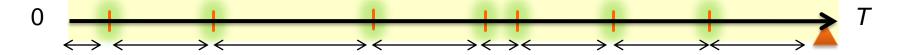
# Distribuciones de probabilidad: Exponencial, Gamma y otras derivadas.

Estadística MACC 2020-1 Santiago Alférez



X - tiempo entre "clics" en un contador Geiger en radiación de fondo normal.



- "Análisis de tiempo a evento"
- "Análisis de tiempo a fallo"
- "Análisis de fiabilidad"

fracasos, muertes, nacimientos, etc. • "Análisis de supervivencia"

El tiempo entre eventos a menudo se modela mediante la distribución exponencial (continua).

#### El tiempo entre eventos a menudo se modela mediante la distribución exponencial (continua).

 $X \sim \text{Exp}(\beta)$  Parámetro  $\beta > 0$ 

pdf  $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$  $\int_{x=0}^{+\infty} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}} dx = 1$ 0 X = tiempo entre eventos

#### Comprobar pdf?

$$f(x) \ge 0$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \, dx = \int_{x=0}^{+\infty} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}} dx$$

$$\text{Sea } y = \frac{x}{\beta};$$

$$\text{entonces}$$

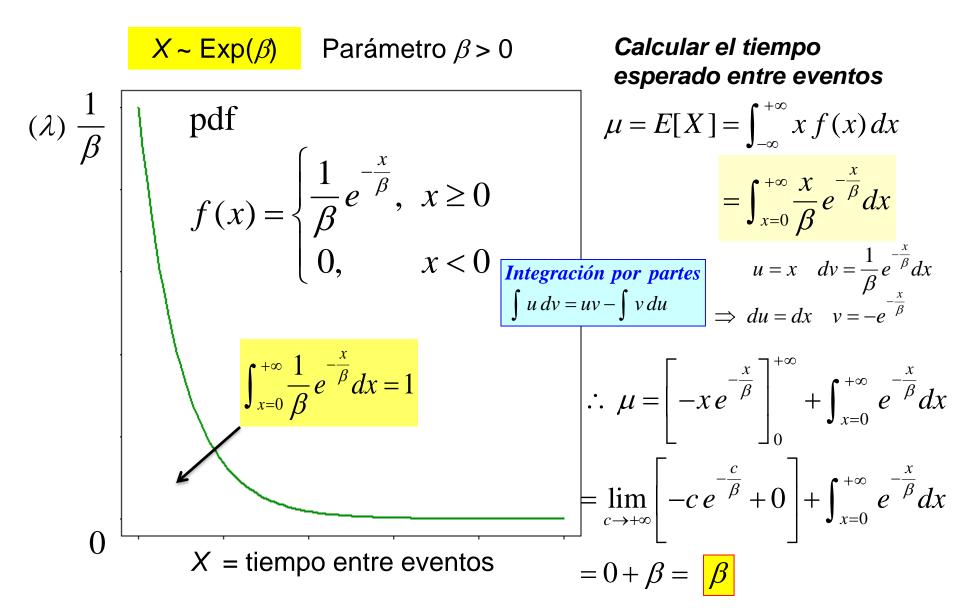
$$dy = \frac{dx}{\beta}$$

$$= \lim_{c \to +\infty} \left[ -e^{-y} \right]_{0}^{c}$$

$$= \lim_{c \to +\infty} \left[ -e^{-c} + 1 \right]$$

$$= 1$$

# El tiempo entre eventos a menudo se modela mediante la distribución exponencial (continua).



#### El tiempo entre eventos a menudo se modela mediante la distribución exponencial (continua).

 $X \sim \text{Exp}(\beta)$ 

Parámetro  $\beta > 0$ 

pdf  $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$  $\sigma^2 = E \left[ (X - \mu)^2 \right] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) \, dx$  $\int_{x=0}^{+\infty} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}} dx = 1$   $\sigma^{2} = E \left[ X^{2} \right] - \mu^{2} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2} f(x) dx - \mu^{2}$ X = tiempo entre eventos

#### Calcular el tiempo esperado entre eventos

$$\mu = E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

Mean 
$$\mu = \beta$$

Del mismo modo para la varianza...

$$\sigma^{2} = F \left[ X^{2} \right] - \mu^{2} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2} f(x) dx - \mu^{2}$$

$$= \int_{x=0}^{+\infty} \frac{1}{\beta} x^2 e^{-\frac{x}{\beta}} dx - \beta^2$$

Integración por partes  $\int u \, dv = uv - \int v \, du$ 

etc... =  $\beta^2$ 

0

## El tiempo entre eventos a menudo se modela mediante la distribución exponencial (continua).

 $X \sim \text{Exp}(\beta)$  Parámetro  $\beta > 0$ pdf  $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$  $\int_{x=0}^{+\infty} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}} dx = 1$ 0

X = Tiempo entre eventos

### Calcular el tiempo esperado entre eventos

$$\mu = E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

Media  $\mu = \beta$ 

Varianza  $\sigma^2 = \beta^2$ 

#### Determinar the cdf

$$F(x) = P(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt$$

$$F(x) = \int_0^x \frac{1}{\beta} e^{-\frac{t}{\beta}} dt = \left[ -e^{-\frac{t}{\beta}} \right]_0^x$$

$$F(x) = 1 - e^{-\frac{x}{\beta}}, \quad x \ge 0$$

**Nota:** F(0) = 0,  $\lim_{x \to \infty} F(x) = 1$ 

#### El tiempo entre eventos a menudo se modela mediante la distribución exponencial (continua).

 $X \sim \text{Exp}(\beta)$  Parámetro  $\beta > 0$ 

cdf  $F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$ **Nota:**  $P(X > x) = 1 - F(x) = e^{-\beta}$ "Función de fiabilidad" R(t) "Función de supervivencia" S(t) 0

X = Tiempo entre eventos

Calcular el tiempo esperado entre eventos

$$\mu = E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

Media  $\mu = \beta$ 

Varianza  $\sigma^2 = \beta^2$ 

Determinar the cdf

$$F(x) = P(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt$$

$$F(x) = \int_0^x \frac{1}{\beta} e^{-\frac{t}{\beta}} dt = \left[ -e^{-\frac{t}{\beta}} \right]_0^x$$

$$F(x) = 1 - e^{-\frac{x}{\beta}}, \quad x \ge 0$$

**Nota:** F(0) = 0,  $\lim F(x) = 1$ 

Para entender esto, primero es necesario entender la "Función Gamma"

**Def**: Para cualquier 
$$\alpha > 0$$
,  $\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$ 

- Descubierto por el matemático suizo Leonhard Euler (1707-1783) en una forma diferente.
- "Special Functions of Mathematical Physics" Incluye **Gamma**, **Beta**, Bessel, classical orthogonal polynomials (Jacobi, Chebyshev, Legendre, Hermite,...), etc.
- Generalización de los "factoriales" a todos los valores complejos de  $\alpha$  (excepto 0, -1, -2, -3, ...).
- La distribución exponencial es un caso especial de la distribución Gamma

#### Propiedades básicas:

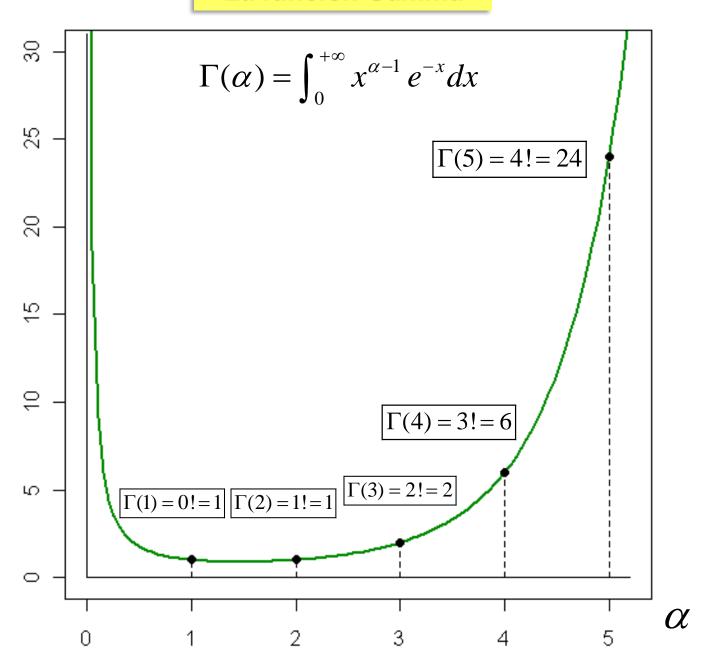
$$\Gamma(1) = 1 \quad Dem: \quad \Gamma(1) = \int_0^{+\infty} e^{-x} dx = \lim_{c \to +\infty} \left[ -e^{-x} \right]_0^c = \lim_{c \to +\infty} \left[ -e^{-c} + 1 \right] = 1 \checkmark$$

$$\Gamma(\alpha + 1) = \alpha \Gamma(\alpha) \quad Dem: \quad \Gamma(\alpha + 1) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha} e^{-x} dx$$
Sea  $\alpha = n = 1, 2, 3, \dots$ 

$$\Gamma(n + 1) = n! \quad \int_0^{+\infty} u dx = \left[ -x^{\alpha} e^{-x} \right]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} \alpha x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$$

#### La función Gamma



#### Distribución Gamma general

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

#### Función Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ 

α = "parámetro de forma"

 $\beta$  = "parámetro de escala"

pdf parámetros  $\alpha, \beta > 0$ 

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$\mu = \alpha \beta$$

$$\sigma^2 = \alpha \beta^2$$

Tenga en cuenta que si  $\alpha$  = 1, a continuación, pdf

$$f(x) = \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}, \ x \ge 0$$

exponencial

Distribución

 $Gamma(1, \beta) = Exp(\beta)$ 

Tenga en cuenta que si  $\beta$  = 1, entonces pdf

$$\frac{1}{\Gamma(\alpha)} \Gamma(\alpha) = 1 \checkmark$$

$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x} \text{ for } x \ge 0$$

Distribución Gamma estándar

Gamma( $\alpha$ ,1)

$$X \sim \text{Gamma}(\alpha, 1)$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

Gamma Function

$$\alpha$$
 = "parámetro de forma"

pdf

$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x} \text{ for } x \ge 0$$

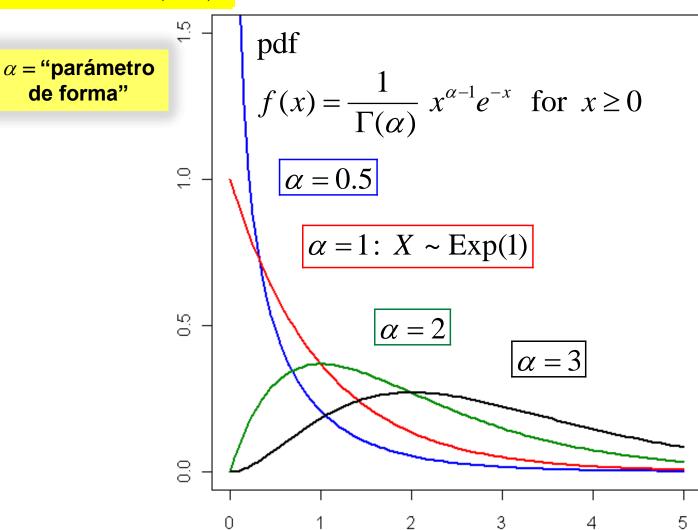
$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x} \text{ for } x \ge 0$$

Distribución gamma estándar

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

Función Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, 1)$ 



#### Distribución Gamma estándar

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

#### Función Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, 1)$ 

α = "parámetro de forma"

pdf
$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x} \text{ for } x \ge 0$$

$$\operatorname{cdf} F(x) = P(X \le x)$$

#### Distribución Gamma estándar

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

Función Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, 1)$ 

α = "parámetro de forma"

pdf
$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x} \text{ for } x \ge 0$$

$$\operatorname{cdf} F(x) = P(X \le x)$$

$$= \int_{-\infty}^{x} f(y) \, dy$$

$$= \int_{0}^{x} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} y^{\alpha - 1} e^{-y} \, dy$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_{0}^{x} y^{\alpha - 1} e^{-y} \, dy$$

"Función gamma incompleta"

(No hay expresión de forma cerrada general, pero todavía continua y monotónica de 0 a 1.)

Volviendo a...

#### Distribución Gamma general

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

Función Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ 

α = "parámetro de forma"

 $\beta$  = "parámetro de escala"

pdf parámetros  $\alpha, \beta > 0$ 

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$\mu = \alpha \beta$$
$$\sigma^2 = \alpha \beta^2$$

Tenga en cuenta que si  $\alpha$  = 1, entonces

"Poisson rate" 
$$\alpha = 1/\beta = \lambda$$

$$f(x) = \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}, \ x \ge 0$$

$$f(x) = \lambda \ e^{-\lambda x}, \ x \ge 0$$

Distribución Exponencial

$$\mu = \beta$$

$$\sigma^2 = \beta^2$$

 $Gamma(1, \beta) = Exp(\beta)$ 

"independiente, distribuido de forma idéntica" (i.i.d.)

**Teorema:** Suponga  $X_1, X_2, X_3, ..., X_n$  son *independientes*,  $\sim \text{Exp}(\beta)$ .

Entonces su suma  $X_1 + X_2 + X_3 + \ldots + X_n \sim \text{Gamma}(n, \beta)$ . por ejemplo, el tiempo de fallo en los componentes de la máquina

#### Distribución Gamma general

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

#### Función Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ 

α = "parámetro de forma"

 $\beta$  = "parámetro de escala"

pdf parámetros  $\alpha, \beta > 0$ 

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

**Ejemplo:** Supongamos que X= tiempo entre fallas, se sabe que está modelado por una distribución Gamma, con la media de 8 años, y la desviación estándar de 4 años. Calcule la probabilidad de fallo antes de 5 años.

$$f(x) = \frac{1}{2^4 \Gamma(4)} x^{4-1} e^{-\frac{x}{2}} = \frac{1}{(16) \ 3!} x^3 e^{-\frac{x}{2}} = \boxed{\frac{1}{96} x^3 e^{-\frac{x}{2}}}, \quad x \ge 0$$

$$F(5) = P(X \le 5) = \int_0^5 \frac{1}{96} t^3 e^{-\frac{t}{2}} dt = \dots$$

$$\mu = \alpha \beta$$

$$\sigma^2 = \alpha \beta^2$$

$$8 = \alpha \beta$$

$$4^2 = \alpha \, \beta^2$$

$$\alpha = 4$$

$$\beta = 2$$

#### Distribución Gamma general

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$$

**Función** Gamma

 $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ 

 $\alpha$  = "parámetro de forma"

 $\beta$  = "parámetro de escala"

pdf parameters  $\alpha, \beta > 0$ 

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x \ge 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \mu = \alpha \beta \\ \sigma^2 = \alpha \beta \end{cases}$$

**Ejemplo:** Supongamos que x - tiempo entre fallas se sabe que está modelado por una distribución Gamma, con la media de 5.6 años, y la desviación estándar de 3 años. Calcular la probabilidad de fallo antes de 5 years.

