

# Probabilidade II

Departamento de Estatística

Universidade Federal da Paraíba

# Lei dos Grandes Números

## Lei dos Grandes Números

Certos procedimentos estatísticos são válidos quando o tamanho da amostra é grande. Deste modo, é importante o estudo das distribuições de variáveis aleatórias definidas para amostras grandes.

Introduziremos noção de convergência para sequências de variáveis aleatórias e apresentaremos a lei dos grandes números e o teorema do limite central.

**Definição 20.1:** A sequência de variáveis aleatórias  $X_n$  converge em probabilidade para a variável aleatória  $X$  se para todo  $\epsilon > 0$  tem-se

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P[|X_n - X| \geq \epsilon] = 0.$$

Indicaremos que  $X_n$  converge em probabilidade para  $X$  com a notação  $X_n \xrightarrow{p} X$ .

Assim,  $X_n \xrightarrow{p} X$  significa que se  $n$  for suficientemente grande, então a probabilidade que  $X_n$  difira de  $X$  por mais que  $\epsilon$  é muito pequena.

# Lei dos Grandes Números

## Lei dos Grandes Números

**Definição 20.2:** (Lei Fraca dos Grandes Números) Sejam  $X_1, X_2, \dots$  uma sequência de variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$ . Seja  $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ . Tem-se

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{p} \mu.$$

**DEMONSTRAÇÃO:**

# Lei dos Grandes Números

## Lei dos Grandes Números

Um caso particular importante é aquele em que  $X_i = 1$  (sucesso) com probabilidade  $p$  e  $X_i = 0$  (fracasso) com probabilidade  $1 - p$ , para  $i = 1, 2, \dots$ , que corresponde a uma sequência de ensaios de bernoulli.

$\frac{S_n}{n}$  representa a frequência relativa de sucessos em  $n$  ensaios. Temos então que  $\mu = p$  e  $\sigma^2 = p(1 - p)$ . Assim

$$P\left[\left|\frac{S_n}{n} - p\right| \geq \epsilon\right] \leq \frac{p(1-p)}{n\epsilon^2}.$$

A expressão do lado direito tende a zero para  $n \rightarrow \infty$ .

A lei fraca diz que  $\frac{S_n}{n}$ , a frequência relativa de sucessos, converge em probabilidade para  $p$ .

# Teorema Central do Limite

## TEOREMA CENTRAL DO LIMITE

Se uma variável aleatória  $X$  puder ser representada pela soma de quaisquer  $n$  variáveis aleatórias independentes, que satisfaçam certas condições gerais, então esta soma, para  $n$  suficientemente grande, terá distribuição aproximadamente normal.

**Teorema:** (Teorema Central do Limite - variáveis aleatórias i.i.d.) Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma sequência de  $n$  variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas (i.i.d.) com  $E(X_i) = \mu$  e  $Var(X_i) = \sigma^2$ . Então, para  $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ , tem-se

$$Z_n = \frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{Var(S_n)}} = \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$$

tem uma distribuição aproximada  **$N(0,1)$**  na medida em que  $n$  se aproxima do infinito. Se  $F_n$  é a função de distribuição de  $Z_n$ , então

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{F_n(z)}{\Phi(z)} = 1, \quad \text{para todo } z.$$

## TEOREMA CENTRAL DO LIMITE

O fato de  $S_n$  ser aproximadamente normalmente distribuída quando os termos  $X_i$  podem ter qualquer distribuição é a razão básica para a importância da distribuição normal.

Em numerosas aplicações, a variável aleatória considerada pode ser representada como a soma de  $n$  variáveis aleatórias independentes, algumas das quais podem se dever a erros de medidas, algumas se devem a considerações físicas, entre outras, de modo que a distribuição normal fornece uma boa aproximação.

## Distribuição Normal

**EXEMPLO 1:** Peças são embaladas em engradados com capacidade para 250 peças. Os pesos das peças são variáveis aleatórias independentes, com uma média de 0.5 Kg e um desvio padrão de 0.10 Kg. Vinte engradados são carregados para uma bandeja. Qual a probabilidade de que as peças na bandeja excederão 2510 Kg? (Despreze os pesos da bandeja e do engradado).

$$Y = X_1 + X_2 + \dots + X_{5000}$$

$$E(Y) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_{5000}) = 5000 \times 0.5 = 2500$$

$$\text{Var}(Y) = \text{Var}(X_1 + X_2 + \dots + X_{5000}) = 5000 \times 0.01 = 50$$

$$\begin{aligned} P(Y > 2510) &= P\left(\frac{Y - E(Y)}{\sqrt{\text{Var}(Y)}} > \frac{2510 - E(Y)}{\sqrt{\text{Var}(Y)}}\right) \\ &= P\left(Z > \frac{2510 - 2500}{\sqrt{50}}\right) = 1 - \Phi(1.41) = 0.08. \end{aligned}$$

## Distribuição Normal

**EXEMPLO 2:** Suponha que temos  $n$  voltagens ( $V_i$ ) de ruídos independentes que são recebidas por um somador. Suponha que cada V.A.  $V_i$  seja uniformemente distribuída sobre o intervalo  $[0, 10]$ . Para  $n = 20$ , qual a probabilidade de que a voltagem total exceda 105 volts?



# Distribuição Normal

## Aproximação Normal para a Distribuição Binomial:

- Uma consequência do Teorema Central do Limite é a aproximação de cálculos de probabilidade da Binomial pela distribuição Normal.
- Sendo  $X \sim B(n, p)$ , desejamos calcular  $P(a \leq X \leq b)$ , com  $a$  e  $b$  inteiros e  $0 \leq a, b \leq n$ .
- Para  $n$  suficientemente grande, a aproximação será feita através da variável  $Y \sim N(\mu = np, \sigma^2 = np(1 - p))$ .
- Em geral, essa aproximação é aceitável sempre que  $np \geq 5$  e  $np(1 - p) \geq 5$  (alguns autores consideram o limite igual a 10).

**EXEMPLO 3:** Suponha que 25% de todos os motoristas habilitados da PB não possuam seguro. Em uma amostra de 50 motoristas, qual a probabilidade de no máximo 5 terem seguro? (o valor exato dessa probabilidade é 0.007046)