

Revisões sobre Probabilidades, Variáveis Aleatórias e Processos Estocásticos

Desempenho e Dimensionamento de Redes Prof. Amaro de Sousa (asou@ua.pt) DETI-UA, 2017/2018

Experiência aleatória

- Numa experiência aleatória, o <u>espaço de resultados</u>, S, é o conjunto de todos os resultados possíveis da experiência
- Qualquer subconjunto E do espaço de resultados S designa-se por evento ou <u>acontecimento</u>
- Dados dois acontecimentos E e F, podem-se definir outros acontecimentos:

A <u>união dos acontecimentos</u>, E∪ F

A <u>intersecção dos acontecimentos</u>, EF

- Quando EF = Ø (Ø é o conjunto vazio) os acontecimentos dizemse <u>mutuamente exclusivos</u>
- O <u>complemento de E</u>, E^c, é o conjunto de elementos de S que não pertencem a E

Probabilidades definidas sobre acontecimentos

 Para cada acontecimento E de S, admite-se a existência de um número P(E) designado por probabilidade de E, que satisfaz as seguintes condições:

(1)
$$0 \le P(E) \le 1$$

(2)
$$P(S) = 1$$

(3) Para qualquer conjunto de acontecimentos mutuamente exclusivos E_1 , E_2 , E_3 , ...

$$P\left(\bigcup_{i} E_{i}\right) = \sum_{i} P(E_{i})$$

Corolários:

$$P(E) + P(E^c) = 1$$

$$P(E \cup F) = P(E) + P(F) - P(EF)$$

Probabilidades condicionadas

 Dados dois acontecimentos E e F, a <u>probabilidade condicionada de E</u> ocorrer dado que F ocorreu designa-se por P(E|F) e é dada por

$$P(E|F) = P(EF)/P(F)$$

Dois acontecimentos E e F dizem-se <u>acontecimentos independentes</u> se

$$P(EF) = P(E)P(F)$$

• Se *E* e *F* são independentes, então:

$$P(E|F) = P(E)$$
 e $P(F|E) = P(F)$

ou seja, se o conhecimento que um acontecimento ocorreu não afetar a probabilidade do outro ocorrer.

 Sejam F₁, F₂, ..., F_n acontecimentos mutuamente exclusivos tais que a sua união forma o espaço de resultados S. Então,

$$P(E) = \sum_{i=1}^{n} P(EF_i) = \sum_{i=1}^{n} P(E \mid F_i) P(F_i)$$

Regra de Bayes

Sejam F_1 , F_2 , ..., F_n acontecimentos mutuamente exclusivos tais que a sua união forma o espaço de resultados S.

Tendo ocorrido o acontecimento E, a probabilidade de F_j (j = 1, 2, ..., n) ter ocorrido é dada por:

$$P(F_{j} | E) = \frac{P(EF_{j})}{P(E)} = \frac{P(E | F_{j})P(F_{j})}{P(E)} = \frac{P(E | F_{j})P(F_{j})}{\sum_{i=1}^{n} P(E | F_{i})P(F_{i})}$$

Probabilidades condicionadas – Exemplo 1

Num teste de escolha múltipla, um estudante sabe a resposta certa com probabilidade p e adivinha a resposta com probabilidade 1-p. Ao adivinhar a resposta, o estudante acerta com probabilidade 1/m, sendo m o número de alternativas de escolha múltipla.

Determine a probabilidade de um estudante (a) responder corretamente e (b) saber a resposta dado que a respondeu corretamente.

Acontecimentos: E – o aluno responde corretamente

F – o aluno sabe a resposta (F^c – não sabe a resposta)

(a)
$$P(E) = P(E|F)P(F) + P(E|F^c)P(F^c) =$$
 (b) $P(F|E) = P(E|F)P(F) / P(E) =$ $= 1 \times p + 1/m \times (1 - p) =$ $= p + (1 - p)/m$ $= p m / [1 + (m - 1) p]$

Se p = 50% e m = 4, então (i) P(E) = 62.5% e (ii) P(F|E) = 80%

Probabilidades condicionadas – Exemplo 2

Numa ligação sem fios (wireless) entre dois equipamentos, a probabilidade dos pacotes de dados serem recebidos com erros é de 0.1% em condições normais ou de 10% quando há interferências. A probabilidade de haver interferência é de 2%. Os equipamentos têm a capacidade de verificar na receção se os pacotes de dados foram recebidos com erros ou não.

- (a) Se uma mensagem for recebida com erros, qual a probabilidade da ligação estar com interferência.
- (b) Os terminais decidem que a ligação está com interferência quando recebem 2 pacotes seguidas com erros. Qual a probabilidade desta decisão estar correta?

Fazer em casa!

Variáveis aleatórias

- Uma <u>variável aleatória X é uma função</u> que atribui um número real a cada ponto do espaço de resultados S de uma experiência aleatória.
- A <u>função distribuição</u> (ou função de distribuição cumulativa) da v.a. X é:

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

- Propriedades da função distribuição:
 - (1) $0 \le F(x) \le 1$ para todo o x
 - (2) se $x_1 \le x_2$ então $F(x_1) \le F(x_2)$ (função não decrescente)
 - (3) $\lim_{x \to -\infty} F(x) = 0$ e $\lim_{x \to +\infty} F(x) = 1$
 - (4) $P(a < X \le b) = F(b) F(a)$, para a < b

- Uma <u>variável aleatória X diz-se discreta</u> se puder tomar, quando muito, um número contável de valores x₁, x₂, ..., x_i, ...
- Define-se <u>função probabilidade</u> (ou função massa de probabilidade) da v.a discreta X por

$$f(x_i) = P(X = x_i)$$
 para todos os valores de $i = 1,2,3,...$

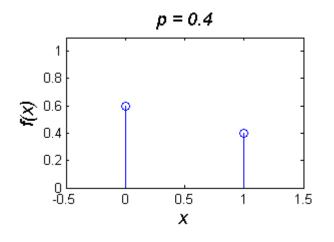
- Obrigatoriamente, tem de acontecer que: $\sum_{i=1}^{\infty} f(x_i) = 1$
- A <u>função distribuição</u> da v.a discreta X é:

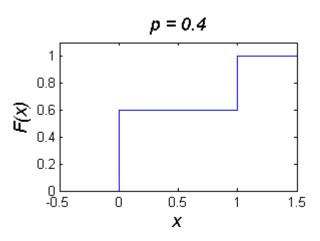
$$F(x) = \sum_{x_i \le x} f(x_i)$$
 , $-\infty < x < +\infty$

<u>Variável aleatória de Bernoulli</u>: experiência que pode resultar em sucesso com probabilidade p ou insucesso com probabilidade 1 - p.

Se X = 1 representar um sucesso e X = 0 um insucesso, a função probabilidade é:

$$f(i) = p^{i}(1-p)^{1-i}, i = 0,1$$



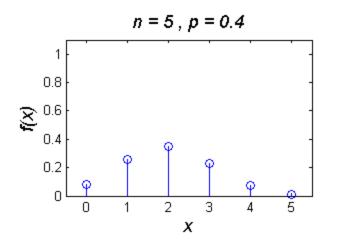


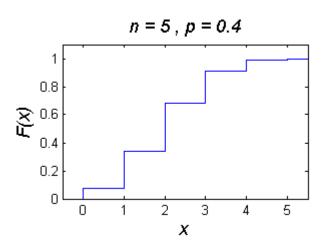
<u>Variável aleatória binomial</u>: admita uma sequência de n experiências de Bernoulli independentes, cada uma das quais resulta num sucesso com probabilidade p ou num insucesso com probabilidade 1 - p.

Se *X* representar o número de sucessos em *n* experiências, a função probabilidade é:

onde
$$\binom{n}{i} = \frac{n!}{i!(n-i)!}$$

$$f(i) = {n \choose i} p^i (1-p)^{n-i}, i = 0, 1, 2, ..., n$$

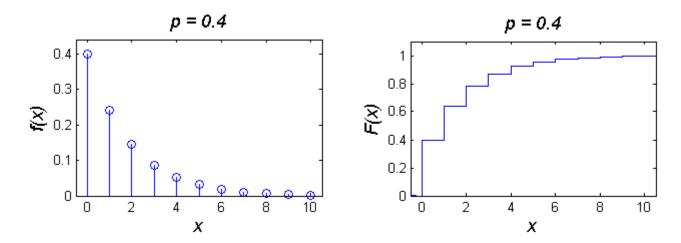




<u>Variável aleatória geométrica</u>: admita que são realizadas experiências de Bernoulli independentes com parâmetro *p* (probabilidade de sucesso) até que ocorra um sucesso.

