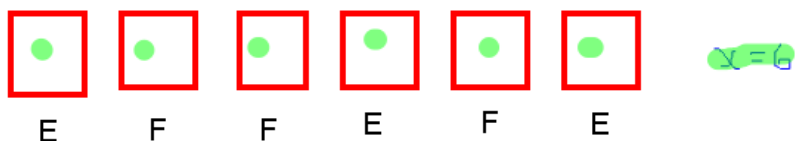
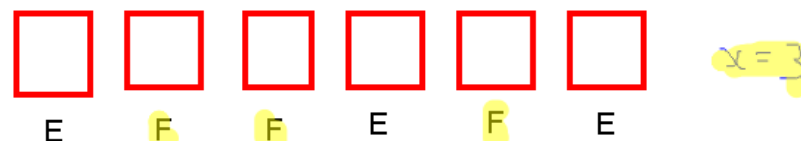


Distribución Binomial Negativa

X = Número de intentos antes de lograr el 3er éxito ($r = 3$)

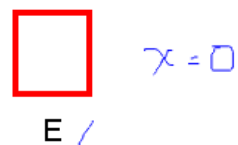


X = Número de fracasos antes de lograr el 3er éxito ($r = 3$)



Geométrica como caso particular de la binomial negativa:

X = Número de fracasos antes de lograr el 1er éxito ($r = 1$)



Ejemplos

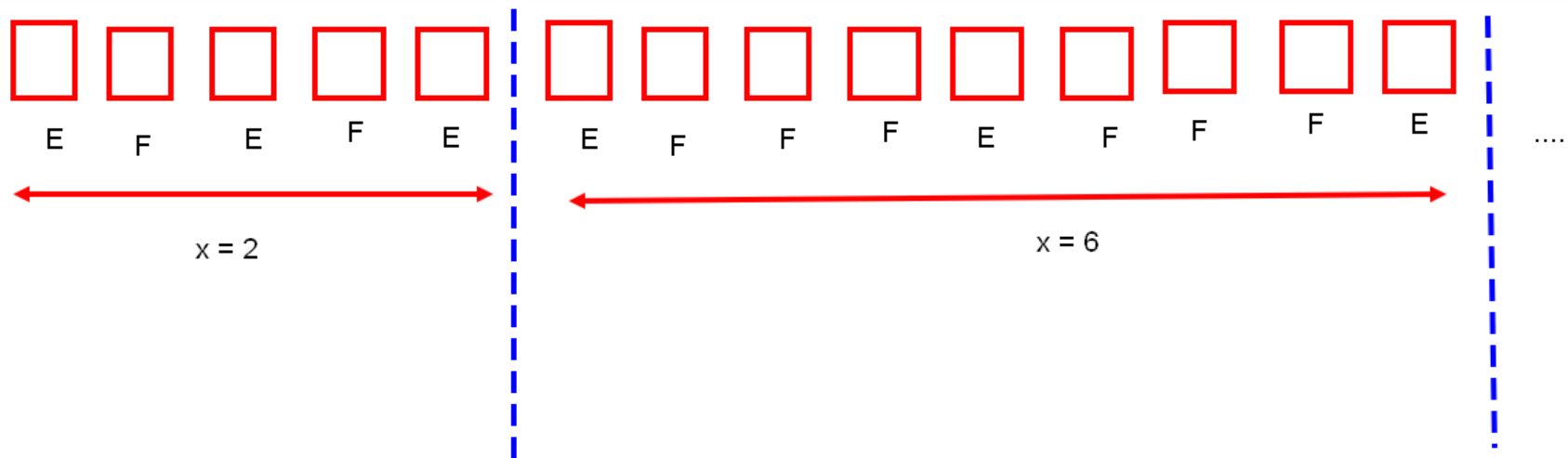
- ▶ X = Número de **intentos fallidos** antes de que un estudiante acierte 3 respuestas correctas en una trivia $\rightarrow X \sim \text{BinNeg}(r = 3, \pi = 0.25)$ Probabilidad de acertar cada respuesta
- ▶ V = Número de **ventas fallidas** antes de conseguir 5 ventas exitosas $\rightarrow V \sim \text{BinNeg}(r = 5, \pi = 0.18)$ Probabilidad de lograr una venta exitosa
- ▶ R = Número de **fallas** que ocurren antes de que un robot logre completar correctamente 6 ensamblajes exitosos $R \sim \text{BinNeg}(r = 6, \pi = 0.3)$ Probabilidad de lograr un ensamblaje exitoso
- ▶ G = Número de tiros al arco fallidos antes de que un jugador meta su segundo gol, $G \sim \text{BinNeg}(r = 2, \pi = 0.30)$

Tercer cuartil de la cantidad de fracasos antes de lograr 3 ventas

```
qnbinom(p = 0.75, size = 3, prob = 0.2)
```

[1] 16

En al menos el 75% de los casos, el vendedor fallará como máximo 16 veces antes de cerrar existosamente 3 ventas.



