#### **UNIVERSIDADE DA REGIÃO DE JOINVILLE - UNIVILLE**

Bacharelado em Engenharia de Software (BES)

### Estatística para computação

#### Professora Priscila Ferraz Franczak

Engenheira Ambiental - UNIVILLE Mestre em Ciência e Engenharia de Materiais - UDESC Doutora em Ciência e Engenharia de Materiais - UDESC

priscila.franczak@gmail.com

#### Plano de Aula

#### Probabilidades

- 1. Modelo Binomial
- 2. Modelo Poisson
- 3. Modelo Normal
- 4. Geração de números aleatórios
- 5. Exercícios

# Podemos definir probabilidade de A como segue:

- Seja E um experimento, S o espaço amostral relativo a E e A um evento.
- Podemos associar um número real ao evento A, representado por P(A), denominado probabilidade de A ocorrer, definido por:

$$P(A) = \frac{\text{n\'umero de casos favor\'aveis a } A}{\text{n\'umero de casos poss\'iveis no espaço } S}$$

$$P(A) = \frac{n(A)}{n(S)}$$

# Regras básicas da probabilidade

1) Campo de variação das probabilidades

A probabilidade de um evento A deve ser um número maior ou igual a 0, porém menor ou igual a 1.

$$0 \le P(A) \le 1 \text{ ou } 0\% \le P(A) \le 100\%$$

### 2) Probabilidade do espaço amostral

A probabilidade do espaço amostral S é igual a 1.

$$P(S) = 1 \text{ ou } P(S) = 100\%$$

## 3) Regra da adição de probabilidades

A probabilidade de ocorrência do evento A ou do evento B (ou de ambos) é igual a:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

# Caso os eventos A e B sejam mutuamente exclusivos, isto é:

 $A \cap B = \emptyset$ , então:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$

Essa regra pode ser estendida para n eventos mutuamente exclusivos: A<sub>1</sub>, A<sub>2</sub>, A<sub>3</sub>,..., A<sub>n</sub>.

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$$

- 4) Probabilidade de um evento complementar
- Sabemos que um evento pode ocorrer ou não.

• Sendo P(A) a probabilidade de que ele ocorra (sucesso) e  $P(\bar{A})$  a probabilidade de que ele não ocorra (insucesso), para um mesmo evento existe sempre a relação:

$$P(\bar{A}) = 1 - P(A)$$

### Exemplo de aplicação das regras básicas:

- Considere um experimento que consiste em retirar uma carta de um baralho de 52 cartas.
- 1) Campo de variação das probabilidades

 $S = \{a_1, a_2, ..., a_{52}\}$ , onde qualquer carta tem a mesma probabilidade de ser sorteada, ou seja:

$$P(a_i) = \frac{1}{52}$$

#### 1) Campo de variação das probabilidades

A probabilidade, por exemplo, do evento A = {retirar uma carta com o número 16} é dada por:

$$P(A) = \frac{\text{n\'umero de casos favor\'aveis ao evento A}}{\text{n\'umero de casos poss\'iveis}}$$

$$P(A) = \frac{0}{52} = 0$$

1) Campo de variação das probabilidades

Por outro lado, se A = {retirar uma carta qualquer} então:

$$P(A) = \frac{\text{n\'umero de casos favor\'aveis ao evento A}}{\text{n\'umero de casos poss\'iveis}}$$

$$P(A) = \frac{52}{52} = 1$$

Então:  $0 \le P(A) \le 1$ 

2) Nesse caso o evento A = S, assim: P(A) = P(S)=1

#### 3) Regra da adição

Deseja-se calcular a probabilidade de ser retirada uma carta vermelha ou um rei.

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$
$$P(A \cup B) = \frac{26}{52} + \frac{4}{52} - \frac{2}{52}$$

$$P(A \cup B) = \frac{7}{13}$$
 ou 53,8%

#### 3) Regra da adição

Deseja-se calcular a probabilidade de ser retirada uma carta de espadas ou uma dama de ouros.

Seja A = {carta de espadas} e B = {dama de ouros} (são mutuamente exclusivos! Por quê?)

