

Introducción.

Es una distribución de *variable aleatoria continua*, con campo de variación entre $-\infty$ y $+\infty$. Fue descubierta por Gauss al estudiar la distribución de los errores en las observaciones astronómicas.

Es el modelo de distribución más importante y por lo tanto más utilizado en la práctica dentro del universo de las distintas distribuciones de probabilidad.

Sabemos que un gran número de fenómenos reales y gran parte de los procesos productivos pueden ser modelizados y representados según una distribución normal.

Por último y no menos importante es que muchas de las distribuciones de uso frecuente tienden a aproximarse a la distribución normal bajo ciertas condiciones.

Variable Aleatoria Continua.

Una variable aleatoria es continua cuando su recorrido (R_x) es un intervalo real. Este intervalo puede estar acotado superiormente, inferiormente, ambas cosas o no estar acotado.

Son ejemplos de variables aleatorias continuas:

- La altura de un adulto seleccionado al azar en una población.
- Un número real elegido al azar entre 0 y 1.
- El peso de un paquete de arroz elegido al azar del lote de producción.

Función de Densidad $f(x)$.

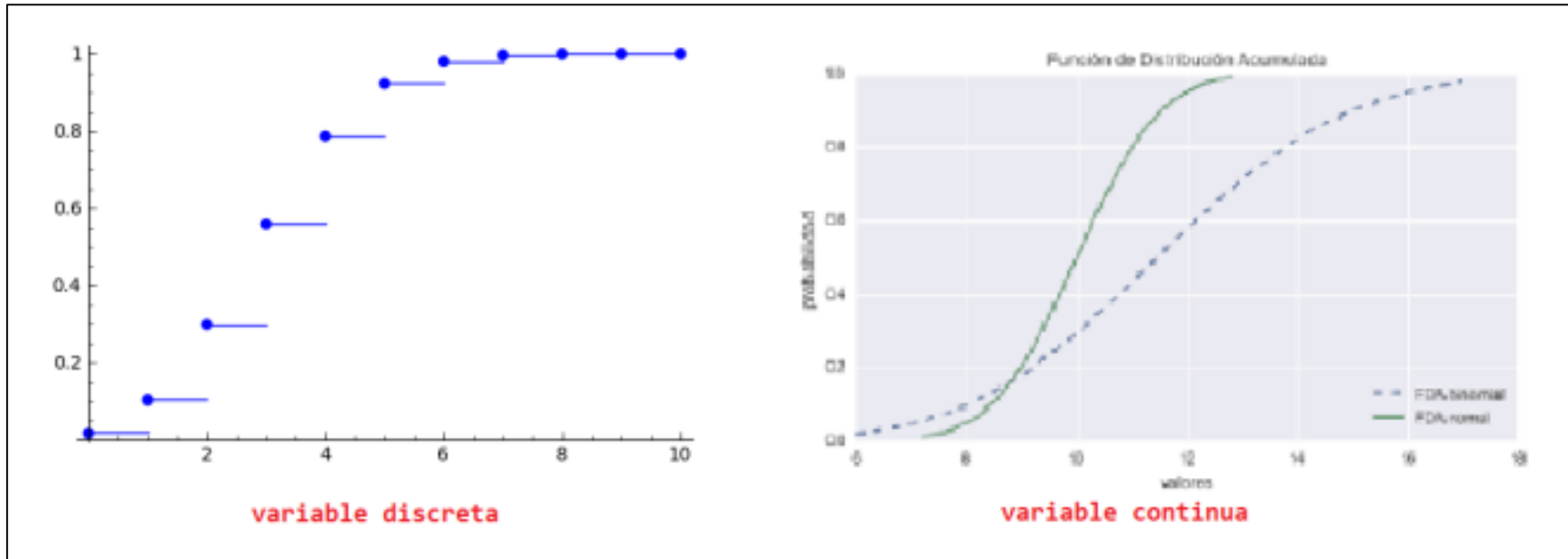
Toda variable aleatoria continua X tiene asociada una función llamada función de densidad, f , tal que:

$$\begin{aligned} f(x) &\geq 0 \\ \int_{\mathbb{R}} f(x) dx &= 1 \end{aligned}$$

Distribución Acumulada F(x).