Poisson $\mu = \sigma^2$

Binomial Negativa

$$r \times \frac{1 - \pi}{\pi} < r \times \frac{1 - \pi}{\pi^2}$$

\downarrow
 μ

$<$

\downarrow
 σ^2

(sobredispersión)

datos

x1

x2

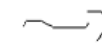
x3

x4

x5

x6

...



¿BN o Poisson?

► Distribución Conway–Maxwell–Poisson

Binomial

Cantidad de **éxitos** en **n** ensayos

Cantidad de veces que **gana un equipo** en **8** partidos que juega

Al final, observamos **8 partidos** (no 6, no 5, no 10, no 1)

Binomial negativa

Cantidad de **fracasos** antes de los **r** éxitos

Cantidad de veces que **pierde un equipo** antes de que gane 3 partidos

Al final, observamos 3 o más partidos

Y = Número de personas vacunadas que **desarrollan la enfermedad por la cual se vacunaron**

$Y \sim \text{Bin}(n = 30, p_i = \mathbf{0.005})$

$Y = f(X_1, X_2, X_3, \dots)$, donde X_1, X_2, X_3, \dots son factores clínicos, demográficos, etc que afectan el desarrollo o no desarrollo de la enfermedad \rightarrow modelo, p. ej. regresión logística.

$$P(Y \leq 4) = P(Y=0) + P(Y=1) + P(Y=2) + P(Y=3) + P(Y=4)$$

DISTRIBUCIONES CONTINUAS

Distribución Uniforme

Función de densidad

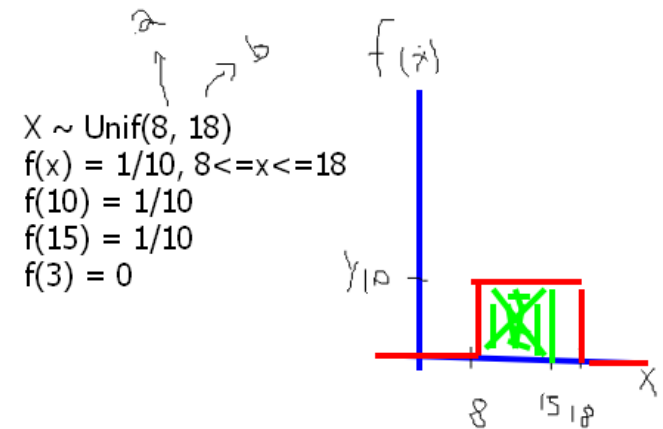
Se define la V.A.C. X que toma valores en el intervalo $[a, b]$ donde $a < b$, cuya función de densidad viene dada por:

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

Notación: $X \sim \text{Unif}(a, b)$

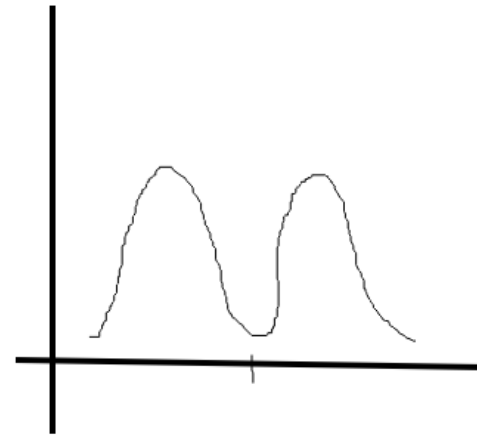
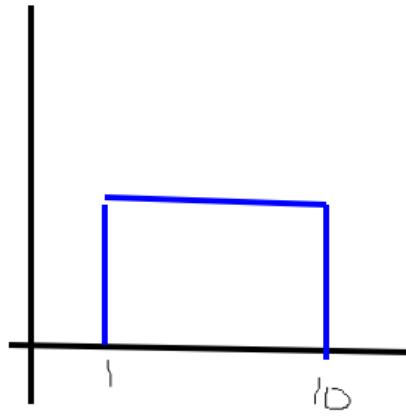
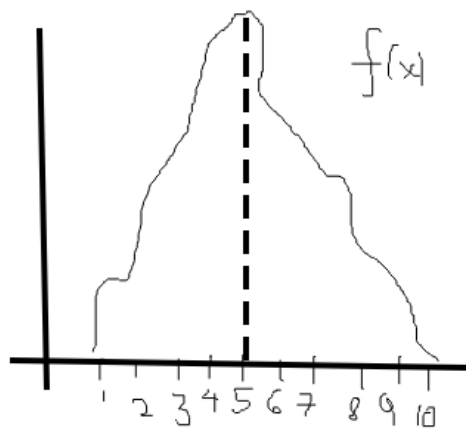
Función de distribución acumulada

