

## Estatística Avançada - Aula 02

Variáveis Aleatórias e Distribuição de Probabilidades II

Kaique Matias de Andrade Roberto

Ciências Atuariais - Ciências Econômicas

HECSA - Escola de Negócios

FIAM-FAAM-FMU

#### Conteúdo

- 1. Conceitos que aprendemos em Aulas anteriores
- 2. Variável Aleatória
- 3. Distribuição Geométrica e Hipergeométrica
- 4. Variável Aleatória Contínua
- 5. Distribuição Uniforme Contínua
- 6. Distribuição Exponencial
- 7. Outras Distribuições Contínuas
- 8. Comentários Finais
- 9. Referências

Conceitos que aprendemos em

**Aulas anteriores** 

#### Conceitos que aprendemos em Aulas anteriores

- variáveis aleatórias;
- variáveis aleatórias discretas;
- distribuições uniforme discreta, Bernoulli, binomial e Poisson;
- condições de convergência de distribuições binomiais para uma Poisson.

Vamos retomar os conceitos e terminologias relacionados à Teoria das Probabilidades que vimos na Aula 01.

#### Definição 2.1

Um **experimento** consiste em qualquer processo de observação ou medida. Um **experimento aleatório** é aquele que gera resultados imprevisíveis, de modo que, se o processo for repetido inúmeras vezes, torna-se impossível prever seu resultado.

#### Definição 2.2

O espaço amostral  ${\cal S}$  consiste em todos os possíveis resultados de um experimento.

#### Definição 2.3

Um evento é qualquer subconjunto de um espaço amostral.

#### Definição 2.4 (Variável Aleatória)

Consideremos  $\mathcal E$  um experimento aleatório e S o espaço amostral associado ao experimento. A função X que associa a cada elemento  $s \in S$  um número real X(s) é denominada **variável aleatória**.

As variáveis aleatórias podem ser discretas ou contínuas.

#### Exercício 2.1

Considere o experimento de lançar uma certa moeda e observar se ocorre cara (k) ou coroa (c). Descreva o comportamento da variável

N = Número de caras em dois lançamentos dessa moeda.

Em seguida, calcular E[X], Var(X) e a distribuição acumulada de X.



Distribuição Geométrica e

Hipergeométrica

A distribuição geométrica, assim como a binomial, considera sucessivos ensaios de Bernoulli independentes, todos com probabilidade de sucesso p.

Porém, em vez de utilizar um número fixo de tentativas, elas serão realizadas até que o primeiro sucesso seja obtido.

A distribuição geométrica apresenta duas parametrizações ("fórmulas") distintas.

A primeira parametrização considera sucessivos ensaios de Bernoulli independentes, com probabilidade de sucesso p em cada ensaio, até que ocorra um sucesso. Nesse caso, não podemos incluir o zero como um possível resultado, de modo que o domínio é suportado pelo conjunto  $\{1,2,3,\ldots\}$ .

Por exemplo, podemos considerar a quantidade de lançamentos de uma moeda até a primeira cara, a quantidade de peças produzidas até a próxima defeituosa, etc.

A segunda parametrização conta o número de falhas ou fracassos antes do primeiro sucesso. Como aqui é possível obter sucesso já no primeiro ensaio de Bernoulli, incluímos o zero como resultado possível, de modo que o domínio é suportado pelo conjunto  $\mathbb{N}=\{0,1,2,3,\ldots\}$ .

Observe que para a distribuição Geométrica, a palavra "sucesso" também requer interepretação e análise associada ao experimento de interesse.

#### Definição 3.1

Seja X a variável aleatória que representa o número de tentativas até o primeiro sucesso. A variável X tem distribuição geométrica com parâmetro p, denotada por  $X \sim \text{Geo}(p)$ , se sua função de probabilidade for dada por:

$$P(X = x) = p(1 - p)^{x-1}, x \ge 1.$$

Para o segundo caso, consideremos Y a variável aleatória que representa o número de falhas ou fracassos antes do primeiro sucesso. A variável Y tem distribuição geométrica com parâmetro p, denotada por  $Y \sim \text{Geo}(p)$ , se sua função de probabilidade for dada por:

$$P(Y = y) = p(1 - p)^{y}, y \ge 0.$$

Em ambos os casos, a sequência de probabilidades é uma progressão geométrica.

