Variable Aleatoria
Variable aleatoria discreta.
Variable aleatoria continua.
Algunas distribuciones teóricas.

# Variable Aleatoria

2022.

Variable aleatoria discreta. Variable aleatoria continua. Algunas distribuciones teóricas.

# Variable Aleatoria Discreta Repaso.

# Definición de variable aleatoria (v.a.).

<u>**Definición**</u>: Dada un experimento  $\varepsilon$  y su espacio muestral asociado  $\Omega$ , una variable aleatoria X se define como una función que asigna a cada elemento w del espacio muestral un número real.

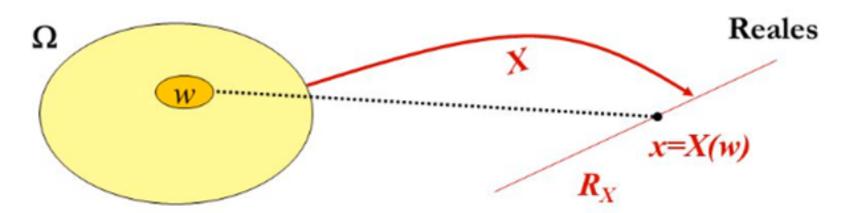


Fig. Representación gráfica de una y.a.

 $\Omega$ : espacio muestral asociado a un experimento.  $R_X$ : valores posibles de X (recorrido de la v.a).

## Variable aleatoria discreta

## Variables aleatorias discretas

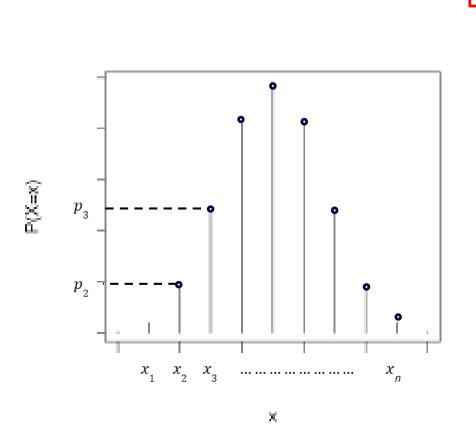
<u>Definición:</u> Se dice que X es una <u>variable aleatoria discreta (v.a.d)</u> si su rango o recorrido  $R_X$  es finito o infinito numerable y a cada valor posible  $x_i \in R_X$  se le puede asociar un número  $P(X = x_i)$  llamado probabilidad de  $x_i$  tal que:

$$P(x_i) = P(X = x_i) = \{s \in S : X(s) = x_i\}$$

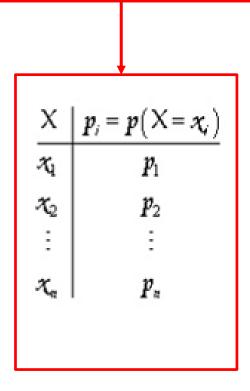
- a)  $P(x_i) \ge 0 \quad \forall x_i \in R_X$
- $b) \quad \sum_{x_i} P(x_i) = 1$

La función así definida se llama función de probabilidad de la v. a. X. El conjunto de pares ordenados  $(x_i, P(x_i))$  se llama distribución de probabilidades de la v. a. X.

# Variable aleatoria discreta



Distribución de probabilidades de la v.a discreta X



## Variable aleatoria discreta

## Función de distribución acumulada de una variable aleatoria discreta FDA

Sea X una variable aleatoria discreta (v.a.d), la función de distribución acumulada se define como:  $F: \mathbb{R} \rightarrow [0,1]$ 

 $F\left(x\right) = P\left(X \leq x\right) = \sum_{x, \leq x} P\left(x_j\right) / x \in R_X \text{ (la suma se toma sobre todos los índices j tal que } x_j \leq x\text{ )}$ 

## Propiedades de la FDA

- 1- F es no decreciente, es decir si  $x_1 < x_2 \implies F(x_1) \le F(x_2)$
- 2-  $\lim_{x \to \infty} F(x) = 1$  y  $\lim_{x \to -\infty} F(x) = 0$

## Características numéricas de las variables aleatorias:

Con cada distribución de probabilidades podemos asociar ciertos parámetros que dan información valiosa acerca de la distribución.

Momentos: El momento k-ésimo para una variable aleatoria discreta respecto al origen se define como:

$$E(X^{k}) = \sum_{i=1}^{\infty} x_{i}^{k} p(x_{i})$$

**<u>Definición</u>**: Sea X una variable aleatoria discreta con función de probabilidades  $(x_i, P(x_i))$  para i = 1, 2, ... Se llama valor esperado de X o esperanza matemática de X a:

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p(x_i)$$

E(X) existe si la serie  $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p(x_i)$  converge en valor absoluto, es decir,  $\sum_{i=1}^{\infty} \left| x_i p(x_i) \right| < \infty$ .

A este número también se lo llama valor promedio de X.

## Propiedades del valor esperado de una v.a.d:

- 1) Si X = cte entonces E(X) = c
- 2) E(cX) = cE(X) para toda constante c.
- 3) E(X+Y)=E(X)+E(Y), (X e Y v.a.)
- 4) E(X-Y) = E(X) E(Y)
- 5) E(XY) = E(X)E(Y) si X e Y son v.a. independientes.
- 6) Considerando las propiedades 1,2 y 3 tenemos que E(aX+b) = aE(X)+b

Definición: La varianza de una v. a. X se define como:

$$V(X) = \sigma^{2} = E\left[\left(X - E(X)\right)^{2}\right]$$

En palabras, la varianza de una v. a. X es la esperanza matemática del cuadrado de la desviación de X respecto de su esperanza.

a) Si X es una v.a.d

$$V(X) = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i - E(X))^2 p(x_i)$$

## Otra forma de expresar la varianza es la siguiente:

$$V(X) = E(X^{2}) - [E(X)]^{2}$$

Dem/

$$V(X) = E\left[\left(X - E(X)\right)^{2}\right] = E\left[X^{2} - 2XE(X) + \left(E(X)\right)^{2}\right] =$$

$$= E\left(X^{2}\right) - 2E(X)E\left[\underbrace{E(X)}\right] + E\left[\underbrace{\left(E(X)\right)^{2}}\right] = E\left(X^{2}\right) - 2\left[E(X)\right]^{2} + \left[E(X)\right]^{2} = E\left(X^{2}\right) - \left[E(X)\right]^{2}$$

#### Propiedades de la Varianza:

- 1) Si X = cte entonces V(X) = 0
- 2) V(X+c) = V(X) para toda constante c.
- 3)  $V(cX) = c^2V(X)$  para toda constante c.
- 4) V(X+Y) = V(X) + V(Y), (X e Y v.a. independientes)
- 5) V(X-Y) = V(X) + V(Y) , (X e Y v.a. independientes)

Algunas distribuciones teóricas		
Discretas		
Bernoulli: Asociado a un experimento		
dicotómico.		
Discoviale come come de conichia		
Binomial: como una suma de variables		
aleatorias con distribución Bernoull,		
independientes.		
Hipergeométrica:		
<u>Poisson</u> : número de éxitos por unidad de		
medida.		

