# Variabile aleatoare discrete

### Loredana Tănasie

### November 15, 2023

## Cuprins

1	Repartiția Bernouli	2
2	Repartiția uniformă	3
3	Repartiția binomială	4
4	Repartiția Poisson	5
5	Repartiţia multinominală	7
6	Repartiția geometrică. Repartiția binominală negativă	8

### 1 Repartiția Bernouli

Un tip simplu de variabilă aleatoare discretă este variabila aleatoare Bernouli, care modelează efectuarea unui experiment în care poate apare unul din două rezultate posibile: numite succes, respectiv insucces.

Aruncarea unei monede poate fi modelată printr-o variabilă aleatoare Bernoulli, spre exemplu dacă obținerea stemei este succes.

Considerăm un spațiu de selecție cu două evenimente elementare  $S_1 = \{e_0, e_1\}$ , pentru care

$$P\{e_0\}) = 1 - p \text{ si } P(\{e_1\}) = p,$$

unde p este un număr oarecare din [0, 1].

Realizarea evenimentului  $\{e_1\}$ , o considerăm obținerea succesului și codificăm cu valoarea 1, iar probabilitatea de realizare este p, iar insuccesul îl codificăm cu valoarea 0, iar probabilitatea este 1-p.

Reprezentarea variabilei aleatoare Bernoulli cu parametrul p (probabilitatea obținerii succesului) are forma:

$$X: \left(\begin{array}{cc} 0 & 1\\ 1-p & p \end{array}\right)$$

Valoarea medie și dispersia variabilei aleatoare Bernoulli cu parametrul p sunt date de

$$M(X) = 0 \cdot (1 - p) + 1 \cdot p = p$$

$$D^{2}(X) = (0-p)^{2} \cdot (1-p) + (1-p)^{2} \cdot p = p(1-p)$$

### 2 Repartiția uniformă

Dacă un experiment are n rezultate posibile egal posibile (notate 1, 2, ..., n), atunci experimentul poate fi modelat printr-o **variabilă aleatoare uniformă** pe mulţimea  $\{1, 2, ..., n\}$ .

Variabila aleatoare uniformă pe mulțimea  $\{1, 2, ..., n\}$  are repartiția de forma

$$X: \left(\begin{array}{cccc} 1 & 2 & \dots & n \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{array}\right)$$

Valoarea medie și dispersia variabilei aleatoare uniforme sunt date de

$$\begin{split} M\left(X\right) &= \sum_{i=1}^{n} i \cdot \frac{1}{n} = \frac{1}{n} \frac{n\left(n+1\right)}{2} = \frac{n+1}{2} \\ \mathbf{D}^{2}\left(X\right) &= \sum_{i=1}^{n} \left(i - \frac{n+1}{2}\right)^{2} \cdot \frac{1}{n} \\ &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^{n} i^{2} - (n+1) \sum_{i=1}^{n} i + n \frac{\left(n+1\right)^{2}}{4}\right) \\ &= \frac{1}{n} \left(\frac{n\left(n+1\right)\left(2n+1\right)}{6} - (n+1) \frac{n\left(n+1\right)}{2} + n \frac{\left(n+1\right)^{2}}{4}\right) \\ &= \frac{\left(n+1\right)\left(2n+1\right)}{6} - \frac{\left(n+1\right)^{2}}{2} + \frac{\left(n+1\right)^{2}}{4} \\ &= \frac{n^{2}-1}{12}. \end{split}$$

#### 3 Repartiția binomială

Considerăm un spațiu de selecție cu două evenimente elementare  $S_1 = \{e_0, e_1\}$ , pentru care

$$P({e_0}) = 1 - p$$
 și  $P({e_1}) = p$ ,

unde p este un număr oarecare din [0, 1].

Considerăm produsul cartezian

$$\mathcal{S} = \underbrace{\mathcal{S}_1 \times \mathcal{S}_1 \times ... \times \mathcal{S}_1}_{n \text{ ori}}$$

adică mulțimea elementelor de forma  $(e_{i_1}, e_{i_2}, ..., e_{i_n})$  unde  $e_{i_j}$  este  $e_0$  sau  $e_1$ .

