

# 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**.

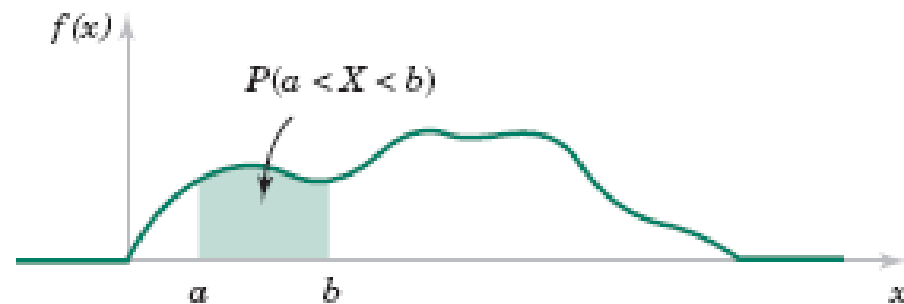


# Cálculo de la probabilidad

---

- ▶ 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* ( $\sigma$ ) 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 ( $\varepsilon$ ):

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



# 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 ( $\varepsilon$ ) 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

---

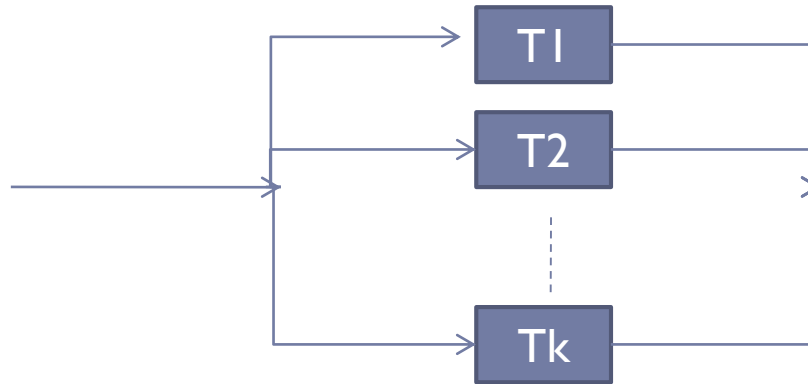
- ▶ Suponga un experimento de Bernoulli (dos posibles resultados) con probabilidad de éxito  $p(1)=p$  y con probabilidad de fracaso  $p(0)=(1-p)$
- ▶ Si se realizan  $S$  experimentos, el número de éxitos ( $i$ ) se calcula mediante una distribución binomial:

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

- ▶ 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:  $\sum_{i=1}^k p_i = 1$

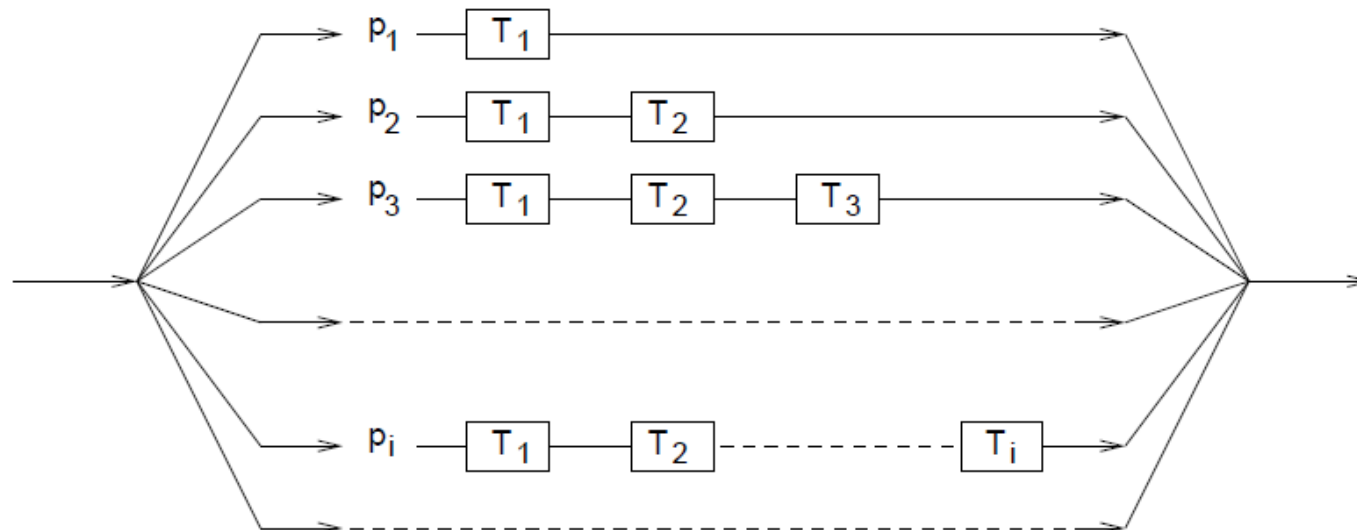
- ▶ La media y la varianza de la distribución resultante serán:

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

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

# 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  $\sigma_n^2$
- ▶ 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  $\sigma_t^2$
- ▶ 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.