## Distribución de Bernoulli.

Experimento Bernoulli: es dicotómico, sólo son posibles dos resultados: éxito o fracaso. Su espacio muestral asociado puede definirse como:  $S = \{éxito, fracaso\}$ . Podemos definir una v.a.  $X: S \rightarrow \{0,1\}$  tal que X(éxito) = 1 y X(fracaso) = 0.

Si la probabilidad de éxito es p (0 ) y la probabilidad de fracaso es <math>(1-p) podemos construir la siguiente "distribución de probabilidades":

#### Características Numéricas de la distribución de Bernoulli:

$$E(X) = \sum_{i=1}^{n} x_i p(x_i) = 0 \times (1-p) + 1 \times p = p$$

$$V(X) = E(X^{2}) - [E(X)]^{2} = p - p^{2} = p \times (1 - p)$$

	-
$x_{i}$	$p(x_i)$
0	(1-p)
1	p
	(1-p)+p=1

La anterior distribución de probabilidades se denomina distribución de Bernoulli.

#### Formalmente:

**<u>Definición</u>**: X es una variable aleatoria con distribución Binomial,  $X \sim B(n, p)$  si su distribución de probabilidades está dada por:

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \quad k=0,1,\ldots,n$$

donde 0 ( p constante) y n es un número entero positivo.

#### Características:

Mide el número de éxitos en una secuencia de n ensayos independientes de Bernoulli con una probabilidad fija p de ocurrencia del éxito entre los ensayos.

Para usar el modelo se requiere que haya:

- a) N repeticiones independientes.
- b) el resultado de cada prueba es dicotómica.
- c) P(A) = p, 0 constante, en las <math>n pruebas independientes.

Esperanza y varianza de matemática de la distribución binomial: consideremos a X como una suma de n variables aleatorias Bernoulli independientes cada una con E(X) = p y varianza V(X) = p(1-p)

$$X = \sum_{i=1}^{n} X_i = X_1 + X_2 + X_3 + \dots + X_n$$

$$\underline{E(X)} = E\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = E(X_{1} + X_{2} + X_{3} + \dots + X_{n}) = E(X_{1}) + \dots + E(X_{n}) = np$$

$$V(X) = V\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = V(X_{1} + X_{2} + X_{3} + \dots + X_{n}) = V(X_{1}) + \dots + V(X_{n}) = n \times p \times (1-p)$$

$$X \sim B(n, p) \implies E(X) = n \times p \; ; \; V(X) = n \times p \times (1-p)$$

**Definición**: Se dice que X es una variable aleatoria con distribución hipergeométrica, con parámetros N, n, a si su distribución de probabilidades está dada por:

$$P\big(X=k\big) = \frac{\binom{a}{k}\binom{N-a}{n-k}}{\binom{N}{n}} \qquad k=0,1,\dots,a \qquad \begin{array}{l} \text{n: Tama\~no de la muestra.} \\ \text{N: Tama\~no de la poblaci\'on} \\ \text{a: n\'umero de \'exitos en la poblaci\'on.} \\ \text{N-a: n\'umero de \'exitos en la muestra.} \\ \text{k: n\'umero de \'exitos en la muestra.} \end{array}$$

#### Donde:

## Observaciones:

Una variable Hipergeométrica es generada según las siguientes condiciones

- N pruebas no independientes.
- El resultado de cada prueba es dicotómico.
- 3) La probabilidad de éxito P(A) no se mantiene constante, es decir, varía con cada prueba.

**Definición**: Se dice que X es una variable aleatoria con distribución hipergeométrica, con parámetros N, n, a si su distribución de probabilidades está dada por:

$$P(X=k) = \frac{\binom{a}{k}\binom{N-a}{n-k}}{\binom{N}{n}} \qquad k = 0,1,\dots,a \qquad \begin{array}{l} n: \ Tama\~no \ de \ la \ muestra. \\ N: \ Tama\~no \ de \ la \ poblaci\'on \\ a: \ n\'umero \ de \ \'exitos \ en \ la \ poblaci\'on. \\ N-a: \ n\'umero \ de \ \'exitos \ en \ la \ poblaci\'on. \\ k: \ n\'umero \ de \ \'exitos \ en \ la \ muestra. \\ N-a: n\'umero \ de \ \'exitos \ en \ la \ muestra. \\ N = n\'umero \ de \ \'exitos \ en \ la \ muestra.$$

#### Donde:

k: número de éxitos en la muestra.

## Esperanza y varianza de matemática de la distribución binomial

$$E(X) = n \frac{a}{N}$$

$$V(X) = n \frac{a}{N} \left(1 - \frac{a}{N}\right) \left(\frac{N - n}{N - 1}\right)$$

## Variable aleatoria de Poisson.

Muchos hechos no ocurren como resultado de n pruebas de un experimento, sino en puntos de tiempo, espacio o volumen, es decir, estamos interesados en el número de ocurrencias (defectos) por unidad de medida.

Sea X una variable aleatoria que toma los valores posibles k = 0,1,2,... . Si su función de probabilidades está dada por:

$$P(X=k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} \quad k = 0, 1, \dots$$

decimos que X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda > 0$  (frecuencia de ocurrencias medias), y se nota  $Po(\lambda)$ .

Interpretación: La distribución de Poisson expresa, a partir de una frecuencia de ocurrencia media  $\lambda$ , la probabilidad de que ocurra un determinado número de eventos durante cierta unidad de medida.