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$
  
 $P(A \cup B) = \frac{13}{52} + \frac{1}{52}$ 

$$P(A \cup B) = \frac{14}{52}$$
 ou 26,9%

4) Probabilidade de um evento complementar

Se A = {carta de paus}, então  $\bar{A}$ = {qualquer carta exceto paus}. Assim:

$$P(A) = 1 - P(\bar{A})$$
 ou  
 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$   
 $P(\bar{A}) = 1 - \frac{13}{52}$   
 $P(\bar{A}) = \frac{3}{4}$  ou 75%

# Multiplicação de probabilidades

 Dois eventos serão estatisticamente independentes se a ocorrência de um deles não afetar a ocorrência do outro.

Exemplo: lançamento de duas moedas:

$$S = \{cc, kk, ck, kc\}$$

probabilidade de cada resultado = 
$$\frac{1}{4}$$

 Dados dois eventos independentes, A e B, a probabilidade da ocorrência conjunta é definida pela regra da multiplicação:

$$P(A.B) = P(A \cap B) = P(A).P(B)$$

Essa regra é válida para *n* eventos independentes.

Exemplo: Em uma experiência que consiste em lançar simultaneamente, um dado e duas moedas, qual a probabilidade de obter o número 5 e duas coroas em uma única jogada?

Os eventos são independentes

$$P(5KK) = P(5 \cap K \cap K) = P(5).P(K).P(K)$$

$$P(5KK) = P(5 \cap K \cap K) = \frac{1}{6}.\frac{1}{2}.\frac{1}{2}$$

$$P(5KK) = \frac{1}{24} \text{ ou } 4,16\%$$

#### 1. Modelo Binomial

- O modelo de distribuição binomial é também conhecido como modelo de Bernoulli.
- Tem essa denominação por levar em conta apenas as probabilidades de sucesso, representada por p
- E insucesso representada por q sendo
   q = 1 p

## Aplicações:

- Respostas de teste com diversas questões V ou F;
- Escolher entre produto bom ou defeituoso;
- Sexo das crianças nascidas em uma maternidade;
- Fumantes ou não fumantes em um grupo;
- Alunos vacinados ou não.

Suponhamos que um experimento é repetido n vezes e sejam:

- 1. X a variável aleatória;
- 2. A frequência do valor k da variável X seja dada por:  $f_k = \frac{n!}{k!(n-k)!}$  importante! Número de combinações de n elementos, tomados k a k.
- 3. p a probabilidade de sucesso e q = 1 p a probabilidade insucesso;
- 4. k o número de sucessos esperados.

# Então, a probabilidade de ocorrer k sucessos é dada pela fórmula:

$$p(X = k) = \left(\frac{n!}{k! (n-k)!}\right) p^k q^{n-k}$$

- A esperança matemática é  $\mu = np$
- A variância é  $\sigma^2 = npq$
- O desvio padrão é  $\sigma = \sqrt{npq}$

Seguem esse modelo experimentos do tipo lançar uma moeda, (cara ou coroa), nascimentos, (menino ou menina), respostas afirmativas ou negativas, etc.

Exemplo: Um laboratório proclama que a eficácia de determinada droga antidepressiva é 80%. Tal droga foi administrada a 10 pacientes. Pergunta-se:

A eficácia proclamada pelo fabricante é a probabilidade de sucesso. No problema temos:

n = 10  

$$p = 0.8$$

$$p(X = k) = \left(\frac{n!}{k!(n-k)!}\right)p^kq^{n-k}$$

$$q = 0.2$$

(a) Qual a probabilidade de que exatamente 6 pacientes fiquem curados?

O evento é A = {6 pacientes ficam curados}.

A probabilidade de que exatamente 6 pacientes fiquem curados é obtida usando a fórmula:

$$\begin{split} P(x=6) &= (\frac{10!}{6!(10-6)!})(0.8)^{6}(0,2)^{10-6} \\ &= 210(0.262140)(0.0016) \\ &= 0.08807 \end{split}$$

$$P(x=6) = 8.81\%$$

#### Resolvendo no R:

```
> p<-0.80
> n<-10
> x<-6
> dbinom(x,n,p)
[1] 0.08808038
```

(b) Qual a esperança média de pacientes que deverão ficar curados?

A média de pacientes curados é

$$\mu = np$$
 $\mu = 10.0,80$ 
 $\mu = 8 \ pacientes$ 

(c) Qual a variância e o desvio padrão?

