

DISTRIBUCIONES DE VARIABLES CONTINUAS

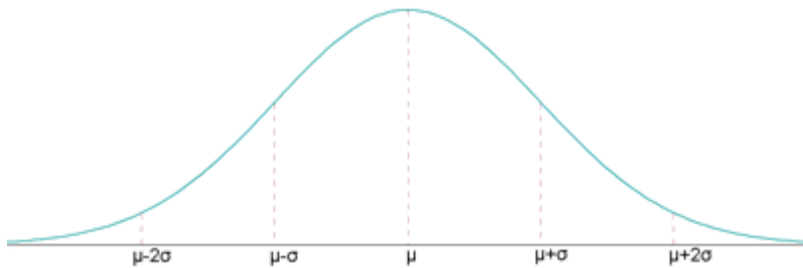
NORMAL

DEFINICION

- Una **variable aleatoria continua**, **X**, sigue una **distribución normal** de **media μ** y **desviación típica σ** , y se designa por **$N(\mu, \sigma)$** , si se cumplen las siguientes condiciones:
- La variable puede tomar cualquier valor: $(-\infty, +\infty)$
- La función de densidad, es la expresión en términos de ecuación matemática de la curva de Gauss:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

CURVA DE LA NORMAL



El área del recinto determinado por la función y el eje de abscisas es igual a la unidad.

Al ser simétrica respecto al eje que pasa por $x = \mu$, deja un área igual a 0.5 a la izquierda y otra igual a 0.5 a la derecha.

La probabilidad equivale al área encerrada bajo la curva.

El campo de existencia es cualquier valor real, es decir, $(-\infty, +\infty)$.

Es simétrica respecto a la media μ .

Tiene un máximo en la media μ .

Crece hasta la media μ y decrece a partir de ella.

En los puntos $\mu - \sigma$ y $\mu + \sigma$ presenta puntos de inflexión.

El eje de abscisas es una asíntota de la curva.

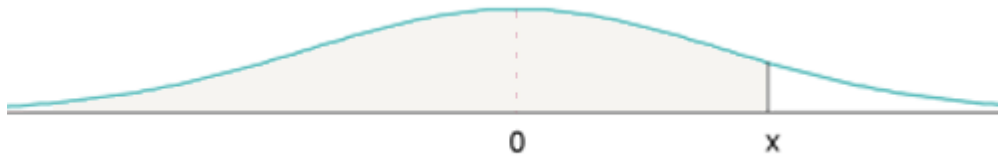
$$p(\mu - \sigma < X \leq \mu + \sigma) = 0.6826 = 68.26 \%$$

$$p(\mu - 2\sigma < X \leq \mu + 2\sigma) = 0.954 = 95.4 \%$$

$$p(\mu - 3\sigma < X \leq \mu + 3\sigma) = 0.997 = 99.7 \%$$

NORMAL ESTANDAR

- La **distribución normal estándar, o tipificada o reducida**, es aquella que tiene por **media** el valor **cero**, $\mu = 0$, y por **desviación típica la unidad**, $\sigma = 1$.
- Su función de densidad es:
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$



La probabilidad de la variable X dependerá del área del recinto sombreado en la figura. Y para calcularla utilizaremos una [tabla](#).

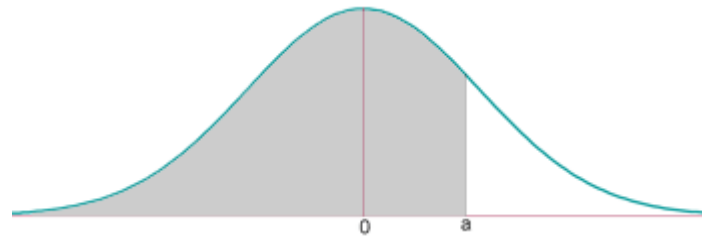
UTILIZANDO LA TABLA DE ESTANDARIZACION

- **Tipificación de la variable**

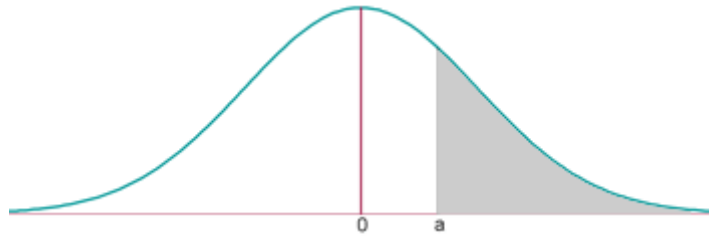
- Para poder utilizar la tabla tenemos que transformar la variable **X** que sigue una distribución **N(μ , σ)** en otra variable **Z** que siga una distribución **N(0, 1)**.
$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

