

# Práctica 4

Alejandro Cáceres  
UPC - Statistics 2019/2020

# Objetivos teóricos

Estudiar las distribuciones de variables aleatorias discretas

- ▶ Distribuciones generales
- ▶ Ensayos de Beronulli
- ▶ Distribución Binomial

# Objetivos de R

- ▶ Simular datos
- ▶ Usar funciones de R
- ▶ Hacer bucles
- ▶ Usar las funciones para cálculo de probabilidad definidas en R

# Dados

La función de distribución para la suma de dos dados a y b

$$f(x) = \begin{cases} 1/36, & \text{si } x = 2(a : 1, b : 1), 12(a : 6, b : 6) \\ 2/36, & \text{si } x = 3, 11 \\ 3/36, & \text{si } x = 4, 10 \\ 4/36, & \text{si } x = 5, 9 \\ 5/36, & \text{si } x = 6, 8 \\ 6/36, & \text{si } x = 7 \end{cases}$$

# Dados

definamos los vectores:

```
x <- seq(2,12)
fx <- c(1,2,3,4,5,6,5,4,3,2,1)/36
#podemos darle nombres los valores fx
names(fx) <- x
fx
```

Cuál es la probabilidad de que un lanzamiento de dos dados de un número par?

# Dados

- ▶ dibuja la distribución con **plot(..., type="p", pch=16)**
- ▶ añádele la líneas con **lines()**:

Para una línea:

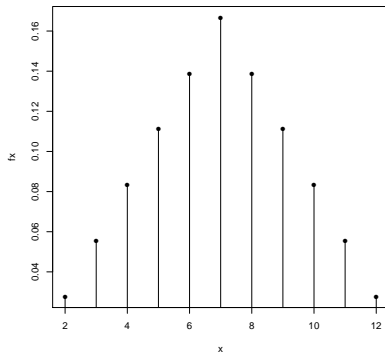
```
lines(c(x[2],x[2]),c(0,fx[2]),col="red")
```

Para todas las 11 líneas (longitud de x):

```
for(i in 1:11)  
{ lines(c(x[i], x[i]), c(0, fx[i])) }
```

# Dados

puedes conseguir?



# Dados

- ▶ Cuál es la media de  $f(x)$ ?

$$\mu = \sum_i x_i f(x_i)$$

Usa **sum** y la multiplicación entre vectores, asigna el resultado a la variable `mu`



# Dados

- ▶ Cuál es la varianza de  $f(x)$ ?

$$\sigma^2 = \sum_i (x_i - \mu)^2 f(x_i)$$

Usa **sum** y funciones aritméticas entre vectores

## Dados

- ▶Cuál es la mediana de  $f(x)$ ?

$$F(x) = Pr(x \leq \textit{mediana}) = 0.5$$

Calcula la frecuencia relativa acumulada (usa **cumsum** sobre  $fx$ ) y asígnala a  $F$ . Donde está el 50%?

A la frecuencia acumulada hasta 6 súmale la mitad de la probabilidad en 7. Cuánta probabilidad acumulada obtienes en total?

# Dados

Cómo podemos jugar a los dados con R?

Simulemos el resultado de sumar **un** lanzamiento de dos dados

```
lanzamiento <- sample(x, size=1, prob=fx,  
                      replace=TRUE)
```

```
lanzamiento
```

Qué parámetro tienes que cambiar para simular el resultado de 100 lanzamientos? asigna el resultado a la variable lanzamientos

## Dados

Pinta el histograma de lanzamientos, usa el parámetro `freq=FALSE` para hacer el histograma de frecuencia relativa y `breaks=seq(1.5, 12.5)` para centrar las barras en cada valor de `x`.

```
hist(lanzamientos, freq=FALSE, breaks=seq(1.5, 12.5))
```

añade los puntos de la distribución con:

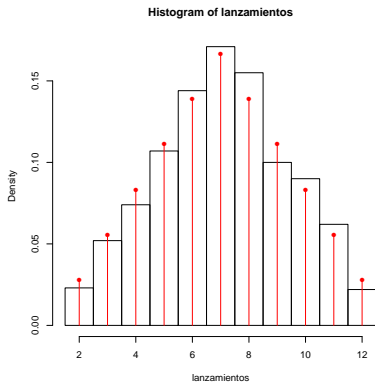
```
points(x, fx, pch=16, col="red")
```

y las líneas con:

```
for(i in 1:11)
{lines(c(x[i],x[i]), c(0,fx[i]), col="red")}
```

# Datos

puedes conseguir?



