

Conceptos de Probabilidad y estadística

Jhon Jairo Padilla A., PhD

Introducción

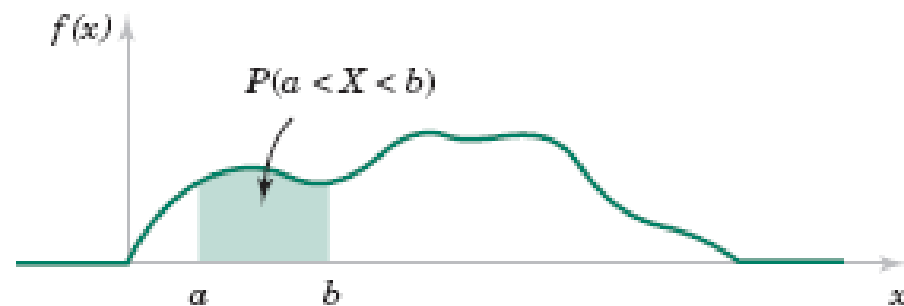
- ▶ La ingeniería de tráfico está soportada sobre conceptos de probabilidad y estadística como:
 - ▶ Probabilidad
 - ▶ Variable aleatoria
- ▶ Estos conceptos se utilizan para describir parámetros como:
 - ▶ Períodos de bloqueo
 - ▶ Períodos de ocupación
 - ▶ Tiempos de espera
 - ▶ Tiempos de servicio
 - ▶ Tiempo de ocupación de CPU
 - ▶ Tiempos entre llegadas de:
 - ▶ Comunicaciones
 - ▶ Paquetes
- ▶ Todos estos tiempos son llamados **Tiempos de Vida** y sus funciones de distribución de probabilidad son llamadas **Distribuciones de tiempo**.



Cálculo de la probabilidad

- ▶ La probabilidad de que x esté entre a y b se calcula como la integral de $f(x)$ de a hasta b .
- ▶ $f(x)$ es la función de distribución de probabilidad

$$P(a < x < b) = \int_a^b f(x)$$



Fuente: Montgomery, D. 2007



Función de distribución acumulada

▶ **Definición:**

- ▶ La función de distribución acumulada $F(x)$ de una variable aleatoria continua X con función de densidad $f(x)$ es

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt \quad \text{para} \quad -\infty < x < \infty$$



Funciones de distribución de los tiempos

- ▶ Un intervalo de tiempo puede describirse mediante una variable aleatoria T (no negativa) que se caracteriza por una función de distribución de probabilidad acumulada $F(t)$:

$$F(t) = P(T \leq t) = \int_{0^-}^t f(x) dx$$

$$F(t) = 0; t < 0$$

- ▶ La integral inicia en 0^- para evitar posibles discontinuidades:
 - ▶ Para sistemas de espera, es posible que la probabilidad de no tener que esperar sea mayor que cero
 - ▶ Para tiempos entre llegadas de llamadas o paquetes, se asume que la probabilidad de que este tiempo sea cero es igual a cero.



Función de distribución complementaria

- ▶ Es el complemento de la función de distribución acumulada.

$$F^c(t) = 1 - F(t) = P\{t > T\}$$

- ▶ También es llamada *Función de distribución de supervivencia*.



Supuestos comunes en Teletráfico

▶ Usualmente se asume que:

- ▶ El tiempo de servicio es independiente de los procesos de llegada.
- ▶ Los tiempos de servicio de diferentes procesos son independientes entre sí.
- ▶ Se asume que existe la media de la distribución de tiempo.
- ▶ Se asume que la función $F(t)$ es diferenciable, es decir:

$$dF(t) = f(t) \cdot dt = p\{t < T \leq t + dt\}$$



Caracterización de las distribuciones

- ▶ Una función se caracteriza por sus momentos.
- ▶ Las distribuciones de tiempo que sólo asumen argumentos no negativos poseen algunas propiedades que simplifican su modelamiento matemático (p.ej. Identidad de Palm).

