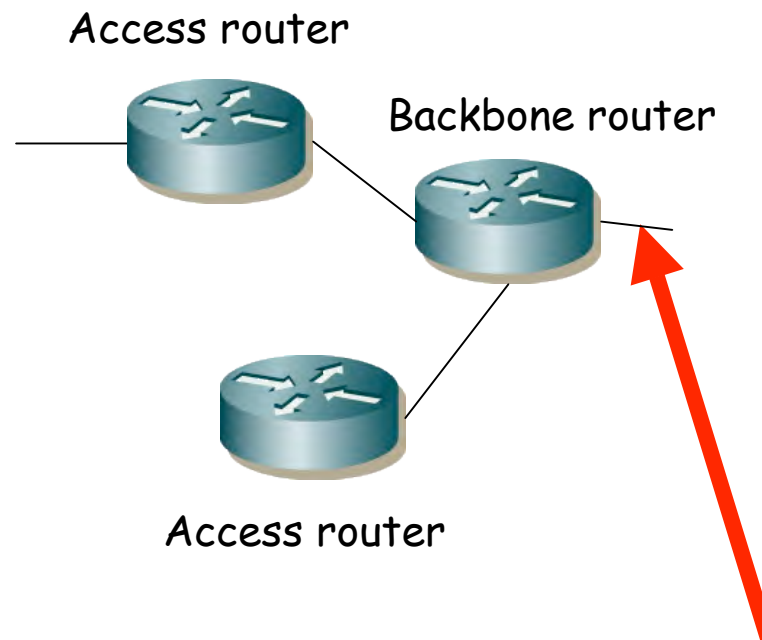
- Escenario homogéneo en aplicaciones
- O heterogéneo



Punto de medida

Tráfico agregado de red

- Agregación de gran número de flujos
- No es simplemente la superposición de los flujos individuales



Internet Traffic

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
 - Se observó ya en los 90
 - Se esperaba que creciera el uso de UDP
 - Hoy en día muchos contenidos multimedia sobre TCP

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
 - ftp, http, ssh, email, etc. flujos bidireccionales
 - Request-response genera asimetría
 - P2P pero accesos asimétricos

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
 - WWW contenidos pequeños
 - HTTP 1.0 una conexión por objeto
 - HTTP 1.1 una conexión por página
 - Distribución de cola pesada

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
- Las llegadas de paquetes no forman un proceso de Poisson
 - Muchos estudios asumen tráfico agregado Poisson homogéneo
 - No parece ser así
 - Interarrival times correlados
 - Y puede que ni sea estacionario

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
- Las llegadas de paquetes no forman un proceso de Poisson
- Las conexiones se aproximan más
 - Muchos usuarios
 - Los usuarios suelen ser independientes
 - Similar al caso telefónico

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
- Las llegadas de paquetes no forman un proceso de Poisson
- Las conexiones se aproximan más
- Los tamaños de paquetes suelen seguir una distribución bimodal
 - En torno al 50% de la MTU de Ethernet
 - En torno al 40% lo más pequeños posible (ACKs)
 - El resto distribuido entre ellos
 - Algunos picos en tamaños de fragmentación (otras MTUs)

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
- Las llegadas de paquetes no forman un proceso de Poisson
- Las conexiones se aproximan más
- Los tamaños de paquetes suelen seguir una distribución bimodal
- Reparto no uniforme del tráfico
 - El 90% del tráfico entre el 10% de los nodos

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
- Las llegadas de paquetes no forman un proceso de Poisson
- Las conexiones se aproximan más
- Los tamaños de paquetes suelen seguir una distribución bimodal
- Reparto no uniforme del tráfico
- El tráfico agregado parece tener naturaleza multi-fractal
 - En los 80 se creía Poisson
 - En los 90 aparece la hipótesis de autosimilaridad
 - Hoy en día, en escalas medias-altas parece no estacionario

Algunas características

- La mayor parte del tráfico es TCP
- Los flujos son bidireccionales pero asimétricos
- La mayoría de las conexiones TCP son cortas
- Las llegadas de paquetes no forman un proceso de Poisson
- Las conexiones se aproximan más
- Los tamaños de paquetes suelen seguir una distribución bimodal
- Reparto no uniforme del tráfico
- El tráfico agregado parece tener naturaleza multi-fractal
- ¡ Sigue cambiando !
 - 80-95 : e-mail, acceso remoto
 - 95-00 : www, grandes transferencias
 - 00-futuro: p2p, www, ...