# Dados

Ahora estamos hablando de datos!

- ▶ Cuál es media (promedio) de lanzamientos?
- ▶ Cuál es la varianza de lanzamientos?
- ▶ Cuál es la mediana del lanzamientos?

Recuerda funciones  $\text{mean}$ ,  $\text{sd}()$ <sup>2</sup> y  $\text{median}$ .

Son iguales a la media, varianza y mediana de la distribución? Por qué?

# Bernoulli

El caso mas sencillo de una función de distribución es un ensayo de Bernoulli donde sólo hay dos posibles eventos (A y B)

- ▶ evento A ( $k=1$ ): tiene probabilidad  $p$
- ▶ outcome B ( $k=0$ ): tiene probabilidad  $q = 1 - p$

La función de probabilidad de

$$f(k) = (1 - p)^{1-k} p^k$$

El lanzamiento de una moneda es un ensayo de Bernoulli con  $p = 1/2$

# Bernoulli

La función de probabilidad de

$$f(k) = (1 - p)^{1-k} p^k$$

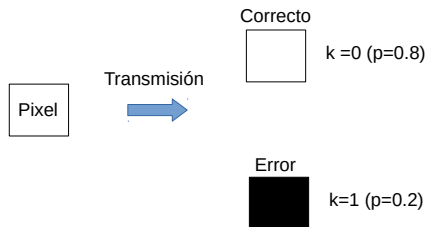
Cuya media y valor desviación estandard son

$$E(x) = \mu = p$$

$$V(X) = \sigma^2 = p(1 - p)$$



# Bernoulli



## Bernoulli

Un pixel tiene probabilidad  $p=0.2$  de ser transmitido incorrectamente (error: $k=1$ ) y 0.8 de ser transmitido correctamente (correcto: $k=0$ )

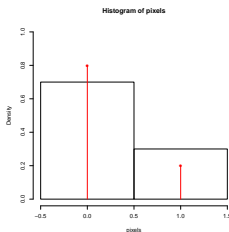
$$f(k) = \begin{cases} 0.8, & \text{si } k = 0 \\ 0.2, & \text{si } k = 1 \end{cases}$$

asigna a  $k$  el vector (0,1) y a  $fk$  el vector (0.8,0.2) y transmite una foto de 100 pixels con

```
foto <- sample(k, size=100, prob=fk,  
replace=TRUE)  
foto
```

# Bernoulli

puedes conseguir?



- ▶ usa **hist** como antes pero añade parámetro `ylim=c(0,1)` como límites para el eje y; modifica el parámetro `breaks` de acuerdo al los nuevos valores de `k`.
- ▶ usa **points** como antes.
- ▶ usa **lines** con el **for** pero modifica hasta cuándo se hace el bucle.

# Bernoulli

Qué tan cerca es la media y la varianza de los datos a sus valores teóricos?

Recuerda que la media del ensayo de Bernoulli es

$\mu = p = 0.2$  y su varianza es

$$\sigma^2 = p * (1 - p) = 0.16$$

# Distribución Binomial

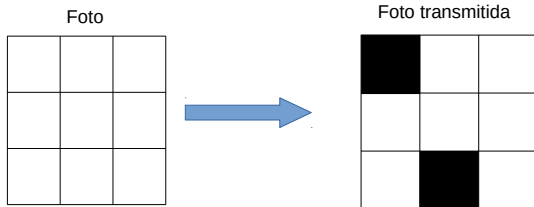
La distribución Binomial da la probabilidad de observar  $x$  eventos de un tipo (A) con probabilidad  $p$  en  $n$  ensayos de Bernoulli.

$$Bin(x; n, p) = \binom{n}{x} p^x (1 - p)^{n-x}$$

$x=0,1,\dots,n$

- ▶  $E(X) = \mu = np$
- ▶  $V(X) = \sigma^2 = np(1 - p)$

# Distribución Binomial



(Pixel 1, Pixel 2, .... Pixel 9) = (1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0)

$X=2$ , errores



# Distribución Binomial

Enviemos una foto de 100 pixels y contemos cuantas veces aparece el 1 ( $x$ =cuantos errores hay).

```
> foto <- sample(x=c(0,1),size=100, prob=fk, replace=TRUE)
> foto
[1] 0 0 1 0 1 ...
> sum(foto)
[1] 12
```

esta foto tuvo  $x=12$  errores.

# Distribución Binomial

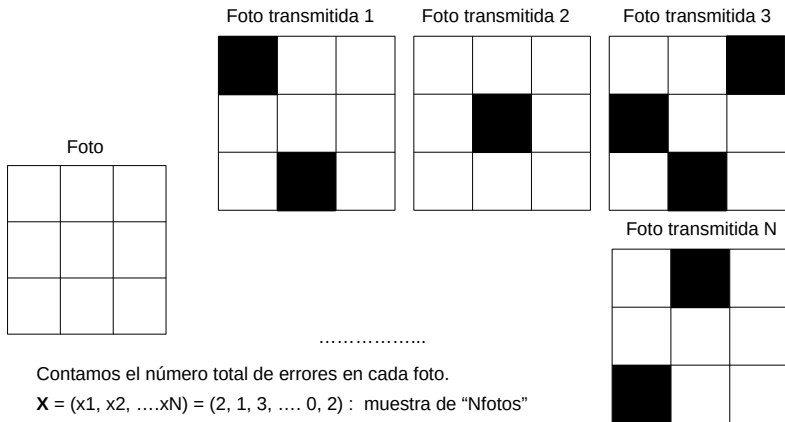
Pero cuál es la probabilidad de observar fotos con 1 error, 2 errores, ... 12 errores, ... 100 errores?

$\Pr(x=2)$ ,  $\Pr(x=3)$ , ...  $\Pr(x=100)$ ?

Tenemos que enviar muchas fotos de 100 pixeles (p.ej. 1000) y contar cuantas fotos tienen 1 error, 2 errores, .... 100 errores ( $\Pr(x=2)$ ,  $\Pr(x=3)$ , ...  $\Pr(x=100)$ )



# Bernoulli



## Distribución Binomial

Hagamos una función para que simule los errores en enviar fotos de 100 pixels (cuando la probabilidad de error por pixel ( $k=1$ ) es 0.2 -Bernoulli)

```
enviar <- function(...)  
{  
  foto <- sample(c(0,1),size=100,  
                 replace=TRUE,prob=fk)  
  sum(foto)  
}
```

los tres puntos indican que no importa el argumento en la función, esta siempre hara lo mismo.

# Distribución Binomial

```
enviar()
```

```
enviar(1)
```

```
enviar(1)
```

```
enviar("hola")
```

cada vez que llamamos a **enviar** con cualquier argumento, envía una foto de 100 pixels y cuenta los errores.

## Distribución Binomial

Podemos simular los errores producidos en el envío de tres fotos de 100 pixeles

```
> c(enviar(1), enviar(1), enviar(1))  
[1] 21 14 22
```

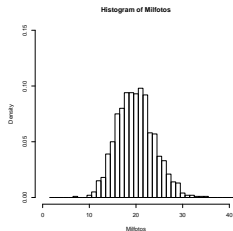
en R esto se pueden hacer con la función **sapply**

```
> Tresfotos <- sapply(rep(1,3), enviar)  
> Tresfotos  
[1] 21 19 27
```

Simula los errores al enviar mil fotos, asígnalo a **Milfotos** y pinta su histograma

# Distribución Binomial

puedes conseguir?



- ▶ usa **hist** como antes pero añade parámetro `ylim=c(0,0.15)` como límites para el eje y; modifica el parámetro `breaks` de acuerdo al los nuevos valores de x, `breaks=seq(1.5, 100.5)`; usa `xlim=c(0,40)` como límites para el eje x.

# Distribución Binomial

Cuales son la media (mean) y varianza ( $\text{sd}()$ <sup>2</sup>) de Milfotos?

Coinciden con los valores de la media y varianza de una distribución binomial?

- ▶  $E(X) = \mu = np = 100 * 0.2 = 20$
- ▶  $V(X) = \sigma = np(1 - p) = 10 * 0.3 * 0.7 = 16$

# Distribución Binomial

Qué tanto coincide el histograma con la distribución binomial?

# Distribución Binomial

Necesitamos los valores de la distribución binomial para  $n=100$  y  $p=0.2$ . Esto se hace con la función **dbinom**

$\text{Bin}(x; n, p)$  en R es `dbinom(x, size=n, prob=p)`

```
> x <- 0:100
> binomial <- dbinom(x, size=100, prob=0.2)
> names(binomial) <- x
> head(binomial)
```

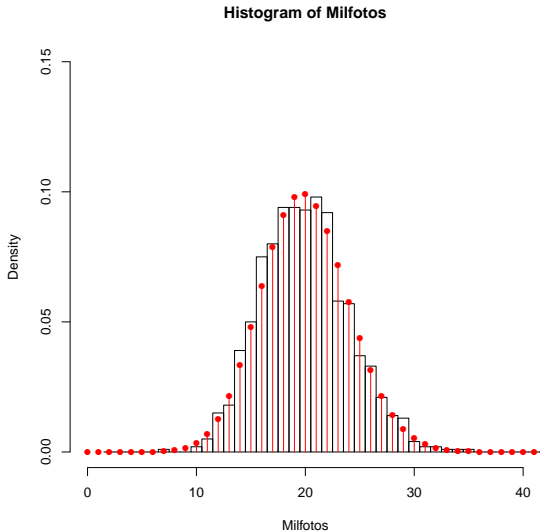
0	1	2	3
2.037036e-10	5.092590e-09	6.302080e-08	5.146699e-07



# Distribución Binomial

```
> hist(Milfotos,breaks=seq(1.5,100.5),  
freq=FALSE, ylim=c(0,0.15), xlim=c(0,40))  
  
> points(x, binomial, pch= 16, col="red")  
  
> for(i in 1:101)  
{lines(c(x[i], x[i]), c(0, binomial[i]),  
col="red")}
```

# Distribución Binomial



# Distribución Binomial

Usando la función **dbinom** responde:

- ▶ Cuál es la probabilidad de observar **exactamente** 5 errores en la transmisión de una foto de 50 pixeles cuando la probabilidad de error es 0.1? (R/ 0.1849246)
- ▶ Cuál es la probabilidad de que haya **exactamente** un error en una foto de 3.1 mega pixels cuando el error en un pixel es de  $1e-6$ ? (R/ 0.1396525)

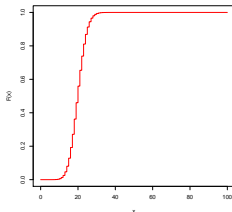
# Distribución Binomial

En R está la función **pbinom** que es la función de acumulación de probabilidad para una distribución binomial  $F_{bin}(x; n, p)$

$F_{bin}(x; n, p)$  en R es `pbinom(x, size=n, prob=p)`

## Distribución Binomial

```
#funcion de acumulacion para n=100 y p=0.2  
> binCum <- pbinom(x, size=100, prob=0.2)  
> binCum  
[1] 2.037036e-10 5.296294e-09 6.831709e-08 5  
> plot(x, binCum, ylim=c(0,1), type="s",  
       col="red", ylab="F(x)", xlab="x")
```



# Distribución Binomial

Cuál es la probabilidad de que haya **al menos** un error en una foto de 3,1 mega pixels cuando el error en un pixel es de  $1e-6$ ? (R/ 0.1847016)

# Otras distribuciones

Material adicional:

# Distribución Geométrica

La distribución geométrica da la probabilidad de en número de eventos ( $x$ ) de un tipo (B) que hay que esperar hasta obtener un evento del otro tipo (A) de probabilidad  $p$