Siendo X una variable aleatoria continua con función de densidad $f(x)$. Se llama función de distribución acumulada de X a la función:

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(x)dx$$



Esperanza Matemática

Sea X una variable aleatoria continua con función de densidad f_X . Entonces se define la **Esperanza** de X y se nota $E(X)$ como:

$$E(X) = \int_{x \in \mathbb{R}} x f_X(x) dx$$

La esperanza queda definida cuando esta integral converge.

Varianza de una variable aleatoria continua

Sea X una variable aleatoria continua con función de densidad f_X y $E(X) = \mu$. Entonces se define la **Varianza** de X y se nota $V(X)$ como:

$$V(X) = E((X - \mu)^2) = \int_{x \in \mathbb{R}} (x - \mu)^2 f_X(x) dx$$

Desvío Standard de una variable aleatoria continua

Sea X una variable aleatoria continua. Se define el **desvío estándar** de X y se nota con σ_X a :

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

Definición:

La función de densidad $f(x)$ de una variable aleatoria continua X con distribución Normal de parámetros μ y σ es:

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

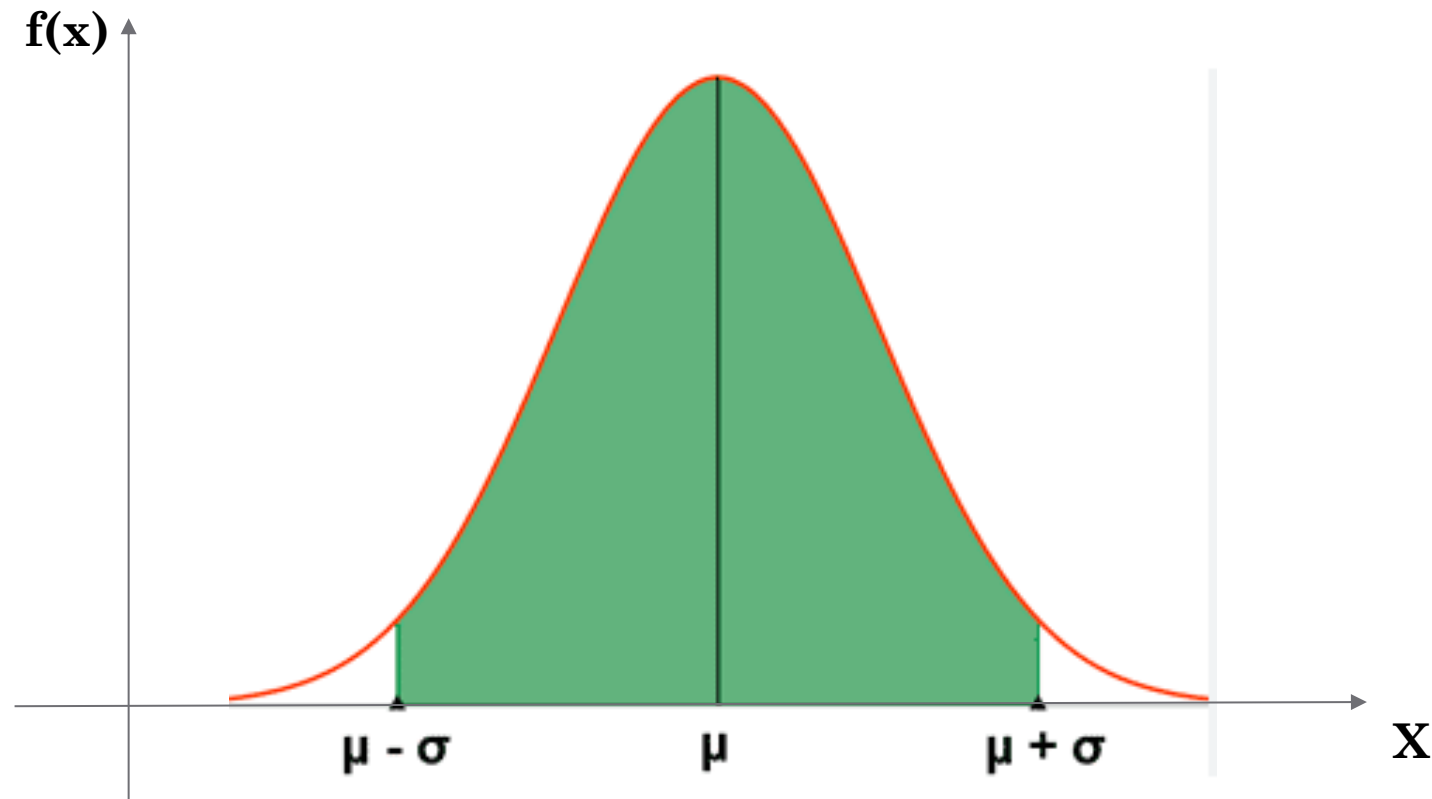
donde $x \in \mathbb{R}$, $\mu \in \mathbb{R}$ y $\sigma > 0$.