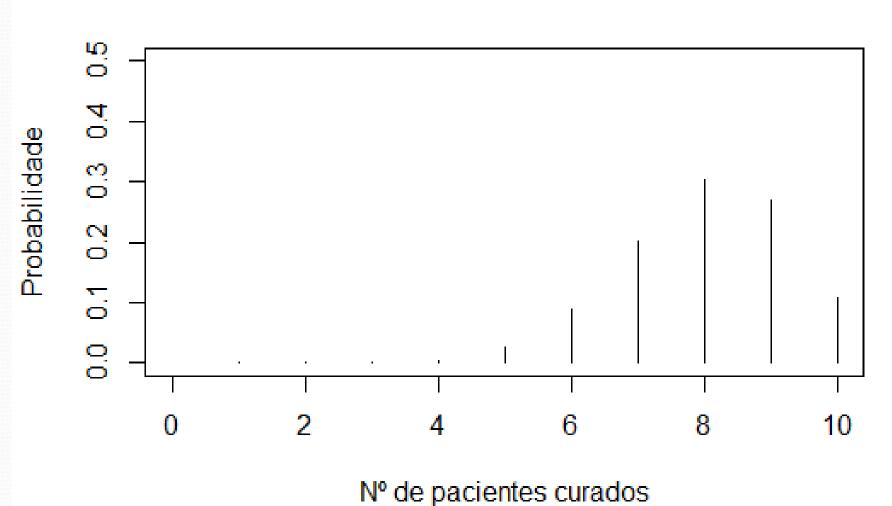
$$s^2 = npq$$
  
 $s^2 = 10.0,80.0,20$   
 $s^2 = 1,6$ 

$$s = \sqrt{npq}$$
$$s = 1,26$$

# Plotando a distribuição binomial:

```
x < -1:10
p < -0.80
n < -10
binomial<-dbinom(x,n,p)
plot(x,binomial,type = "h",
     xlab = "No de pacientes curados",
     ylab = "Probabilidade",
     main = "Distribuição binomial",
     x \lim = c(0,10),
     ylim = c(0, 0.50)
```

#### Distribuição binomial



#### 2. Modelo Poisson

A distribuição de Poisson é útil para descrever as probabilidades do número de ocorrências num campo ou intervalo contínuo.

### • Exemplos:

- defeitos por centímetro quadrado,
- acidentes por dia,
- reações alérgicas a uma vacina por 1.000.000 de pessoas vacinadas,
- chamadas telefônicas (ou bip) por minuto (ou por dia),
- número de pacientes que chegam a um pronto socorro por dia.

 Podemos enumerar os fatos que ocorreram, mas não é possível enumerar aqueles que deixaram de ocorrer.

Por exemplo, não podemos dizer quantos acidentes deixaram de acontecer em determinado dia e nem quantas reações alérgicas deixaram de ocorrer num dia de vacinação em massa.

# As hipóteses para o uso da distribuição de Poisson são:

- A probabilidade de uma ocorrência é a mesma em todo o campo de observação.
- A probabilidade de mais de uma ocorrência num único ponto é aproximadamente zero.

- número de ocorrências em qualquer intervalo (ou campo) é independente do número de ocorrências em outros intervalos (ou campos).
- A distribuição é binomial e o número de elementos da amostra é muito grande.

(Em estatística uma amostra é considerada grande quando tem mais de 30 elementos).

Seja X uma variável aleatória discreta tomando os seguintes valores: 0; 1; 2; 3...n... num intervalo, então a probabilidade de X ocorrer K vezes é:

$$p(X = K) = \frac{\lambda^K e^{-\lambda}}{K!}$$

- A média é  $\lambda = np$
- e é a base dos logaritmos naturais = 2,718
- A variância é  $\sigma^2 = np$
- O desvio padrão é  $\sigma = \sqrt{\lambda}$

Exemplo 1: Uma central telefônica recebe uma média de 5 chamadas por minuto. Qual a probabilidade de receber nenhuma chamada durante um intervalo de 1 minuto?