Spațiul de selecție  $\mathcal S$  conține  $2^n$  elemente. Probabilitatea fiecărui element din spațiul de selecție este:

$$P(\{(e_{i_1}, e_{i_2}, ..., e_{i_n})\}) = P_1(\{e_{i_1}\}) \cdot P_1(\{e_{i_2}\}) \cdot ... \cdot P_1(\{e_{i_n}\}).$$

Dacă  $A_k$ , k = 0, 1, ..., n este evenimentul care constă din acei  $(e_{i_1}, e_{i_2}, ..., e_{i_n})$  care conțin k elemente de  $e_1$ , atunci

$$P(A_k) = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}.$$

Evenimentele  $A_0, A_1, ..., A_n$  sunt incompatibile şi reuniunea lor este evenimentul sigur. Variabila aleatoare X având repartiţia

se numește variabilă binominală și se notează de obicei cu B(n,p) (sau  $X \sim B(n,p)$ ).

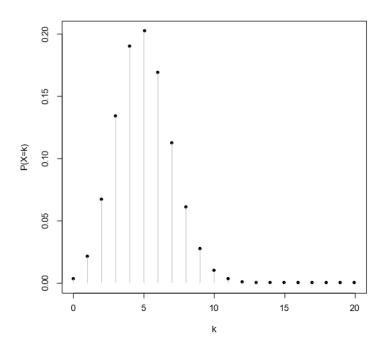
Mulțimea tuturor repartițiilor binomiale poartă numele de familia repartițiilor binomiale.

Valoarea medie şi dispersia unei variabile aleatoare  $X \sim B(n,p)$  sunt:  $M(X) = n \cdot p$  şi  $D^2(X) = n \cdot p \cdot (1-p)$ .

Dacă  $X_1 \sim B(n_1, p), X_2 \sim B(n_2, p)$  şi  $X_1, X_2$  sunt independente,  $X_1 + X_2 \sim B(n_1 + n_2, p)$ .

Funcția de repartiție a varibilei  $X \sim B(n, p)$  este:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & , x \leq 0 \\ (1-p)^n & , 0 < x \leq 1 \\ (1-p)^n + C_n^1 p (1-p)^{n-1} & , 1 < x \leq 2 \\ \dots & \dots \\ (1-p)^n + C_n^1 p (1-p)^{n-1} + \dots + C_n^k p^k (1-p)^{n-k} & , k < x \leq k+1 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & , x > n. \end{cases}$$



Functia de probabilitate a unei variabile aleatoare Bin(20, 0.25)

### 4 Repartiția Poisson

Adesea probabilitățile binominale  $b(k; n, p) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$  se calculează cu greutate. Tabelele construite pentru asemenea probabilități depind de doi parametri, n și p.

$$C_n^k p^k q^{n-k} = \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{k!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{n^k} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

$$\lim_{n \to \infty} \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{n^k} = 1, \quad \lim_{n \to \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = e^{-\lambda}$$
pentru  $n \to \infty$ :  $C_n^k p^k q^{n-k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$ .

Teorema lui Poisson Dacă  $n \cdot p_n \to \lambda$ , atunci

$$b(k; n, p_n) \to \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

Variabila aleatoare X care are funcția de frecvență (funcția de probabilitate)

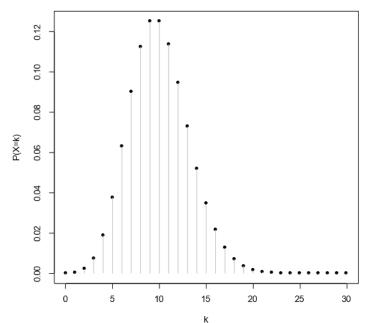
$$p(k,\lambda) = P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

se numește variabilă Poisson cu parametrul  $\lambda$  și se notează  $X \sim Po(\lambda)$ .

Repartiția Poisson apare în multiple situații, de exemplu:

- 1. probabilitățile unui număr specificat de apeluri telefonice într-un anumit interval de timp;
- 2. probabilitățile unui număr specificat de defecte pe o unitate de lungime a unui fir;
- 3. probabilitățile unui număr specificat de defecte pe o unitate de arie a unei țesături;
- 4. probabilitățile unui număr specificat de bacterii pe unitatea de volum într-o soluție;
- 5. probabilitățile unui număr specificat de accidente în unitatea de timp.

Dacă X și Y sunt variabile aleatoare independente repartizate Poisson de parametrii  $\mu$  respectiv  $\nu$ , atunci  $X+Y\sim Po(\mu+\nu)$ .