Siendo μ la media de la distribución y σ^2 su varianza. La distribución normal queda definida por estos dos parámetros. Por lo tanto, decimos que la variable aleatoria X sigue una distribución normal de parámetros:

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

Gráfica de la distribución normal o Campana de Gauss

La distribución normal se caracteriza porque los valores se distinguen formando una campana llamada campana de Gauss, en torno a un valor central que coincide con el valor medio de la distribución.

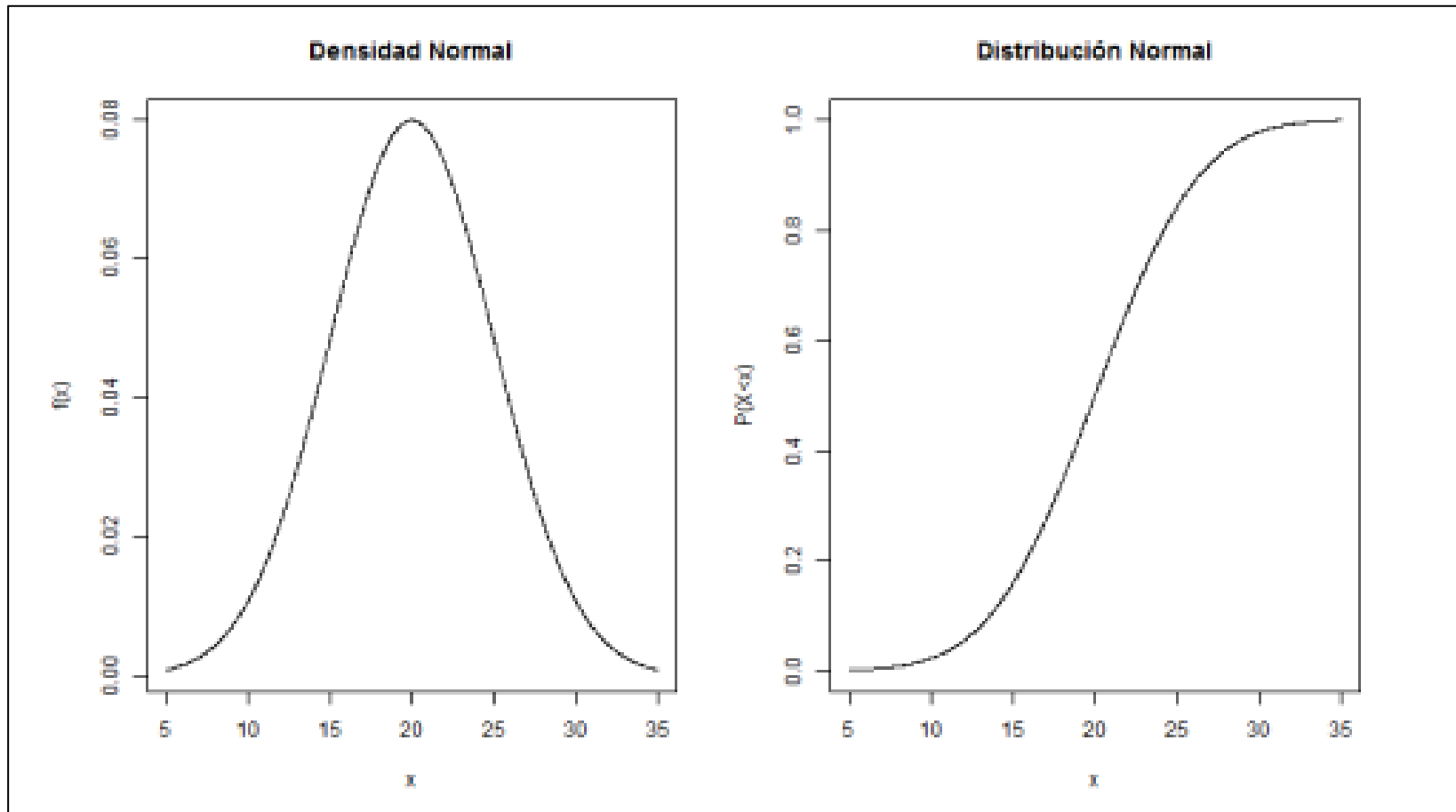


Observando la gráfica podemos dar algunas características de la curva:

- Es simétrica respecto a la recta vertical $x = \mu$
- Es asintótica al eje x
- Posee puntos de inflexión en $x = \mu \pm \sigma$

También podemos sacar, de manera aproximada las siguientes conclusiones: son más probables los valores cercanos a la media. Conforme nos separamos de ese valor, la probabilidad va decreciendo de igual forma de derecha a izquierda por su simetría y lo hará más o menos rápido dependiendo del desvío estándar.

Gráficas de $f(x)$ y $F(x)$ para la distribución normal.



Distribución Normal Estandar.

Es un caso particular de la distribución normal y se obtiene cuando:

$$\mu = 0 \text{ y } \sigma = 1$$

La variable aleatoria continua la denominamos Z y su notación será:

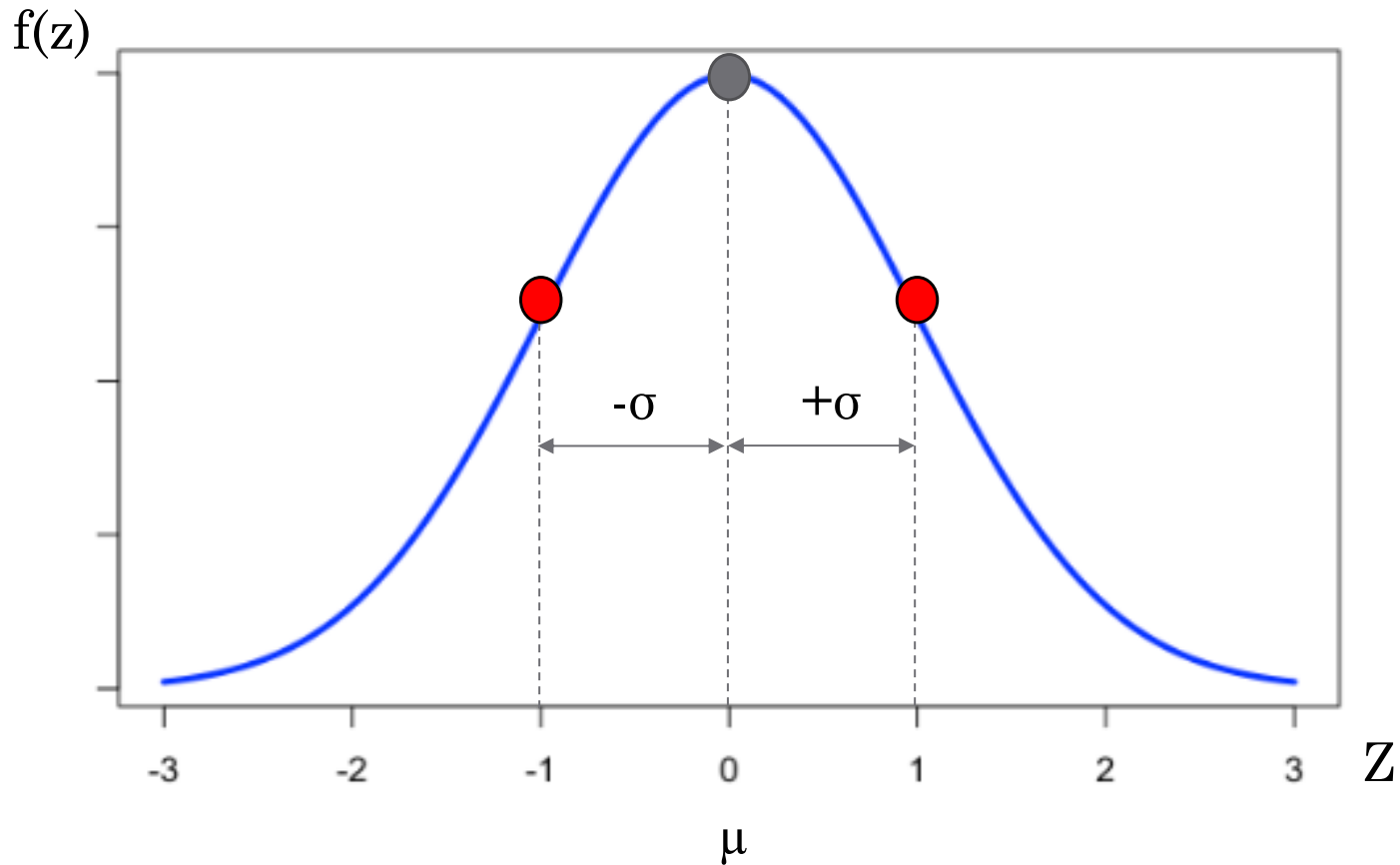
$$Z \sim N(0, 1)$$

Por lo tanto, a la función de densidad f la llamaremos $f(z)$.

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} \quad z \in \mathbb{R}$$

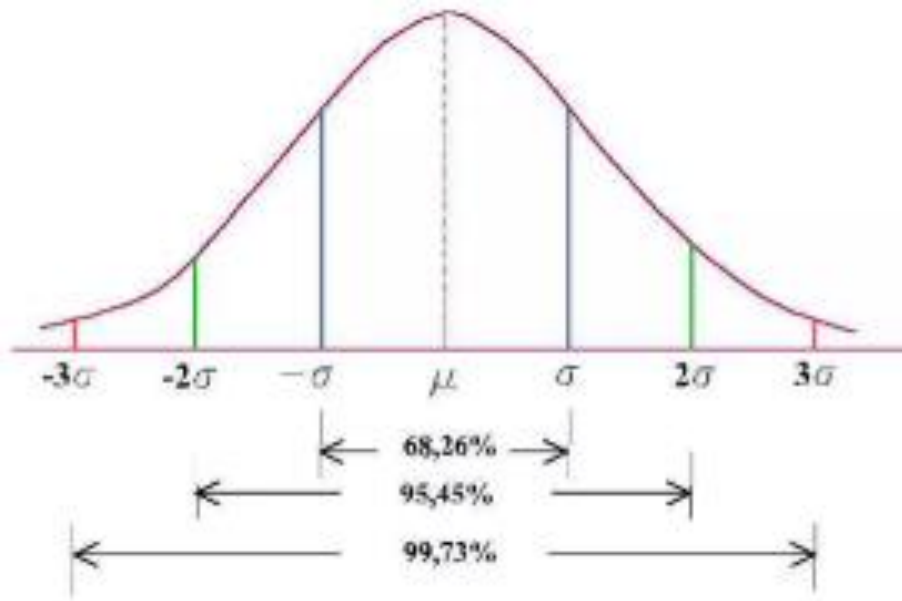
Si $Z \sim N(0, 1)$ entonces $E(Z) = 0$ y $V(Z) = 1$

Grafica de la función de densidad $f(z)$.



Gráfica de la función de densidad $f(z)$.

A medida que trabajemos con un desvío estándar mayor, vamos a estar pudiendo abarcar dentro de la campana de gauss un mayor porcentaje de los datos o elementos analizados. En la práctica se suele trabajar con $\pm 3\sigma$, con lo cual abarcaremos un 99,73% de los datos. (Muy cercano al 100%)



Propiedades Gráficas

- ❶ La función de densidad es asintótica respecto del eje de abscisas.
- ❷ La función de densidad es simétrica respecto del eje de ordenadas.
- ❸ La función de densidad presenta un máximo en $(0, \frac{1}{\sqrt{2\pi}})$
- ❹ La función de densidad presenta dos puntos de inflexión en $z = 1$ y en $z = -1$.

