# LMAFY1101 - Solutions - Série 5

# Variables aléatoires: Quelques lois usuelles PARTI I

# Variables aléatoires discrètes

### Exercice 1

Soit X le nombre des réponses correctes.  $X \sim Bin(20, 0.2)$ 

1.

$$P(X=0) = 0.8^{20} = 0.012$$

2.

$$P(X = 20) = 0.2^{20} = 1.049 \times 10^{-14}$$

3.

$$P(X \ge 13) = \sum_{x=13}^{20} C_{20}^x 0.2^x 0.8^{20-x}$$

pbinom(12, 20, 0.2, lower.tail = FALSE)

[1] 1.52e-05

### Exercice 2

Soit X = nbr. de contraventions à payer.  $X \sim Bin(5, 0.1)$ .

$$P(25X > 25) = P(X > 1) = 1 - P(X = 0) + P(X = 1)$$
  
= 1 - 0.9<sup>5</sup> - 5 × 0.1 × 0.9<sup>4</sup>  
= 0.08146.

### Excercice 3

$$P(X \ge 7.5) = 1 - F(7.5) = \exp(-\frac{1}{2})$$
  
= 0.61

2.

On cherche x t.q.

$$F(x) = 0.4 \Leftrightarrow 1 - \exp(-\frac{x}{15}) = 0.4 \Leftrightarrow x = 7.66$$

3.

Soit Y le nombre d'étudiants qui joue plus de x=7.66 heures par semaine aux jeux vidéo. On a que  $Y \sim Bin(n=20,p=0.6), E(Y)=20\times 0.6=12$  et  $Var(Y)=20\times 0.6\times 0.4=4.8$ .

### **Excercice 4**

#### 1.

Soit  $X_H$  = Nombre d'hommes qui guérissent  $\sim Bin(70, 0.6)$ . On cherche  $P(X_H \ge 36)$ .

```
pbinom(35, 70, 0.6, lower.tail = FALSE)
```

[1] 0.943

2.

Soit  $X_F$  = Nombre de femmes qui guérissent  $\sim Bin(80,0.7)$ . On cherche  $P(X_H > X_F)$ 

$$P(X_H > X_F) = \sum_{x=0}^{80} P(X_H > x | X_F = x) P(X_F = x)$$
$$= \sum_{x=0}^{80} P(X_H > x) P(X_F = x)$$

```
x <- 0:80
pH <- pbinom(x, 70, 0.6, lower.tail = FALSE)
dF <- dbinom(x, 80, 0.7)
sum(pH * dF)</pre>
```

[1] 0.00633

3.

Soit  $X_T = X_H + X_F =$  Nombre total d'individus qui guérissent.

Il faut calculer  $P(X_T = 90)$ . Cette probabilité est donnée par

$$P(X_H + X_F = 90) = \sum_{x=0}^{90} P(X_H = x)P(X_F = 90 - x)$$

```
x <- 0:90
dH <- dbinom(x, 70, 0.6)
dF <- dbinom(90 - x, 80, 0.7)
p90 <- sum(dH * dF)
p90</pre>
```

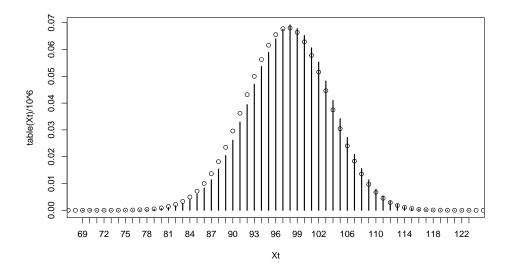
[1] 0.0263

#### Remarque

On'est tenté de dire que  $X_T \sim Bin(150, 0.65)$  mais cela est faux, car pour que la somme de deux binomiales (ici  $X_H$  et  $X_F$ ) soit une binomiale il faut que les deux variables partagent la même probabilité de succès, or cela n'est pas le cas de  $X_H$  et  $X_F$ . Rappelez-vous que, par définition d'une binomiale, la probabilité de succès ne doit pas changer d'une expérience à une autre.

Nous pouvons aussi vérifier cela via des simulations.

```
Xh <- rbinom(10^6, 70, 0.6)
Xf <- rbinom(10^6, 80, 0.7)
Xt <- Xh + Xf
plot(table(Xt)/10^6)
points(0:150, dbinom(0:150, 150, 0.65))</pre>
```



#### 4.

Il faut calculer  $P(X_H \ge 46 | X_T = 90)$ .

$$P(X_H \ge 46|X_T = 90) = \sum_{x=46}^{70} \frac{P(X_H = x, X_T = 90)}{P(X_T = 90)}$$
$$= \frac{1}{P(X_T = 90)} \sum_{x=46}^{70} P(X_H = x) P(X_F = 90 - x)$$

```
x <- 46:70
dH <- dbinom(x, 70, 0.6)
dF <- dbinom(90 - x, 80, 0.7)
sum(dH * dF)/p90</pre>
```

[1] 0.00616

### **Excercice 5**

#### 1.

On définit la variable aléatoire Y = nombre de clients entrant dans le magasin chaque minute.

Dans ce contexte,  $Y \sim \text{Poisson}(\lambda = 1)$ . On cherche P(Y > 3).

```
ppois(3, 1, lower.tail = FALSE)
```

[1] 0.019

#### 2.

On définit la variable aléatoire N= nombre de fois, parmi 10, où le seuil de 3 individus est dépassé. On a  $N \sim Bin(n=10,p)$ , avec p=P(Y>3)=0.019. On cherche  $P(N \ge 1)$ .

```
pbinom(0, 10, 0.019, lower.tail = FALSE)
```

[1] 0.175

### Excercice 6

Il suffit de remarquer que

$$E(I) = eE(N) = \lambda e$$
$$Var(I) = e^{2}Var(N) = \lambda e^{2}$$

Soit X le nombre de sinistres au cours d'une année. Puisque  $X \sim Bin(5000, 1/10000) \approx Pois(0.5)$ , on peut calculer les probabilités sur X en utilisant la Binomial ou la Poisson. Ici nous allons utiliser la Poisson.

$$P(X \ge 3) = 1 - P(X \le 2) \approx 1 - (1 + 0.5 + 0.5^{2}/2) \exp(-0.5)$$

$$\approx 0.0144$$

$$P(X \ge 4) = 1 - P(X \le 3) \approx 1 - (1 + 0.5 + 0.5^{2}/2 + 0.5^{3}/6) \exp(-0.5)$$

$$\approx 0.00175$$

Ces calculs montrent que la compagnie d'assurance sera (très) bien protégée avec (4) 3 millions d'euros de réserve.

## Variables aléatoires continues

### **Excercice 8**

On note X la v.a. désignant l'heure de visite de Caroline.  $X \sim Unif(18.5, 20.75)$ 

$$P(19 \le X \le 19.5) = \frac{19.5 - 19}{20.75 - 18.5} = 2/9$$

### **Excercice 9**

On note X la v.a. désignant la durée de la communication téléphonique entre Claire et Alice.  $X \sim Unif(0,1)$ .

1.

$$P(X = 0.5) = 0$$

2.

$$P(X \le 0.75) = 0.75$$

3.

$$P(X > 1/6) = 1 - 1/6 = 5/6$$

$$P(1/3 \le X \le 2/3) = 2/3 - 1/3 = 1/3$$

1.

$$E(4\sqrt{1-X^2}) = \int_{-\infty}^{\infty} 4\sqrt{1-x^2} f(x) dx$$
 
$$= 4 \int_{0}^{1} \sqrt{1-x^2} dx = \text{ l'aire d'un disque de rayon 1}$$
 
$$= 1^2 \times \pi = \pi$$

2.

On peut approximer  $E(4\sqrt{1-X^2})$  par la moyenne empirique:  $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n 4\sqrt{1-x_i^2}$ , où les  $x_i$  sont des observations qui proviennent d'une variable de distribution Unif[0,1]. Pour calculer une telle moyenne en R, il suffit de taper

```
x <- runif(10^6)
mean(4 * sqrt(1 - x^2))
```

[1] 3.14

## **Excercice 11**

$$X \sim N(90, 12^2)$$

1.

On cherche  $P[80 \le X \le 100] = P(X \le 100) - P(X < 80)$ .

```
pnorm(100, 90, 12) - pnorm(80, 90, 12)
```

[1] 0.595

2.

On cherche  $P[X \ge 120]$ 

```
pnorm(120, 90, 12, lower.tail = FALSE)
```

[1] 0.00621

4.

On cherche x tel que  $P[X \ge x] = 0.2$ 

```
qnorm(0.8, 90, 12)
```

[1] 100

```
# ou
qnorm(0.2, 90, 12, lower.tail = FALSE)
```

[1] 100

### Excercice 12

Soit X la durée de vie.  $X \sim N(10, 12.5)$ . On cherche le plus grand x tel que  $P(X \le x) \le p$ , ce qui revient à chercher x tel que  $P(X \le x) = p$  (pourquoi?).

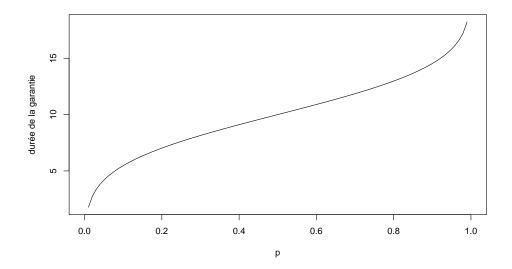
• Pour p = 0.04

```
qnorm(0.04, mean = 10, sd = sqrt(12.5))
```

[1] 3.81

- $\rightarrow 4$  ans de garanties.
  - Pour p quelconque

```
curve(qnorm(x, mean = 10, sd = sqrt(12.5)), from = 0, to = 1,
    xlab = "p", ylab = "durée de la garantie")
```



Soit  $Y = X_2 - X_1 \sim N(1.5 - 1.48, 0.0009 + 0.0016) = N(0.02, 0.0025)$ . On cherche P(Y < 0).

```
pnorm(0, 0.02, sqrt(0.0025))
```

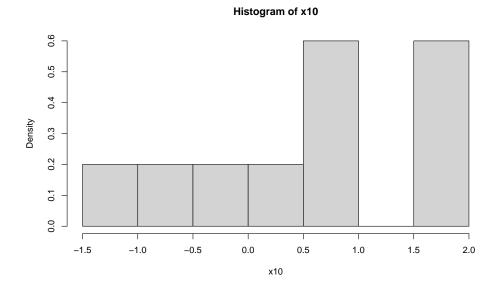
[1] 0.345

# Excercice 14

1.

```
x10 <- rnorm(10)
x10
```

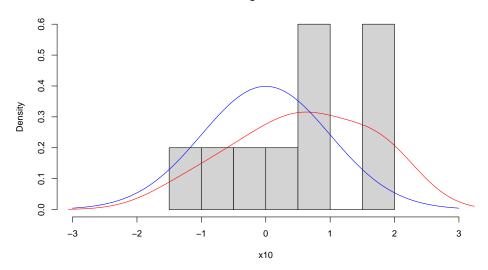
[1] 0.217 -0.542 0.891 0.596 1.636 0.689 -1.281 -0.213 1.897 1.777



## 3.

```
hist(x10, freq = FALSE, xlim = c(-3, 3))
lines(density(x10), col = "red")
curve(dnorm, from = -3, to = 3, add = TRUE, col = "blue")
```

#### Histogram of x10

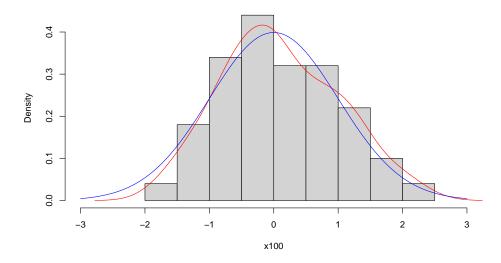


## 4.

• n = 100

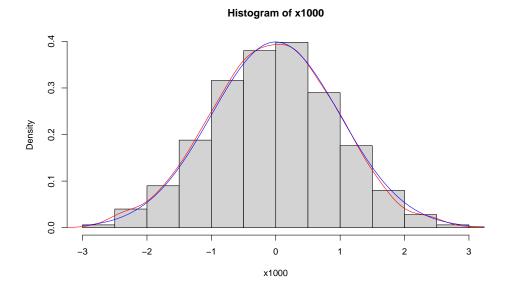
```
x100 <- rnorm(100)
hist(x100, freq = FALSE, xlim = c(-3, 3))
lines(density(x100), col = "red")
curve(dnorm, from = -3, to = 3, add = TRUE, col = "blue")</pre>
```

### Histogram of x100



• n = 1000

```
x1000 <- rnorm(1000)
hist(x1000, freq = FALSE, xlim = c(-3, 3))
density(x1000) |> lines(col = "red")
curve(dnorm, from = -3, to = 3, add = TRUE, col = "blue")
```



L'estimation de la densité qu'on obtient avec la fonction density deviens de plus en plus précise lorsque n augmente.

### **Excercice 15**

1.

Soit 
$$W = X - Y \sim N(0, 10)$$
. 
$$P(W^2 > 5) = P(|W| > \sqrt{5})$$
 
$$= P(W > \sqrt{5})) + P(W < -\sqrt{5})$$
 
$$= 2P(W < -\sqrt{5})$$

```
2 * pnorm(-sqrt(5), 0, sqrt(10))
```

[1] 0.48

2.

```
x \leftarrow rnorm(10^6, 0, 1)

y \leftarrow rnorm(10^6, 0, sqrt(9))

mean((x - y)^2 > 5)
```

[1] 0.48

1.

```
X <- rnorm(10^6, 0, 6)
Y <- rnorm(10^6, 0, 6)
D <- sqrt(X^2 + Y^2)
mean(D <= 10)</pre>
```

[1] 0.75

```
quantile(D, c(0.25, 0.5, 0.75))
```

```
25% 50% 75%
4.55 7.07 10.00
```