Funcția de probabilitate a unei variabile aleatoare Po(10)

### 5 Repartiția multinominală

O urnă conține  $N=N_1+N_2+\ldots+N_k$  bile, dintre care:  $N_1$  au culoarea 1,  $N_2$  au culoarea 2, ...,  $N_k$  au culoarea k. Probabilitatea de a extrage o bilă oarecare din urnă este  $\frac{1}{N}$ . Probabilitatea de a extrage o bilă de culoare i din urnă este  $p_i=\frac{N_i}{N}$ . O urnă de acest fel se numește urna lui Bernoulli cu mai multe stări.

Fie  $A_i$  evenimentul care constă în extragerea unei bile de culoare i din urnă,  $1 \le i \le k$ .

Probabilitatea ca în n extrageri independente (fiecare dintre ele putând da naștere la unul din cele k evenimente  $A_1, A_2, ..., A_k$ ) evenimentul  $A_i$  să se producă de  $n_i$  ori este

$$P_n(n_1, n_2, ..., n_k) = \frac{n!}{n_1! \, n_2! \, ... \, n_k!} \cdot p_1^{n_1} \, p_2^{n_2} \, ... \, p_k^{n_k}.$$

Un vector  $(n_1, n_2, ..., n_k)$  având funcția de frecvență

$$P_n(n_1, n_2, ..., n_k) = \frac{n!}{n_1! \, n_2! \, ... \, n_k!} \cdot p_1^{n_1} \, p_2^{n_2} \, ... \, p_k^{n_k}.$$

se numește multinomial.

Repartiția corespunzătoare lui se numește **repartiție multinomială** și se notează cu  $M(n; p_1, p_2, ..., p_n)$ .

### 6 Repartiția geometrică. Repartiția binominală negativă

Considerăm situația în care numărul total de efectuări ale experienței nu este dat dinainte.

Repetăm experiența până obținem r succese, acesta fiind fixat dinainte; numărul de insuccese (x) și numărul total de repetări ale experienței (x+r) sunt variabile.

Considerăm X variabila "numărul total de insuccese obținute înainte de a se realiza succesul r".

#### Cazul r = 1.

#### Calculăm probabilitatea de a avea x insuccese înainte de **primul succes**.

Acest eveniment se poate realiza într-un singur mod: "trebuie să se obțină insuccese în primele x repetări ale experienței și apoi un succes în experiența x+1". Cum repetările experienței sunt independente, avem

$$P(\underbrace{I, I, \dots, I}_{x \text{ ori}}, S) = \underbrace{(1-p)(1-p)\dots(1-p)}_{x \text{ ori}} p,$$

unde p este probabilitatea succesului. Prin urmare

$$f(x) = (1-p)^x \cdot p$$
,  $x = 0, 1, 2, ...$ 

Variabila aleatoare X având funcția de frecvență

$$f(x) = (1 - p)^x \cdot p$$

se numește variabilă geometrică, iar (x, f(x)), x = 0, 1, 2, ... se numește repartiție geometrică.

#### Cazul $r \neq 1$ .

#### Calculăm probablitatea de a obține exact x insuccese înainte de **succesul** r.

Pentru a se realiza acest eveniment, trebuie să obținem un succes în experiența r+x și în cele r+x-1 experiențe anterioare să obținem r-1 succese și x insuccese. Probabilitatea de a obține r-1 succese în primele r+x-1 experiențe este

$$C_{r+r-1}^{r-1} \cdot p^{r-1} (1-p)^x$$
,

unde probabilitatea de a obține un succes în experiența r + x este p.

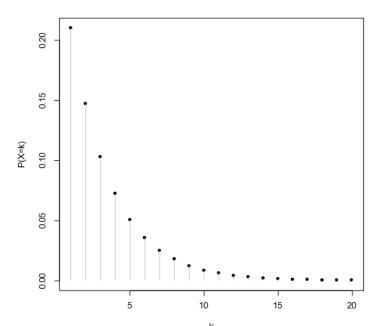
Deoarece experiențele sunt independente, probabilitatea căutată este

$$f(x) = C_{r+x-1}^{r-1} \cdot p^r (1-p)^x$$
,  $x = 0, 1, 2, ...$ 

Variabila X având funcția de frecvențe

$$f(x) = C_{r+x-1}^{r-1} \cdot p^r (1-p)^x$$

se numește variabilă binominală negativă, iar (x, f(x)) repartiție binominală negativă.



Funcția de probabilitate a unei variabile aleatoare Geom(0.3)

```
# R program to compute
# Negative Binomial Density

# Vector of x-values
x <- seq(0, 100, by = 1)

# Calling dnbinom() Function
y <- dnbinom(x, size = 10, prob = 0.5)

# Plot a graph
plot(y)
```

#### Output:

