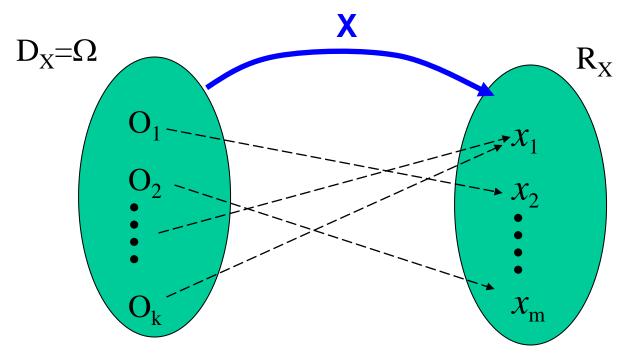


## VARIABLES ALEATORIAS



#### Variable aleatoria

Es una función cuyo dominio es un espacio muestral, y cuyo rango es un subconjunto de lo números reales.



$$D_X = \Omega = \{O_1, O_2, ..., O_k\}$$

$$R_X = \Omega = \{x_1, x_2, ..., x_m\}$$





## VARIABLES ALEATORIAS



#### Tipo de variables aleatorias

#### 1. Variables aleatorias discretas

Son aquellas cuyos rangos forman conjuntos numerables. Pueden contener un número finito o infinito de elementos.

**Ejemplos:** Número de fallas por cada metro de roca.

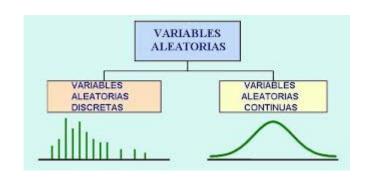
Número de diaclasas por metro de roca.

#### 2. Variables aleatorias continuas

Son aquellas cuyos rangos forman conjuntos no numerables.

Ejemplos: Concentración de Cobre en un taladro.

Concentración de Pb en una muestra de agua de laguna.





## VARIABLES ALEATORIAS DISCRETAS.



#### Función de probabilidad

Sea X una variable aleatoria discreta que tiene como rango  $R_X$ ; luego, una función f(x) es llamada función de probabilidad de la variable aleatoria X si tiene como dominio a  $R_X$ , y como rango a un conjunto de números reales  $P[X=x_i] = f(x_i)$  que cumplen con las siguientes condiciones.

1. 
$$P[X=x_i] = f(x_i) \ge 0 , \forall x_i \in R_X$$

2. 
$$0 \le f(x_i) \le 1$$
 ,  $\forall x_i \in R_X$ 

$$\sum_{x_i \in R_X} f(x_i) = 1$$





Una ONG ha propuesto 10 nuevos proyectos, de los cuales 4 son proyectos educativos y 6 son proyectos sociales. Para realizar un análisis de factibilidad de los proyectos se eligen al azar 3 de ellos para que sean analizados la próxima semana.

Si se define X= Número de proyectos educativos que serán evaluados la próxima semana, halle la función de probabilidad de la variable X.

Exp. Aleatorio: Se eligen al azar 3 proyectos para ser analizados.

4 P.Educativos 6 P.Sociales 
$$MSR \rightarrow 3$$
  $n(\Omega) = \binom{10}{3} = 120$ 





$$\begin{split} &\Omega = \{ \, (S_1, S_2, S_3), \, (S_1, S_2, E_3), \, (S_1, E_2, S_3), \, (E_1, S_2, S_3), \, (E_1, S_2, E_3), \, (S_1, E_2, E_3), \, (E_1, E_2, E_3) \, \}, \\ &X \quad 0 \quad 1 \quad 1 \quad 1 \quad 2 \quad 2 \quad 2 \quad 3 \\ &\Rightarrow R_X = \{ 0, 1, 2, 3 \} \end{split}$$

$$&f(0) = P[ \ X = 0 \ ] = P[ \ S_1, S_2, S_3 \ ] = (6/10)(5/9)(4/8) = 120/720 = 5/30 \\ &f(1) = P[ \ X = 1 \ ] = P[ \ S_1, S_2, E_3 \ ] + P[ \ S_1, E_2, S_3 \ ] + P[ \ E_1, S_2, S_3 \ ] \\ &= (6/10)(5/9)(4/8) + (6/10)(4/9)(5/8) + (4/10)(6/9)(5/8) = 15/30 \end{split}$$

$$f(2)=P[X=2]=P[S_1,E_2,E_3]+P[E_1,S_2,E_3]+P[E_1,E_2,S_3]$$
  
=  $(6/10)(4/9)(3/8)+(4/10)(6/9)(3/8)+(4/10)(3/9)(6/8)=9/30$ 

$$f(3)=P[X=3]=P[E_1,E_2,E_3]=(4/10)(3/9)(2/8)=24/720=1/30$$



#### Función de probabilidad de la variable aleatoria X

$$f(x) = 5/30$$
, si  $x = 0$   
= 15/30, si  $x = 1$   
= 9/30, si  $x = 2$   
= 1/30, si  $x = 3$   
= 0, otros valores de  $x$ 

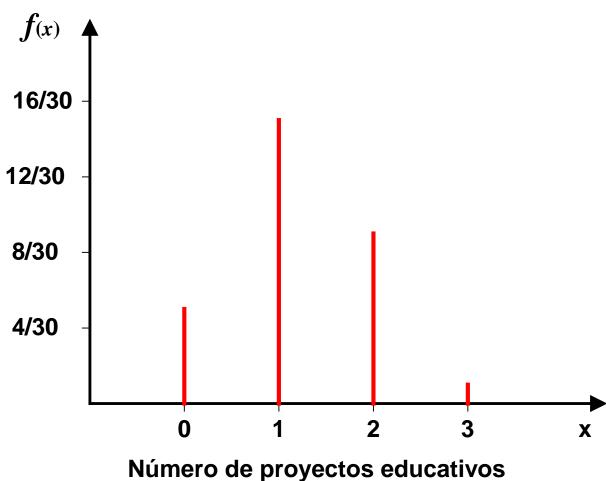
#### Tabla de probabilidades

X	0	1	2	3
f(x)	5/30	15/30	9/30	1/30





#### Gráfico de distribución de probabilidades





## VARIABLES ALEATORIAS DISCRETAS.



#### Función de probabilidad acumulativa

Sea X una variable aleatoria discreta que tiene como función de probabilidad f(x); luego, la función de probabilidad acumulativa de la variable aleatoria X se define como:

$$F(\mathbf{x}) = P[X \le \mathbf{x}] = \sum_{x_i \le \mathbf{x}} f(x_i)$$

## VARIABLES ALEATORIAS DISCRETAS.



#### Función de probabilidad acumulativa.

#### **Propiedades**

1. 
$$F(x) = 0$$
,  $\forall x < m$ ,  $donde \quad m = Min \quad x \in R_X$ 

2. 
$$F(x) = 1$$
,  $\forall x \ge M$ , donde  $M = Max \ x \in R_X$ 

3. 
$$0 \le F(x) \le 1$$
,  $\forall x \in R_X$ 

4. F(x) es una función no decreciente.



Si el número de proyectos educativos que son evaluados por semana es una variable aleatoria X que tiene como tabla de probabilidades:

X	0	1	2	3
f(x)	5/30	15/30	9/30	1/30

Halle la función de distribución acumulativa de X.

Puesto que  $R_X=\{0,1,2,3\} \Rightarrow m=Min x \in R_X=0, M=Max x \in R_X=3,$ 

$$F(\mathbf{x}) = P[X < \mathbf{x}] = 0 \quad \forall \mathbf{x} < 0$$



X	0	1	2	3
f(x)	5/30	15/30	9/30	1/30

$$R_X = \{0,1,2,3\} \Rightarrow \mathbf{m} = \text{Min } x \in R_X = \mathbf{0},$$

$$M=Max x \in R_X = 3$$
,

#### *Para* $0 \le x < 1$

$$F(0)=P[X \le 0]=P[X < 0]+P[X = 0]=0+f(0)=5/30$$

#### Para $1 \le x < 2$

$$F(1)=P[X \le 1]=P[X \le 1]+P[X = 1]=5/30+f(1)=20/30$$

#### Para $2 \le x < 3$

$$F(2)=P[X \le 2]=P[X < 2]+P[X = 2]=20/30+f(2)=29/30$$

Para 
$$x \ge 3$$

$$F(3)=P[X \le 3]=P[X < 3]+P[X = 3]=29/30+f(3)=1$$





$$F(x) = 0, \qquad \text{si } x < 0$$

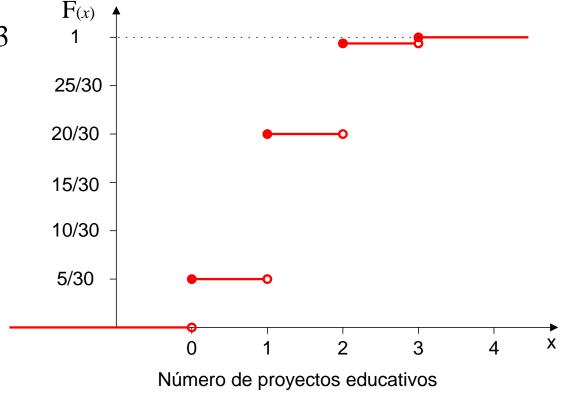
$$= 5/30$$
, si  $0 \le x < 1$ 

$$= 20/30$$
, si  $1 \le x < 2$ 

$$= 29/30$$
, si  $2 \le x < 3$ 

$$=1$$
,  $si x \ge 3$ 

Gráfico de distribución acumulativa de probabilidades





## VARIABLES ALEATORIAS CONTINUAS



#### Función de probabilidad

Una función f(x) es llamada función de probabilidad (o función de densidad) de la variable aleatoria continua X si cumple con las siguientes condiciones.

1. 
$$f(x) \ge 0$$
 ,  $\forall x \in \mathbb{R}$ 

$$2. \qquad \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

3. Sea el evento  $A=\{x \mid a \le x \le b\}$ , luego,

$$P[A] = P[x \in A] = P[a \le x \le b] = \int_{a}^{b} f(x) dx$$





El tiempo de espera en una cola de servicios, en minutos, es una variable cuyo comportamiento aleatorio es definido por la siguiente función:

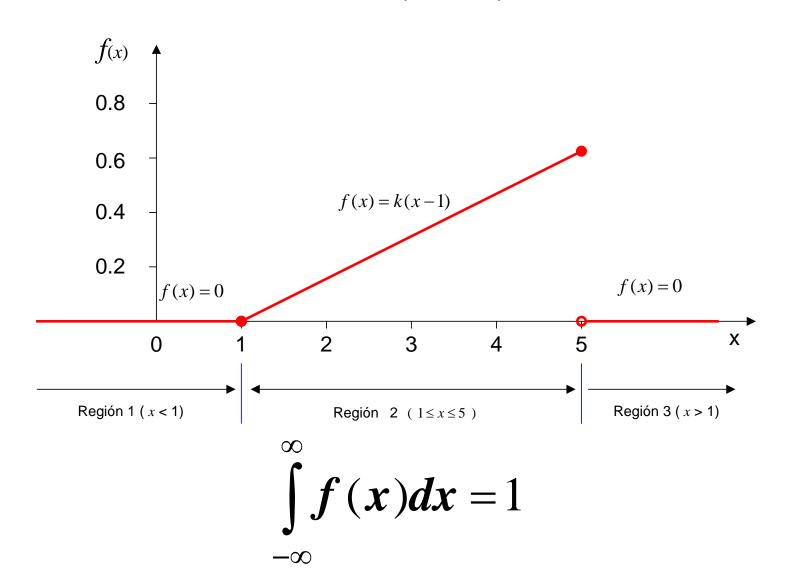
$$f(x) = k(x-1)$$
, si  $1 \le x \le 5$   
= 0 , para otros valores de x

Halle el valor de "k" que hace que f(x) sea una función de densidad, y luego halle la probabilidad que un cliente elegido al azar espere más de tres minutos para ser atendido.





#### Distribución de los tiempos de espera









$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = \int_{-\infty}^{x=1} f(x)dx + \int_{1}^{5} f(x)dx + \int_{x=5}^{\infty} f(x)dx$$

$$= 0 + \int_{1}^{5} k(x-1)dx + 0$$

$$= \int_{1}^{5} k(x-1)dx$$

$$= k \frac{(x-1)^{2}}{2} \Big|_{x=1}^{x=5} = 8k = 1 \implies k = \frac{1}{8}$$

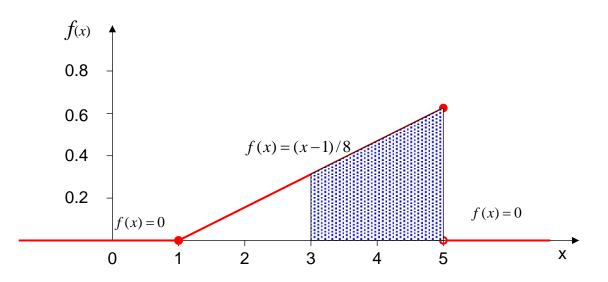
$$f(x) = (x-1)/8$$
, si  $1 \le x \le 5$   
= 0 , para otros valores de x





$$P[x > 3] = ?$$

Distribución de los tiempos de espera



$$P[x > 3] = \int_{x=3}^{\infty} f(x)dx = \int_{x=3}^{x=5} f(x)dx + \int_{x=5}^{\infty} f(x)dx = \int_{x=3}^{5} \frac{x-1}{8}dx + 0$$
$$= \frac{(x-1)^2}{16} \Big|_{x=3}^{x=5} = \frac{1}{16} \Big[ (5-1)^2 - (5-3)^2 \Big] = 0.75$$

#### VARIABLES ALEATORIAS CONTINUAS



#### Función de probabilidad acumulativa

Sea X una variable aleatoria continua que tiene como función de densidad f(x); luego, la función de probabilidad acumulativa de la variable aleatoria X se define como:

$$F(\mathbf{x}) = P[X \le \mathbf{x}] = \int_{-\infty}^{\mathbf{x}} f(w)dw$$

#### VARIABLES ALEATORIAS CONTINUAS



#### Función de probabilidad acumulativa.

#### **Propiedades**

$$1. \qquad F(-\infty) = 0$$

2. 
$$F(\infty) = 1$$

3. 
$$0 \le F(x) \le 1$$
,  $\forall x \in R$ 

4. F(x) es una función no decreciente.

5. 
$$f(x) = \frac{d F(x)}{dx}$$



El tiempo de espera en una cola de servicios, en minutos, es una variable cuya función de densidad es:

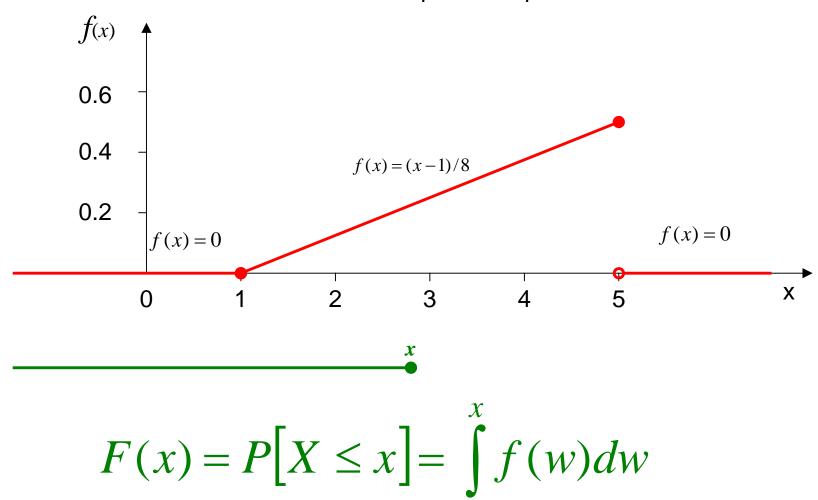
$$f(x) = (x-1)/8$$
, si  $1 \le x \le 5$   
= 0 , para otros valores de x

Halle la función de distribución acumulativa de probabilidades de la variable. Luego halle la probabilidad que un cliente elegido al azar espere más de tres minutos para ser atendido.





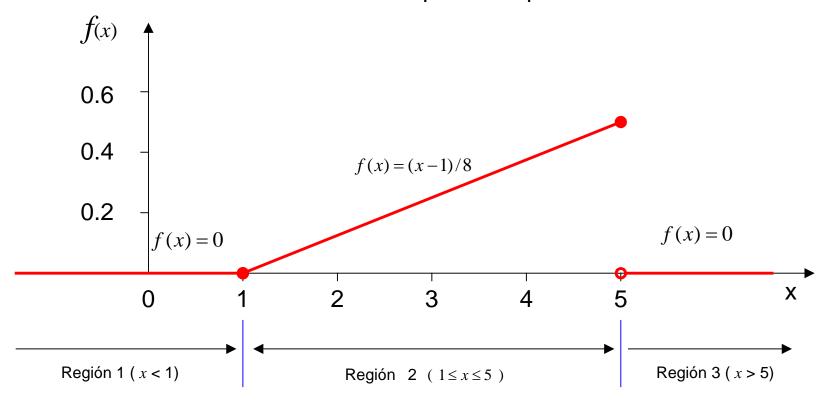
Distribución de los tiempos de espera







#### Distribución de los tiempos de espera



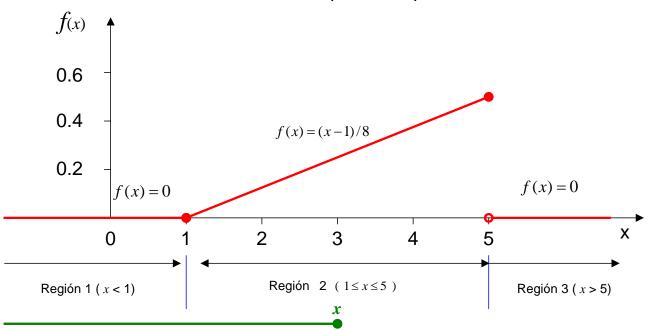
$$\frac{x}{Para}$$
  $x < 1$ 

$$F(x) = P[X \le x] = \int_{-\infty}^{x} f(w)dw = \int_{-\infty}^{x} (0)dw = 0$$





Distribución de los tiempos de espera

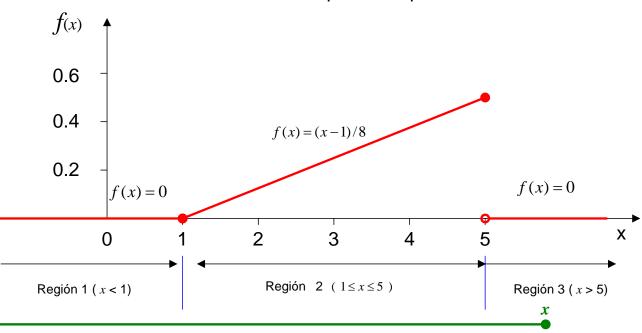


*Para*  $1 \le x \le 5$ 

$$F(x) = P[X \le x] = \int_{-\infty}^{x} f(w)dw = \int_{-\infty}^{1} f(w)dw + \int_{w=1}^{x} f(w)dw$$
$$= 0 + \int_{1}^{x} \frac{w-1}{8} dw = \frac{(w-1)^{2}}{16} \Big|_{1}^{x} = \frac{(x-1)^{2}}{16}$$



Distribución de los tiempos de espera



 $Para \quad x > 5$ 

$$F(x) = P[X \le x] = \int_{-\infty}^{x} f(w)dw = \int_{-\infty}^{1} f(w)dw + \int_{1}^{5} f(w)dw + \int_{w=5}^{x} f(w)dw$$
$$= 0 + 1 + 0 = 1$$



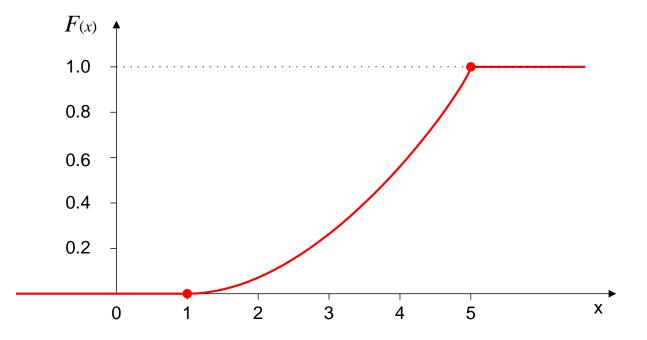


$$F(x) = 0 , si x < 1$$

$$= \frac{(x-1)^2}{16} , si 1 \le x \le 5$$

$$= 1 , si x > 5$$

Función de distribución acumulativa de probabilidades





#### Valor esperado o esperanza matemática

Es el valor promedio que esperaríamos encontrar por la observación repetida de una variable aleatoria.

Si X es una variable aleatoria con función de probabilidad f(x), el valor esperado de la variable X se define como:

#### 1. Si X es una variable aleatoria discreta

$$E[X] = \sum_{x_i \in R_X} x f(x_i)$$

#### 2. Si X es una variable aleatoria continua

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



# Valor esperado o esperanza matemática de una función de una variable aleatoria

Sea X una variable aleatorias con función de probabilidad f(x), y sea Y=g(x) una función de la variable aleatoria X, luego,

1. Si X es una variable aleatoria discreta

$$E[Y] = E[g(X)] = \sum_{x_i \in R_X} g(x) f(x_i)$$

2. Si X es una variable aleatoria continua

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



#### Media y variancia de una variable aleatoria

Sea X una variable aleatoria con función de probabilidad f(x); entonces, la media  $\mu_X$  y la variancia de la variable aleatoria X se definen como:

$$\mu_{X} = E[X]$$

$$\sigma_{\mathbf{X}}^2 = \mathbf{Var}[\mathbf{X}] = \mathbf{E}[\mathbf{X} - \mu_{\mathbf{X}}]^2 = \mathbf{E}[\mathbf{X}^2] - \mu_{\mathbf{X}}^2$$



#### Propiedades de valores esperados

Si X, Y son dos variables aleatorias, y a, b son dos constantes:

- 1) E(a)=a
- 2) E(aX) = a E(X)
- 3) E(aX + b) = aE(X) + b
- 4) E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)
- 5) Var(a) = 0
- 6)  $Var(a X) = a^2 Var(X)$
- 7) Si X, Y son variables aleatorias independientes:

$$Var[aX \pm bY] = a^2 Var[X] + b^2 Var[Y]$$







Si el número de proyectos educativos que son evaluados por semana es una variable aleatoria X que tiene como tabla de probabilidades:

X	0	1	2	3
f(x)	5/30	15/30	9/30	1/30

Halle la media y variancia de X.

$$E[X] = \sum x f(x)$$

$$= (0)(5/30) + (1)(15/30) + (2)(9/30) + (3)(1/30) = 1.2$$

$$E[X^{2}] = \sum x^{2} f(x)$$

$$= (0)^{2}(5/30) + (1)^{2}(15/30) + (2)^{2}(9/30) + (3)^{2}(1/30) = 2$$

$$\mu_{X} = E[X] = 1.2$$
  $\sigma_{X}^{2} = E[X^{2}] - \mu_{X}^{2} = 2 - (1.2)^{2} = 0.56$ 

## VALOR ESPERADO. Ejemplo



El tiempo de atención (en minutos), a los clientes de un establecimiento es una variable cuya función de densidad es:

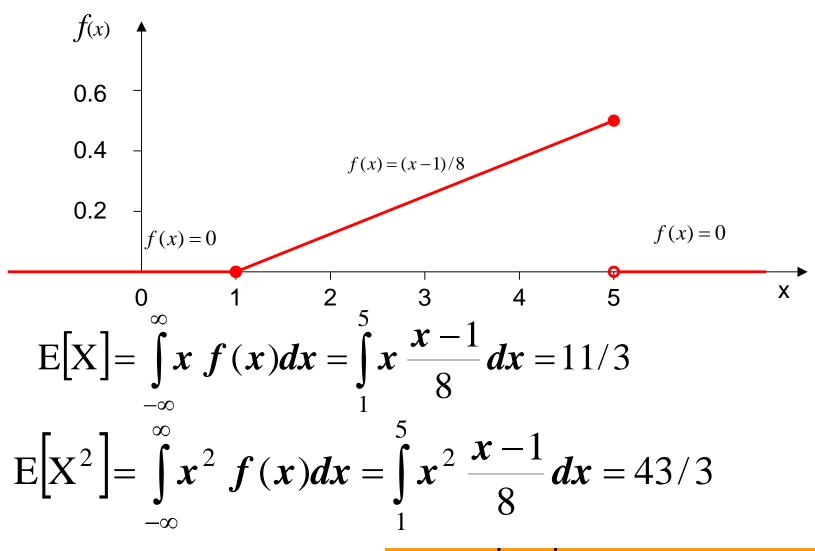
$$f(x) = (x-1)/8$$
, si  $1 \le x \le 5$   
= 0, para otros valores de x

Halle la media y variancia del tiempo de atención.

## VALOR ESPERADO. Ejemplo



Analytics AoZ



$$\mu_{\rm X} = E[X] = 11/3$$

$$\sigma_X^2 = E[X^2] - \mu_X^2 = \frac{43}{3} - (\frac{11}{3})^2 = \frac{8}{9}$$

## VALOR ESPERADO. Ejemplo



El tiempo de atención (X, en minutos), a los clientes de un establecimiento es una variable cuya función de densidad es:

$$f(x) = (x-1)/8$$
, si  $1 \le x \le 5$   
= 0, para otros valores de x

Si el costo de atención (nuevos soles) es igual a : Y=5+1.2X, halle la media y variancia del costo de atención por cliente.

$$\mu_{Y} = E[5+1.2X]=5+1.2 E[X]=5+1.2 \mu_{X}$$
  
= 5+(1.2)(11/3) = 9.4 nuevos soles

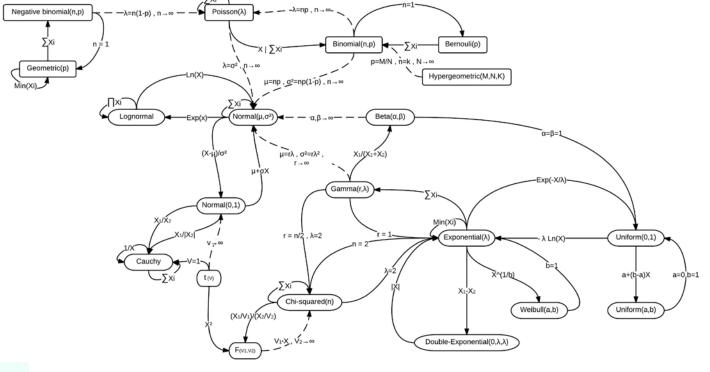
$$\sigma_{\rm Y}^2 = \text{Var}[5 + 1.2\text{X}] = (1.2)^2 \text{ Var}[\text{X}] = (1.2)^2 \sigma_{\rm X}^2$$
  
=  $(1.2)^2 (8/9) = 1.28$  (nuevos soles)<sup>2</sup>



# DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD y TRANSFORMACIONES



Distribution	Functions				
<u>Beta</u>	pbeta	qbeta	dbeta	rbeta	
<u>Binomial</u>	pbinom	qbinom	dbinom	rbinom	
<u>Cauchy</u>	pcauchy	qcauchy	dcauchy	rcauchy	١
Chi-Square	pchisq	qchisq	dchisq	rchisq	ι
<u>Exponential</u>	pexp	qexp	dexp	rexp	
<u>F</u>	pf	qf	df	rf	
Gamma	pgamma	qgamma	dgamma	rgamma	
<u>Geometric</u>	pgeom	qgeom	dgeom	rgeom	
<u>Hypergeometric</u>	phyper	qhyper	dhyper	rhyper	
Logistic	plogis	qlogis	dlogis	rlogis	
Log Normal	plnorm	qlnorm	dlnorm	rlnorm	
Negative Binomial	pnbinom	qnbinom	dnbinom	rnbinom	
<u>Normal</u>	pnorm	qnorm	dnorm	rnorm	
Poisson	ppois	qpois	dpois	rpois	
Student t	pt	qt	dt	rt	
Studentized Range	ptukey	qtukey	dtukey	rtukey	
<u>Uniform</u>	punif	qunif	dunif	runif	
<u>Weibull</u>	pweibull	qweibull	dweibull	rweibull	
Wilcoxon Rank Sum Statistic	pwilcox	qwilcox	dwilcox	rwilcox	
Wilcoxon Signed Rank Statistic	psignrank	qsignrank	dsignrank	rsignrank	

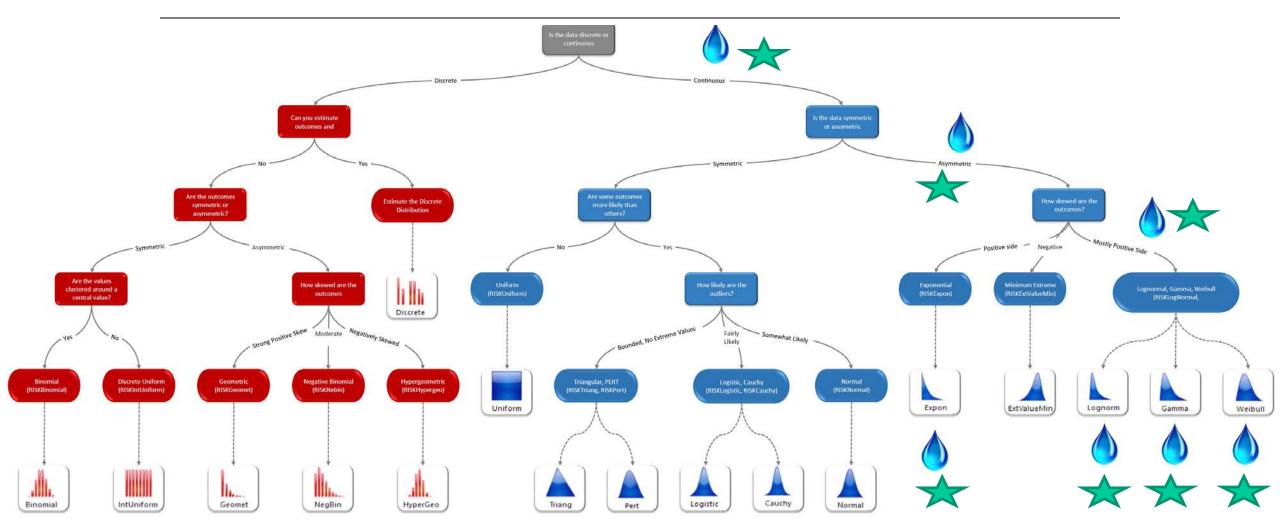


Fuente: <a href="http://www.stat.umn.edu/geyer/old/5101/rlook.html">http://www.stat.umn.edu/geyer/old/5101/rlook.html</a>



## DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD





Fuente: <a href="https://www.palisade.com/">https://www.palisade.com/</a>



#### DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD



#### **Distribuciones discretas**

Son las funciones de probabilidad asociadas a variables aleatorias discretas, que se generan mediante procesos de conteo sobre las veces que se repite un suceso.

Cuando se elige al azar un elemento, se averigua si cumple o no con cierta condición, para luego contar el número de elementos que si cumplen con la condición en análisis.

#### Distribuciones discretas. Pruebas de Bernoulli



Un experimento aleatorio es llamado una prueba o ensayo de Bernoulli si cumple las siguientes condiciones:

1. Para cada prueba o ensayo se define un espacio muestral con solo dos resultados posibles: Exito (E) y Fracaso (F), donde:

$$P[E] = \pi$$
 y  $P[F] = 1 - P[E] = 1 - \pi$ 

- 2. La probabilidad de éxito  $(\pi)$  se mantiene constante de prueba a prueba.
- 3. Las pruebas se consideran que son independientes.





#### Distribución Bernoulli o binomial puntual

Una variable aleatoria discreta X tiene una distribución Bernoulli o binomial puntual si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \pi^{x} (1 - \pi)^{1-x} , \text{ si } x = 0,1$$
$$= 0 , \text{ de otro modo}$$

Donde:  $\pi$  = Probabilidad de éxito

X = Número de éxitos en una prueba de Bernoulli

Además, la media y variancia de la variable aleatoria X son:

$$\mu_{X} = E[X] = \pi$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = E[X-\mu_{X}]^{2} = \pi(1-\pi)$$





#### **Distribución Binomial**

Una variable aleatoria discreta X tiene una distribución Binomial si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \binom{n}{x} \pi^{x} (1-\pi)^{n-x} , \quad si \quad x = 0,1,\dots,n$$

Donde:

=0

, de otro modo

 $\pi$  = Probabilidad de éxito

n = Número de pruebas de Bernoulli o tamaño de una muestra con reemplazo

X = Número de éxitos en "n" pruebas de Bernoulli

Además, la media y variancia de la variable aleatoria X son:

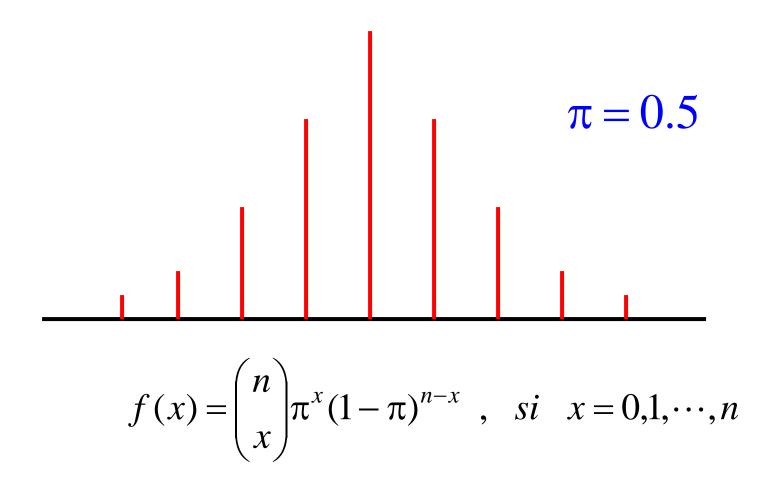
$$\mu_{X} = E[X] = n \pi$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = E[X - \mu_{X}]^{2} = n \pi (1 - \pi)$$





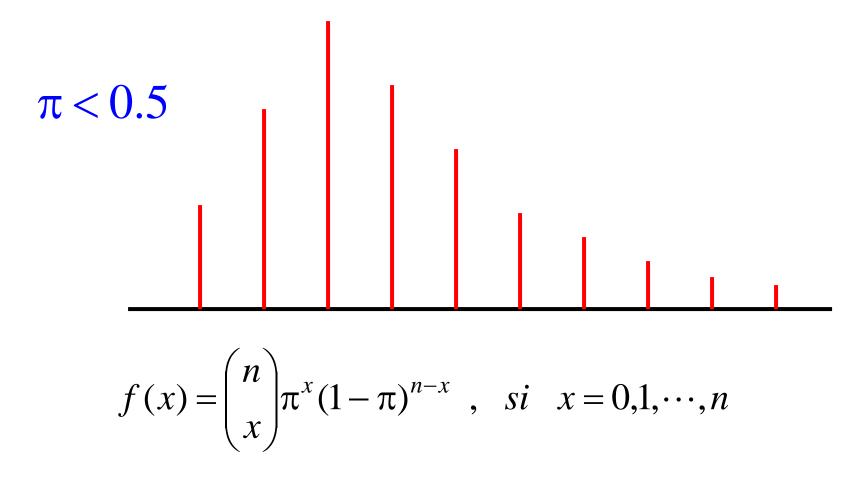
#### **Distribución Binomial**







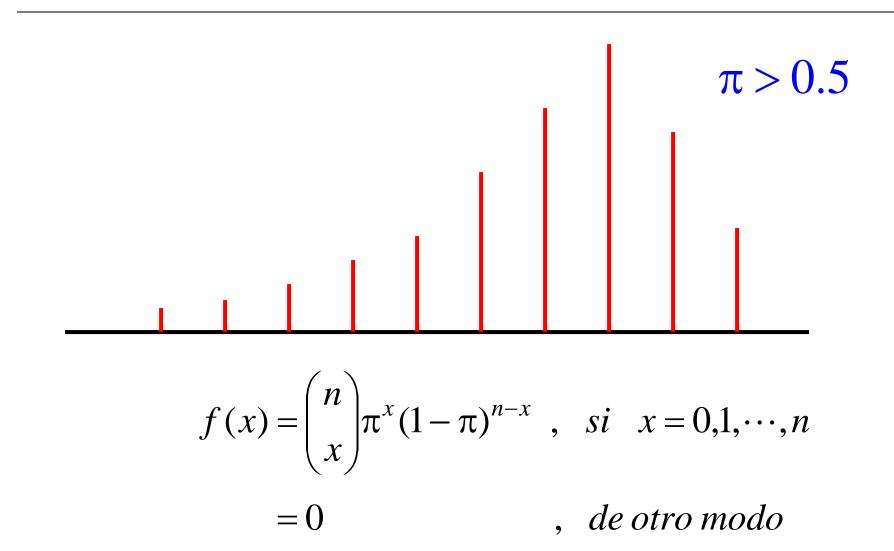
#### **Distribución Binomial**







#### **Distribución Binomial**







#### Distribución Binomial. Ejemplo

EL 10% de fragmentos de roca obtenidos por una taladro son defectuosos (polvo). Si elige una muestra aleatoria con reemplazo de 6 artículos y se define la variable X como el número de artículos defectuosos elegidos,

a) Determinar la probabilidad que al menos un fragmento sea defectuoso

$$\pi = P[Exito] = P[Defectuso] = 0.1$$

$$f(x) = {6 \choose x} (0.1)^x (1-0.1)^{6-x}$$
,  $si \ x = 0,1,\dots,6$ 

$$=0$$

, de otro modo

$$P[X \ge 1] = 1 - P[X < 1] = 1 - P[X = 0] = 1 - f(o)$$

$$=1 - \binom{6}{0} (0.1)^0 (1 - 0.1)^{6-0} = 0.468559$$



## Distribuciones discretas Distribución Binomial. Ejemplo



b) Halle el valor del coeficiente de variabilidad de X

$$\mu_{\rm X} = n\pi = (6)(0.1) = 0.6$$

$$\sigma_{\rm X}^2 = n\pi(1 - \pi) = (6)(0.1)(1 - 0.1) = 0.54$$

$$CV_{\rm X} = \left(\frac{\sigma_{\rm X}}{\mu_{\rm X}}\right) (100) = \left(\frac{\sqrt{0.54}}{0.6}\right) (100) = 122.474487$$





#### Distribución de Poisson

Una variable aleatoria discreta X tiene una distribución de Poisson si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \frac{e^{-\mu} \mu^x}{x!}$$
,  $si \ x = 0,1,2,\dots$ 

Donde:

$$=0$$
 ,  $de otro modo$ 

X = Número de éxitos obtenidos en un período o unidad de evaluación

$$\mu = \lambda t$$

 $\lambda$  = Razón media de ocurrencia por periodo

t = Periodo o unidad de evaluación

Además, la media y variancia de la variable aleatoria X son:

$$\mu_{X} = E[X] = \mu$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = E[X - \mu_{X}]^{2} = \mu$$



#### Distribuciones discretas. Distribución de Poisson



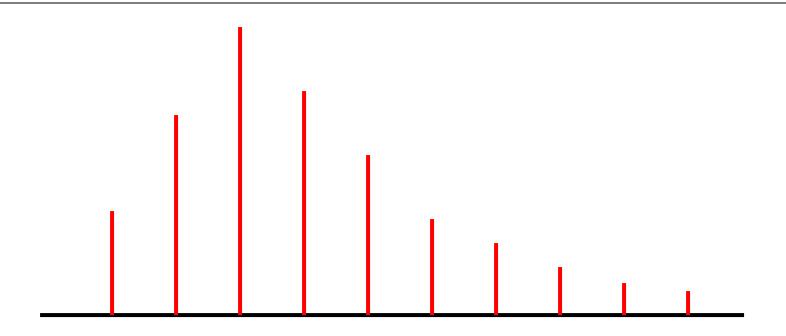
Para la aplicación de esta distribución es necesario tener en cuenta los siguientes supuestos:

- 1. La probabilidad de éxito se mantiene constante y es pequeña.
- 2. El número de éxitos en cualquier intervalo, periodo o unidad de evaluación es independiente del número de éxitos en cualquier otro intervalo, periodo o unidad de evaluación.



#### Distribuciones discretas. Distribución de Poisson





$$f(x) = \frac{e^{-\mu} \mu^{x}}{x!} , \quad si \quad x = 0,1,2,\dots$$
$$= 0 , \quad de \text{ otro modo}$$





#### Distribución de Poisson Ejemplo

Los perforaciones de un taladro se hacen a razón de 4 metros por cada 5 minutos. Si se elige al azar un intervalo de 2 minutos, hallar la probabilidad que se taladro al menos dos metros de perforación.

$$\lambda = \frac{4 \text{ taladros}}{5 \text{ minuto}} = 0.8 \quad ta/m \qquad t = 2 \text{ minutos}$$

$$\mu = \lambda t = (0.8)(2) = 1.6 \text{ taladros}$$

$$f(x) = \frac{e^{-1.6} (1.6)^x}{x!}$$
,  $si$   $x = 0,1,2,\dots$   
= 0 ,  $de \ otro \ modo$ 

$$P[x \ge 2] = 1 - P[x < 2] = 1 - f(0) - f(1) = 1 - \frac{e^{-1.6} (1.6)^0}{0!} - \frac{e^{-1.6} (1.6)^1}{1!}$$
$$= 0.475069$$

#### Distribuciones discretas. Distribución de Poisson



#### Aproximación de Poisson a una Distribución Binomial

La distribución de Poisson se puede utilizar para aproximar las probabilidades de una distribución binomial cuando n tiende a infinito  $(n \to \infty)$  y  $\pi$  tiende a cero  $(\pi \to 0)$ ; es decir, cuando  $n \pi < 5$ . Para esto se debe considerar:  $\mu = n \pi$  ( $\lambda = \pi$ , t = n).



## Distribuciones discretas Distribución de Poisson Ejemplo



Suponga que el 5% de las rocas de la Fm. Ananea contienen oro. Si se eligen al azar y con reemplazo 90 rocas, hallar la probabilidad que en al menos 3 rocas se encuentren con oro.

Si se define Éxito = { Una roca contienen oro }, se tiene:  $\pi$ =P[E]=0.05 y 1- $\pi$ =P[F]=0.95. Luego, la función de probabilidad de X (número de rocas con oro) será:

$$f(x) = \binom{90}{x} (0.05)^{x} (1 - 0.05)^{90 - x} , si x = 0,1,\dots,90$$
$$= 0 , de otro modo$$



## Distribuciones discretas Distribución de Poisson Ejemplo



$$f(x) = \binom{90}{x} (0.05)^{x} (1 - 0.05)^{90 - x} , \text{ si } x = 0, 1, \dots, 90$$
$$= 0 , \text{ de otro modo}$$

Ahora, como  $\mu$ = n  $\pi$ =(90)(0.05)=4.5<5; luego, las probabilidades de X se pueden aproximar mediante una distribución de Poisson con parámetro  $\mu$ =4.5. Es decir,

$$f(x) \approx \frac{e^{-4.5} 4.5^x}{x!}$$
,  $si \ x = 0,1,2,\dots$ 

$$=0 , de otro modo$$

$$P[X \ge 3] = 1 - P[X < 3] \approx 1 - f(0) - f(1) - f(2)$$

$$\approx 1 - \frac{e^{-4.5}(4.5)^{0}}{0!} - \frac{e^{-4.5}(4.5)^{1}}{1!} - \frac{e^{-4.5}(4.5)^{2}}{2!}$$





#### Distribución Geométrica

Una variable aleatoria discreta X tiene una distribución geométrica si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \pi(1-\pi)^{x-1}$$
,  $si$   $x = 1, 2, \cdots$   
= 0 ,  $de \ otro \ modo$ 

Donde:

X = Número de pruebas de Bernoulli hasta obtener el primer éxito  $\pi = P$ robabilidad de éxito en una prueba Bernoulli

Además, la media y variancia de la variable aleatoria X son:

$$\mu_{X} = E[X] = \frac{1}{\pi}$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = E[X - \mu_{X}]^{2} = \frac{(1 - \pi)}{\pi^{2}}$$



## Distribuciones discretas Distribución Geométrica Ejemplo



Suponga que el mejor geólogo del mundo tiene una probabilidad 0.04 de no encontrar un yacimiento (fallar), y que cuando ello ocurre es necesario reemplazarlo por uno nuevo. Determinar la media y el coeficiente de variabilidad del número de veces que puede ser utilizado el geólogo para descubrir yacimientos, además del coeficiente de variación.

Si se define Éxito={El geólogo falla al encontrar un yacimiento}, se tiene:  $\pi$ =P[E]=0.04 y 1- $\pi$ =P[F]=0.96. Luego, la función de probabilidad de X (número de veces que puede ser utilizado el geólogo para encontrar un yacimiento) será:

$$f(x) = (0.04)(0.96)^{x-1}, \quad si \quad x = 1, 2, \cdots$$

$$= 0, \quad de \text{ otro modo}$$

$$\mu_{X} = E[X] = \frac{1}{0.04} = 25$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = E[X - \mu_{X}]^{2} = \frac{(1-\pi)}{\pi^{2}} = \frac{0.96}{(0.04)^{2}} = 600$$

$$CV_{X} = \frac{\sqrt{600}}{25}(100) = 97.9796\%$$



## Distribución Hipergeométrica



Sea una población de tamaño N, donde hay A elementos que tienen una característica W definida como éxito, y B elementos que no tienen la característica W, siendo N=A+B. Si de dicha población se toma una muestra aleatoria de tamaño n y se define la variable aleatoria X como el número de éxitos obtenidos; entonces, la variable X tendrá como función de probabilidad:

$$f(x) = \frac{\binom{A}{x} \binom{B}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \quad si \quad x = 0,1,2,\dots,n$$

$$=0$$
 , de otro modo

Donde: X = Número de éxitos obtenidos en una muestra sin reemplazo de tamaño n.



