

## 3 Variáveis Aleatórias e Esperança

### Variáveis aleatórias

- **definição** : Um quantidade  $X$ , associado a cada possível resultado do espaço amostral é denominado de **variável aleatória discreta** se assume valores num conjunto enumerável, com certa probabilidade. Por outro lado sera denominado denominado **variável aleatória contínua** se seu conjunto de valores é qualquer intervalo dos números reais.
- **definição** : Função Discreta de probabilidade : Função que atribui valor a cada valor da variável aleatória sua probabilidade é denominada função discreta de probabilidade ou simplismente função de probabilidade. A notação a ser utilizada é:

$$P(X = x_i) = p(x_i)$$

**Exemplo:** Considere o experimento de lançar uma certa moeda é observar se ocorre cara ou coroa. Descreve o comportamento da variável número de caras em dois lançamentos dessa moeda. Se denotarmos por  $N$  a variável de interesse segue imediatamente que  $N$  pode assumir valores de  $\{0,1,2\}$ , Para atribuir probabnilidades a cada um desses valores é necessário fazer alguma suposição a respeito da probabilidade de ocorrência de cara e coroa. Admitindo-se que a moeda é equilibrada as probabilidades de cada face serão iguais, isto é  $P(\text{cara})=P(\text{coroa})=1/2$ , logo, lembrando de arranjo, podemos ter a quantidade de possibilidades :

$$\text{Possibilidades}^{\text{quantidade, de, vezes, tirado}}$$

Logo,

$$2^2$$

$$\omega = CC, CR, RC, RR$$

Vamos atribuir probabilidade aos eventos de vezes de aparecimento de caras ?

**Exemplo:** um jogador paga 5 fichas para participar de um jogo de dados disputado com a banca quem tem o ponto maior. O jogador e a banca lançam cada um seu dado e a seguinte regra de premiação é estabelecida:

- Se o ponto do jogador é maior ele ganha 2 vezes a diferença entre o seu ponto e obtido pela banca
- se o ponto do jogador é menor ou igual o da banca ele não ganha nada . Vamos supor que a variável é de :

$$2 * (j - b)$$

Supondo que  $j$  é o *lançamento do jogador* e  $B$  da banca e  $j > b$ .

Vamos ver quantas possibilidades em 2 lançamentos são possíveis:

$$\text{Possibilidades}^{\text{quantidade, de, vezes, tirado}}$$

Logo,

$$6^2 = 36$$

## Função distribuição de probabilidade

A função de distribuição ou função acumulada de uma variável é definida para qualquer numero real, pela seguinte expressão:

$$F(x) = P(X \leq x)$$

Podemos inverter e temos :

$$\begin{aligned} P(X > x) &= 1 - P(X \leq x) \\ &= 1 - F(x) \end{aligned}$$

## Principais modelos discretos :

### Bernoulli

Uma **distribuição de Bernoulli** tem apenas dois resultados possíveis, a saber 1 (*sucesso*) e 0 (*falha*), e uma única tentativa, por exemplo, um sorteio. Portanto, a variável aleatória X que tem uma distribuição de Bernoulli pode assumir o valor 1 com a probabilidade de sucesso, p, e o valor 0 com a probabilidade de falha, q ou 1-p. As probabilidades de sucesso e fracasso não precisam ser igualmente prováveis.

$$P(x = x) = p^x * (1 - p)^{n-x}$$

```
from scipy.stats import bernoulli

data_bern = bernoulli.rvs(size=10000, p=0.6)

ax = sns.distplot(data_bern,
                  kde=False,
                  color="skyblue",
                  hist_kws={"linewidth": 15, 'alpha': 1})
ax.set(xlabel='Distribuição Bernoulli', ylabel='Frequencia')
```

A repetição de ensaios de bernoulli da origem a distribuição mais conhecida como `binomial

### Binomial

Uma distribuição em que apenas dois resultados são possíveis, como sucesso ou fracasso, ganho ou perda, vitória ou perda e em que a probabilidade de sucesso e fracasso é a mesma para todas as tentativas é chamada de Distribuição Binomial. No entanto, os resultados não precisam ser igualmente prováveis e cada estudo é independente um do outro. Os parâmetros de uma distribuição binomial são n e p onde n é o número total de tentativas e p é a

probabilidade de sucesso em cada tentativa. Sua função de distribuição de probabilidade é dada por:

Resumindo em :

$$P(A) = \sum P((e_1, \dots, e_N)) = \binom{N}{k} \cdot p^k q^{N-k}$$

```
from scipy.stats import binom
data_binom = binom.rvs(n=3, p=0.8, size=80)

ax = sns.distplot(data_binom,
                  kde=False,
                  color='skyblue',
                  hist_kws={"linewidth": 20, 'alpha': 1})
ax.set(xlabel='Distribuição Binomial', ylabel='Frequencia')
```

## Modelo Poisson

Dizemos que um modelo tem distribuição de Poisson se

$$P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

O modelo de poisson tem sido muito utilizado em experimentos, lambda se refere a taxa de ocorrência da variável

pra provar que é uma distribuição de probabilidade deveremos provar que toda a soma resulta em 1:

$$\sum_{k=0}^{\infty} P(X = K) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} e^{\lambda} = 1$$

```
from scipy.stats import poisson
data_poisson = poisson.rvs(mu=3, size=10000)

ax = sns.distplot(data_poisson,
                  bins=30,
                  kde=False,
                  color='skyblue',
                  hist_kws={"linewidth": 15, 'alpha': 1})
ax.set(xlabel='Distribuição Poisson', ylabel='Frequencia')
```

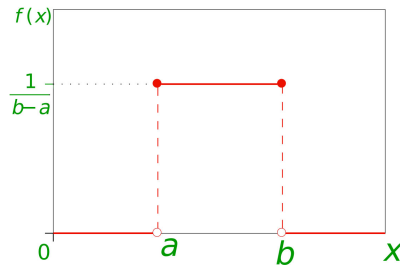
## Principais modelos contínuos:

Uniforme:

Uma variável aleatória contínua  $X$  tem distribuição uniforme com parâmetros  $a$  e  $b$  (com  $a < b$ ) se sua função de densidade de probabilidade é dada por:

$$f(x) = \frac{1}{b-a}$$

Se  $x$  é maior ou igual a  $b$ , então  $f(x) = 0$ . Caso  $x$  não pertença ao intervalo entre  $a$  e  $b$ , então  $f(x) = 0$ .



## 1.2 Esperança de uma variável aleatória

Em Estatística, em teoria das probabilidades, o valor esperado, também chamado esperança matemática ou expectância, de uma variável aleatória é a soma do produto de cada probabilidade de saída da experiência pelo seu respectivo valor.

A média, valor esperado ou esperança de uma variável  $X$  é dada pela expressão:

$$E(X) = \sum_{i=1}^k x_i p_i$$

[< Tópico anterior](#)[Próximo Tópico >](#)