$$\mu = \alpha \beta$$
$$\sigma^2 = \alpha \beta^2$$

$$\frac{5.6}{3} = \alpha \beta$$
$$3^2 = \alpha \beta^2$$

$$\alpha = 3.5$$

$$\beta = 1.6$$

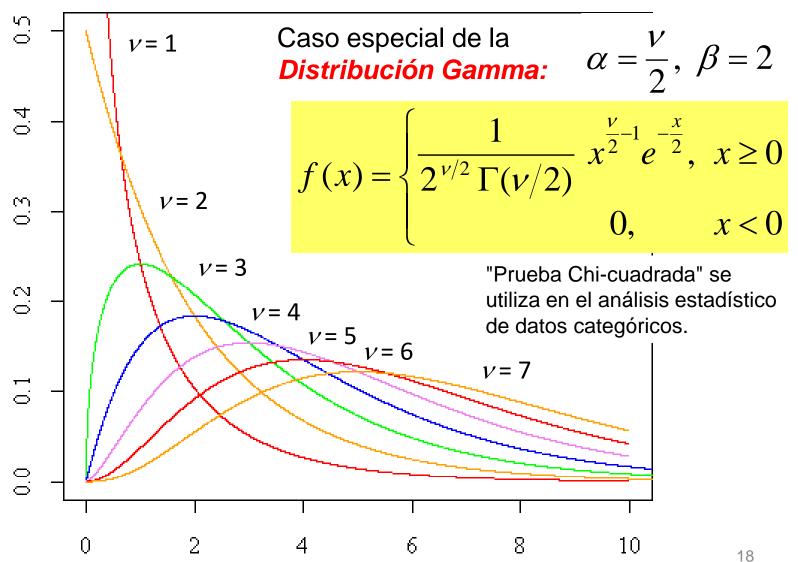
$$f(x) = \frac{1}{(1.6)^3 \Gamma(3.5)} x^{3.5-1} e^{-\frac{x}{1.6}}$$
 Recuerde...  $\Gamma(\alpha+1) = \alpha \Gamma(\alpha)$  para cualquier  $\alpha > 0$ .

$$\Gamma(\alpha+1) = \alpha \Gamma(\alpha)$$
 para cual

$$F(5) = P(X \le 5) = \dots \qquad \therefore \Gamma\left(\frac{7}{2}\right) = \frac{5}{2} \Gamma\left(\frac{5}{2}\right) = \frac{5}{2} \frac{3}{2} \Gamma\left(\frac{3}{2}\right) = \frac{5}{2} \frac{3}{2} \frac{1}{2} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \boxed{\frac{15}{8} \sqrt{\pi}}$$

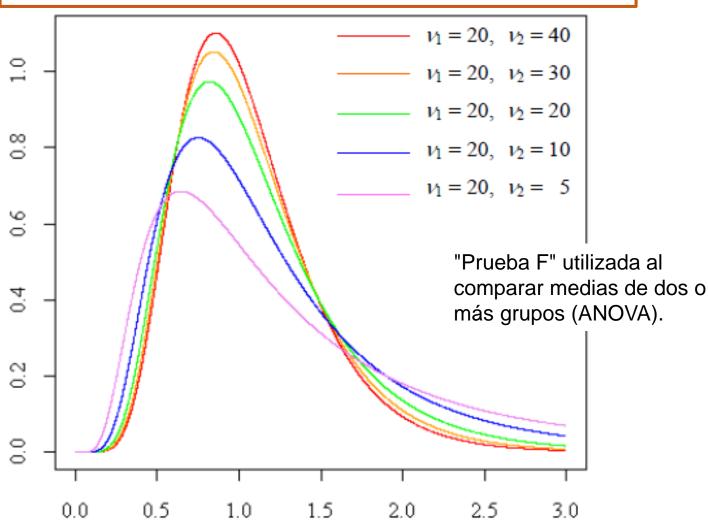
#### Distribución Chi-Cuadrada

Con v = n - 1 grados de libertad df = 1, 2, 3,...