$$P(X = x) = f(x) = (1 - p)^x p,$$

$$x = 0, 1, 2, \dots$$

Su media y varianza muestral son

$$E(X) = \mu = \frac{1-p}{p} \text{ y } V(X) = \sigma^2 = \frac{1-p}{p^2}$$

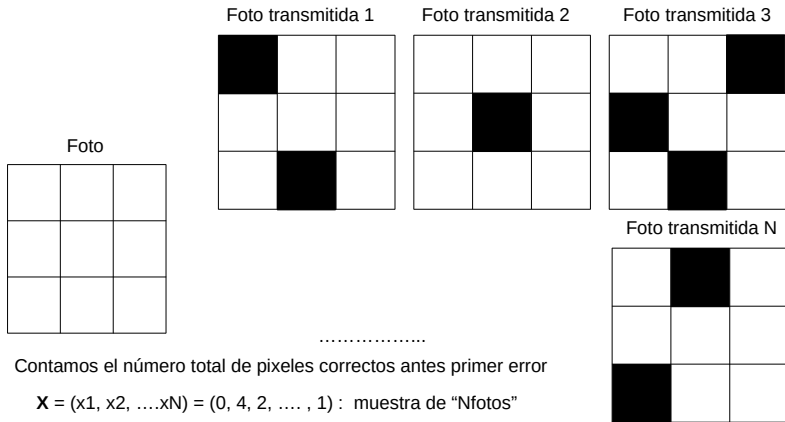


# Distribución Geométrica

Cuál es la probabilidad de observar fotos con 1 pixel correcto antes del primer error, 2 pixels correctos antes del primer error, ... 100 pixeles correctos (sin error)?  $\Pr(x=2)$ ,  $\Pr(x=3)$ , ...  $\Pr(x=100)$ ?

Tenemos que enviar muchas fotos de 100 pixeles (p.ej. 1000) y contar cuantos ceros hay antes del primer 1.

# Distribución Geométrica



# Distribución Geométrica

Hagamos una foto:

- ▶ hagamos 100 ensayos de Bernoulli ( $p=0.2$ )

```
> foto <- sample(c(0,1),100, replace=TRUE, prob=fk)
> foto
[1] 0 0 1 0 1 ...
```

Ahora identifiquemos cuantos ceros aparecieron antes del primer 1 (en mi caso hubo 2)

# Distribución Geométrica

Con la función **which** tenemos las posiciones de un vector que satisfacen una condición (Qué elemento en foto es igual a 1? usa `==` )

```
> which(foto==1)
[1] 3 5 ...
```

Si asignamos la variable **ones** al resultado de **which**, Cuál sería la posición del último cero?

# Distribución Geométrica

Pongámolo todo junto.

Esta es uan foto con su número de ceros antes del primer 1, asignado a la variable **lastzero**

```
> foto <- sample(c(0,1),100, replace=TRUE, prob=fk)
> ones <- which(foto==1)
> firstone <- ones[1]
> lastzero <- firstone-1
> lastzero
[1] 5
```

Esta es sólo una foto, queremos enviar 1000 fotos y hacer un histograma?

# Distribución Geométrica

1. Hay que hacer una función llamémosla (**enviar**)

```
> enviar <- function(x)
{
  foto <- sample(c(0,1),100,
                replace=TRUE, prob=fk)
  ones <- which(foto==1)
  firstone <- ones[1]
  lastzero <- firstone-1
  lastzero
}
```

```
> enviar()
[1] 1
```

esta función crea una foto la enva y cuenta el número de pixels bien trasmitidos hasta el primer error

# Distribución Geométrica

2. Hagamos un bucle de 1000 iteraciones de la función (**sapply**)

```
> Milfotos <- sapply(rep(1,1000), enviar)
> head(Milfotos)
> head(Milfotos)
[1]  2 16  2  0  1  5
> mean(Milfotos)
[1] 4.136
> sd(Milfotos)^2
[1] 19.31482
```

La media y la varianza de la distribución geométrica son

$$E(X) = \frac{1-p}{p} = 4 \text{ y } V(X) = \frac{1-p}{p^2} = 20$$

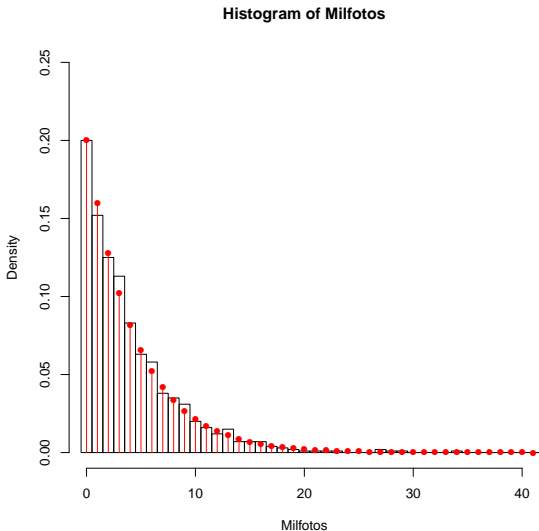
# Distribución Geométrica

```
> hist(Milfotos,breaks=seq(-0.5,100.5),  
freq=FALSE, ylim=c(0,0.25), xlim=c(0,40))  
  
> geom <- dgeom(x, prob=0.2)  
  
> points(x, geom, pch= 16, col="red")  
  
> for(i in 1:101)  
{lines(c(x[i], x[i]), c(0, geom[i]),  
col="red")}
```