Se X representar o número de insucessos antes do primeiro sucesso, a função probabilidade é

$$f(i) = (1-p)^i p$$
, $i = 0, 1, 2, ...$



Se X representar o número de experiências até ao primeiro sucesso, a função probabilidade é

 $f(i) = (1-p)^{i-1} p$, i = 1, 2, ...

Variáveis aleatórias discretas – Exemplos 3 e 4

Considere a experiência aleatório do lançamento de 2 dados equilibrados. O resultado da experiência é dado pela soma das 2 faces que ficam para cima.

Determine a função probabilidade f(x) e a função distribuição F(x) da variável aleatória associada a esta experiência.

Numa dada ligação de dados, a probabilidade de erro de bit (BER - *Bit Error Rate*) no estado normal é dada por q e os erros em diferentes bits são estatisticamente independentes.

Determine: (i) a probabilidade de um pacote de dados de tamanho 100 Bytes ser recebido sem erros se $q = 10^{-5}$; (ii) a probabilidade de um pacote de dados de 1000 Bytes ser recebido com 2 ou mais erros se $q = 10^{-7}$.

Fazer em casa!

Variáveis aleatórias contínuas

 Uma <u>variável aleatória X diz-se contínua</u> se existir uma função não negativa f(x) tal que para qualquer conjunto de números reais B:

$$P(X \in B) = \int_{B} f(x) dx \qquad \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

f(x) é a <u>função densidade de probabilidade</u> da v.a contínua X

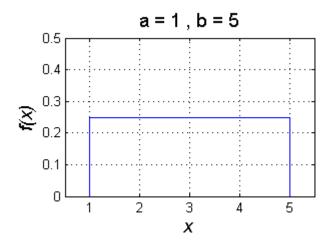
- Resulta então que: $P\{a \le X \le b\} = \int_{a}^{b} f(x) dx$
- A <u>função distribuição</u> da v.a contínua X é:

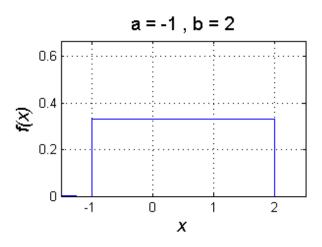
$$F(x) = P(X \in [-\infty, x]) = \int_{-\infty}^{x} f(y)dy$$

Exemplos de variáveis aleatórias contínuas

<u>Variável aleatória com Distribuição Uniforme</u>: uma v.a. diz-se uniformemente distribuída no intervalo [a,b] se a função densidade de probabilidade for dada por

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & , a < x < b \\ 0 & , cc \end{cases}$$

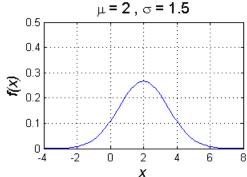




Exemplos de variáveis aleatórias contínuas

<u>Variável aleatória com Distribuição Gaussiana (ou Normal)</u>: Uma v.a. X tem uma distribuição Gaussiana com média μ e desvio padrão σ se a função densidade é dada por:

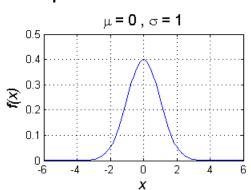
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}$$



Designa-se por distribuição Gaussiana (ou Normal) padrão à distribuição Gaussiana com média 0 e desvio padrão 1.

Neste caso:

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



Média de uma variável aleatória

<u>Média</u> ou <u>valor esperado</u> de uma v.a. X:

$$E[X] = \begin{cases} \sum_{j=1}^{\infty} x_j f_X(x_j) \text{ se } X \text{ discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx \text{ se } X \text{ continua} \end{cases}$$

Propriedades importantes:

$$E[cX] = cE[X]$$

$$E\left[\sum_{i=1}^{n} c_i X_i\right] = \sum_{i=1}^{n} c_i E[X_i]$$

Média da v.a. Y = g(X):

$$E[g(X)] = \begin{cases} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_j) f_X(x_j) \text{ se } X \text{ discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_X(x) dx \text{ se } X \text{ continua} \end{cases}$$

