

1. Enunciado

En una empresa el tiempo que se tarda en fabricar una unidad de cierto producto se comporta como una variable aleatoria con distribución exponencial $\text{Exp}(\lambda)$. Cuando el sistema de producción funciona correctamente se verifica que $\lambda = \lambda_0 = 1$; en caso contrario, $\lambda < \lambda_0$. Para analizar el funcionamiento del proceso de producción se consideran los tiempos que se tarda en fabricar $n = 16$ unidades, elegidas al azar.

1. Contrasta las hipótesis $H_0: \lambda = \lambda_0$, $H_1: \lambda < \lambda_0$ a nivel de significación $\alpha = 0,05$.
2. Calcula el P-valor del contraste para la siguiente muestra:
 $c(0.9, 1.3, 0.2, 0.2, 0.5, 3, 1.3, 0.6, 1.1, 0.2, 1.5, 0.9, 1.3, 4.5, 1.2, 1.1)$
3. Calcula el mínimo tamaño de muestra para que la potencia sea 0,8 para $\lambda = \frac{3}{4}$.
4. ¿Qué cambiaría si el contraste fuera $H_0: \lambda \geq \lambda_0$, $H_1: \lambda < \lambda_0$.

2. Resolución

```
> anchura <- 55 # del renglón
> options(width=anchura)
> landa0 <- 1
> n <- 16
> alfa <- 0.05
> set.seed(1) # para generar la muestra del enunciado
> X <- 0.1+round(rexp(n,lando0),1) # 0.1+ para evitar el cero
> cat(deparse(X,anchura),sep="\n") # para poder copiar y pegar

c(0.9, 1.3, 0.2, 0.2, 0.5, 3, 1.3, 0.6, 1.1, 0.2, 1.5, 0.9,
1.3, 4.5, 1.2, 1.1)
```

2.1. Contrasta las hipótesis

Teniendo en cuenta las hipótesis parece razonable rechazar H_0 cuando la estimación de λ sea menor de lo esperado bajo H_0 . El estimador máximo-verosímil de λ es $\hat{\lambda} = \frac{n}{\sum X_i}$ y por tanto la región crítica se puede plantear como

$$\begin{aligned} \text{R.C.} &= \left\{ (x_1, \dots, x_n) \mid \hat{\lambda} < c \right\} = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \mid \frac{n}{\sum x_i} < c \right\} \\ &= \left\{ (x_1, \dots, x_n) \mid \sum x_i > \frac{n}{c} \right\} = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \mid \sum x_i > k \right\} \end{aligned}$$

$$0,05 = \alpha = P(\text{R.C.} \mid H_0) = P\left(\sum X_i > k \mid H_0\right) = P[\gamma(n, \lambda_0) > k]$$

$$\implies k = 23,097$$

Haciendo el cálculo con R:

```
> (k <- qgamma(1-alfa, n, landa0))
[1] 23.09713
```

2.2. Calcula el P-valor

Dada la muestra

```
> X
[1] 0.9 1.3 0.2 0.2 0.5 3.0 1.3 0.6 1.1 0.2 1.5 0.9
[13] 1.3 4.5 1.2 1.1
```

el valor del estadístico $\sum x_i$ vale

```
> sum(X)
[1] 19.8
```

luego el P-valor

$$P\left(\sum X_i > \sum x_i \mid H_0\right) = P\left[\gamma(n, \lambda_0) > \sum x_i\right]$$

vale

```
> (pval <- 1 - pgamma (sum(X), n, landa0))
[1] 0.1671028
> pval < alfa # ¿rechazamos H0?
[1] FALSE
```

2.3. Calcula tamaño de muestra para potencia

Bajo la hipótesis de que $\lambda = \frac{3}{4}\lambda_0$ se tiene que $\sum X_i \equiv \gamma\left(n, \frac{3}{4}\lambda_0\right)$, luego

$$\begin{aligned} \text{potencia} &= P\left(\text{R.C.} \mid \lambda = \frac{3}{4}\lambda_0\right) = P\left(\sum X_i > k \mid \lambda = \frac{3}{4}\lambda_0\right) \\ &= P\left[\gamma\left(n, \frac{3}{4}\lambda_0\right) > k\right] \end{aligned}$$