- ▶ Momento no central i -ésimo:

$$E\{T^i\} = m_i = \int_0^{\infty} t^i \cdot f(t) dt = \int_0^{\infty} i t^{i-1} \cdot \{1 - F(t)\} dt$$

- ▶ A esta expresión se le conoce como la *identidad de Palm*.
-



Relación Media, segundo momento y Varianza

- ▶ La media de una distribución de tiempo es el primer momento:

$$m_1 = \int_0^{\infty} t \cdot f(t) dt = \int_0^{\infty} \{1 - F(t)\} dt$$

- ▶ El segundo momento se obtiene como:

$$m_2 = \int_0^{\infty} t^2 \cdot f(t) dt = \int_0^{\infty} 2t \cdot \{1 - F(t)\} dt$$

- ▶ Un momento central se define como:

$$E\{(T - m_1)^i\} = \int_0^{\infty} (t - m_1)^i \cdot f(t) dt$$

- ▶ La varianza de una distribución de tiempo es su segundo momento central:

$$\sigma^2 = E\{(T - m_1)^2\} = \int_0^{\infty} (t - m_1)^2 \cdot f(t) dt$$



Relación Media, segundo momento y varianza

- ▶ Finalmente, estos se relacionan por la expresión:

$$\sigma^2 = m_2 - m_1^2$$

$$m_2 = \sigma^2 + m_1^2.$$

- ▶ Debe recordarse además, que la *Desviación estándar* (σ) es la raíz cuadrada de la varianza.



Medidas normalizadas de la dispersión

- ▶ La dispersión de los datos de una distribución de probabilidad se mide por la varianza y por la desviación estándar.
- ▶ Sin embargo, existen otras mediciones de la dispersión que son normalizadas (son coeficientes adimensionales):
 - ▶ Coeficiente de variación (CV):

$$CV = \frac{\sigma}{m_1}$$

- ▶ Factor de forma de Palm (ε):

$$\varepsilon = \frac{m_2}{m_1^2} = 1 + \left(\frac{\sigma}{m_1} \right)^2 \geq 1$$



Propiedades de los coeficientes

- ▶ Son adimensionales e independientes de la escala
- ▶ A mayor valor del coeficiente, mayor es la dispersión de los datos (variabilidad)
- ▶ El valor mínimo del factor de forma de Palm (ε) es 1 (cuando $\sigma=0$)



Estimación de una distribución de tiempo

- ▶ **Método de los momentos:**

- ▶ Para estimar una distribución de tiempo a partir de observaciones, a menudo es suficiente con conocer sus dos primeros momentos, ya que los demás momentos requieren demasiadas observaciones para obtener resultados confiables.



Combinación de variables aleatorias

Necesidad

- ▶ En ciertas situaciones aparecen tiempos de vida (variables aleatorias) que están organizados en serie o en paralelo o en una combinación de ambas.
- ▶ Se asume que los tiempos de vida son independientes y no-negativos.



VARIABLES ALEATORIAS EN SERIE

Diagrama de Fases:



$$F(t) = F_1(t) * F_2(t) * \dots * F_k(t)$$

- ▶ Un encadenamiento de k intervalos de tiempo independientes corresponde a la adición de k variables aleatorias independientes, es decir, la convolución de las variables aleatorias.
- ▶ La media y la varianza de la distribución de tiempo resultante serán:

$$m_1 = \sum_{i=1}^k m_{1,i}$$

$$\sigma^2 = \sum_{i=1}^k \sigma_i^2$$



Convolución para variables aleatorias

- ▶ Para v.a. continuas, la convolución se define como:

$$f * g(t) = \int_{x=0}^t f(t-x)g(x)dx$$

- ▶ Para v.a. discretas, la convolución será:

$$p * q(i) = \sum_{j=0}^i p(i-j) \cdot q(j)$$



Ejemplo

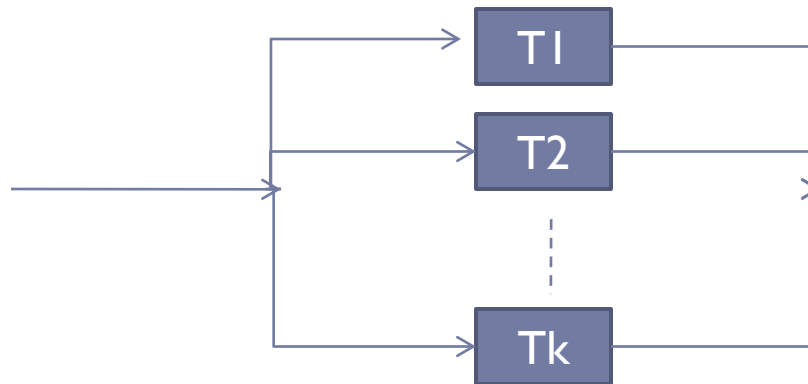
- ▶ Suponga un experimento de Bernoulli (dos posibles resultados) con probabilidad de éxito $p(1)=p$ y con probabilidad de fracaso $p(0)=(1-p)$
- ▶ Si se realizan S experimentos, el número de éxitos (i) se calcula mediante una distribución binomial:

$$p_s(i) = \binom{S}{i} p^i (1-p)^{S-i}$$

- ▶ Luego, si se realiza un experimento más, el número de éxitos se podría calcular mediante la convolución:

$$\begin{aligned} p_{S+1}(i) &= p_S(i) \cdot p_1(0) + p_S(i-1) \cdot p_1(1) \\ &= \binom{S}{i} p^i (1-p)^{S-i} \cdot (1-p) + \binom{S}{i-1} p^{i-1} (1-p)^{S-i+1} \cdot p \\ &= \left\{ \binom{S}{i} + \binom{S}{i-1} \right\} p^i (1-p)^{S-i+1} \\ &= \binom{S+1}{i} p^i (1-p)^{S-i+1}, \quad \text{q.e.d.} \end{aligned}$$

VARIABLES ALEATORIAS EN PARALELO



$$F(t) = \sum_{i=1}^k p_i \cdot F_i(t)$$

$$f(t) = \sum_{i=1}^k p_i \cdot f_i(t)$$

- ▶ Si cada v.a. tiene una probabilidad p_i , entonces la unión de todas las probabilidades deberá dar uno:

$$\sum_{i=1}^k p_i = 1$$

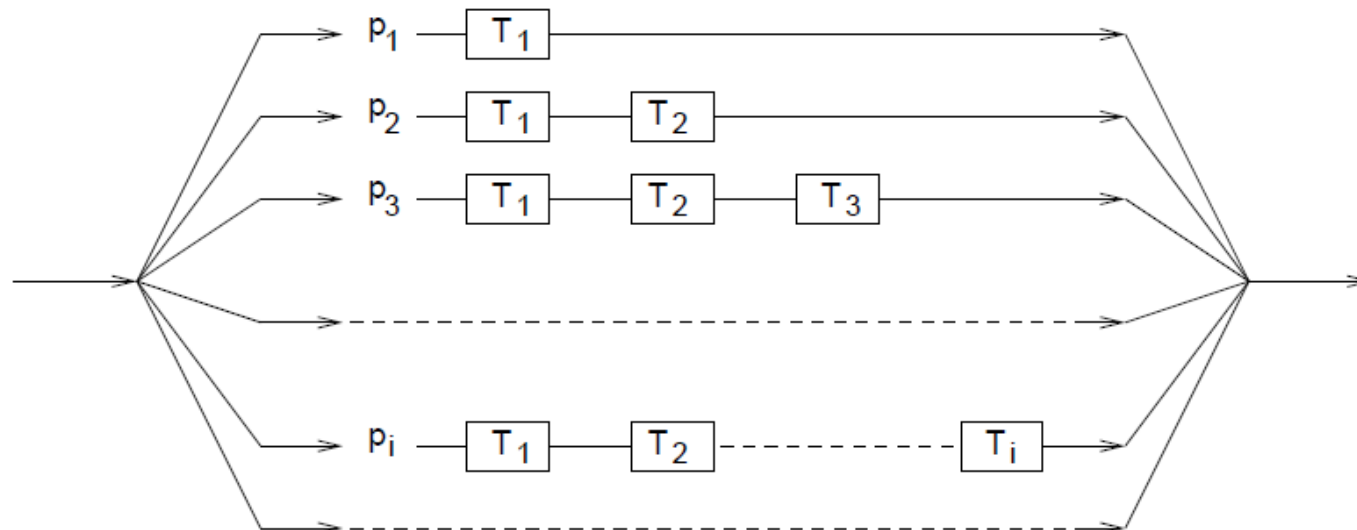
- ▶ La media y la varianza de la distribución resultante serán:

$$m_1 = \sum_{i=1}^k p_i \cdot m_{1,i}$$

$$\sigma^2 = \sum_{i=1}^k p_i \cdot (\sigma_i^2 + m_{1,i}^2) - m_1^2$$

Suma estocástica

- ▶ Por suma estocástica entendemos la suma de un número aleatorio de variables aleatorias (Feller, 1950).
- ▶ Una suma estocástica se puede ver como una combinación de variables aleatorias (tiempos de servicio) en serie y en paralelo.