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & x \in [a, b] \\ 1, & x > b \end{cases}$$



$$\begin{aligned} P(X \leq 15) &= F(15) = (15-8)/(18-8) = 7/10 = 0.7 \\ P(X \leq 11) &= F(11) = (11-8)/(18-8) = 3/10 = 0.3 \\ P(X \leq 20) &= F(20) = 1 \\ P(X \leq 6) &= F(6) = 0 \end{aligned}$$

En R: `punif`



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

Probabilidad de que una inspección ocurra luego de los 17 segundos

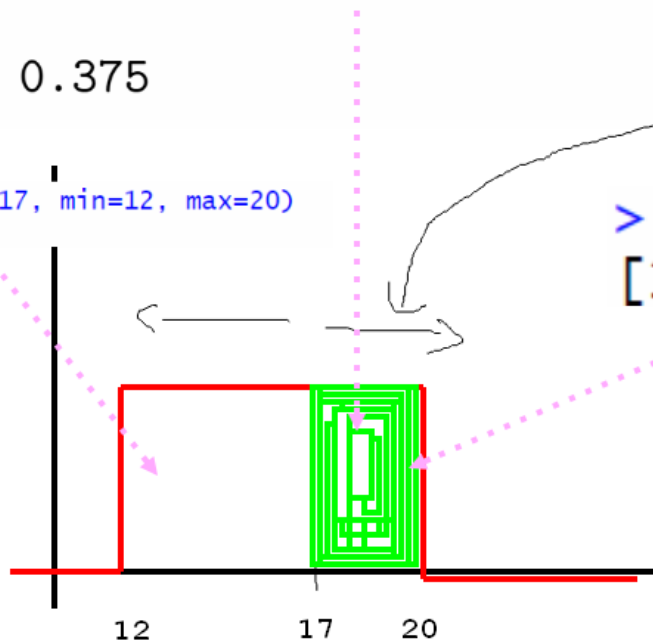
$$P(X > 17) = 1 - P(X \leq 17) = 1 - F(17) = 1 - \frac{17 - 12}{8} = 0.375$$

```
punif(q = 17, min = 12, max = 20, lower.tail = FALSE)
```

```
[1] 0.375
```

```
> punif(q=17, min=12, max=20)  
[1] 0.625
```

```
> 1-punif(q=17, min=12, max=20)  
[1] 0.375
```



Percentil 90 del tiempo de inspección:

Se ha acumulado el
90% de probabilidad

$$F(x) = 0.90 \rightarrow \frac{x - 12}{8} = 0.9 \rightarrow x = 8 \times 0.9 + 12 = 19.2$$

```
qunif(p = 0.9, min = 12, max = 20)
```

```
[1] 19.2
```

Esto significa que el 90% de las inspecciones ocurre hasta los 19.2 segundos.

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \exp(-\lambda x), & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$\mu_X = E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

$$\sigma_X^2 = V(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

$\lambda e^{-\lambda x}$

No es lambda de Poisson, en este caso, lambda será la inversa de la media de Y

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} \exp\left(-\frac{1}{\beta}x\right), & x \geq 0 \\ 0, & \text{de otro modo} \end{cases}$$

$$\mu_X = E(X) = \beta$$

$$\sigma_X^2 = V(X) = \beta^2$$

Propiedad de falta de memoria

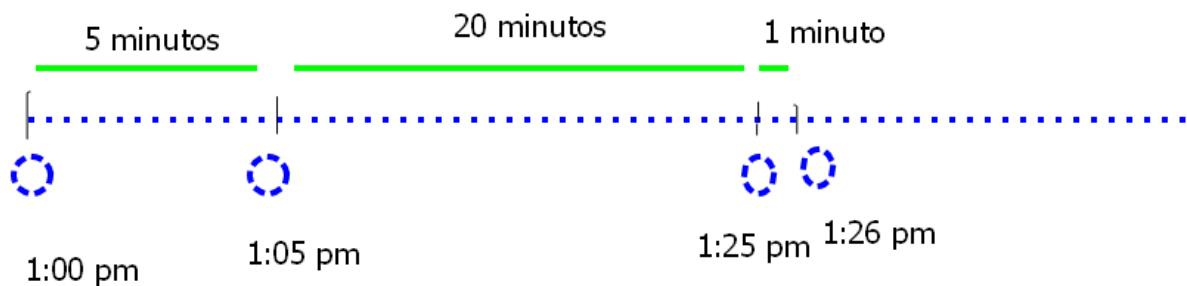
$$P(X > s + t | X > s) = P(X > t)$$

Es decir, el tiempo restante no depende de cuánto ya se ha esperado.

X = Tiempo que transcurre entre el reporte de un contagio y otro
 X = Tiempo que transcurre entre una atención y otra

9 min

$$\begin{aligned}P(X > 39 | X > 30) &= P(X > 9) \\P(X > 15 | X > 6) &= P(X > 9) \\P(X > 18 | X > 9) &= P(X > 9) \\P(X > 10 | X > 1) &= P(X > 9)\end{aligned}$$



La probabilidad de que el próximo cliente llegue antes de los 4 minutos:

$$P(X < 4) = F(4) = 1 - \exp\left(-\frac{4}{6}\right) = 0.48658$$

```
pexp(q = 4, rate = 1/6)
```

```
[1] 0.4865829
```

Distribución Gamma

Función de densidad

Se define la V.A.C. X con distribución Gamma con parámetros $\alpha > 0$ y $\beta > 0$, cuya función de densidad viene dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} x^{\alpha-1} \exp\left(-\frac{x}{\beta}\right), & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

Cuando $\alpha = 1$, se llega a una exponencial:

$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(1)\beta^1} x^{1-1} \exp\left(-\frac{x}{\beta}\right) = \frac{1}{\beta} \exp\left(-\frac{x}{\beta}\right)$$

El tiempo medio que transcurre hasta 3 eventos es:

$$\mu_X = E(X) = 3 \times 10 = 30$$

Su varianza:

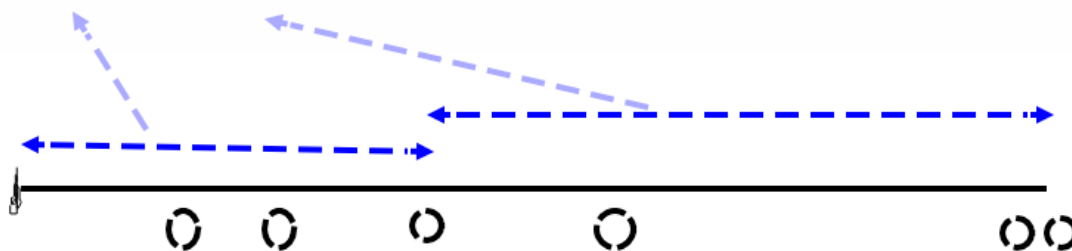
$$\sigma^2_X = V(X) = 3 \times 10^2 = 300$$

Poblacional
(teórico)

Muestra aleatoria de 7 tiempos que transcurren hasta que sucedan 3 eventos:

```
set.seed(852)
rgamma(n = 7, shape = 3, scale = 10)
```

[1] 25.997993 57.500235 22.171333 25.254647 16.790934 9.310327 47.792846



Probabilidad de que ocurran los 3 eventos antes de 25 minutos:

$$P(X < 25) = 0.4562$$

```
pgamma(q = 25, shape = 3, scale = 10)
```

```
[1] 0.4561869
```

Probabilidad de que ocurran los 3 eventos después de 25 minutos:

$$P(X > 25) = 0.4562$$

```
> 1-pgamma(q = 25, shape = 3, scale = 10)
```

```
[1] 0.5438131
```

```
> pgamma(q = 25, shape = 3, scale = 10, lower.tail = FALSE)
```

```
[1] 0.5438131
```

(Método de máxima verosimilitud)