Se puede hacer una búsqueda del n necesario para obtener la potencia deseada (0,8). Se puede comprobar que con el tamaño muestral del enunciado, $n = 16$, no es suficiente,

```

> potMin <- 0.8
> landa1 <- 3/4 * landa0
> pot <- function (m)
+   1 - pgamma(qgamma(1-alfa, m, landa0),
+             m, landa1)
> n

[1] 16

> pot(n)

[1] 0.342771

```

así que buscaremos a partir de ahí. Varias posibilidades:

- Búsqueda exhaustiva. Podemos buscar
 - hasta un valor fijo suficientemente grande, escogido a ojo:

```

> enes <- n:100
> (probs <- setNames (pot(enes), enes))

```

16	17	18	19	20
0.3427710	0.3553391	0.3676914	0.3798345	0.3917742
21	22	23	24	25
0.4035154	0.4150626	0.4264195	0.4375896	0.4485762
26	27	28	29	30
0.4593821	0.4700101	0.4804626	0.4907421	0.5008508
31	32	33	34	35
0.5107910	0.5205647	0.5301740	0.5396210	0.5489075
36	37	38	39	40
0.5580355	0.5670070	0.5758238	0.5844879	0.5930009
41	42	43	44	45
0.6013649	0.6095817	0.6176530	0.6255808	0.6333668
46	47	48	49	50
0.6410128	0.6485208	0.6558924	0.6631295	0.6702339
51	52	53	54	55
0.6772074	0.6840518	0.6907689	0.6973605	0.7038283
56	57	58	59	60
0.7101741	0.7163996	0.7225067	0.7284971	0.7343725
61	62	63	64	65
0.7401347	0.7457853	0.7513261	0.7567588	0.7620850
66	67	68	69	70
0.7673065	0.7724248	0.7774418	0.7823589	0.7871779
71	72	73	74	75
0.7919003	0.7965277	0.8010617	0.8055039	0.8098558
76	77	78	79	80
0.8141190	0.8182950	0.8223853	0.8263914	0.8303147
81	82	83	84	85

```

0.8341567 0.8379189 0.8416026 0.8452093 0.8487404
      86      87      88      89      90
0.8521972 0.8555811 0.8588935 0.8621355 0.8653086
      91      92      93      94      95
0.8684141 0.8714531 0.8744269 0.8773369 0.8801841
      96      97      98      99     100
0.8829698 0.8856951 0.8883613 0.8909694 0.8935206

```

```
> probs [probs > potMin] [1]
```

```

      73
0.8010617

```

- hasta obtener la potencia necesaria, y parar entonces:

```

> m <- n
> while (pot(m) < potMin) m <- m+1
> c (m, pot(m))

```

```
[1] 73.0000000 0.8010617
```

- Mediante un algoritmo numérico. La función `uniroot` busca una raíz de su argumento en cierto intervalo.

```

> fun <- function (m) pot(m) - potMin
> (sol <- uniroot (fun, c(n,1000))$root)

```

```
[1] 72.76403
```

```
> c(floor(sol), pot(floor(sol)))
```

```
[1] 72.0000000 0.7965277
```

```
> c(ceiling(sol), pot(ceiling(sol)))
```

```
[1] 73.0000000 0.8010617
```

2.4. ¿Qué cambiaría con $H_0: \lambda \geq \lambda_0$?

Sea $\lambda > \lambda_0$. Entonces

$$\begin{aligned}
 P(\text{R.C.} \mid \lambda) &= P\left(\sum X_i > k \mid \lambda\right) = P(\gamma(n, \lambda) > k) = P(\gamma(n, 1) > k\lambda) \\
 &< P(\gamma(n, 1) > k\lambda_0) = P(\gamma(n, \lambda_0) > k) = P\left(\sum X_i > k \mid \lambda_0\right) \\
 &= P(\text{R.C.} \mid \lambda_0) = \alpha \\
 \implies \forall \lambda > \lambda_0, \quad P(\text{R.C.} \mid \lambda) &\leq \alpha
 \end{aligned}$$

Por tanto, la región crítica sería la misma que para $H_0: \lambda = \lambda_0$ y el contraste se resolvería de manera exactamente igual.