## Observaciones:

Una variable de Poisson es generada según las siguientes condiciones:

- El número de ocurrencias es independiente de una unidad a otra, es decir los sucesos ocurren independientemente.
- 2) La frecuencia de ocurrencia media  $\lambda$ , es proporcional al tamaño de la unidad.
- La probabilidad de más de una ocurrencia en una unidad cada vez más pequeña tiende a cero, es decir es despreciable.

## Esperanza y varianza de matemática de la distribución

Sea X una v. a. tal que 
$$X \sim P(\lambda)$$
,  $E(X) = V(X) = \lambda$ 

# Aprox. de la distribución Binomial por la Poisson

$$X \sim B(n,p)$$

El número esperado de éxitos en n pruebas independientes de Bernoulli con una probabilidad fija p de ocurrencia está dada por:

$$E(X) = np$$

$$X \sim \mathcal{P}(\lambda)$$

Está caracterizada por un único valor $\lambda$ . El cual representa el número promedio de eventos por unidad:

$$E(X) = \lambda$$

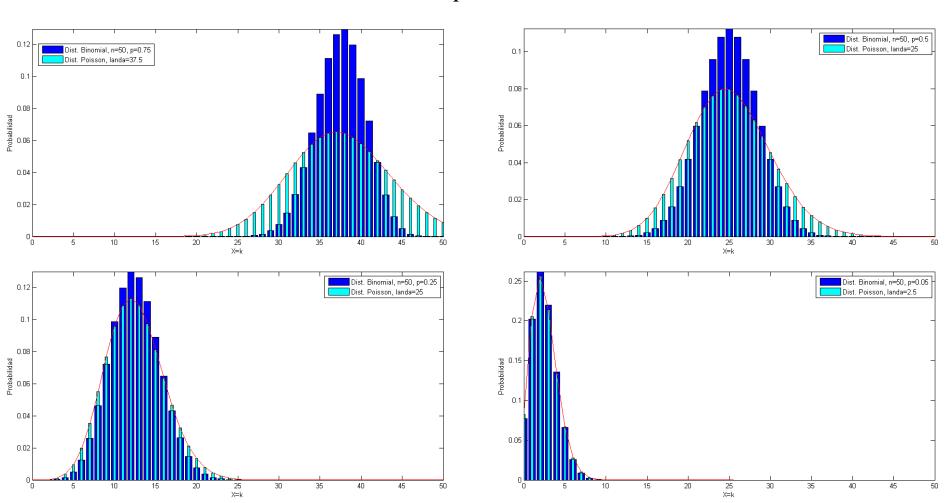
Veamos que sucede si ajustamos ambas variables aleatorias haciendo coincidir sus valores esperados. Es decir:

$$np = \lambda$$

# Aprox. de la distribución Binomial por la Poisson

Haciendo coincidir los valores medios de ambas distribuciones. Tenemos:

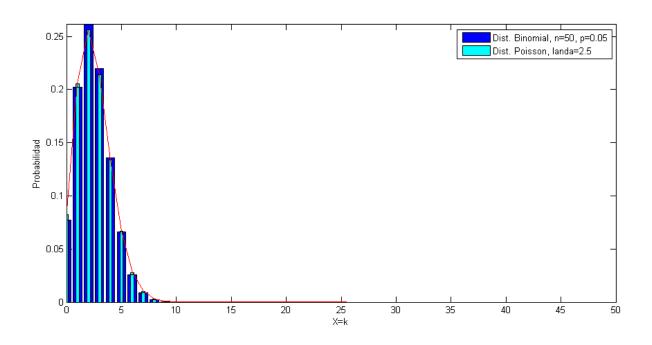
$$np = \lambda$$



# Aprox. de la distribución Binomial por la Poisson

# Conclusión

"Gráficamente" podemos concluir que a medida que n aumentamos y p disminuye, la distribución de Poisson se aproxima a la distribución Binomial.



## La distribución de Poisson como aproximación a la Binomial.

Cuando en una distribución binomial el número de intentos (n) es grande y la probabilidad de éxito (p) es pequeña, la distribución binomial converge a la distribución de Poisson con parámetro  $\lambda = np$ .

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^{k} (1-p)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} p^{k} (1-p)^{n-k} =$$

$$= \frac{n(n-1)(n-1)...(n-k+1)(n-k)!}{k!(n-k)!} p^{(k)} (1-p)^{n-k}$$

$$= ...$$

$$\frac{\lambda^{k} e^{-\lambda}}{k!}$$

Es decir, en el límite obtenemos la distribución de Poisson con parámetro  $\lambda = np$ . En la práctica podemos aproximar la distribución Binomial por la distribución de Poisson si se verifica que  $n \ge 50$  y  $np \le 5$ .

Variable aleatoria discreta. Variable aleatoria continua. Algunas distribuciones teóricas.

# Variable Aleatoria Continua

## Definición de Variable Aleatoria Continua

#### Variables aleatorias continuas

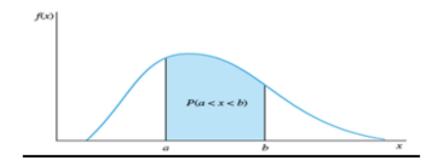
**<u>Definición:</u>** Se dice que una <u>v.a.</u> X es una variable aleatoria continua, si existe una función  $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ , llamada función de densidad de probabilidades (fdp) de X que satisface las siguientes condiciones.

a) 
$$f(x) \ge 0 \quad \forall x$$

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

c) 
$$\forall a, b \text{ tal que } -\infty < a < b < \infty$$
  $P(a \le X \le b) = \int_a^b f(x) dx$ 

## Interpretación gráfica:



Se dice que X es una variable aleatoria discreta (v.a.d) si su rango o recorrido  $R_X$  es finito o infinito numerable y a cada valor posible  $x_i \in R_X$  se le puede asociar un número  $P\left(X=x_i\right)$  llamado probabilidad de  $x_i$  tal que:

a) 
$$P(x_i) \ge 0 \quad \forall x_i \in R_X$$

b) 
$$\sum_{x_i} P(x_i) = 1$$

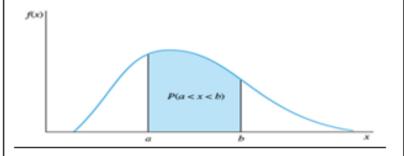
<u>Definición:</u> Se dice que una <u>v.a.</u> X es una variable aleatoria continua, si existe una función  $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ , llamada función de densidad de probabilidades (fdp) de X que satisface las siguientes condiciones.

a) 
$$f(x) \ge 0 \quad \forall x$$

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

c)  $\forall a, b$  tal que  $-\infty < a < b < \infty$ 

$$P(a \le X \le b) = \int_{a}^{b} f(x) dx$$



## Definición de Variable Aleatoria Continua

## Función de distribución acumulada (FDA)

Sea X una variable aleatoria discreta o continua. La función de distribución acumulada F se define como:

$$F(x) = P(X \le x) \quad \forall x$$

- 1) Si X es una v.a.d entonces  $F(x) = \sum_{x_j \le x} P(x_j)$ . La suma se toma sobre todos los índices  $f(x) = \sum_{x_j \le x} P(x_j)$ . La suma se toma sobre todos los índices  $f(x) = \sum_{x_j \le x} P(x_j)$ .
- 2) Si X es una v.a.c entonces  $F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(s) ds$  siendo f(s) la f.d.p.