Descripción del tráfico

Descripción de proceso estocástico

- Es una familia de variables aleatorias indexadas por un parámetro

$$\{S(t), t \in T\}$$

- Descripción completa requiere la *joint probability density function*

$$S(t_1, s_1, t_2, s_2, \dots) = P(S(t_1) \leq s_1, S(t_2) \leq s_2, \dots)$$

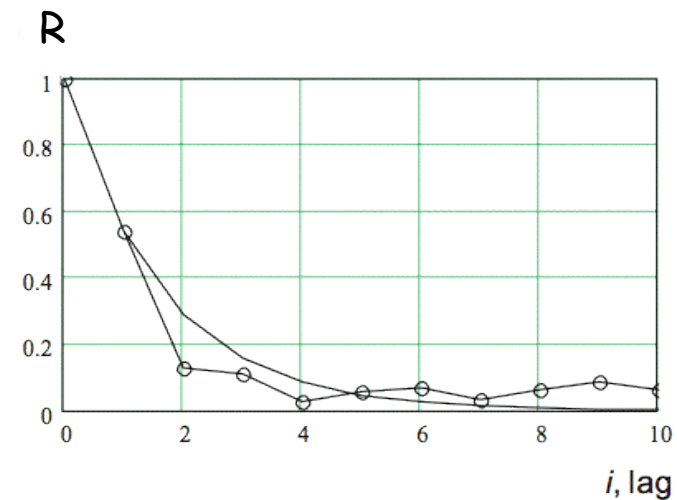
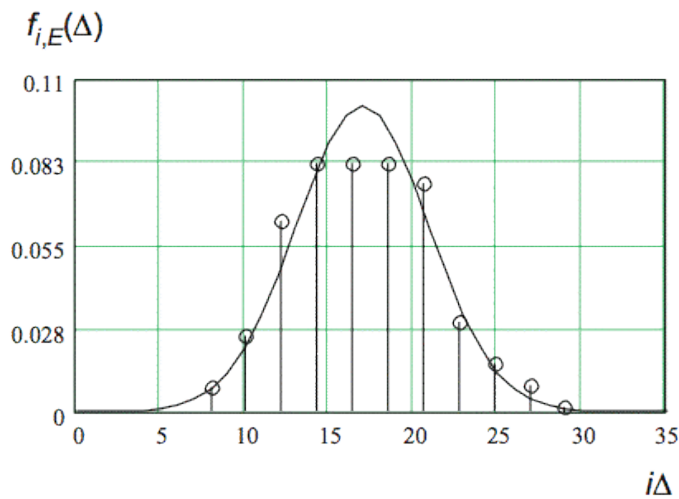
- Inmanejable, nunca se considera esa opción
- Si el proceso es estacionario en el sentido amplio
 - La media de $S(t)$ no depende del tiempo
 - La autocorrelación depende solo de la diferencia de índice $R_S(\Delta t)$
- Normalmente nos interesará marginal y autocorrelación
- Nota: Autocorrelación = $R_S(t_1, t_2) = E[S(t_1)S(t_2)]$

$$\text{Autocovarianza} = C_S(t_1, t_2) = E[(S(t_1) - \mu(t_1))(S(t_2) - \mu(t_2))]$$