Relación entre la Distribución Normal “Real” y la Distribución Normal Estándar.

Debemos realizar la transformación de la V.A.C “X” a la variable estándar o tipificada “Z” de manera que:

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

Entonces, si $X \sim N(\mu, \sigma)$ por lo tanto $Z \sim N(0, 1)$

Finalmente,

$$F(z) = P(Z \leq z) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq z\right)$$

Uso de las tablas.

Sea $X \sim N(\mu, \sigma)$ entonces se tiene que:

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = P(z_1 \leq Z \leq z_2)$$

Siendo:

$$z_1 = \frac{x_1 - \mu}{\sigma} \quad y \quad z_2 = \frac{x_2 - \mu}{\sigma}$$

Finalmente nos quedará:

$$P\left(\frac{x_1 - \mu}{\sigma} \leq Z \leq \frac{x_2 - \mu}{\sigma}\right) = (Z_2 - Z_1)$$

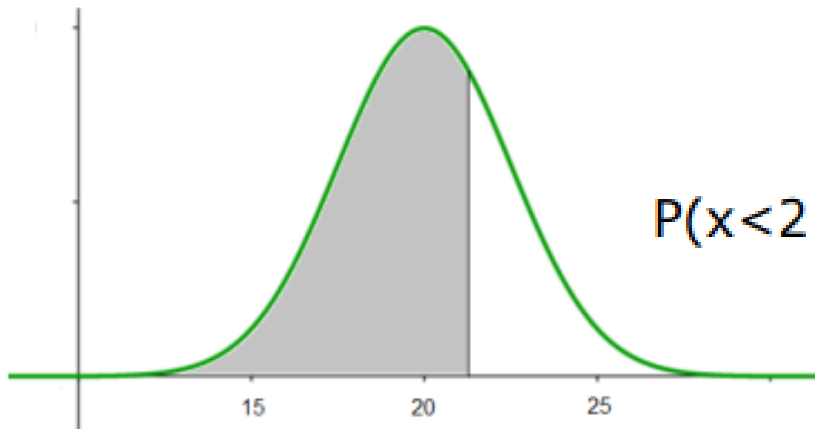
Donde $(Z_2 - Z_1)$ representan el área bajo la curva de la función de densidad $f(z)$ obtenida de tabla.

Ejemplo 1: Dada la variable $X : N(20,5)$ calcular:

- a) $P(x < 21)$
- b) $P(x > 22)$
- c) $P(23,25 < x < 26,3)$

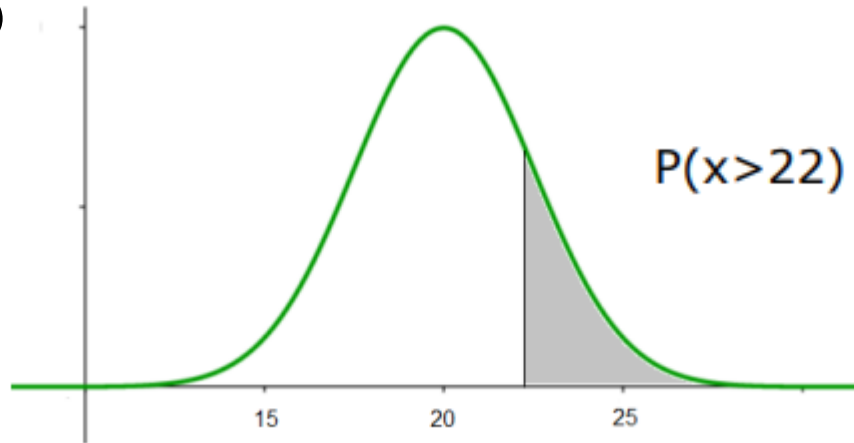
Siempre que tengamos que calcular debemos hacer la transformación en z para poder utilizar las tablas.

a)