## Definición de Variable Aleatoria Continua

## Propiedades de la FDA

- 1- F es no decreciente, es decir si  $x_1 < x_2 \implies F(x_1) \le F(x_2)$
- 2-  $\lim_{x\to\infty} F(x) = 1$  y  $\lim_{x\to-\infty} F(x) = 0$
- 3- Si f es la fdp de X entonces  $f(x) = F'(x) \ \forall x$  donde F es diferenciable. Es decir, la FDA, F, es una primitiva de f la f.d.p.
- 4-  $P(a \le X \le b) = F(b) F(a)$  Regla de Barrow.

## Características numéricas de las variables aleatorias continuas:

**Definición**: Sea X una v. a. continua con f.d.p, f, definida para todo  $x \in \mathbb{R}$ . Se llama valor esperado de la v. a. continua X o esperanza matemática de X a:

$$E(x) = \int_{-\infty}^{\infty} x.f(x) dx$$

$$E(X)$$
 existe si existe  $\int_{-\infty}^{\infty} |x.f(x)| dx < \infty$ .

Características numéricas de una v.a		
Valor esperado o Esperanza matemática		
Variable aleatoria Discreta	Variable aleatoria continua	
$\operatorname{\underline{Sea}} X$ una variable aleatoria discreta (v.a.d),	Sea $X$ una variable aleatoria continua (v.a.c),	
se define la Esperanza matemática como:	se define la Esperanza matemática como:	
$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p(x_i)$	$E(x) = \int_{-\infty}^{\infty} x.f(x) dx$	

#### Propiedades del valor esperado o Esperanza Matemática

- 1) Si X = cte entonces E(X) = c
- 2) E(cX) = cE(X) para toda constante c.
- 3) E(X+Y) = E(X) + E(Y), (X e Y v.a.)
- 4) E(X-Y) = E(X) E(Y)
- 5) E(XY) = E(X)E(Y) si X e Y son v.a. independientes.
- 6) Considerando las propiedades 1,2 y 3 tenemos que E(aX+b)=aE(X)+b



Ejemplo: Hallar la esperanza matemática de la v. a. continua con f.d.p dada por:

$$f(x) = \begin{cases} 2x & \text{si } x \in (0,1) \\ 0 & \text{si } x \notin (0,1) \end{cases}$$
$$E(x) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) \, dx = \int_{-\infty}^{0} x \cdot 0 \, dx + \int_{0}^{1} x \cdot 2x \, dx + \int_{0}^{\infty} x \cdot 0 \, dx = \int_{0}^{1} 2x^{2} \, dx = \frac{2}{3}$$

## Varianza de una variable aleatoria continua:

$$V(X) = E(X^{2}) - [E(X)]^{2}$$

a. Si X es una v.a.c

$$V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))^{2} f(x) dx$$

#### Varianza o Varianza Matemática

Definición: La varianza de una v. a. X se define como:

$$V(X) = \sigma^{2} = E\left[\left(X - E(X)\right)^{2}\right]$$

En palabras, la varianza de una v. a. X es la esperanza matemática del cuadrado de la desviación de X respecto de su esperanza.

Variable aleatoria Discreta	Variable aleatoria continua
Sea $X$ una variable aleatoria discreta (v.a.d),	Sea $X$ una variable aleatoria continua (v.a.c),
se define la Varianza matemática como:	se define la Varianza matemática como:
$V(X) = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i - E(X))^2 p(x_i)$	$V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))^{2} f(x) dx$

#### Propiedades de la Varianza Matemática

- 1) Si X = cte entonces V(X) = 0
- 2) V(X+c) = V(X) para toda constante c.
- 3)  $V(cX) = c^2V(X)$  para toda constante c.
- 4) V(X+Y) = V(X) + V(Y), (X e Y y.a. independientes)
- 5) V(X-Y) = V(X) + V(Y), (X e Y v.a. independientes)

# Otra forma de expresar la varianza es la siguiente:

$$V(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

Definición: La dispersión de una v.a. X se define como

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$$

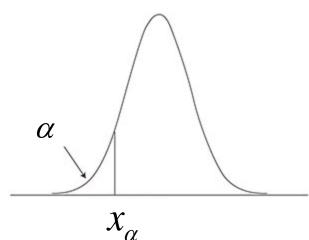
## Cuantiles de una v. a. continua:

En estadística descriptiva dijimos, por ejemplo, que el percentil 10 deja aproximadamente el 10% de los datos a la izquierda. O equivalentemente el 10% de los datos son menores que el percentil 10.

Si X es una variable aleatoria continua, su percentil 10 es el valor que deja un área de 0,1 a la izquierda en la fdp de la variable.

En general se llama cuantil  $\alpha$  al valor  $x_{\alpha}$  tal que:

$$P(X < x_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{x_{\alpha}} f(x) dx = \alpha$$



## Cuantiles de una v. a. continua:

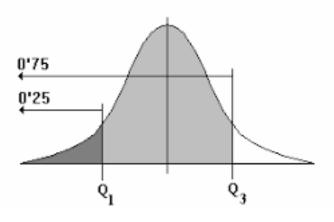
En estadística descriptiva dijimos, por ejemplo, que el percentil 10 deja aproximadamente el 10% de los datos a la izquierda. O equivalentemente el 10% de los datos son menores que el percentil 10.

Si X es una variable aleatoria continua, su percentil 10 es el valor que deja un área de 0,1 a la izquierda en la fdp de la variable.