• Temos a média  $\lambda = 5$  chamadas por minuto. Queremos saber: p (K = 0). Então:

$$p(X = K) = \frac{\lambda^{K} e^{-\lambda}}{K!}$$

$$p(X = 0) = \frac{5^{0} e^{-5}}{0!}$$

$$p(X = K) = \frac{1 * (2,718)^{-5}}{1}$$

$$p(X = K) = 0,0067$$

$$p(X = K) = 0,67\%$$

## Resolvendo no R:

> dpois(0,5)
[1] 0.006737947

0,67%

Exemplo 2: O número de crianças que apresentaram reação alérgica a determinada vacina, durante os testes, foi 3 em 100.000.000 crianças observadas. Numa região serão vacinadas 100.000 crianças. Qual a probabilidade da ocorrência de:

- (a) Ocorrer exatamente 2 casos de reações alérgicas?
- (b) No máximo 2 casos?
- (c) Pelo menos 3 casos?

## (a) Ocorrer exatamente 2 casos de reações alérgicas?

 Como durante os testes foram observadas 3 casos de reações alérgicas em 100.000.000 crianças, a probabilidade de ocorrer uma reação alérgica será:

$$p = \frac{3}{100.000.000}$$

Já a média de reações alérgicas possíveis em 100.000 crianças a serem vacinadas será:

$$\lambda = np$$

$$\lambda = 100.000 \left( \frac{3}{100.000.000} \right)$$

$$\lambda = 0.003$$

- (a) Ocorrer exatamente 2 casos de reações alérgicas?
- Logo, para X = 2 teremos a probabilidade dada pela fórmula:

$$p(X = K) = \frac{\lambda^K e^{-\lambda}}{K!}$$

$$p(X = 2) = \frac{0,003^2 e^{-0,003}}{2!}$$

$$p(X = 2) = 0,000004$$

$$p(X = 2) = 0,0004\%$$

#### Resolvendo no R:

$$K = 2 e \lambda = 0.003$$

0,0004%

- (b) A probabilidade de ocorrer no máximo X = 2 casos de reações alérgicas em 100.000 crianças é dado por:
- Logo, para X = 2 teremos a probabilidade dada pela fórmula:

$$p(x < 3) = p(X = 0) + p(X = 1) + p(X = 2)$$

$$p(X = K) = \frac{\lambda^{K} e^{-\lambda}}{K!}$$

$$p(X < 3) = \frac{0,003^{0} e^{-0,003}}{0!} + \frac{0,003^{1} e^{-0,003}}{1!} + \frac{0,003^{2} e^{-0,003}}{2!}$$

$$p(X < 3) = 0,999994$$

$$p(X < 3) = 99,9994\%$$

## Resolvendo no R:

> dpois(0,0.003)+dpois(1,0.003)+dpois(2,0.003)
[1] 1

100%

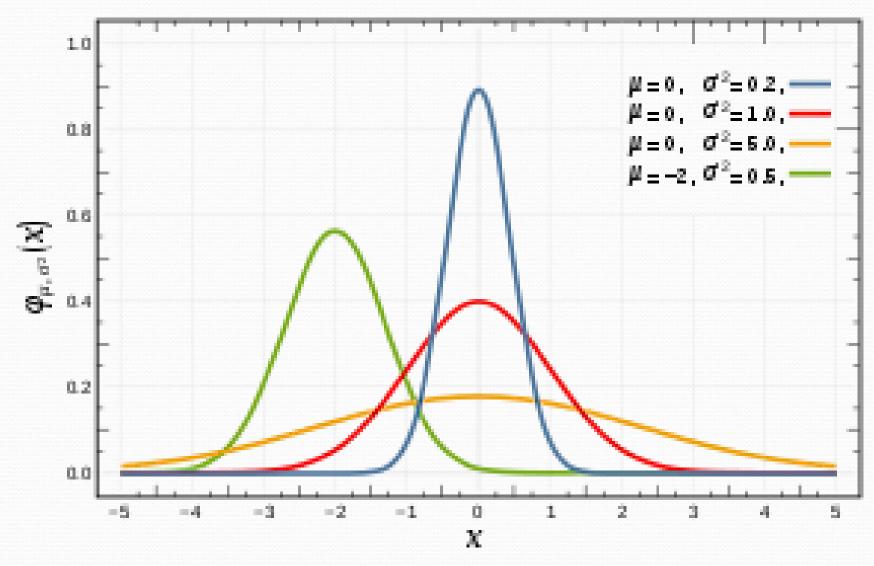
## 3. Modelo de distribuição normal

- Inúmeras varáveis contínuas que descrevem fenômenos naturais e sociais apresentam distribuições de probabilidades próximas da distribuição normal.
- O nome normal deve-se ao fato de que muitas distribuições de frequências de erros de observações e mensurações podem ser descritas por uma distribuição dessa natureza.