Suma estocástica

- ▶ Obsérvese que para una rama i cualquiera, la media, la varianza y el segundo momento serán:

$$m_{1,i} = i \cdot m_{1,t},$$

$$\sigma_i^2 = i \cdot \sigma_t^2,$$

$$m_{2,i} = i \cdot \sigma_t^2 + (i \cdot m_{1,t})^2.$$

- ▶ $m_{1,t}$ es la media de la variable tiempo de servicio para una variable aleatoria.

- ▶ Sumando todas las ramas obtenemos los parámetros totales:

$$\begin{aligned} m_{1,s} &= \sum_{i=1}^{\infty} p(i) \cdot m_{1,i} \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} p(i) \cdot i \cdot m_{1,t}, \end{aligned}$$

$$m_{1,s} = m_{1,t} \cdot m_{1,n},$$

$$\begin{aligned} m_{2,s} &= \sum_{i=1}^{\infty} p(i) \cdot m_{2,i} \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} p(i) \cdot \{i \cdot \sigma_t^2 + (i \cdot m_{1,t})^2\}, \end{aligned}$$

$$m_{2,s} = m_{1,n} \cdot \sigma_t^2 + m_{1,t}^2 \cdot m_{2,n},$$

$$\sigma_s^2 = m_{1,n} \cdot \sigma_t^2 + m_{1,t}^2 \cdot (m_{2,n} - m_{1,n}^2),$$

$$\sigma_s^2 = m_{1,n} \cdot \sigma_t^2 + m_{1,t}^2 \cdot \sigma_n^2.$$



Suma estocástica: Aplicación

- ▶ **Aplicación:**
 - ▶ Consideremos un grupo de troncales sin congestión
 - ▶ Los tiempos de llegada y los tiempos de servicio son estadísticamente independientes
 - ▶ Supongamos un tiempo fijo T
 - ▶ El número de llegadas de llamadas es la variable aleatoria n , con función de distribución de probabilidad $p(i)$, media $m_{1,n}$ y varianza σ_n^2
 - ▶ La i -ésima llamada que llega tiene un tiempo de servicio T_i . Se asume que todos los tiempos T_i tienen la misma distribución de probabilidad.
 - ▶ Cada llegada contribuirá con un tiempo de servicio que es una variable aleatoria t caracterizada por la distribución $f(t)$, media $m_{1,t}$ y varianza σ_t^2
- ▶ **Obsérvese que para la varianza total hay dos términos que aportan: la varianza de las llegadas de llamadas (n) y el término debido a la varianza de los tiempos de servicio (t).**



Suma estocástica

- ▶ **Aplicaciones para otras áreas diferentes del teletráfico:**
 - ▶ N podría denotar el número de lluvias y T_i podría denotar la precipitación debida a la i -ésima lluvia. S_T es entonces la variable aleatoria que describe la precipitación total durante un mes.



Variables Aleatorias para Teletráfico

Variables de Teletráfico

- ▶ **Algunas variables importantes en tele-tráfico son:**
 - ▶ Tiempo de vida residual
 - ▶ Carga de tiempos de servicios menores que x
 - ▶ Tiempo de recurrencia de re-envío
- ▶ **Aquí sólo explicaremos el tiempo de vida residual.**



Tiempo de vida residual

- ▶ Es un tiempo t adicional que dura un proceso, dado que ya tiene una edad x .
- ▶ Por tanto, se puede calcular la probabilidad de alcanzar dicho tiempo de vida residual como:

$$\begin{aligned} p\{T > t + x | T > x\} &= \frac{p\{(T > t + x) \wedge (T > x)\}}{p\{T > x\}} \\ &= \frac{p\{T > t + x\}}{p\{T > x\}} \\ &= \frac{1 - F(t + x)}{1 - F(x)}, \end{aligned}$$

- ▶ Donde $p\{T > x\} > 0$ y $t \geq 0$
-



Tiempo de vida residual

► Y así:

$$F(t+x|x) = p\{T \leq t+x | T > x\}$$
$$= \frac{F(t+x) - F(x)}{1 - F(x)},$$

$$f(t+x|x) = \frac{f(t+x)}{1 - F(x)}.$$

Es la misma
expresión de la
diapositiva anterior