$$\mu(t) = E[S(t)]$$

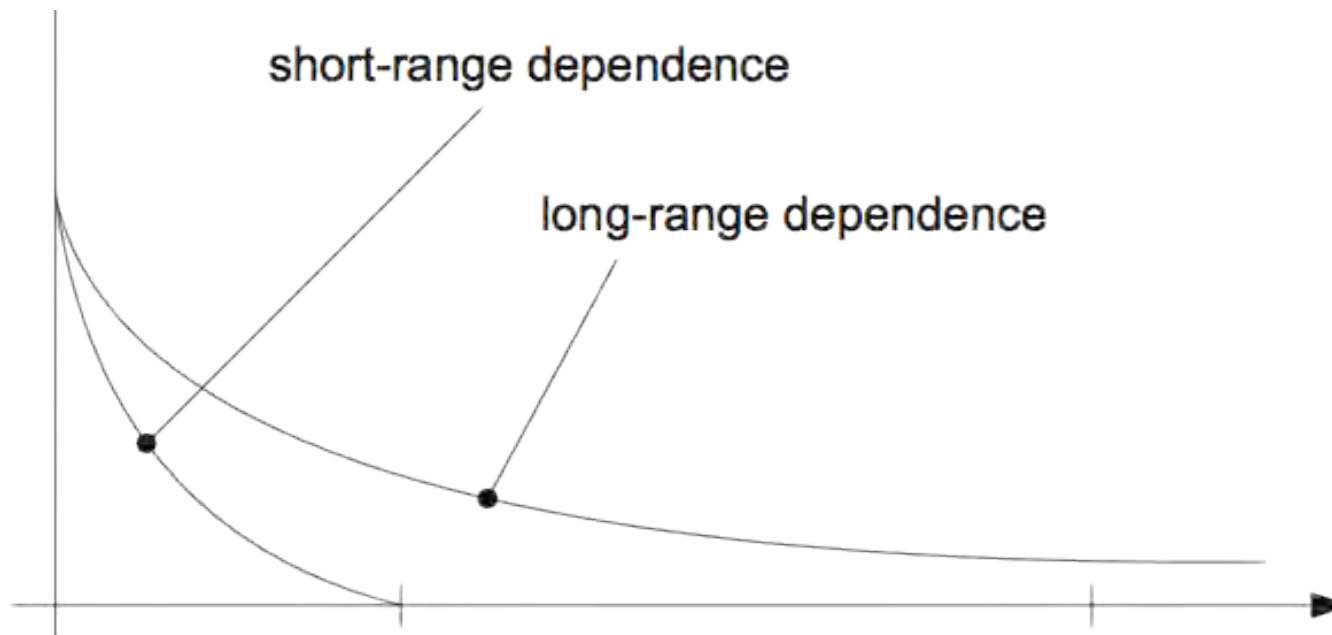
Descripción

- Normalmente tenemos muchos datos
- Capturas de días o de enlaces de muy alta velocidad
- Millones de paquetes
- Se reduce si queremos un intervalo estacionario (1h?)



Efectos de la autocorrelación

- Importante en análisis de prestaciones
- Alta correlación en los tiempos entre llegadas de paquetes suele implicar mayores pérdidas
- Dos manifestaciones importantes
 - Dependencia a corto plazo (caída exponencial/geométrica)
 - Dependencia a largo plazo (*power decay*) (no confundirla con no-estacionariedad)