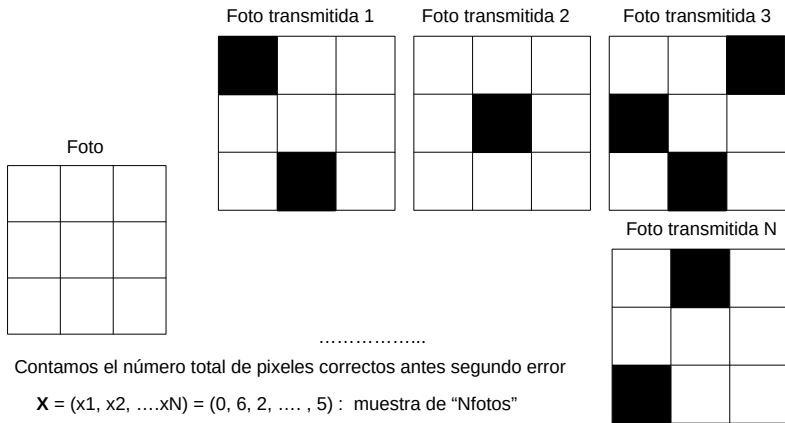
# Distribución Geométrica

puedes conseguir?



Más material adicional:

# Distribución Binomial Negativa



## Distribución Binomial Negativa

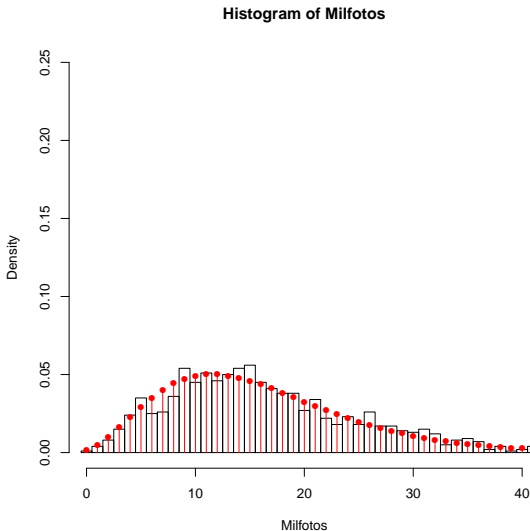
Enviemos una foto y contemos en qué pixel aparece antes del cuarto error ( $r=4$ ). Imagina que no queremos fotos con mas de 4 errores. El número de pixels antes del cuarto error se distribuye bajo una binomial gegativa  $\text{NegBin}(x; r, p)$  o en R  $\text{dnbinom}(x, \text{size}=r, \text{prob}=p)$ .

Enviemos una foto y veamos que pixel tiene el cuarto error

```
> fotos <- sample(c(0,1),100, replace=TRUE,prob=fk)
> ones <- which(fotos==1)
> fourthone <- ones[4]
> lastzero <- fourthone-1
#le quitamos los primeros tres errores
> goodpixels <- lastzero-3
[1] 13
```

# Distribución Geométrica

puedes conseguir?



# Distribución Binomial Negativa

```
enviar <- function(x)
{
  foto <- sample(c(0,1),100,
  replace=TRUE, prob=fk)
  ones <- which(foto==1)
  firstone <- ones[4]
  lastzero <- firstone-1
  goodpixels <- lastzero-3
  goodpixels
}

Milfotos <- sapply(rep(1,1000), enviar)

hist(Milfotos,breaks=seq(-0.5,100.5),
  freq=FALSE, ylim=c(0,0.25), xlim=c(0,40))

nb <- dnbinom(x, size=4, prob=0.2)

#continua...
```

# Distribución Binomial Negativa

```
points(x, nb, pch= 16, col="red")  
  
for(i in 1:101)  
  {lines(c(x[i], x[i]), c(0, nb[i]),  
        col="red")}
```