En general se llama cuantil  $\alpha$  al valor  $x_{\alpha}$  tal que:

$$P(X < x_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{x_{\alpha}} f(x) dx = \alpha$$

$$P(X < Q_{1}) = \int_{-\infty}^{Q_{1}} f(x) dx = 0.25$$



## Cuantiles de una v. a. continua:

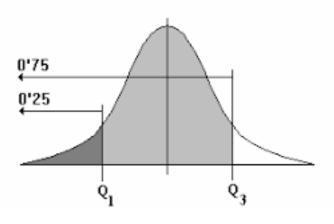
En estadística descriptiva dijimos, por ejemplo, que el percentil 10 deja aproximadamente el 10% de los datos a la izquierda. O equivalentemente el 10% de los datos son menores que el percentil 10.

Si X es una variable aleatoria continua, su percentil 10 es el valor que deja un área de 0,1 a la izquierda en la fdp de la variable.

En general se llama cuantil  $\alpha$  al valor  $x_{\alpha}$  tal que:

$$P(X < x_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{x_{\alpha}} f(x) dx = \alpha$$

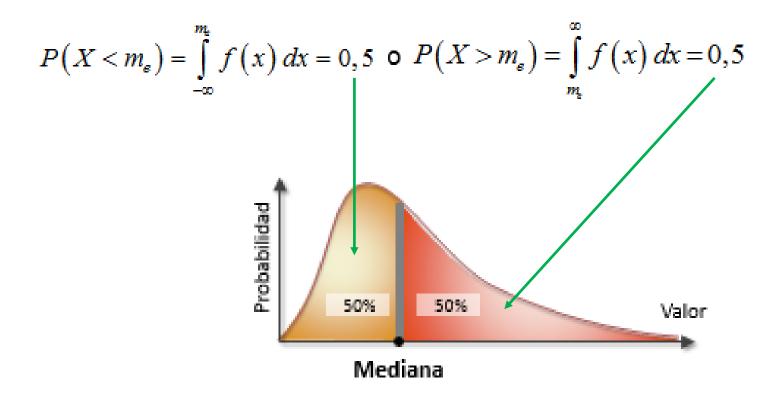
$$P(X < Q_3) = \int_{-\infty}^{Q_3} f(x) dx = 0.75$$



# Características numéricas de Variable Aleatoria Continua

#### Mediana de una v.a. continua:

La media de una v.a continua es el valor  $m_{\varepsilon}$  tal que



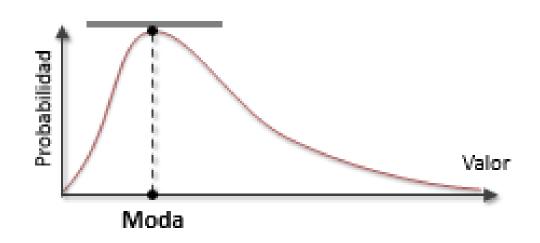
# Características numéricas de Variable Aleatoria Continua

**Moda** de una v.a continua: es el valor de X para el cual f(x) toma su valor máximo (si la fdp tiene un solo máximo)

Si f y f son derivables en a, a es un máximo relativo o local si cumple

1) 
$$f'(a) = 0$$
  
2)  $f''(a) < 0$ 

2) 
$$f''(a) < 0$$



Variable Aleatoria

Variable aleatoria discreta. Variable aleatoria continua. Algunas distribuciones teóricas.

# Algunas V.A.C. Teóricas

Algunas distribuciones teóricas	
Discretas	Continuas
Bernoulli: Asociado a un experimento	Uniforme:
dicotómico.	
Dinamial, same una suma da veriables	Exponencial:
Binomial: como una suma de variables aleatorias con distribución Bernoull,	Normal:
independientes.	NOTITIAL.
Hipergeométrica:	
Poisson: número de éxitos por unidad de	
medida.	

#### Distribución Uniforme

<u>Definición</u>: Se dice que una v. a. X tiene una distribución uniforme, notada como  $X \sim U[a,b]$ , en el intervalo [a,b] si su f.d.p está dada por:

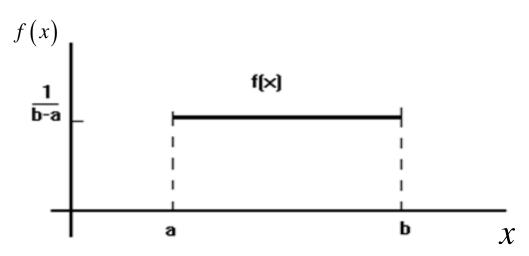
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a,b] \\ 0 & \text{si } x \notin [a,b] \end{cases}$$

La distribución Uniforme corresponde al caso de una variable aleatoria que sólo puede tomar valores comprendidos entre dos extremos a y b, de manera que todos los intervalos de una misma longitud (dentro de (a, b)) tienen la misma probabilidad de ocurrencia.

#### Distribución Uniforme

<u>Definición</u>: Se dice que una v. a. X tiene una distribución uniforme, notada como  $X \sim U[a,b]$ , en el intervalo [a,b] si su f.d.p está dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a,b] \\ 0 & \text{si } x \notin [a,b] \end{cases}$$



Veamos que f(x) así definida es una legítima f.d.p:

#### Distribución Uniforme

<u>Definición</u>: Se dice que una v. a. X tiene una distribución uniforme, notada como  $X \sim U[a,b]$ , en el intervalo [a,b] si su f.d.p está dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a,b] \\ 0 & \text{si } x \notin [a,b] \end{cases}$$

Veamos que f(x) así definida es una legítima f.d.p:

a)  $f(x) \ge 0 \quad \forall x \text{ por definición}$ 

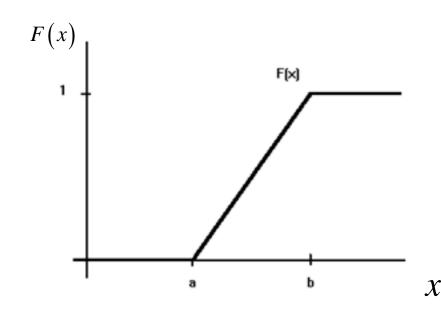
b) 
$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = \int_{-\infty}^{a} 0 dx + \int_{a}^{b} \frac{1}{b-a} dx + \int_{b}^{\infty} 0 dx = \frac{x}{b-a} \Big|_{a}^{b} = \frac{b-a}{b-a} = 1$$

Observación: la probabilidad sólo depende de la longitud del intervalo y no de la ubicación del mismo.