Pode-se demonstrar que, para X e Y como acima valem

$$E(X) = \frac{1}{p}, \text{ e Var}(X) = \frac{1-p}{p};$$

е

$$E(Y) = \frac{1}{p}$$
, e  $Var(Y) = \frac{1-p}{p}$ .

#### Exemplo 3.2

Uma empresa fabrica determinado componente eletrônico, de modo que, ao final do processo, cada componente é testado, um a um. Suponha que a probabilidade de um componente eletrônico estar defeituoso seja de 0,05. Determine a probabilidade de que o primeiro defeito seja encontrado no oitavo componente testado. Calcule também o valor esperado e a variância da variável aleatória.



A distribuição geométrica é a única distribuição discreta que tem a propriedade da falta de memória (no caso das distribuições contínuas, veremos que a distribuição exponencial também apresenta essa propriedade).

Isso significa que, se um experimento for repetido antes do primeiro sucesso, então, dado que o primeiro sucesso ainda não ocorreu, a função de distribuição condicional do número de tentativas adicionais não depende do número de fracassos ocorridos até então.

Assim, para quaisquer dois inteiros positivos s e t, se X for maior do que s, então a probabilidade de que X seja maior do que s+t é igual à probabilidade incondicional de X ser maior do que t:

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

A distribuição hipergeométrica também está relacionada com um experimento de Bernoulli.

Porém, diferentemente da amostragem binomial, em que a probabilidade de sucesso é constante, na distribuição hipergeométrica, como a amostragem é sem reposição, à medida que os elementos são retirados da população para formar a amostra, o tamanho da população diminui, fazendo com que a probabilidade de sucesso varie.

A distribuição hipergeométrica descreve o número de sucessos na amostra de *n* elementos, extraída de uma população finita sem reposição.

Por exemplo, consideremos uma população com N elementos, dos quais M possuem determinado atributo. A distribuição hipergeométrica descreve a probabilidade de que, em uma amostra com n elementos distintos extraídos aleatoriamente da população sem reposição, exatamente k possuem tal atributo (k sucessos e n-k fracassos).

#### Definição 3.3

Seja X uma variável aleatória que representa o número de sucessos obtidos a partir dos n elementos retirados da amostra. A variável X segue distribuição hipergeométrica com parâmetros N, M, n, denotada por  $X \sim \text{Hip}(N,M,n)$ , se sua função de probabilidade for dada por:

$$P(X=k)=\frac{\binom{M}{k}\binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{k}},\ 0\leq k\leq \min(M,n).$$

Se 
$$X \sim \text{Hip}(N, M, n)$$
, pode-se demonstrar que

$$E(X) = \frac{nM}{N} \text{ e Var}(X) = \frac{nM(N-M)(N-n)}{N^2(N-1)}.$$

#### Exemplo 3.4

Uma urna contém 15 bolas, das quais 5 delas são vermelhas. São escolhidas 7 bolas ao acaso, sem reposição. Determine:

- a A probabilidade de que exatamente duas bolas vermelhas sejam sorteadas
- b A probabilidade de que pelo menos duas bolas vermelhas sejam sorteadas
- c O número esperado de bolas vermelhas sorteadas.
- d A variância do número de bolas vermelhas sorteadas.

## \_\_\_\_

Variável Aleatória Contínua

### Definição 4.1

Uma variável aleatória contínua é aquela que pode assumir diversos valores num intervalo de números reais.

### Exemplo 4.2

Como exemplos de variáveis aleatórias contínuas, podemos citar a renda familiar, o faturamento da empresa ou a altura de determinada criança.

Para calcular probabilidades no contexto das variáveis contínuas vamos recorrer ao Cálculo Diferencial e Integral.

# Definição 4.3

Uma variável aleatória contínua X está associada a uma função f(x), denominada função **densidade de probabilidade (f.d.p.)** de X, que satisfaz a seguinte condição:

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1, f(x) \ge 0.$$

Para quaisquer a e b, tal que  $-\infty < a < b < \infty$ , a probabilidade de que a variável aleatória X assuma valores nesse intervalo é:

$$P(a \le X \le b) = \int_a^b f(x) \, dx.$$

A esperança matemática (valor esperado ou médio) de uma variável aleatória contínua X com função densidade de probabilidade f(x) é dada pela expressão:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) \, dx.$$

A variância de uma variável aleatória contínua X com função densidade de probabilidade f(x) é calculada como:

$$Var(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(x))^2 f(x) dx.$$

Como no caso de variáveis aleatórias discretas, podemos calcular probabilidades associadas a uma variável aleatória contínua X a partir de uma função de distribuição acumulada.