 Seja X uma variável aleatória que tome todos os pontos x tal que x ∈ R. A função densidade de probabilidade de uma variável X com distribuição normal é dada por:

$$f(x) = \frac{e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}}$$

• Uma notação frequentemente usada para denotar esta distribuição é N ( $\mu$ , $\sigma^2$ ). Assim, dizer que a variável X tem distribuição N (2,9) significa que X tem distribuição normal com média  $\mu$  = 2 e variância  $\sigma^2$  = 9.



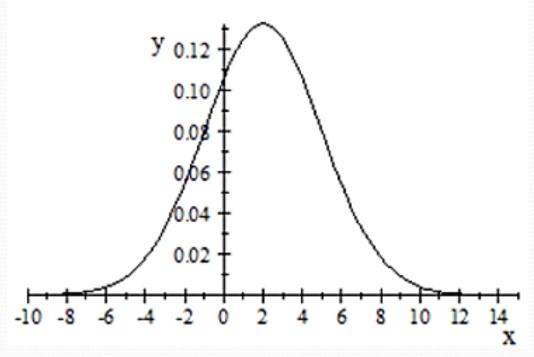
Função densidade de probabilidade de uma variável X

Exemplo: Suponhamos que a variável X tem distribuição N (2,9). Então, X tem média  $\mu$  = 2,  $\sigma^2$  = 9, onde o desvio padrão é  $\sigma$  = 3 e f (x) dada por:

$$f(x) = \frac{e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}}$$

$$f(x) = \frac{e^{-\frac{1}{2}(\frac{x-2}{3})^2}}{3\sqrt{2\pi}}$$

## O gráfico da distribuição X será:



Distribuição normal N(2,9)

- A probabilidade de X ocorrer em determinado intervalo será dada pela área sob o gráfico.
- Essas probabilidades estão padronizadas.
- As probabilidades associadas à distribuição normal padronizada são encontradas em tabelas, não havendo necessidade de serem calculadas.

## Exemplo:

Suponha que um pesquisador coletou dados de estatura de jovens em idade de alistamento militar.

Sabe-se que a estatura de certa população segue a distribuição normal, com média 170cm de variância de 36cm². Pede-se;

a) Qual a probabilidade de encontrarmos um jovem com mais de 179cm de altura?

```
> 1-pnorm(179,170,sqrt(36))
 [1] 0.0668072
   curve(dnorm(x,170,sqrt(36)), #dist. normal
         150,190,
                                  #limites de x
 +
         ylab = "Probabilidade")
 +
         lines(c(179,179), #linha do eixo x
\geq
                c(0,0.06),
                                  #linha do eixo y
                co1=2,
                                  #linha vertical vermelha
                1ty=2
                                  #linha tracejada
Probabilidade
    0.04
    0.02
    0.00
        150
                                 170
                     160
                                             180
                                  Х
```

## 4. Geração de números aleatórios

- O R pode gerar números aleatórios de várias formas.
- Pode-se gerar um número qualquer de um conjunto pré-estabelecido de valores ou atributos (baseado em sorteio pseudo aleatório),
- Ou quantos forem necessários de uma distribuição de interesse.

Exemplo:

 Para simular o lançamento de um dado 100 vezes, podemos utilizar o comando sample(), em que o primeiro argumento são quais valores podem ser assumidos, depois quantas vezes queremos jogar o dado.

```
> set.seed(128) #fixando a semente
> x<-c(1,2,3,4,5,6) #espaço amostral
 amostra<-sample(x, #sortear os valores de x
                  100, #sortear 100 vezes
                  re=T) #com reposição
 amostra
  [1] 5 6 5 6 6 6 3 2 6 1 5 2 2 2 4 1 4 3 6 4 4 1 5 1 1 1
 [27] 5 6 5 3 2 4 5 3 5 1 2 6 1 3 4 1 1 5 3 5 4 5 5 3 1
 [53] 6 4 2 4 5 2 6 4 1 2 1 4 1 2 6 2 1 4 2 1 3 1 2 5 4 6
 [79] 6 2 6 3 4 4 3 6 6 1 6 5 4 6 6 4 4 2 4 4 2 5
> table(amostra)
amostra
1 2 3 4 5 6
18 17 10 20 16 19
```

# 5. Exercícios