#### Propiedades de la distribución uniforme.

a) La FDA de la distribución uniforme está dada por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ \frac{x - a}{b - a} & \text{si } a \le x \le b \\ 1 & \text{si } x > b \end{cases}$$





b) El valor esperado de una variable aleatoria con distribución uniforme  $X \sim U\left[a,b\right]$  es  $E(X) = \frac{b+a}{2}$ , geométricamente E(X) se corresponde con el punto medio del intervalo.

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

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & si \ x \in [a,b] \\ 0 & si \ x \notin [a,b] \end{cases}$$

b) El valor esperado de una variable aleatoria con distribución uniforme  $X \sim U\left[a,b\right]$  es  $E(X) = \frac{b+a}{2}$ , geométricamente E(X) se corresponde con el punto medio del intervalo.

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \, f(x) \, dx = \int_{-\infty}^{a} x \, 0 \, dx + \int_{a}^{b} \frac{x}{b-a} \, dx + \int_{b}^{\infty} x \, 0 \, ds = \frac{1}{b-a} \int_{a}^{b} x \, dx = \frac{1}{b-a} \left[ \frac{x^{2}}{2} \Big|_{a}^{b} \right] =$$

$$= \frac{1}{b-a} \left[ \frac{b^{2}-a^{2}}{2} \right] = \frac{(b-a)(b+a)}{2(b-a)} = \frac{b+a}{2}$$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a,b] \\ 0 & \text{si } x \notin [a,b] \end{cases}$$

b) El valor esperado de una variable aleatoria con distribución uniforme  $X \sim U\left[a,b\right]$  es  $E(X) = \frac{b+a}{2}$ , geométricamente E(X) se corresponde con el punto medio del intervalo.

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \, f(x) \, dx = \int_{-\infty}^{a} x \, 0 \, dx + \int_{a}^{b} \frac{x}{b-a} \, dx + \int_{b}^{\infty} x \, 0 \, ds = \frac{1}{b-a} \int_{a}^{b} x \, dx = \frac{1}{b-a} \left[ \frac{x^{2}}{2} \Big|_{a}^{b} \right] =$$

$$= \frac{1}{b-a} \left[ \frac{b^{2}-a^{2}}{2} \right] = \frac{(b-a)(b+a)}{2(b-a)} = \frac{b+a}{2}$$

c) La varianza de una variable aleatoria con distribución uniforme  $X \sim U[a,b]$  es

$$V(X) = \frac{(b-a)^2}{12}.$$



Una variable aleatoria X se distribuye uniformemente en el intervalo (2, 4). Se pide:



b) 
$$P(X > 3,2) =$$

c) 
$$P(2,2 < X < 3,5) =$$

d) Esperanza y varianza



#### Función densidad:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4-2} = \frac{1}{2} & 2 \le x \le 4 \\ 0 & \text{otros valores} \end{cases}$$

Una variable aleatoria X se distribuye uniformemente en el intervalo (2, 4). Se pide:

- a) P(X < 2.5) =
- b) P(X > 3,2) =
- c) P(2,2 < X < 3,5) =
- d) Esperanza y varianza



#### Función densidad:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4-2} = \frac{1}{2} & 2 \le x \le 4 \\ 0 & \text{otros valores} \end{cases}$$

#### Función distribución:

$$F(x) = P(X \le x) = \begin{cases} 0 & x < 2 \\ \frac{x - 2}{4 - 2} & 2 \le x \le 4 \\ 1 & x > 4 \end{cases}$$

Una variable aleatoria X se distribuye uniformemente en el intervalo (2, 4). Se pide:

- a) P(X < 2.5) =
- b) P(X > 3,2) =
- c) P(2,2 < X < 3,5) =
- d) Esperanza y varianza



#### Función densidad:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4-2} = \frac{1}{2} & 2 \le x \le 4 \\ 0 & \text{otros valores} \end{cases}$$

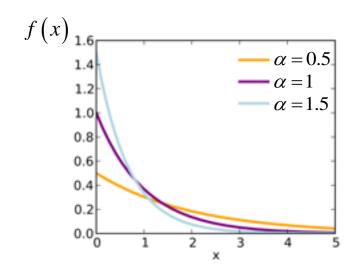
#### Función distribución:

$$F(x) = P(X \le x) = \begin{cases} 0 & x < 2 \\ \frac{x - 2}{4 - 2} & 2 \le x \le 4 \\ 1 & x > 4 \end{cases}$$

a) 
$$P(X < 2,5) = F(2,5) = \frac{2,5-2}{2} = 0,25$$

<u>Definición</u>: Se dice que una v. a. X tiene una distribución exponencial con parámetro  $\alpha > 0$ , notada como  $X \sim \exp(\alpha)$ , si su f.d.p está dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \alpha e^{-\alpha x} & si \ x > 0 \\ 0 & si \ x \le 0 \end{cases}$$



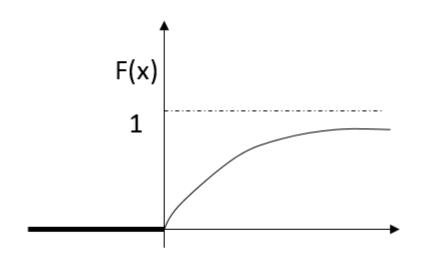
Se utiliza para modelar tiempos de espera para la ocurrencia de un cierto evento.

#### Propiedades de la distribución exponencial.

a) La FDA de la distribución exponencial está dada por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & si \ x < 0 \\ 1 - e^{-\alpha x} & si \ x \ge 0 \end{cases}$$
 (Demostración Ejercicio)

Por lo tanto 
$$P(X > x) = 1 - P(X \le x) = 1 - [1 - e^{-\alpha x}] = e^{-\alpha x}$$



- b) El valor esperado de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro  $\alpha > 0$   $X \sim \exp(\alpha)$  es  $E(X) = \frac{1}{\alpha}$
- c) La varianza de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro  $\alpha > 0$   $X \sim \exp(\alpha)$  es  $V(X) = \frac{1}{\alpha^2}$

- b) El valor esperado de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro  $\alpha>0$   $X\sim\exp(\alpha)$  es  $E(X)=\frac{1}{\alpha}$  c) La varianza de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro
- c) La varianza de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro  $\alpha > 0$   $X \sim \exp(\alpha)$  es  $V(X) = \frac{1}{\alpha^2}$

### Ejemplo distribución exponencial:

El tiempo que un dispositivo funciona correctamente, es decir, el tiempo en horas de duración hasta la primera falla, se distribuye de manera exponencial con una vida media de 360hs. ¿cuál es la probabilidad de que un dispositivo funcione correctamente?