A função de **distribuição acumulada** F(x) de uma variável aleatória contínua X com função densidade de probabilidade f(x) é definida por:

$$F(x) = P(X \le x), -\infty < x < \infty.$$



Agora vamos conhecer algumas dentre as principais distribuições contínuas.

A distribuição uniforme é a mais simples para variáveis aleatórias contínuas, sendo utilizada para modelar a ocorrência de eventos cuja probabilidade é constante em intervalos de mesma amplitude.

### Definição 5.1

Uma variável aleatória X tem **distribuição uniforme** no intervalo [a,b], denotada por  $X \sim U[a,b]$ , se sua função densidade de probabilidade for dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & \text{se } a \le x \le b \\ 0 & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Pode-se demonstrar que se  $X \sim U[a,b]$  então

$$E(X) = \frac{a+b}{2}$$
, e  $Var(X) = \frac{(b-a)^2}{2}$ .

Já a função de distribuição acumulada de X é

$$F(x) = \begin{cases} 0, & \text{se } x < a, \\ \frac{x - a}{b - a}, & \text{se } a \le x < b, \\ 1, & \text{se } x \ge b. \end{cases}$$

### Exemplo 5.2

A variável aleatória X representa o tempo de utilização dos caixas eletrônicos de um banco (em minutos) e segue uma distribuição uniforme no intervalo [1,5]. Determine:

```
a - P(X < 2);
b - P(X > 3);
c - P(3 < X < 4);
d - E(X);
e - Var(X).
```

A distribuição exponencial tem como principal característica a propriedade de não possuir memória, isto é, o tempo de vida futuro (t) de determinado objeto tem a mesma distribuição, independente do seu tempo de vida passada (s), para quaisquer s,t>0:

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

### Definição 6.1

Uma variável aleatória contínua X tem **distribuição exponencial** com parâmetro  $\lambda > 0$ , denotada por  $X \sim \exp(\lambda)$ , se sua função densidade de probabilidade for dada por:

$$f(X) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, \text{ se } x \ge 0\\ 0 \text{ se } x < 0. \end{cases}$$

Pode-se demonstrar que se  $X \sim \exp(\lambda)$  então

$$E(X) = \frac{1}{\lambda} \text{ e Var}(X) = \frac{1}{\lambda^2};$$

e a função de distribuição acumulada de X é dada por

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, \text{ se } x \ge 0\\ 0 \text{ se } x < 0. \end{cases}$$

Logo, 
$$P(X > x) = e^{-\lambda x}$$
.

### Exemplo 6.2

Uma indústria fabrica lâmpadas especiais que ficam em operação continuamente. A empresa oferece a seus clientes a garantia de reposição, caso a lâmpada dure menos de 50 horas. A vida útil dessas lâmpadas é modelada através da distribuição Exponencial com parâmetro 1/8000. Determine a proporção de trocas por defeito de fabricação.

Outras Distribuições Contínuas

# Outras Distribuições Contínuas

Existem inúmeras distribuições contínuas. Para nós serão importantes as distribuições:

- Normal;
- t de Student;
- Qui-quadrado.

# Outras Distribuições Contínuas

As três distribuições anteriores tem relação com a **distribuição Gamma** (que não vamos estudar neste curso mas é extremamente importante em várias situações da área de vocês).

Em resumo, na aula de hoje nós:

- variáveis aleatórias;
- distribuições geométrica e hipergeométrica;
- variáveis aleatórias contínuas;
- distribuições uniforme contínua e exponencial;
- outros exemplos de distribuições contínuas.

Nas próxima aula nós vamos focar na Distribuição Normal. Mais especificamente vamos:

- definir o que é a Distribuição Normal;
- dar Exemplos de situações que envolvem normalidade;
- entender os z-scores;
- calcular as principais probabilidades envolvendo a Distribuição Normal N(0, 1);
- ullet extrapolar esses cálculos para uma Normal  $N(\mu,\sigma^2)$  qualquer.

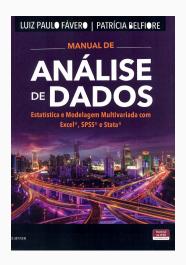
# ATIVIDADE PARA ENTREGAR (E COMPOR A NOTA N1)

Em grupos de até 4 integrantes resolva três dentre os Exercícios 2.1-2.7.

# \_\_\_\_

Referências

# Referências



# Bons Estudos!