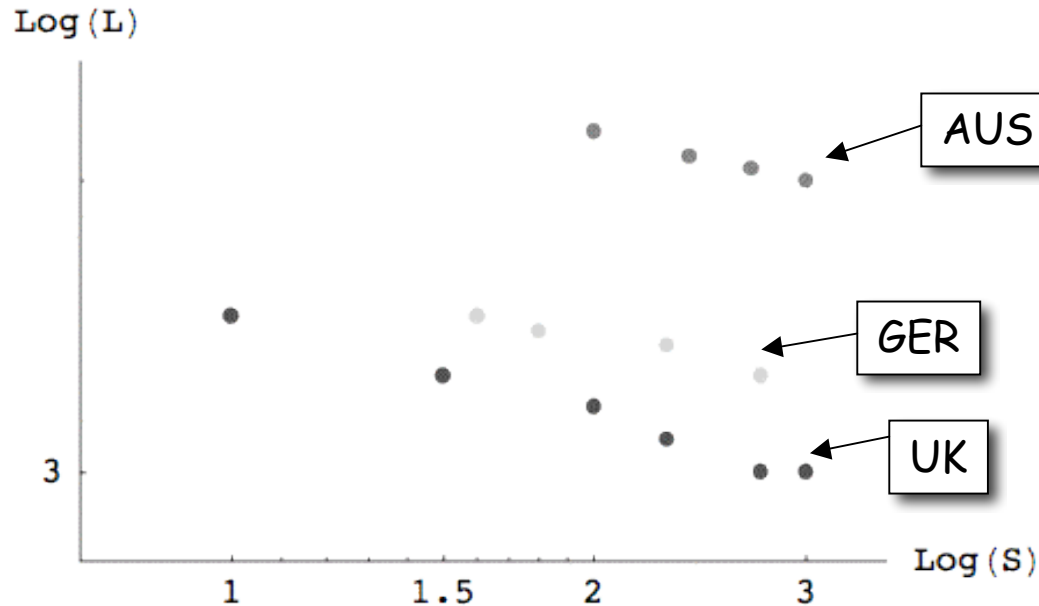
Escalas

- S = separación del compás
- L = longitud de la costa

$$\log(L) = -D \log(s)$$

$$L = S^{-D}$$

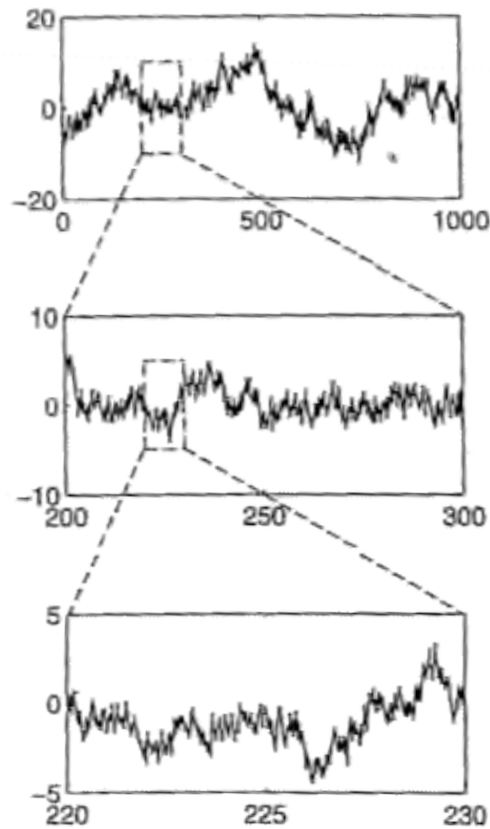
- *Power Law scaling*



Escalas en el tráfico

Autosimilar/Fractal

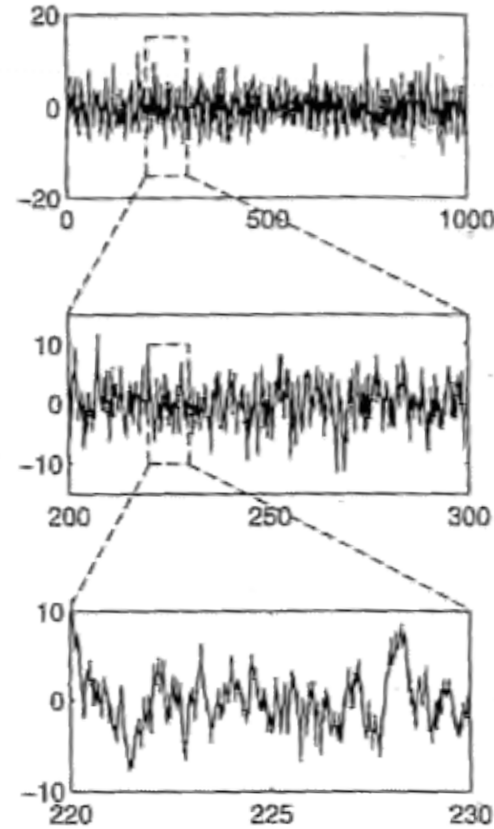
- Al aumentar la escala tiene un comportamiento similar



(a) Self-similar process

Poisson y SRD

- Variabilidad se reduce rápidamente con la escala

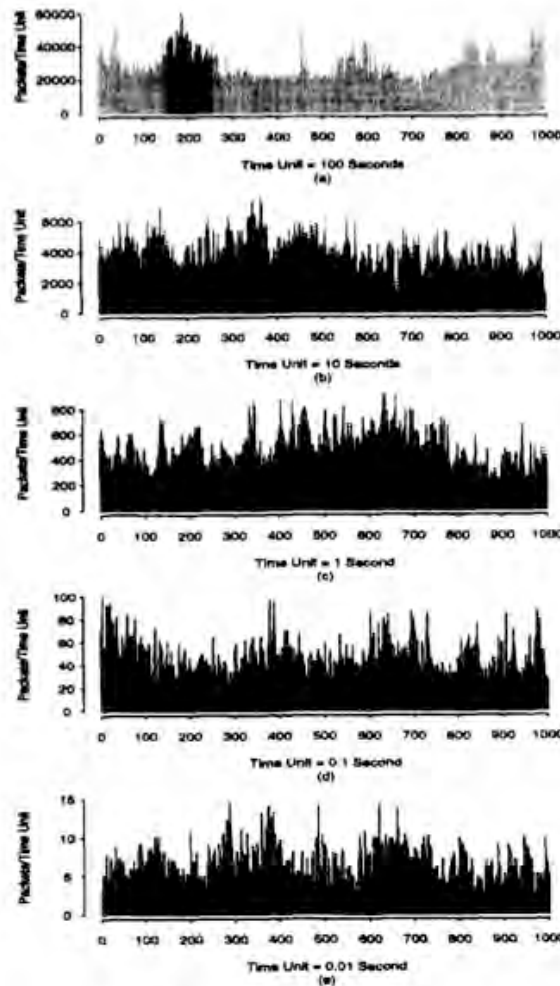


(b) Non-self-similar process

Escalas en el tráfico

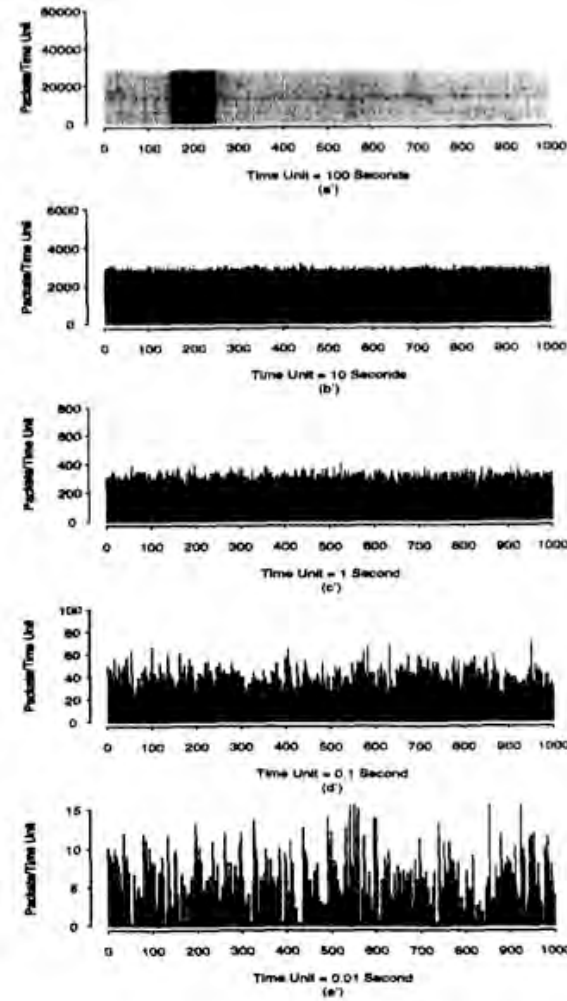
Autosimilar/Fractal

- Al aumentar la escala tiene un comportamiento similar



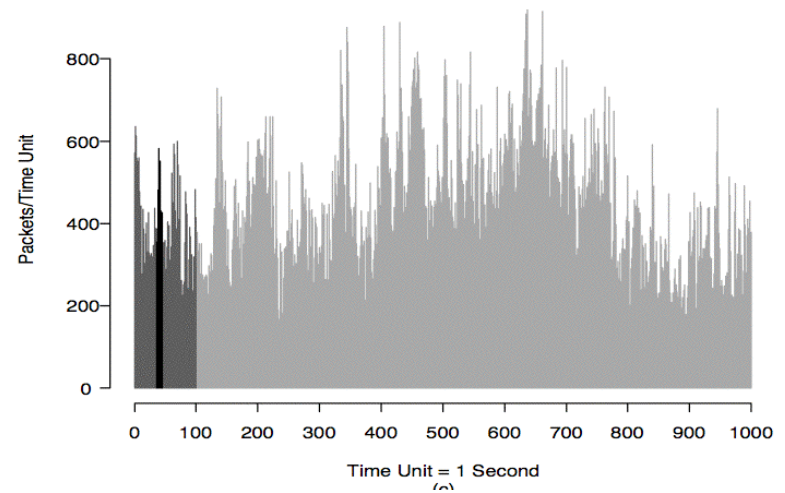
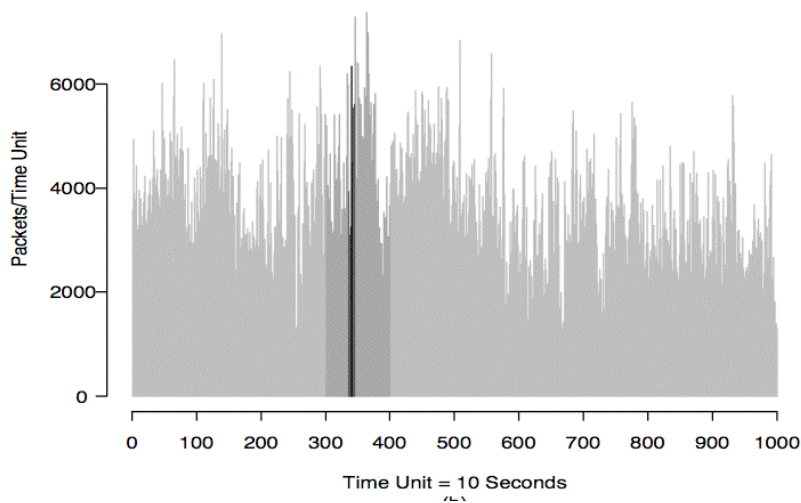
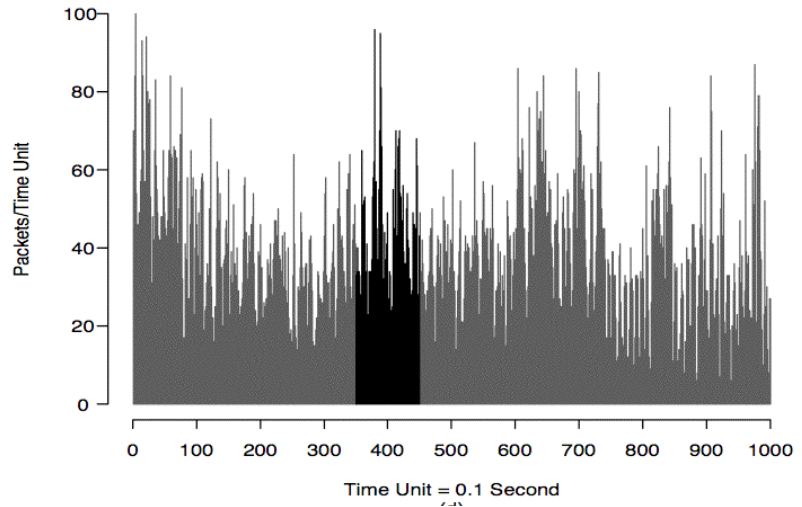
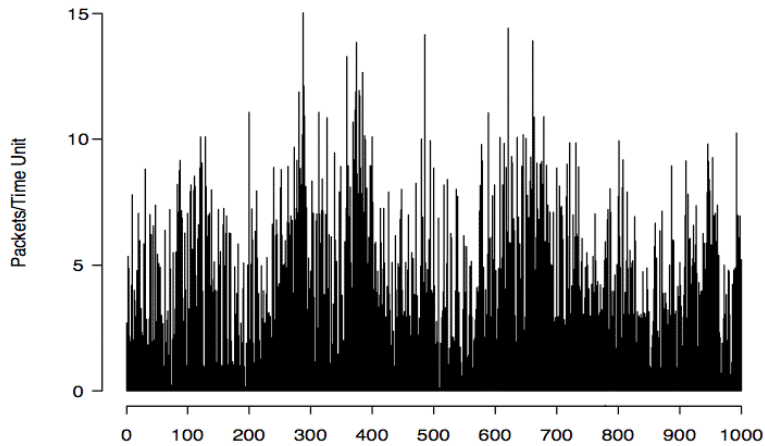
Poisson y SRD

- Variabilidad se reduce rápidamente con la escala



Trazas Bellcore 80-90

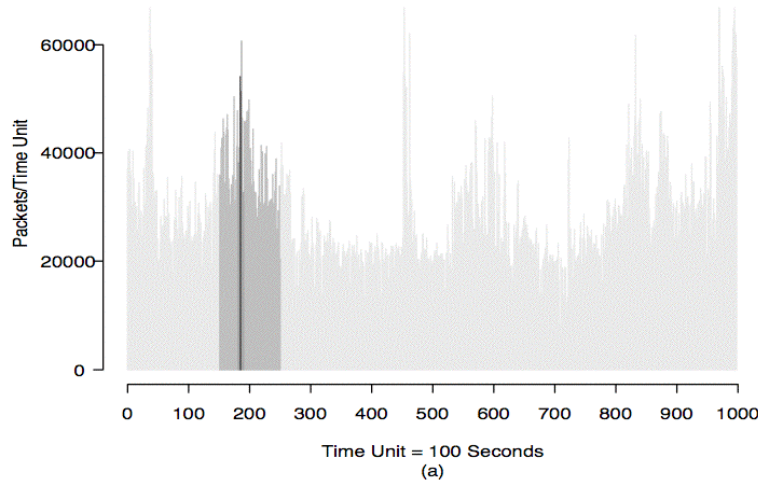
- Mayoritariamente IP
- Login remoto, e-mail, NFS, radio



Trazas Bellcore 80-90

- Mayoritariamente IP
- Login remoto, e-mail, NFS, radio

- “Rango reescalado” (“*rescaled adjusted range statistic*”)
- Power law scaling



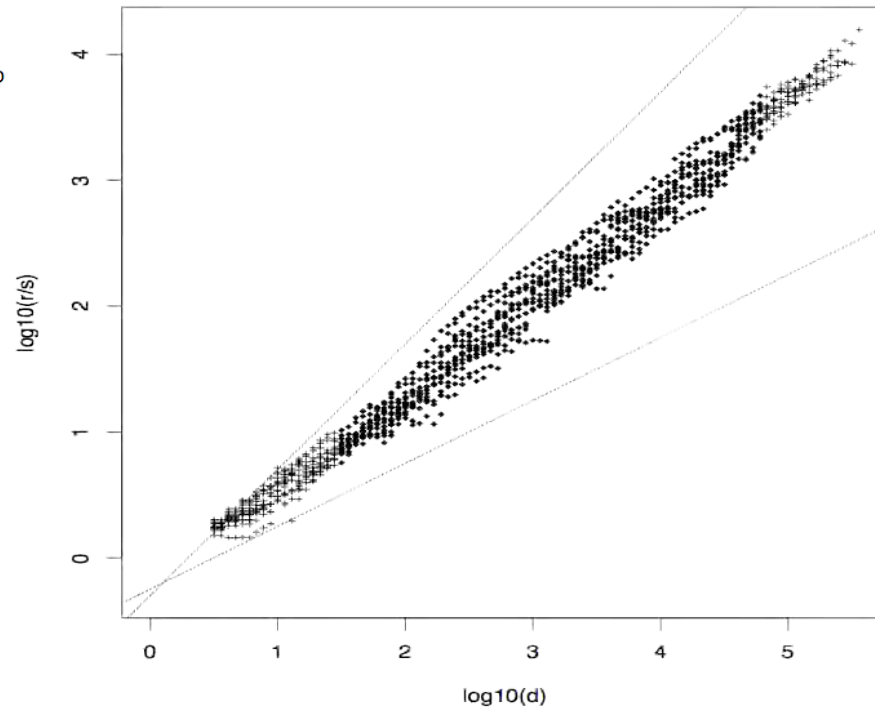
$$E[R(d)/S(d)] \underset{d \rightarrow \infty}{\sim} d^H$$