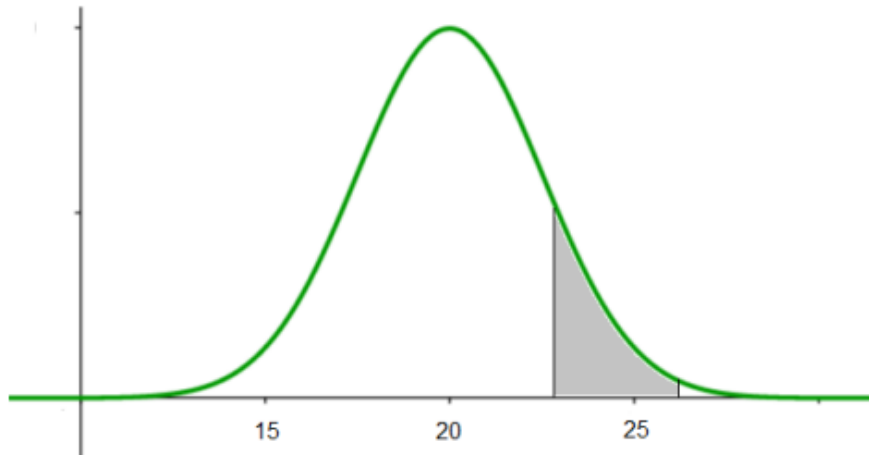
$$P(x < 21) = P(z < (21 - 20)/5) = P(z < 0,2) = 0,5793$$

b)



$$P(x > 22) = 1 - P(z < (22 - 20)/5) = 1 - P(z < 0,4) = 1 - 0,6554 = 0,3446$$

c)



$$P(23,25 < x < 26,3) =$$

$$P(x < 26,3) - P(x < 23,25) =$$

$$P(z < (26,3 - 20)/5) - P(z < (23,25 - 20)/5) =$$

$$P(z < 1,26) - P(z < 0,65) =$$

$$0,8962 - 0,7422 = 0,154$$

Ejemplo 2: Una persona acude diariamente al trabajo. El tiempo que tarda en ello se distribuye normalmente, con media de 21,3 minutos y desviación típica de 2.8 minutos. A lo largo del año va 256 días a trabajar.

- a) Si en el trabajo debe estar a las 8:30 hs y sale de su casa a las 8:05 hs ¿Cuántos días llegará tarde al cabo de un año?

Siendo “X” V.A.C : Tiempo transcurrido en llegar al trabajo

$$P(x > 25) = P(z > \frac{x-\mu}{\sigma}) = P(z > \frac{25-21,3}{2,8}) = 1 - P(z \leq \frac{25-21,3}{2,8}) = 1 - P(z \leq 1,32)$$

$$= 1 - 0,9066 \Rightarrow P(x > 25) = 0,0934$$

Entonces: $0,0934 * 256d = 24 \text{ días.}$

Ejemplo 3: La distribución de las alturas de los jugadores de basquet de un equipo de la NBA es normal con media $\mu = 1.95$ m y desvío $\sigma = 0.05$ m.

- a) Hallar la probabilidad de que un jugador elegido al azar mida más de 2.05 m. Siendo “X” V.A.C : altura, en metros, de un jugador de la NBA.

$$P(X > 2,05) = P\left(Z > \frac{x-\mu}{\sigma}\right) = P\left(Z > \frac{2,05-1,95}{0,05}\right) = P(Z > 2) = 1 - P(Z \leq 2) = 1 - 0,9772$$

$$\Rightarrow P(X > 2,05) = 0,0228$$

Ejemplo 3: La distribución de las alturas de los jugadores de basquet de un equipo de la NBA es normal con media $\mu = 1.95$ m y desvío $\sigma = 0.05$ m.

b) Calcular la altura superada por el 20% de los jugadores.

$$P(X > x_1) = 0,2 \Rightarrow P(X \leq x_1) = 0,8 \text{ (Complemento)}$$

$$\Rightarrow P(X \leq x_1) = P(Z \leq \frac{x_1 - \mu}{\sigma}) = P(Z \leq \frac{x_1 - 1,95}{0,05}) = 0,8$$

\Rightarrow Busco en la tabla para que valor de z la probabilidad acumulada $F(z)$ se acerca lo más próximo a 0,8. Por lo tanto, $z = 0,84$ tal que $P(Z \leq 0,84) = 0,7995$

$$\text{Finalmente, igualamos } \frac{x_1 - 1,95}{0,05} = 0,84 \Rightarrow x_1 = 1,992 \text{ metros}$$