- La tabla nos da las probabilidades de $P(z \leq k)$, siendo z la variable tipificada.
- Estas probabilidades nos dan la función de distribución $\Phi(k)$.
- $\Phi(k) = P(z \leq k)$

- **Unidades y décimas** en la columna de la izquierda.
- **Céntesimas** en la fila de arriba.
- **$P(Z \leq a)$**
- **$P(Z \leq 1.47) = 0.9292$**

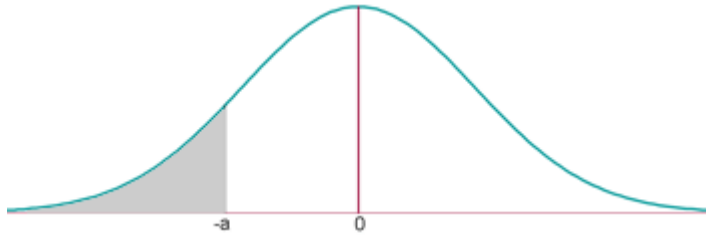


$$P(Z > a) = 1 - P(Z \leq a)$$



$$P(Z > 1.47) = 1 - P(Z \leq 1.47) = 1 - 0.9292 = 0.0708$$

$$P(Z \leq -a) = 1 - P(Z \leq a)$$



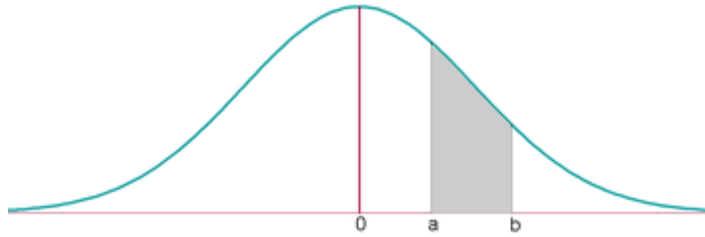
$$P(Z \leq -1.47) = 1 - P(Z \leq 1.47) = 1 - 0.9292 = 0.0708$$

$$P(Z > -a) = P(Z \leq a)$$



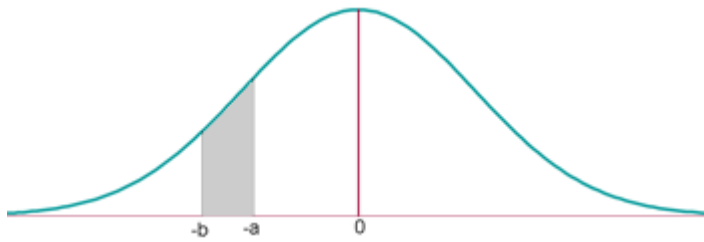
$$p(Z > -1.47) = p(Z \leq 1.47) = 0.9292$$

$$P(a < Z \leq b) = P(Z \leq b) - P(Z \leq a)$$



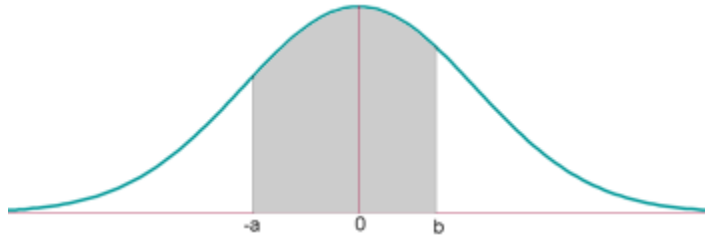
$$\begin{aligned} P(0.45 < Z \leq 1.47) &= P(Z \leq 1.47) - P(Z \leq 0.45) = \\ &= 0.9292 - 0.6736 = 0.2556 \end{aligned}$$

$$P(-b < Z \leq -a) = P(a < Z \leq b)$$



$$\begin{aligned} P(-1.47 < Z \leq -0.45) &= P(0.45 < Z \leq 1.47) = \\ &= P(Z \leq 1.47) - P(Z \leq 0.45) = 0.9292 - 0.6736 = 0.2556 \end{aligned}$$

$$P(-a < Z \leq b) = P(Z \leq b) - [1 - P(Z \leq a)]$$



$$\begin{aligned} P(-1.47 < Z \leq 0.45) &= P(Z \leq 0.45) - [1 - P(Z \leq 1.47)] = \\ &= 0.6736 - (1 - 0.9292) = 0.6028 \end{aligned}$$

$$p = K$$

- Nos encontramos con el caso inverso a los anteriores, conocemos el valor de la probabilidad y se trata de hallar el valor de la abscisa. Ahora tenemos que buscar en la tabla el **valor que más se aproxime a K**.
- $p = 0.75 \Rightarrow Z \leq 0.68$
- Para calcular la variable **X** nos vamos a la **fórmula de la tipificación**.
- $(X - \mu)/\sigma = 0.68 \Rightarrow X = \mu + 0.68 \sigma$