$$\frac{R(d)}{S(d)} = \frac{\max(0, W_1, W_2, \dots, W_d) - \min(0, W_1, W_2, \dots, W_d)}{S(d)}$$

$$W_k = (X_1 + X_2 + \dots + X_k) - k\bar{X}(d)$$

$\bar{X}(d)$ media muestral

$S^2(d)$ varianza muestral



Statistically Self-Similar

- $x(t)$ es estadísticamente auto-similar con parámetro H si

$$x(t) = a^{-H} x(at) \quad 0.5 \leq H \leq 1$$

donde la igualdad es en sus propiedades estadísticas (media, varianza, autocorrelación)

- Ejemplo: Fractional Brownian Motion (FBM)

Tiempo discreto

- Para un proceso estacionario de tiempo discreto x se define la versión agregada y reescalada:

$$x_k^{(m)} = \frac{1}{m} \sum_{i=km-(m-1)}^{km} x_i$$

- El proceso es **exactly second-order self-similar** con parámetro β si para todo $m=1,2,\dots$

$$R_{x^{(m)}}(k) = R_x(k)$$

$$\text{Var}(x^{(m)}) = \frac{\text{Var}(x)}{m^\beta}$$

- $H = 1 - \beta/2$
- Se dice que es **asymptotically second-order self-similar** si lo anterior se cumple solo para $m \rightarrow \infty$

Consecuencias de SS

- Para un proceso no auto-similar lo normal es que $\beta=1$, es decir, la varianza caiga con $1/m$:

$$Var(x^{(m)}) = \frac{Var(x)}{m}$$

- y la autocorrelación tienda a cero

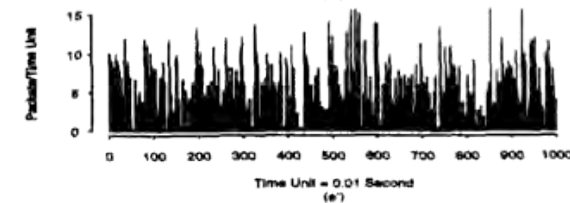
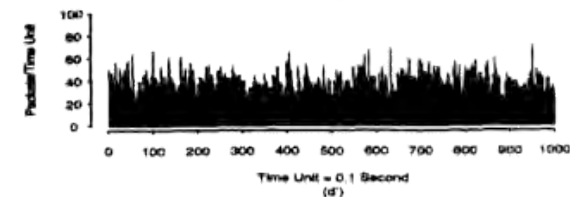
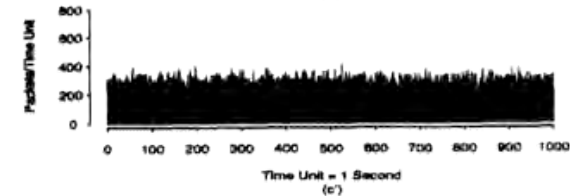
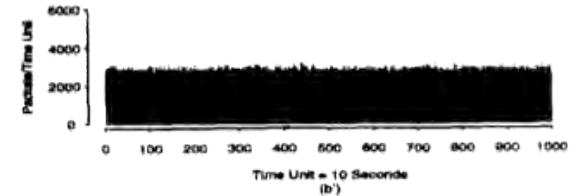
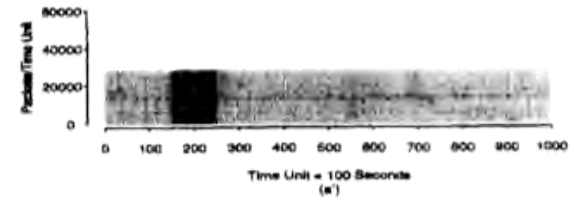
$$R_{x^{(m)}}(k) \xrightarrow{m \rightarrow \infty} 0$$

- con lo que cada vez se parece más a un ruido blanco
- Modelos para decidir el BW o buffer que se basen en esto darán valores optimistas ante tráfico SS
- La autocovarianza ($0.5 < H < 1$):

$$C(k) \sim |k|^{-\beta}, \text{ as } |k| \rightarrow \infty, \quad 0 < \beta < 1$$

$$\sum_k C(k) = \infty$$

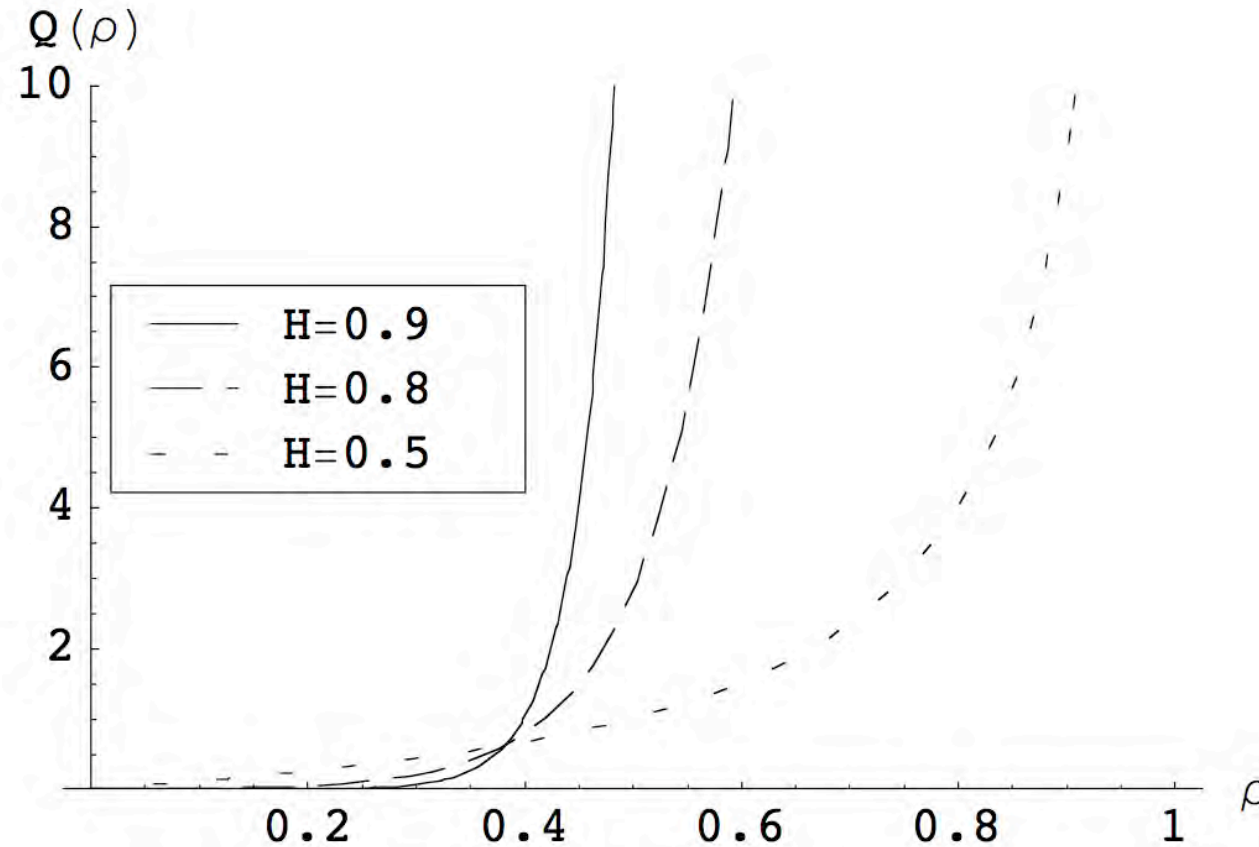
¡LRD!



Consecuencias de SS

Ejemplo

- Longitud media de cola
- $H = 0.5$ (M/M/1)
- Para $H > 0.5$ las ráfagas hacen crecer la cola



Artículos

Objetivos de la presentación

- Explicar lo que has/han hecho y que se entienda
- Convencer de que
 - El tema es interesante
 - Es importante
 - Has aportado algo
 - Lo has hecho correctamente
- ¡ Pero solo si es así !
- Vender el trabajo (marketing)
- Pero sin engañar (ciencia)
- Si lo necesitas para entender el paper consulta sus referencias

Cómo presentarlos

- Di qué artículo vas a presentar y dónde está publicado
- Quiénes son los autores, de dónde son
- Índice de la presentación
- Introducción: tema general, antecedentes
- Escenario: tema concreto, escenario concreto
- Qué hacen
- Qué resultados obtienen
- Qué conclusiones se extraen
- Qué te ha parecido útil
- Qué te parece inútil, incorrecto o mejorable
- Básico:
 - Entérate tú
 - Consigue que se enteren los demás
- 30 minutos

Discussant

- Leer el paper
- Preparar crítica al mismo
 - Lo que no se entiende
 - Lo que no se explica bien
 - Lo que no parece correcto
 - Lo que se podría mejorar y cómo
- 5-10 min
- A partir de ahí discusión general

Traffic Analysis

- Introducción -

Area de Ingeniería Telemática
<http://www.tlm.unavarra.es>

Programa de Tecnologías para la gestión distribuida
de la información

Ejercicios de simulación

1. Bicing
2. Cafetería del Sario
3. Servidor de streaming
4. P2P
5. Cache
6. Flujos