Variância de uma variável aleatória

Variância de uma v.a. X:

$$Var[X] = E\left[\left(X - E[X]\right)^{2}\right] = E\left[X^{2}\right] - E[X]^{2}$$

Propriedades importantes:

$$Var[X] \ge 0$$

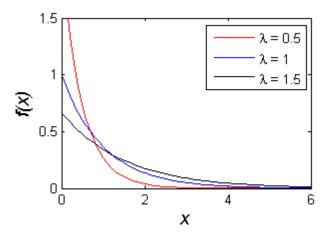
 $Var[cX] = c^2 Var[X]$

$$Var\left[\sum_{i=1}^{n} X_i\right] = \sum_{i=1}^{n} Var[X_i]$$
 se X_i forem independentes

Distribuição exponencial

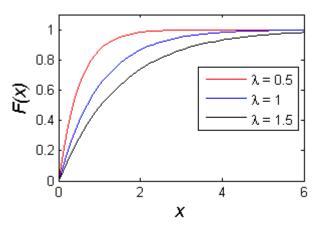
Uma v. a. X tem uma distribuição exponencial com parâmetro λ, λ > 0, se a sua função densidade de probabilidade for:

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



A função de distribuição é dada por:

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



Distribuição exponencial

A média e a variância de uma distribuição exponencial são:

$$E[X] = \frac{1}{\lambda}$$
 $Var(X) = \frac{1}{\lambda^2}$

• A distribuição exponencial não tem memória, isto é,

$$P{X > s + t \mid X > t} = P{X > s}$$

• Se X_1 e X_2 são v. a. independentes e exponencialmente distribuídas com médias $1/\lambda_1$ e $1/\lambda_2$ respetivamente, então

$$P\{X_1 < X_2\} = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$$

Distribuição exponencial – Exemplo 5

Uma pessoa entra num banco e encontra os 2 empregados do banco ocupados a servir clientes. Não existem outros clientes no banco, pelo que a pessoa começará a ser atendida logo que um dos clientes que se encontra a ser atendido deixe o banco.

O empregado A serve os clientes segundo uma distribuição exponencial à taxa λ_A = 12 clientes por hora e o empregado B serve os clientes segundo uma distribuição exponencial à taxa λ_B = 8 clientes por hora. Determine a probabilidade da pessoa que entrou ser o segundo cliente a ser servido.

Evento A – o empregado A termina de servir o seu cliente antes do empregado B Evento B – o empregado B termina de servir o seu cliente antes do empregado A Evento C – a pessoa que entrou é o segundo cliente a ser servido

$$P(C) = P(C \mid A) \times P(A) + P(C \mid B) \times P(B) =$$

$$= \frac{\lambda_A}{\lambda_A + \lambda_B} \times \frac{\lambda_A}{\lambda_A + \lambda_B} + \frac{\lambda_B}{\lambda_A + \lambda_B} \times \frac{\lambda_B}{\lambda_A + \lambda_B} =$$

$$= \frac{12}{12 + 8} \times \frac{12}{12 + 8} + \frac{8}{12 + 8} \times \frac{8}{12 + 8} = 0.52 = 52\%$$
21

Processos estocásticos

- Um *processo estocástico* $\{X(t), t \in T\}$ é um conjunto de variáveis aleatórias: para cada $t \in T$, X(t) é uma variável aleatória.
- O índice t é frequentemente interpretado como tempo. Nesta interpretação, X(t) é o <u>estado</u> do processo no instante t.
- O conjunto Té o <u>conjunto de índices</u> do processo.
 - (1) se *T* é um conjunto contável, designa-se o processo estocástico como sendo *em tempo discreto*
 - (2) se *T* é um intervalo da reta real, designa-se o processo estocástico como sendo *em tempo contínuo*
- O <u>espaço de estados</u> é o conjunto de todos os valores que as variáveis aleatórias X(t) podem tomar.

Exemplos de processos estocásticos

Considere um sistema com uma fila de espera e um servidor. A este sistema chegam clientes para serem servidos.

Atrasos sofridos por cada cliente na fila de espera

- (1) é um processo estocástico em tempo discreto
- (2) o estado é uma variável contínua

O número de clientes em espera

- (1) é um processo estocástico em tempo contínuo
- (2) o estado é uma variável discreta