## Distribuciones discretas. Distribución Hipergeométrica



Además, la media y variancia de la variable aleatoria X son:

$$\mu_{X} = E[X] = \frac{n A}{N}$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = \frac{n A B}{N^{2}} \left[ \frac{N-n}{N-1} \right]$$

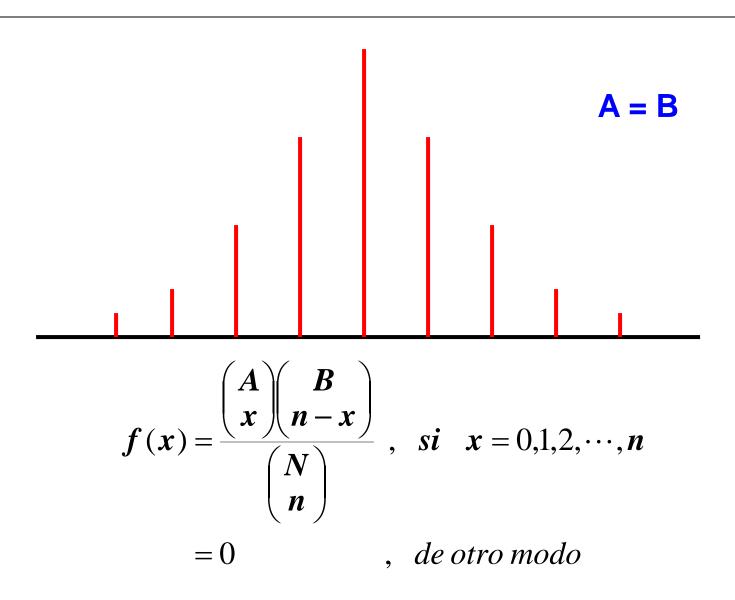
#### Nota

Si el número de elementos de la población (N) es grande y la fracción de muestreo (f=n/N) es pequeña; es decir, si f<0.05, entonces las probabilidades de la distribución hipergeométrica se pueden aproximar mediante la distribución binomial, para lo cual se considera:  $\pi$ = A/N.





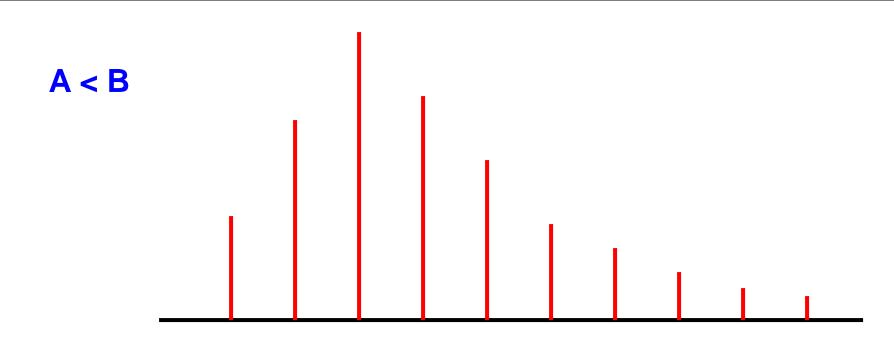
#### Distribución Hipergeométrica







#### Distribución Hipergeométrica



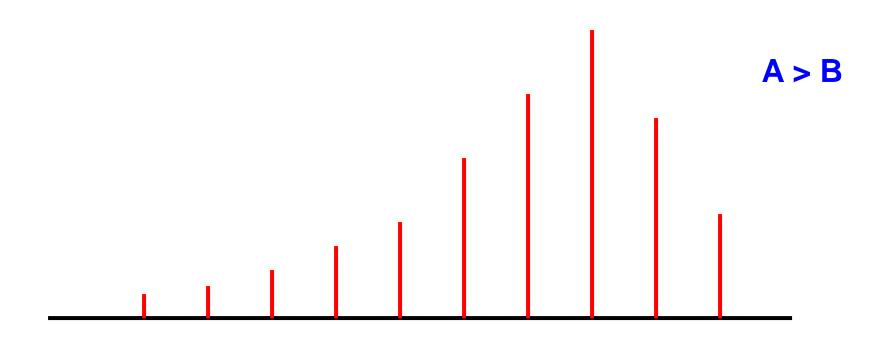
$$f(x) = \frac{\binom{A}{x} \binom{B}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \quad si \quad x = 0,1,2,\dots,n$$

, de otro modo





#### Distribución Hipergeométrica



$$f(x) = \frac{\binom{A}{x} \binom{B}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \quad si \quad x = 0,1,2,\dots,n$$

$$= 0 \qquad , \quad de \text{ otro modo}$$



## Analytics AoZ

#### Distribución Hipergeométrica Ejemplo

Suponga que en un proceso de control de calidad de base de datos geológico se inspecciona un 10 tablas de base de datos, de los cuales 4 son defectuosos. Si se eligen 5 base de datos al azar y sin reemplazo hallar la probabilidad de elegir no más de 2 base de datos defectuosos.

X=Número de base de datos defectuosos elegidos

$$N=10, A=4,$$

$$f(x) = \frac{\binom{4}{x}\binom{6}{5-x}}{\binom{10}{5}}, \quad si \quad x = 0,1,2,3,4,5$$

$$=0$$

= 0 . de otro modo

$$\mu_X = E(X) = \frac{nA}{N} = \frac{(5)(4)}{10} = 2$$
 base de datos defectuosos

$$\sigma_X^2 = Var(X) = \frac{nAB}{N^2} \left[ \frac{N-n}{N-1} \right] = \frac{(5)(4)(6)}{10^2} \left[ \frac{10-5}{10-1} \right] = 0.666667$$



## Distribuciones discretas. Distribución Hipergeométrica Ejemplo



$$f(x) = \frac{\binom{4}{x}\binom{6}{5-x}}{\binom{10}{5}}, \quad si \quad x = 0,1,2,3,4,5$$
$$= 0, \quad de \text{ otro modo}$$

$$P[X \le 1] = f(0) + f(1) = \frac{\binom{4}{0}\binom{6}{5}}{\binom{10}{5}} + \frac{\binom{4}{1}\binom{6}{4}}{\binom{10}{5}} = 0.261905$$





#### DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

#### Distribuciones continuas

Son las funciones de probabilidad asociadas a variables aleatorias continuas; es decir, para aquellas variables cuyo rango es un conjunto infinito no numerable.

En estos casos el valor de la función de probabilidad no expresa la probabilidad de ocurrencia de un valor específico de la variable aleatoria.

Ejemplos de vida real de distribuciones:

https://www.somesolvedproblems.com/2019/04/real-life-examples-of-various.html#:~:text=Example%20of%20Uniform,roughly%201%2C000%20of%20each%20result.



## Distribuciones continuas Distribución Uniforme



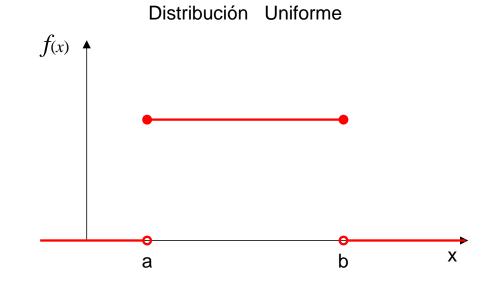
Una variable aleatoria continua X tiene una distribución Uniforme si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \frac{1}{b-a} , si \ a \le x \le b$$
$$= 0 , de \ otro \ modo$$

donde:

$$\mu_{X} = E[X] = (a+b)/2$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = \frac{(b-a)^{2}}{12}$$





#### **Distribuciones continuas Distribución Uniforme**



La función de distribución acumulativa de probabilidades es:

$$F(x) = 0$$

$$F(x) = 0$$
 ,  $si \quad x < a$ 

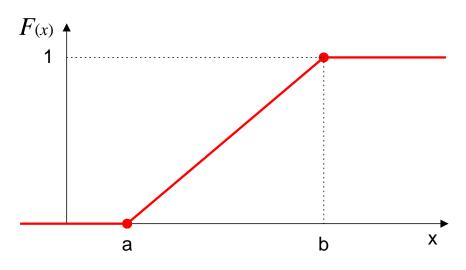
$$=\frac{x-a}{b-a} \quad , \quad si \quad a \le x \le b$$

si 
$$a \le x \le b$$

$$=1$$

$$=1$$
 ,  $si \quad x > b$ 

Distribución acumulativa de probabilidades





## Distribución Gamma



Una variable aleatoria continua X tiene una distribución Gamma si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x/\beta}, \text{ si } x > 0$$
$$= 0, \text{ si } x \le 0$$

donde:  $\alpha>0$ ,  $\beta>0$  y

$$\mu_{X} = E[X] = \alpha\beta \qquad \Gamma(\alpha) = \int_{0}^{\infty} e^{-t} t^{\alpha - 1} dt, \quad si \quad \alpha > 0$$

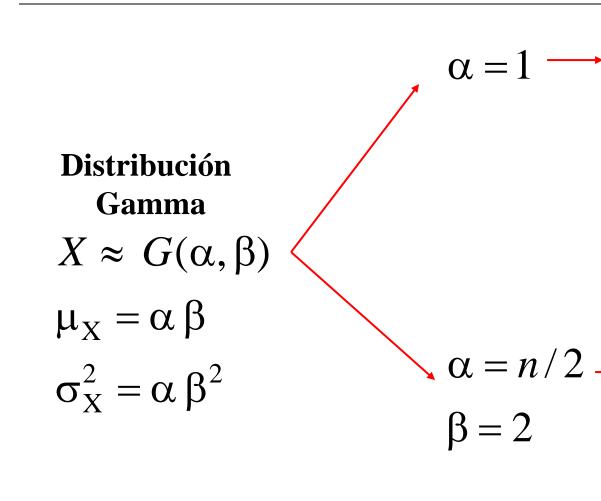
$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = \alpha\beta^{2} \qquad \Gamma(\alpha + 1) = \alpha! \quad ,$$

$$si \quad \alpha = 0, 1, 2, 3, \cdots$$



## Distribución Gamma





# Distribución Exponencial $X \approx E(\beta)$ $\mu_X = \alpha \beta = \beta$ $\sigma_X^2 = \alpha \beta^2 = \beta^2$

Distribución Chi-cuadrado 
$$X \approx \chi^2(n)$$
 
$$\mu_X = \alpha \beta = n$$
 
$$\sigma_X^2 = \alpha \beta^2 = 2n$$



## Distribución Exponencial



Una variable aleatoria continua X tiene una distribución Exponencial si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta} , \text{ si } x > 0$$
$$= 0 , \text{ si } x \le 0$$

donde:

$$\mu_{X} = E[X] = \beta$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = \beta^{2}$$



## Distribución Exponencial

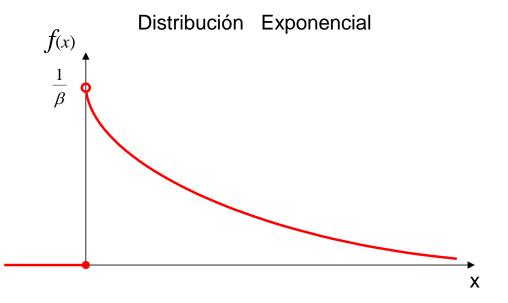


#### Características

- 1. Esta definida para valores positivos de la variable.
- 2. Es asintótica al eje horizontal en su parte positiva.
- 3. Es monótona decreciente.