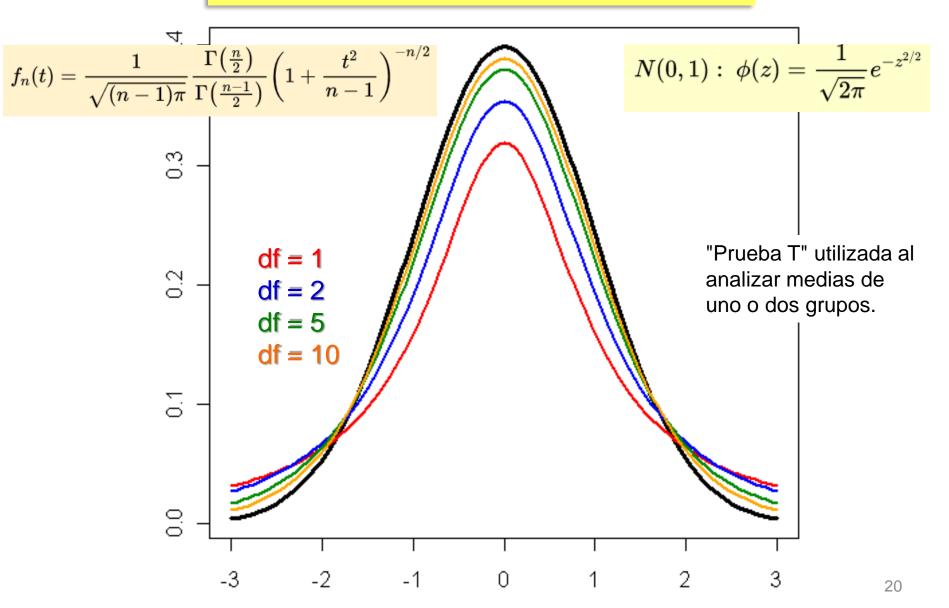
# Distribución F Con grados de libertad $v_1$ y $v_2$ .

$$f(x) = rac{1}{\mathrm{B}(
u_1/2,
u_2/2)}igg(rac{
u_1}{
u_2}igg)^{
u_1/2} x^{
u_1/2-1}igg(1+rac{
u_1}{
u_2}xigg)^{-
u_1/2-
u_2/2}$$



#### Distribución T

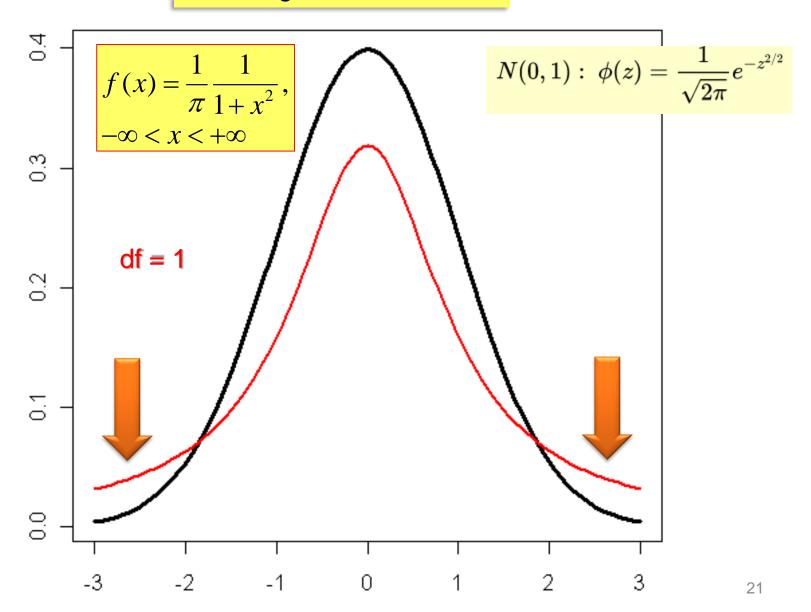
con (n-1) grados de libertad df 1, 2, 3,



#### "Distribución Cauchy"

#### Distribución T

con 1 grado de libertad



# Distribuciones clásicas de probabilidad continua

- Distribución normal
- Log-Normal ~ X no se distribuye normalmente (por ejemplo, sesgada),
   Pero Y = "Logaritmo de X" se distribuye normalmente
- Distribución t ~ Similar al distr normal, más flexible
- Distribución F ~ Se utiliza al comparar múltiples medias de grupo
- Distribución chi-cuadrada ~ Utilizado ampliamente en el análisis de datos categóricos
- Otros para aplicaciones especializadas ~ Gamma, Beta, Weibull...