### Introducción a distribuciones de probabilidad

Ramon Ceballos

9/2/2021

#### Distribución Normal o Campana de Gauss

#### 1. Conceptos teóricos y matemáticos

Una v.a. X tiene distribución normal o gaussiana de parámetros  $\mu$  (media) y  $\sigma$  (desviación típica),  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$  si su función de densidad es:

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

La gráfica de  $f_X$  es conocida como la Campana de Gauss.

Cuando  $\mu = 0$  y  $\sigma = 1$ , diremos que la v.a. X (distribución normal) es **estándar** y la indicaremos usualmente como Z, la cual tendrá la función de densidad siguiente:

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

La integral de la función de densidad de una distribución normal estándar dará valor 1.

La esperanza y la varianza de una Distribución Normal vienen definidas a continuación.

- Esperanza  $E(X) = \mu$
- Varianza  $Var(X) = \sigma^2$

En particular, si Z sigue una distribución estándar, entonces:

- Esperanza E(X) = 0
- Varianza Var(X) = 1

```
ylab = "",
    xlab= "",
    type = "l",
    col = "purple",
    main = "Función de densidad de una N(0,1)")

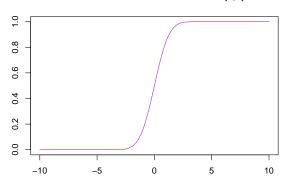
dvalues <- pnorm(z_scores)

plot(z_scores, dvalues,
    ylab = "",
    xlab= "",
    type = "l",
    col = "purple",
    main = "Función de distribución de una N(0,1)", ylim = c(0,1))</pre>
```

#### Función de densidad de una N(0,1)

# -10 -5 0 5 10

#### Función de distribución de una N(0,1)



```
par(mfrow = c(1,1))
```

La mayoría de factores de la vida real suele distribuirse según una campana de Gauss. Es por ello que esta distribución es muy famosa.

#### 2. Distribución Normal en R y Python

El código de la distribución Normal:

- En R tenemos las funciones del paquete stats: dnorm(x, mean, sd), pnorm(q, mean, sd), qnorm(p, mean, sd), rnorm(n, mean, sd) donde mean es la media y sd es la desviación estándar de la normal  $N(\mu, \sigma)$ .
- En Python tenemos las funciones del paquete scipy.stats.normal: pdf(k, mu, scale), cdf(k, mu, scale), ppf(q, mu, scale), rvs(n, mu, scale) donde mu es la media y scale es la desviación estándar de la normal  $N(\mu, \sigma)$ .

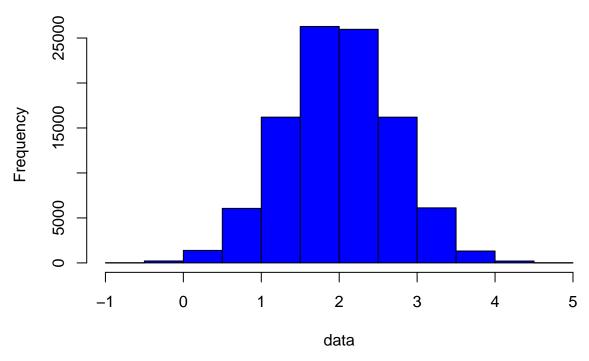
Si a la hora de llamar a alguna de las 4 funciones siguientes: dnorm, pnorm, qnorm o rnorm no especificásemos los parámetros de la media ni la desviación típica, R entiende que se trata de la normal estándar: la  $\mathcal{N}(0,1)$ .

Es decir, R interpreta  $\mu = 0$  y  $\sigma = 1$ .

En Python ocurre exactamente lo mismo.

```
rnorm(100000, mean=2, sd=0.7) -> data
hist(data,
    main="Histograma de valores aleatorios generados \n mediante una distribución normal (2, 0.7)",
    col="blue")
```

## Histograma de valores aleatorios generados mediante una distribución normal (2, 0.7)



#### 3. Estandarización de una variable aleatoria normal

Estandarización de una v.a. normal. Si X es una v.a.  $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$ , entonces:

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

Es decir, al restarle  $\mu$  y dividirlo entre  $\sigma$ , la v.a. de dicha distribución normal pasará a ser una distribución normal estándar (Z).