$$f(x) = \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta}, \text{ si } x > 0$$

$$= 0, \text{ si } x \le 0$$



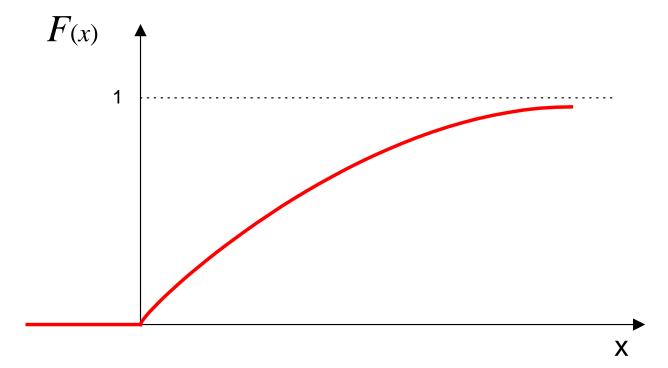


## Distribución Exponencial



#### La función de distribución acumulativa de probabilidades es:

$$F(x) = 0$$
,  $si$   $x \le 0$   
=  $1 - e^{-x/\beta}$ ,  $si$   $x > 0$ 





## Distribuciones continuas Distribución Exponencial Ejemplo



Suponga que el tiempo de duración de un artículo (horas) es una variable que tiene como densidad:

$$f(x) = \frac{1}{2} e^{-x/2}, \text{ si } x > 0$$
$$= 0, \text{ si } x \le 0$$

Halle la probabilidad que un artículo elegido al azar tenga un tiempo de vida mayor a 3 horas.

$$P[X > 3] = \int_{3}^{\infty} f(x)dx = \lim_{a \to \infty} \int_{3}^{a} f(x)dx = \lim_{a \to \infty} \int_{3}^{a} \frac{1}{2}e^{-x/2}dx$$
$$= \lim_{a \to \infty} \left( -e^{-x/2} \right)_{3}^{a} = \lim_{a \to \infty} \left( -e^{-a/2} + e^{-3/2} \right) = e^{-3/2}$$



## Distribución Normal



Una variable aleatoria continua X tiene una distribución Normal si su función de probabilidad es dada por:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, \quad \text{si } -\infty < x < \infty$$

donde:

$$\mu_{X} = E[X] = \mu$$

$$\sigma_{X}^{2} = Var[X] = \sigma^{2}$$

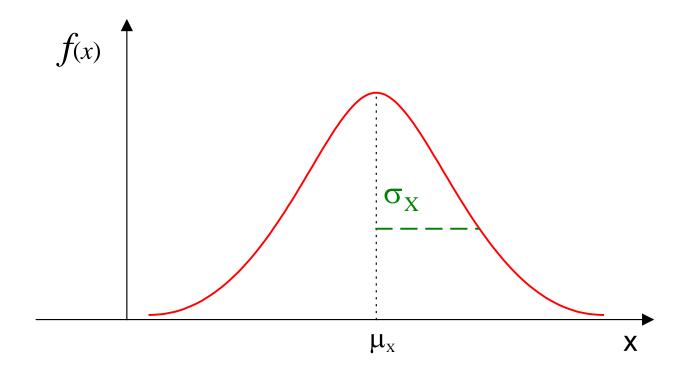


## Distribución Normal



#### **Características**

- 1. Tiene una forma acampanada.
- 2. Es simétrica con respecto a si media.
- 3. Es asintótica con respecto al eje horizontal.

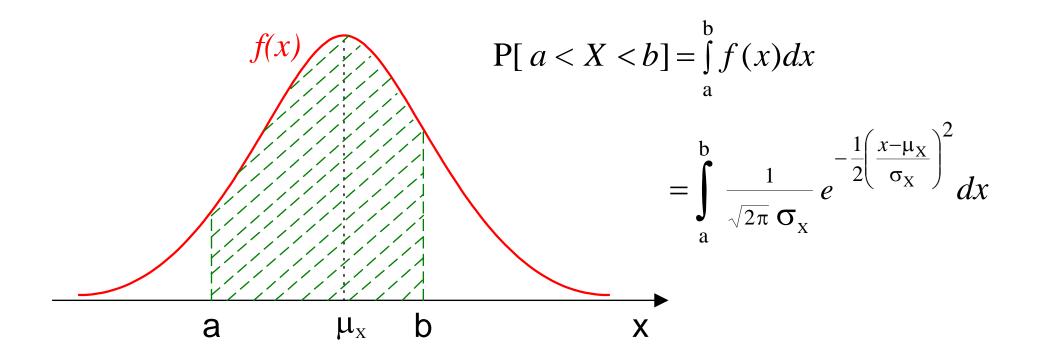




## Distribución Normal



#### Cálculo de una probabilidad





# Si la distribución de los datos es simétrica con media y desviación estándar se cumplen las siguientes características empíricas:

✓ Aproximadamente, el 68% de los datos están comprendidos en el intervalo:

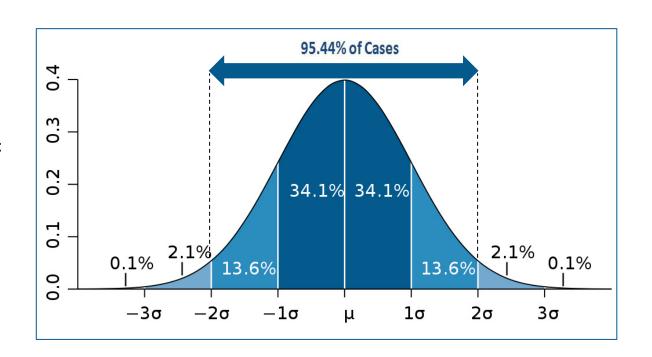
$$[\mu - \sigma, \mu + \sigma]$$

✓ Aproximadamente, el 95% de los datos están comprendidos en el intervalo:

$$[\mu-2\sigma, \mu+2\sigma]$$

✓ Aproximadamente, el 99% de los datos están comprendidos en el intervalo:

$$[\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma]$$



Independiente de la forma de simetría de los datos: se puede afirmar que el intervalo [ $\mu - k\sigma$ ,  $\mu + k\sigma$ ], donde k > 1, contiene por lo menos  $\left(1 - \frac{1}{1-2}\right)$ % datos.





## DISTRIBUCIÓN NORMAL

Es una distribución de probabilidad especial para variables aleatorias continuas y posee ciertas propiedades importantes que conviene destacar:

- Tiene una única moda, que coincide con su media y su mediana.
- Es simétrica con respecto a su media; según esto, para este tipo de variables existe una probabilidad de un 50% de observar un dato mayor y menor que la media.
- Muchas mediciones de diversos procesos se ajustan a esta distribución.
- Se utiliza para ajustar variables que tienen otros tipo de distribución como *Binomial, Poisson, T-Student, Chi-Cuadrado, F-Fisher*, etc.
- Las estadísticas muestrales como la media y la proporción tienen distribuciones que se ajustan a es tipo de distribución cuando el tamaño de muestra es grande, inclusive de aquellas que no tiene distribución normal.







#### FUNCIÓN DE DISTRIBUCIÓN DE PROBABILIDAD

La función de distribución de probabilidad de la Normal, se puede interpretar también como la distribución acumulada de probabilidad de una variable X que se distribuye como una normal y está dada por:

$$F(x) = P[X \le x] = \int_{-\infty}^{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\mu}{\sigma}\right)^2} dt$$

La *Media* y la *Varianza* de una variable con Distribución Normal están definidas de la siguiente forma:

$$E(X) = \mu$$
 y  $V(X) = \sigma^2$ 



## Propiedades



Si  $X \sim N(\mu X, \sigma X)$  e  $Y \sim N(\mu Y, \sigma Y)$  son independientes, entonces la distribución de la suma o diferencia de ambas variables es también normal con las siguientes medias y desviaciones típicas.

$$X + Y \sim N\left(\mu_X + \mu_Y, \sqrt{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2}\right)$$
  
 $X - Y \sim N\left(\mu_X - \mu_Y, \sqrt{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2}\right)$ 



# Ejemplo 1



El tiempo necesario para terminar el examen parcial de un determinado curso se distribuye normalmente con un tiempo promedio de 80 minutos y una desviación absoluta de 10 minutos.

- a) ¿Cuál es la probabilidad de que un alumno termine el examen en más de 60 minutos pero en menos de 70 minutos?
- b) Suponga que en el grupo hay 60 alumnos y que el tiempo del examen es de 90 minutos. ¿Cuántos alumnos se debe esperar que no puedan terminar el examen en el tiempo indicado?





## **EJEMPLO**

En determinado establecimiento se vende tres marcas diferentes de coches. Sean X1, X2 y X3 variables aleatorias independientes normales, que representan el volumen semanal de ventas para cada una de las marcas.

Las ventas medias semanales de estas marcas son 42, 60 y 78 mil euros, respectivamente, y sus desviaciones típicas respectivas son 12, 18 y 10 mil euros.





## **EJEMPLO**

a) Cuál es la probabilidad de que la primera marca no supere los 30 mil euros en una semana?. Y la probabilidad de que la segunda marca supere en un semana la mediana de la tercera marca?

- a) Calcular la probabilidad de que, en una semana determinada, las ventas del establecimiento sean superiores a los 120 mil euros.
- b) Cuál es la probabilidad de que la suma de las ventas de la primera marca y de la tercera superen a las ventas de la segunda marca en mas de 18 mil euros, en una semana?



## Distribución Normal Estándar



Si X es una variable aleatoria que tiene una distribución normal con una media  $\mu_X$  y una variancia  $\sigma_X^2$ ; luego, la variable aleatoria  $Z = (X - \mu_X) / \sigma_X$  tiene una distribución normal con media 0 y variancia 1, y su función de densidad es:

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}, \quad \text{si} \quad -\infty < z < \infty$$

donde:

$$\mu_{Z} = E[Z] = 0$$

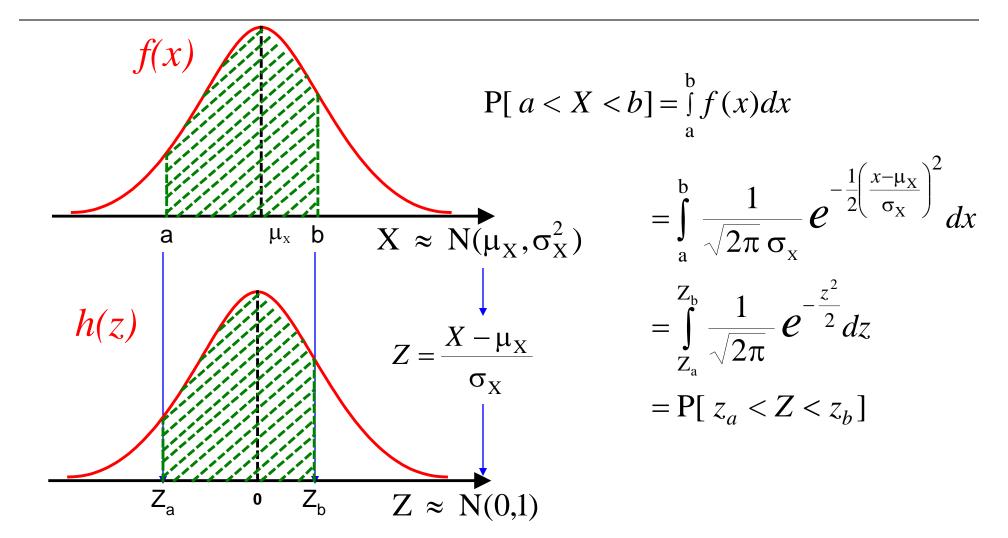
$$\sigma_{Z}^{2} = Var[Z] = 1$$



#### **Distribuciones continuas**



#### Distribución normal estándar. Cálculo de una probabilidad





### Distribuciones continuas



Distribución normal estándar. Ejemplo

Suponga que los gastos semanales en movilidad realizados por los habitantes de un distrito tienen una distribución normal con una media de 50 nuevos soles y una desviación de 12 nuevos soles. Si se elige al azar un habitante de dicho distrito, halle la probabilidad que su gasto semanal en movilidad sea mayor de 58 nuevos soles.

X= Gasto semanal en movilidad (nuevos soles)

$$X \approx N |50, (12)^2|;$$
  $\mu_X = 50,$   $\sigma_X^2 = (12)^2$ 

$$P[X > 58] = ?$$



# Distribución normal estándar.



X= Gasto semanal en movilidad (nuevos soles)

$$X \approx N[50, (12)^{2}];$$
  $\mu_{X} = 50,$   $\sigma_{X}^{2} = (12)^{2}$   $P[X > 58] = ?$ 

$$Z = \frac{X - \mu_X}{\sigma_X} \approx N[0, 1];$$
  $\mu_Z = 0,$   $\sigma_Z^2 = 1$ 

$$P[X > 58] = P\left[Z > \frac{58 - \mu_X}{\sigma_X}\right] = P\left[Z > \frac{58 - 50}{12}\right] = P[Z > 0.67]$$
$$= 1 - P[Z \le 0.67]$$
$$= 1 - 0.7486 = 0.2514$$



# Distribución LogNormal Distribución lognormal



#### When are Lognormal Distributions Used?

The most commonly used (and the most familiar) distribution in science is the normal distribution. The familiar "bell curve" models many natural phenomenon, from the simple (weights or heights) to the more complex. For example, the following phenomenon can all be modeled with a lognormal distribution:

- · Milk production by cows.
- · Lives of industrial units with failure modes that are characterized by fatigue-stress.
- · Amounts of rainfall.
- · Size distributions of rainfall droplets.
- · The volume of gas in a petroleum reserve.

Many more phenomenon can be modeled with the lognormal distribution, such as the length of latent periods of infectious disease or species abundance<sup>1</sup>.



Revisar: <a href="https://www.statisticshowto.com/lognormal-distribution/#:~:text=The%20familiar%20%E2%80%9Cbell%20curve%E2%80%9D%20models,are%20characterized%20by%2">https://www.statisticshowto.com/lognormal-distribution/#:~:text=The%20familiar%20%E2%80%9Cbell%20curve%E2%80%9D%20models,are%20characterized%20by%2</a> Ofatigue%2Dstress.

https://academic.oup.com/bioscience/article/51/5/341/243981

https://www.sciencedirect.com/topics/mathematics/lognormal-distribution





## DISTRIBUCIONES ESPECIALES

Por lo general, cuando las muestras son grandes, la distribución de probabilidad más usada es la distribución normal. Sin embargo, cuando las muestras son pequeñas la distribución de probabilidad difiere de caso en caso, y muchas veces no son normales.

Existen tres distribuciones de probabilidad que a menudo son usadas:

- Distribución Chi-Cuadrado,
- Distribución F de Fisher (o Snedecor) y
- Distribución T-Student.



## DISTRIBUCIÓN CHI-CUADRADO



Si  $X_1$ , ...,  $X_n$  son variables aleatorias independientes con distribución normal estándar,  $X_i \sim N(0,1)$ . Entonces la variable aleatoria

$$Y = X_1^2 + ... + X_n^2$$

Es decir, Y tiene una Distribución Chi-Cuadrado con n grados de libertad.

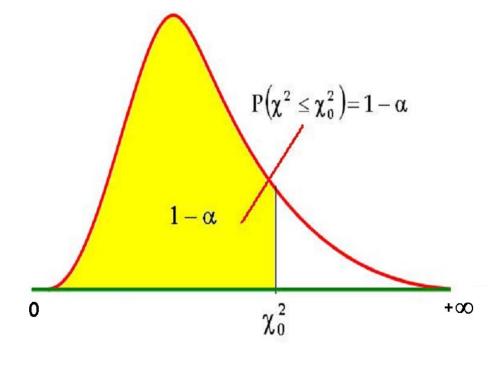
Esto es: Y ~  $\chi_n^2$ 

Si la función de densidad de Y está dada por:

$$f(Y) = \chi_n^2 = \frac{Y^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{Y^2}{2}}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(n/2)} \quad \forall \quad 0 \le Y \le \infty$$

El valor esperado y la varianza de esta variable están dados por:

$$E(Y) = n$$
$$V(Y) = 2n.$$







Si X es una variable que se distribuye como una distribución Chi-Cuadrado de 12 grados de libertad. Entonces se pide hallar los valores de a y b, tales que  $P(a \le X \le b) = 0.90$  y  $P(X \le a) = 0.05$ .

Solución .-

Si  $X \sim \chi^2_{(12)}$  luego sabiendo que:

$$P(a \le X \le b) = 0,90$$
  
 $P(X \le b) - P(X \le a) = 0,90$   
Como:  $P(X \le a) = 0,05$   
 $P(X \le b) - 0,05 = 0,90$   
 $P(X \le b) = 0,95$ 



## DISTRIBUCIÓN T-STUDENT



Si  $X_0$ ,  $X_1$ , ...,  $X_n$  son variables aleatorias con distribución normal estándar, se puede afirmar que:

$$V = \frac{X_0}{\sqrt{\frac{X_1^2 + ... + X_n^2}{n}}} = \frac{X_0}{\sqrt{\frac{1}{n} \chi_n^2}}$$

Es decir, Y tiene una Distribución T-Student con n grados de libertad, esto es, t  $\sim t_{(n)}$ .

La función de densidad de Y está dada por:

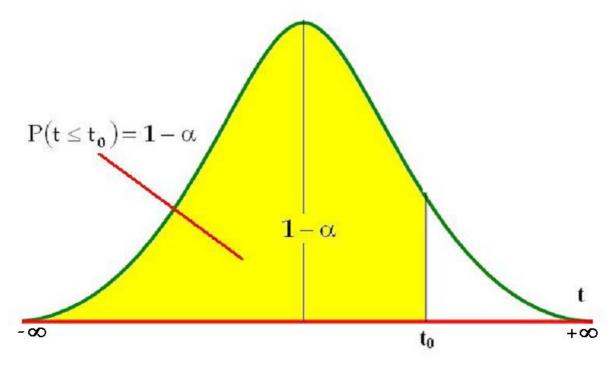
$$f(V) = \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma((n+1)/2)}{\Gamma(n/2)} \left(1 + \frac{1}{n}Y^2\right)^{-\frac{n+1}{2}} \quad \forall \quad -\infty \le Y \le \infty$$



## DISTRIBUCIÓN T-STUDENT



La grafica de la función de densidad tiene la siguiente forma:



El valor esperado y la varianza de esta variable están dados por:

$$E(V) = 0, \forall n > 1$$
  $V(V) = \frac{n}{n-2}, \forall n > 2$ 





Si X es una variable que tiene distribución t de Student con una varianza 5/4. Calcule:  $P(-1,812 \le X \le 2,228)$ 

#### Solución

Se sabe que: 
$$V(X) = \frac{n}{n-2} = \frac{5}{4}$$

Luego: 4n = 5(n-2)

Entonces: n = 10

Así X ~  $t_{(10)}$  y por tanto: P(-1,812  $\leq$  X  $\leq$  2,228) = 0,9250



## DISTRIBUCIÓN F DE FISHER



Si  $X_1$ , ...,  $X_n$  son variables aleatorias con distribución normal estándar; y además se tiene que  $Y_1$ , ...,  $Y_m$  son variables aleatorias que también tienen distribución normal estándar, se puede afirmar que:

$$W = \frac{(X_1^2 + ... + X_n^2)/n}{(Y_1^2 + ... + Y_m^2)/m} = \frac{\chi_n^2/n}{\chi_m^2/m}$$

Es decir, W tiene una Distribución F con n y m grados de libertad. Esto es:  $W \sim F_{(n; m)}$ 

La función de densidad de W está dada por:

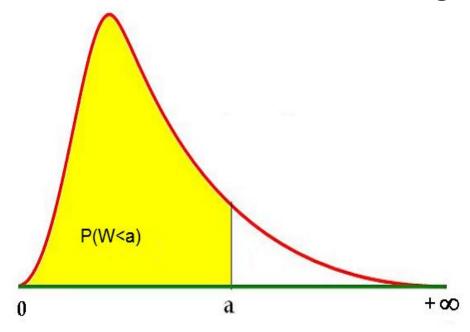
$$f(W) = \frac{\Gamma\left(\left(n+m\right)/2\right)}{\Gamma\left(n/2\right) \ \Gamma\left(m/2\right)} \ \left(\frac{m}{n}\right)^{\frac{m}{2}} \ W^{\frac{m}{2}-1} \ \left(1+\frac{m}{n}W\right)^{-\frac{m+n}{2}}, \ \forall \ 0 \leq W \leq \infty$$



## DISTRIBUCIÓN F DE FISHER



La grafica de la función de densidad tiene la siguiente forma:



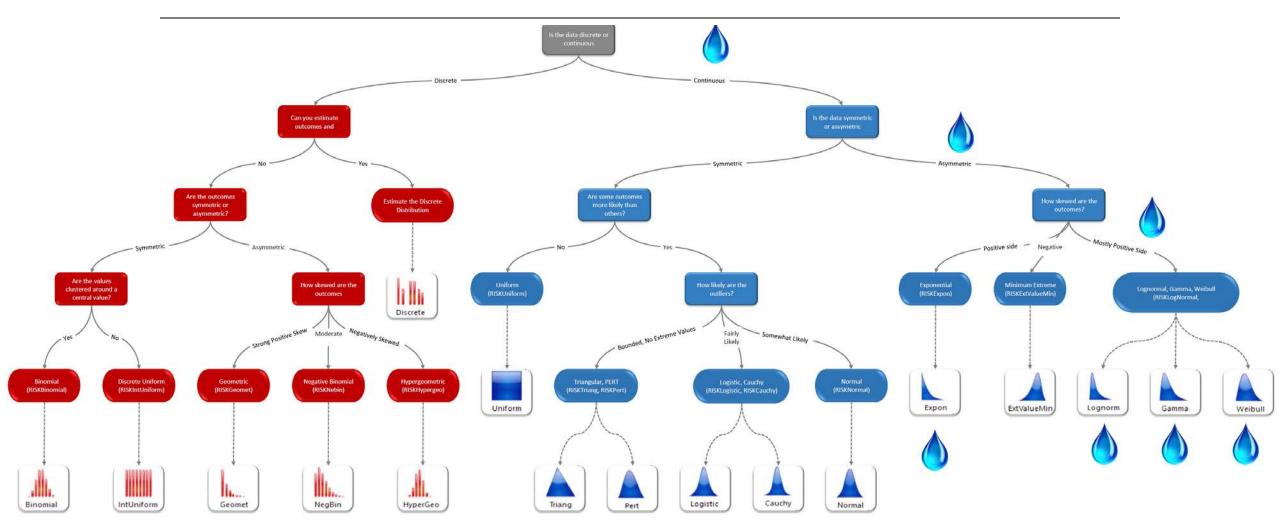
El valor esperado y la varianza de esta variable están dados por:

$$E(W) = \frac{n}{n-2}, \forall n > 2$$
  $V(W) = \frac{2n^2(n+m-2)}{m(n-2)^2(n-4)}, \forall n > 4$ 