- a) Menos de 180hs.
- b) Más de 720hs.

### Ejemplo distribución exponencial:

El tiempo que un dispositivo funciona correctamente, es decir, el tiempo en horas de duración hasta la primera falla, se distribuye de manera exponencial con una vida media de 360hs. ¿cuál es la probabilidad de que un dispositivo funcione correctamente?

- a) Menos de 180hs.
- b) Más de 720hs.

### Ejemplo distribución exponencial:

El tiempo que un dispositivo funciona correctamente, es decir, el tiempo en horas de duración hasta la primera falla, se distribuye de manera exponencial con una vida media de 360hs. ¿cuál es la probabilidad de que un dispositivo funcione correctamente?

- a) Menos de 180hs.
- b) Más de 720hs.

$$E(Y) = \frac{1}{\alpha} = 360 \Rightarrow \alpha = \frac{1}{360}$$
. Para este parámetro la FDA queda definida por:

### Ejemplo distribución exponencial:

El tiempo que un dispositivo funciona correctamente, es decir, el tiempo en horas de duración hasta la primera falla, se distribuye de manera exponencial con una vida media de 360hs. ¿cuál es la probabilidad de que un dispositivo funcione correctamente?

- a) Menos de 180hs.
- b) Más de 720hs.

$$E(Y) = \frac{1}{\alpha} = 360 \Rightarrow \alpha = \frac{1}{360}$$
. Para este parámetro la FDA queda definida por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\frac{1}{360}x} & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

### Ejemplo distribución exponencial:

El tiempo que un dispositivo funciona correctamente, es decir, el tiempo en horas de duración hasta la primera falla, se distribuye de manera exponencial con una vida media de 360hs. ¿cuál es la probabilidad de que un dispositivo funcione correctamente?

- a) Menos de 180hs.
- b) Más de 720hs.

Sea Y: tiempo que un dispositivo funciona correctamente.  $Y \sim \exp(\alpha)$ . Por hipótesis

 $E(Y) = \frac{1}{\alpha} = 360 \Rightarrow \alpha = \frac{1}{360}$ . Para este parámetro la FDA queda definida por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\frac{1}{360}x} & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

a) 
$$P(Y < 180) = F(180) = 1 - e^{-\frac{1}{360} \times 180} = 1 - e^{-\frac{1}{2}} = 0.3935$$

### Ejemplo distribución exponencial:

El tiempo que un dispositivo funciona correctamente, es decir, el tiempo en horas de duración hasta la primera falla, se distribuye de manera exponencial con una vida media de 360hs. ¿cuál es la probabilidad de que un dispositivo funcione correctamente?

- a) Menos de 180hs.
- b) Más de 720hs.

$$E(Y) = \frac{1}{\alpha} = 360 \Rightarrow \alpha = \frac{1}{360}$$
. Para este parámetro la FDA queda definida por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\frac{1}{360}x} & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

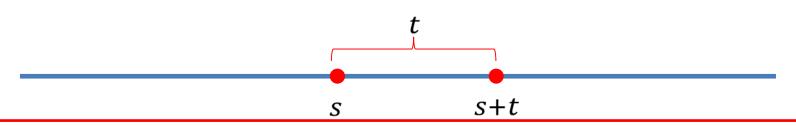
a) 
$$P(Y < 180) = F(180) = 1 - e^{-\frac{1}{360} \times 180} = 1 - e^{-\frac{1}{2}} = 0.3935$$

b) 
$$P(Y > 720) = 1 - P(Y \le 720) = 1 - F(720) = e^{-\frac{1}{360} \times 720} = e^{-2} = 0.1353$$

- b) El valor esperado de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro  $\alpha>0$   $X\sim\exp\left(\alpha\right)$  es  $E\left(X\right)=\frac{1}{\alpha}$
- c) La varianza de una variable aleatoria con distribución exponencial con parámetro  $\alpha > 0$   $X \sim \exp(\alpha)$  es  $V(X) = \frac{1}{\alpha^2}$
- d) La distribución exponencial tiene la siguiente propiedad importante, denominada "propiedad de la falta de memoria".

Sea  $X \sim \exp(\alpha)$ , la propiedad de la falta de memoria nos dice que

$$P(X > s + t/X > s) = P(X > t)$$



Supongamos que la duración (en años) de cierto tipo de heladera es una v.a. X con distribución exponencial de parámetro α=1. Determinar la probabilidad de que la heladera funcione más de 3 años, si lleva funcionando al menos 1 año

Sea X: duración (en años) de cierto tipo de heladera.  $X \sim \exp(\alpha) \, \cos \, \alpha = 1$ 

Supongamos que la duración (en años) de cierto tipo de heladera es una v.a. X con distribución exponencial de parámetro α=1. Determinar la probabilidad de que la heladera funcione más de 3 años, si lleva funcionando al menos 1 año

Sea X: duración (en años) de cierto tipo de heladera.  $X \sim \exp(\alpha) \, \cos \, \alpha = 1$ 

$$P(X > 3/X > 1) =$$

Supongamos que la duración (en años) de cierto tipo de heladera es una v.a. X con distribución exponencial de parámetro α=1. Determinar la probabilidad de que la heladera funcione más de 3 años, si lleva funcionando al menos 1 año

Sea X: duración (en años) de cierto tipo de heladera.  $X \sim \exp(\alpha) \, \cos \, \alpha = 1$ 

$$P(X > 3/X > 1) =$$

Sea  $X \sim \exp(\alpha)$ , la propiedad de la falta de memoria nos dice que

$$P(X > s + t/X > s) = P(X > t)$$

Supongamos que la duración (en años) de cierto tipo de heladera es una v.a. X con distribución exponencial de parámetro α=1. Determinar la probabilidad de que la heladera funcione más de 3 años, si lleva funcionando al menos 1 año

Sea X: duración (en años) de cierto tipo de heladera.  $X \sim \exp(\alpha) \, \cos \, \alpha = 1$ 

$$P(X > 3/X > 1) =$$

Sea  $X \sim \exp(\alpha)$ , la propiedad de la falta de memoria nos dice que

$$P(X > s + t/X > s) = P(X > t)$$

$$P\left(X > \frac{3}{1+2} / X > 1\right) = P\left(X > 2\right) = ?$$

### Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo"

### Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo" X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda$ .

# Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo" X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda$ .

Para poder determinar la probabilidad de que no haya ocurrencias en un período de tiempo t debemos ajustar la tasa de frecuencias medias para un período de tiempo t, es decir  $\lambda t$ .

### Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo" X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda$ .

Para poder determinar la probabilidad de que no haya ocurrencias en un período de tiempo t debemos ajustar la tasa de frecuencias medias para un período de tiempo t, es decir  $\lambda t$ .

$$P(X=0) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^{0}}{0!} = e^{-\lambda t}$$

#### Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo" X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda$ .

Para poder determinar la probabilidad de que no haya ocurrencias en un período de tiempo t debemos ajustar la tasa de frecuencias medias para un período de tiempo t, es decir  $\lambda t$ .

$$P(X=0) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^{0}}{0!} = e^{-\lambda t}$$

Por otro lado, la v. a. T: tiempo que se requiere hasta la primera ocurrencia de Poisson

### Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo" X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda$ .

Para poder determinar la probabilidad de que no haya ocurrencias en un período de tiempo t debemos ajustar la tasa de frecuencias medias para un período de tiempo t, es decir  $\lambda t$ .

$$P(X=0) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^{0}}{0!} = e^{-\lambda t}$$

Por otro lado, la v. a. T: tiempo que se requiere hasta la primera ocurrencia de Poisson, tiene una distribución exponencial de parámetro  $\alpha = \lambda$ .

#### Relación entre las distribuciones de Poisson y Exponencial.

Sea X: "número de ocurrencias de un suceso A en un período de tiempo" X tiene una distribución de Poisson con parámetro  $\lambda$ .

Para poder determinar la probabilidad de que no haya ocurrencias en un período de tiempo t debemos ajustar la tasa de frecuencias medias para un período de tiempo t, es decir  $\lambda t$ .

$$P(X=0) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^{0}}{0!} = e^{-\lambda t}$$

Por otro lado, la v. a. T: tiempo que se requiere hasta la primera ocurrencia de Poisson, tiene una distribución exponencial de parámetro  $\alpha = \lambda$ .

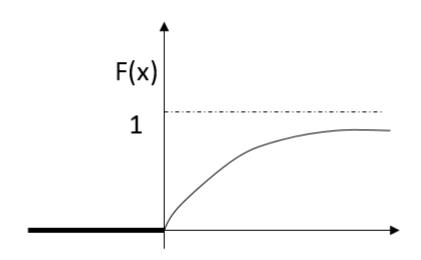
$$P(T > t) = e^{-\lambda t}$$

### Propiedades de la distribución exponencial.

a) La FDA de la distribución exponencial está dada por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\alpha x} & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$
 (Demostración Ejercicio)

Por lo tanto 
$$P(X > x) = 1 - P(X \le x) = 1 - [1 - e^{-\alpha x}] = e^{-\alpha x}$$



**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?

#### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?

#### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$ 

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$ Número esperado de emisiones en un minuto.

#### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$ 

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$ Número esperado de emisiones en un minuto.

#### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$   $\lambda = \frac{1}{2} \times 3 = 1,5$ 

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$  Número esperado de emisiones en un minuto.

### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$   $\lambda = \frac{1}{2} \times 3 = 1,5$ 

$$P(Y=0) = \frac{e^{-1.5}1.5^{0}}{0!} = e^{-1.5}$$

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$  Número esperado de emisiones en un minuto.

### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$   $\lambda = \frac{1}{2} \times 3 = 1,5$ 

$$P(Y=0) = \frac{e^{-1.5}1.5^0}{0!} = e^{-1.5}$$
 es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos, ya que en un período de tres minutos no se produjo ninguna emisión.

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$  Número esperado de emisiones en un minuto.

### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$   $\lambda = \frac{1}{2} \times 3 = 1,5$ 

$$P(Y=0) = \frac{e^{-1.5}1.5^0}{0!} = e^{-1.5}$$
 es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos, ya que en un período de tres minutos no se produjo ninguna emisión.

b) Consideremos ahora la v. a T definida por: T: tiempo en minutos hasta que ocurra la próxima emisión

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$  Número esperado de emisiones en un minuto.

### Solución/

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

a) Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$   $\lambda = \frac{1}{2} \times 3 = 1,5$ 

 $P(Y=0) = \frac{e^{-1.5}1.5^0}{0!} = e^{-1.5}$  es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos, ya que en un período de tres minutos no se produjo ninguna emisión.

b) Consideremos ahora la v. a T definida por: T: tiempo en minutos hasta que ocurra la próxima emisión  $T \sim \exp(\alpha)$   $\alpha = \lambda = \frac{1}{2}$ 

**Ejemplo**: Sea X la variable aleatoria número de partículas emitidas por una fuente radiactiva. Si se sabe que el número esperado de emisiones en una hora es de 30 partículas, ¿cuál es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos?  $\lambda = \frac{30}{60} = \frac{1}{2}$  Número esperado de emisiones en un minuto.

Este problema lo podemos abordar de dos maneras según la variable aleatoria que se define:

Consideremos en primer lugar la v. a Y definida por :

Y: número de partículas emitidas en 3 min.  $Y \sim Po(\lambda)$   $\lambda = \frac{1}{2} \times 3 = 1,5$ 

 $P(Y=0) = \frac{e^{-1.5}1.5^{0}}{0!} = e^{-1.5}$  es la probabilidad de que el tiempo entre emisiones sucesivas sea mayor a 3 minutos, ya que en un período de tres minutos no se produjo ninguna emisión.

b) Consideremos ahora la v. a T definida por: T: tiempo en minutos hasta que ocurra la próxima emisión  $T \sim \exp(\alpha)$   $\alpha = \lambda = \frac{1}{2}$  $P(T > 3) = e^{-\frac{1}{2} \times 3} = e^{-1.5}$ 

### Propiedades de la distribución exponencial.

a) La FDA de la distribución exponencial está dada por:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\alpha x} & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$
 (Demostración Ejercicio)

Por lo tanto 
$$P(X > x) = 1 - P(X \le x) = 1 - [1 - e^{-\alpha x}] = e^{-\alpha x}$$