Las probabilidades de una normal estándar Z determinan las de cualquier X de tipo  $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$ :

$$p(X \le x) = p\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \le \frac{x - \mu}{\sigma}\right) = p\left(Z \le \frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

En esta expresión, p(X) refiere a la probabilidad general de un distribución normal, y p(x) a dicha probabilidad pero de un nº cualquiera dentro de la normal. Si hacemos la estandarización, para el primer caso, nos queda la probabilidad de un distribución normal estándar(Z), y para el segundo caso, son una serie de nºs.

 $F_Z$  (la función de distribución) no tiene expresión teórica conocida, ya que carece de una primitiva la integral.

Por ello, durante años se aproximó por polinomios, para obtener la aproximación de  $F_Z$ .

Se puede calcular con cualquier programa, como por ejemplo R, o bien a mano utilizando las tablas de la  $\mathcal{N}(0,1)$ .

Con las tablas se pueden calcular tanto probabilidades como cuantiles.

#### Ejemplo de estandarización

La media de los pesos de 500 estudiantes de una clase universitaria es de 75 kg con una desviación típica de 4 kg. Partiremos de una Normal del tipo  $X = \mathcal{N}(75, 4)$ .

Suponiendo que los pesos se distribuyen normalmente, hallar cuantos estudiantes pesan:

#### a. Entre 65 kg y 80 kg

En este caso tenemos lo siguiente:

$$p(65 \le X \le 80) = p(X \le 80) - p(X \ge 65)$$

Ahora estandarizamos dicha expresión:

$$p(65 \le X \le 80) = p\left(\frac{X-\mu}{\sigma} \le \frac{80-75}{4}\right) - p\left(\frac{X-\mu}{\sigma} \le \frac{65-75}{4}\right)$$

Denotando  $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$  entonces obtenemos:

$$(65 \le X \le 80) = p(Z \le 1.25) - p(Z \le -2.5)$$

Ahora empleamos las tablas de la Distribución Normal estándar y sustituimos:

$$(65 \le X \le 80) = 0.8944 - 0.0062 = 0.8882$$

El 88.82% de los alumnos están en este intervalo de peso.

#### b. Más de 90 kg

En este caso:

$$p(X \ge 90) = 1 - p(X \le 90) = 1 - p\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \le \frac{90 - 75}{4}\right)$$

Finalmente se obtiene:

$$p(X > 90) = 1 - p(Z < 3.75) = 1 - 0.9999 = 0.0001$$

El 0.01% de los estudiantes tienen un peso superior a 90kg.

```
#Lo mismo en R
mu = 75
sigma = 4
x=90
#Estandarizamos
x_n=(x-mu)/sigma

p_90 = round(1 - pnorm((x_n)),6)
sprintf("La probabilidad será: %s", p_90)
```

## [1] "La probabilidad será: 8.8e-05"

```
sprintf("El %s por ciento de los estudiantes tendrán un peso superior a 90 kg", p_90*100)
## [1] "El 0.0088 por ciento de los estudiantes tendrán un peso superior a 90 kg"
  c. 69 kg
En teoría debe de ser 0.
x=69
x_n = (69-mu)/sigma
x_n
## [1] -1.5
dnorm(x_n)
## [1] 0.1295176
  d. Menos de 70 kg
pnorm(70,75,4)
## [1] 0.1056498
-5/4
## [1] -1.25
  e. 69 \text{ kg o más}
1 - pnorm(69,75,4)
## [1] 0.9331928
```

4. Empleo de Tablas de la Distribución Normal Estándar $(\mathcal{N}(0,1))$ 

Mírate el video 173 de la sección 16 en Udemy, dentro del cursos de estadística descriptiva.