## ¿Cómo se distribuye tu data?



Fuente: <a href="https://www.palisade.com/">https://www.palisade.com/</a>



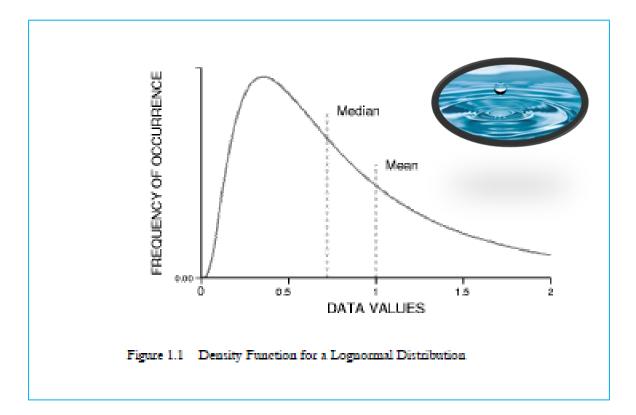


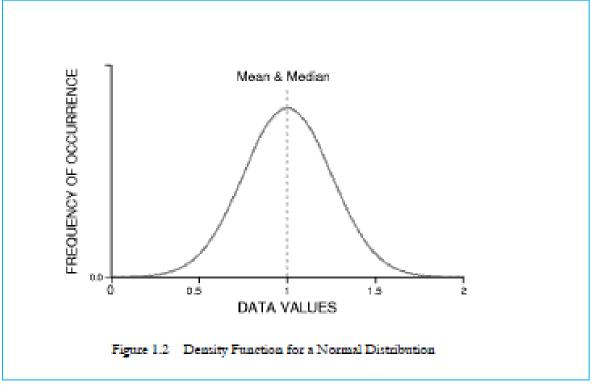
## Consejos

- Las variables aleatorias deben estar bien definidas en nuestro conjunto de datos tanto sean continuas o discretas debemos reconocerlas.
- En los problemas de "modelado" o análisis debemos testear que tipo de distribución puede poseer nuestra data (las variables) *pensemos en variedad*.
- Es una recomendación muy importante resumir y visualizar los datos de manera gráfica y numéricamente para testear el tipo de distribución de nuestros datos, **probar diferentes técnicas**.

## **EL AGUA**









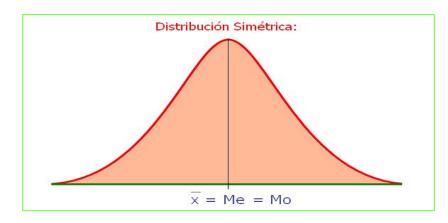


#### Relación Media, Mediana y Moda

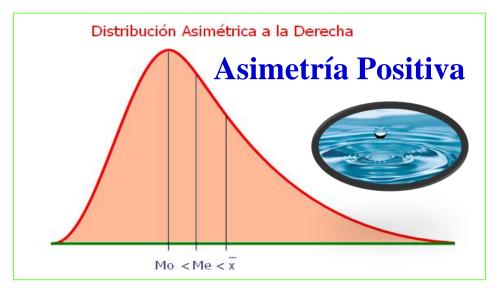


#### En distribuciones uni-modales se cumple:

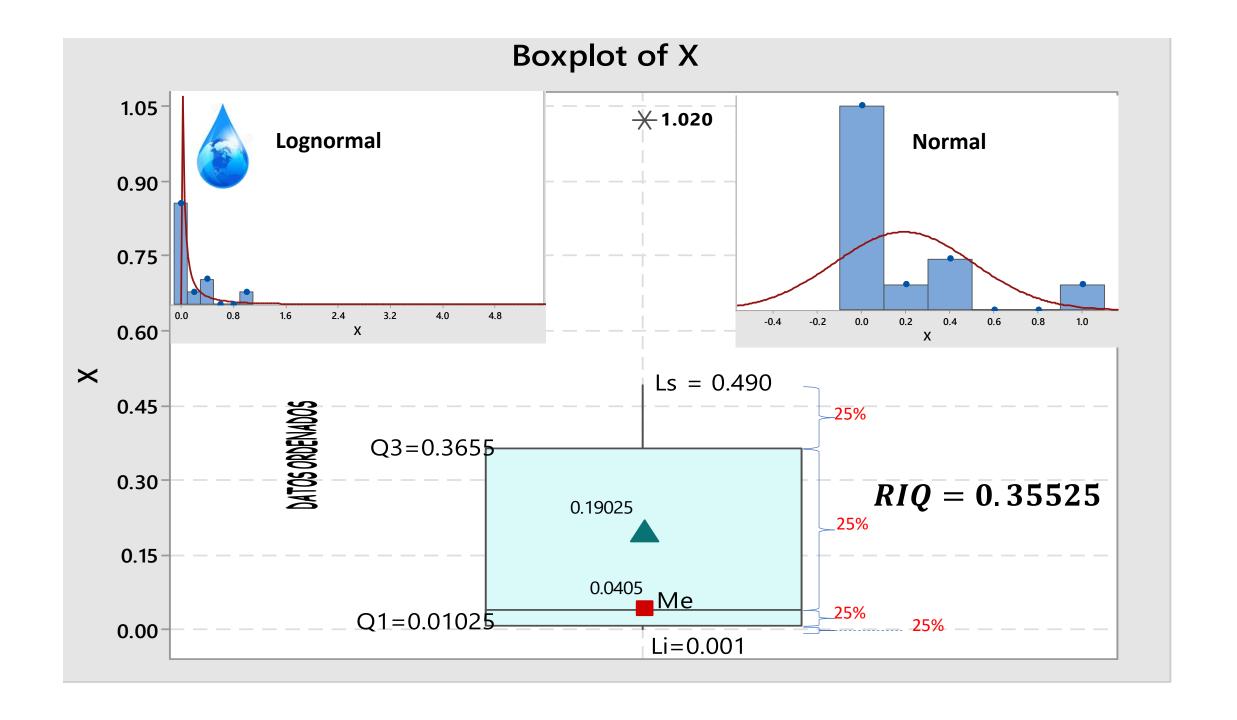
• Si una distribución es simétrica, la media, mediana y moda coinciden



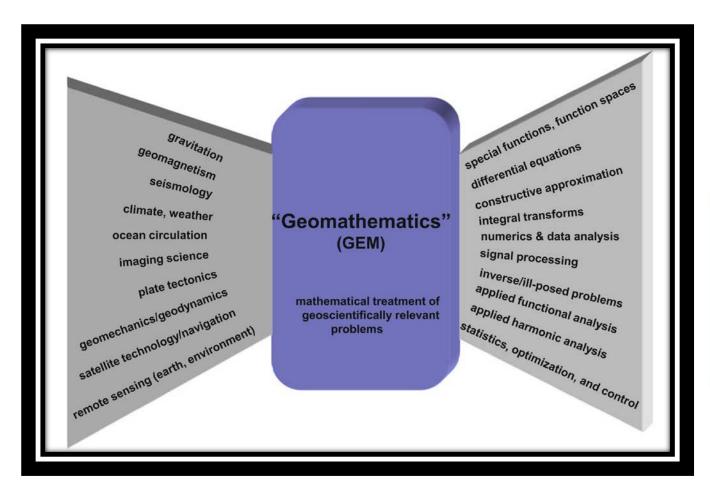
• Si una distribución no es simétrica, las tres medidas difieren.

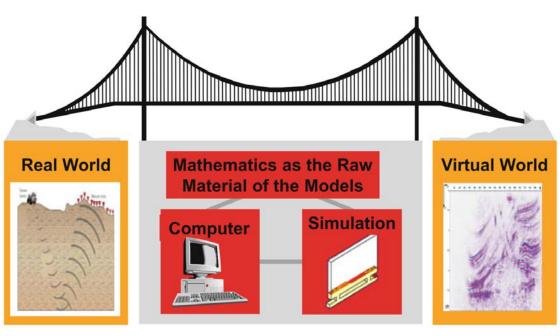


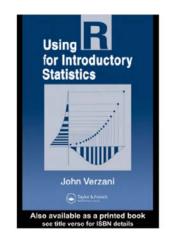




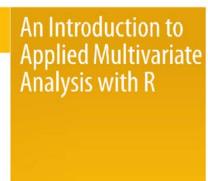
#### CENTER OF GEOMATHEMATICS OF ENGINEERING SCHOOL

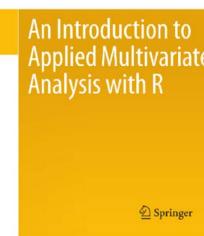


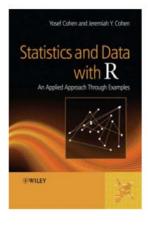


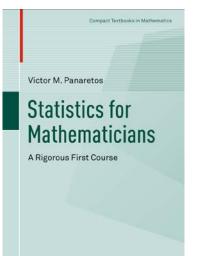


#### **BIBLIOGRAFÍA:**









Birkhäuser 3

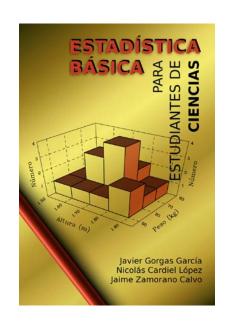


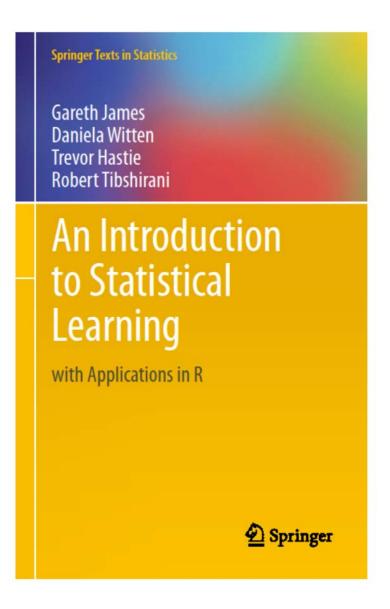
Daniel Zelterman

Applied Multivariate

Statistics with R

Springer





#### **BIBLIOGRAFÍA ESTADÍSTICA APLICADA A GEOLOGÍA EXTRA:**

Analytics AoZ

Practical Methods for Data Analysis (US EPA QA/G-9, 2000)

Helsel, D. R., & Hirsch, R. M. (2002). *Statistical methods in water resources* (Vol. 323). Reston, VA: US Geological Survey.

Salvador Figu eras, M y Gargallo, P. (2003): "Análisis Exploratorio de Datos, 5campus.com, Estadística <a href="http://www.5campus.com/leccion/aed">http://www.5campus.com/leccion/aed</a>

Ramalle-Gómara, E., & De Llano, J. A. (2003). Utilización de métodos robustos en la estadística inferencial. *Atención Primaria*, *32*(3), 177-182.

Verzani, J. (2005). Using R for introductory statistics. CRC press.

Cohen, Y., & Cohen, J. Y. (2008). Statistics and Data with R: An applied approach through examples. John Wiley & Sons.

Arnaldo Mangeaud (2014). Estadística aplicada a las Ciencias Geológicas. Universidad nacional de Córdova.

Helsel, D.R., Hirsch, R.M., Ryberg, K.R., Archfield, S.A., and Gilroy, E.J., 2020, *Statistical methods in water resources: U.S. Geological Survey Techniques and Methods*, book 4, chapter A3, 458 p.



# "LO QUE ESCUCHO LO OLVIDO. LO QUE VEO LO RECUERDO. PERO LO QUE HAGO, LO ENTIENDO." AUTOR: ANÓNIMO

**VAMOS A RESOLVER UN EJERCICIO** 

