

## Amostragem de Aceitação para Variáveis não Gaussianas

### Errata

Pág. - Capítulo	Linha e/ou Fórmula	Onde se lê	Deve ler-se
i - Resumo	14	[ANSI/ASQC Z1.9, 2008]	MIL-STD 414
i - Resumo	24	...alguns estudos limites...	...alguns estudos com limites...
i - Resumo	29	...(dando maior enfase...)...	...(dando maior ênfase ...)...
iii - Abstrat	13	[ANSI/ASQC Z1.9, 2008]	MIL-STD 414
iii - Abstrat	20	single limits on AS, ...	single limits, ...
iii - Abstrat	31	..., both methods being compared.	..., both methods are compared.
v - Conteúdo	4	Amostragem de Aceitação para Variáveis Exponenciais	Amostragem de Aceitação para Variáveis Exponenciais
1 – Cap. 1	7	..., explicita e implicitamente, ...	..., explícita e implicitamente, ...
2 – Cap. 1	14	Segundo Montgomery (1991),...	Segundo Montgomery (2004), ...
2 – Cap. 1	22	Ainda segundo Montgomery (1991), ...	Ainda segundo Montgomery (2004), ...
4 – Cap. 1	18	Estas últimas foram introduzidas por A. Shewhart em 1924.	Estas últimas foram introduzidas por W. A. Shewhart em 1924.
6 – Cap. 1	10	..., tratado em normas clássicas [ANSI/ASQC Z1.9, 2008], ...	..., tratado em normas clássicas MIL-STD 414, ...
6 – Cap. 1	23	Como objectivos específicos, estudar ...	Como objectivos específicos, pretende-se estudar ...
6 – Cap. 1	24	Gumbel, avaliando a influência ...	Gumbel, e avaliar a influência ...
6 – Cap. 1	29	... quando o produto poder ser classificado ...	... quando o produto puder ser classificado ...
7 – Cap. 1	23	de rejeitar lotes de “má” qualidade são mal calculados, ...	de aceitar lotes de “má” qualidade são mal calculados, ...
8 – Cap. 1	4	... constitui boa uma alternativa ...	... constitui uma boa alternativa ...
12 – Cap. 2	22	... podemos proceder a:	... pode proceder-se a:
13 – Cap. 2	4	... para podermos tomar uma decisão	... para se tomar uma decisão

13 – Cap. 2	22	... podemos rejeitar	... pode rejeitar-se
13 – Cap. 2	23/24/25	... (por exemplo, para um lote de dimensão 100, uma amostra de dimensão 15, $\alpha=5\%$ e uma fracção defeituosa de 1%, rejeita-se o lote). ...	... (por exemplo, não é possível garantir um $\alpha$ de 5%, para um lote de dimensão 100, uma amostra de dimensão 15 e uma fracção defeituosa de 1%). ...
14 – Cap. 2	29	..., as desigualdades do tipo $\leq$ e $\geq$ , respectivamente ...	..., as desigualdades do tipo $\geq$ e $\leq$ , respectivamente ...
15 – Cap. 2	6	..., que nos irão auxiliar ...	..., que irão auxiliar ...
17 – Cap. 2	2	(estamos a considerar que ...	(está a considerar-se que ...
26 – Cap. 3	Sistema de equações (3.17)	$\Leftrightarrow \begin{cases} k = -\frac{z_{1-\alpha} z_{LTPD} - z_{\beta} z_{AQL}}{z_{\beta} - z_{1-\alpha}} \\ n = \left( \frac{z_{1-\alpha} - z_{\beta}}{z_{LTPD} - z_{AQL}} \right)^2 \end{cases}$	$\Leftrightarrow \begin{cases} k = \frac{z_{1-\alpha} z_{LTPD} - z_{\beta} z_{AQL}}{z_{\beta} - z_{1-\alpha}} \\ n = \left( \frac{z_{1-\alpha} - z_{\beta}}{z_{LTPD} - z_{AQL}} \right)^2 \end{cases}$
26 – Cap. 3	8 e 9	..., enquanto que o valor da constante de aceitação é simétrico.	..., assim como a constante de aceitação.
28 – Cap. 3	Eq. (3.22)	$P_{\alpha}(\omega) = P(\text{Ac. lote} \omega) = P(Q_L \geq k_L \wedge Q_U \geq k_U) = P\left(\frac{\bar{X}-L}{\sigma} \geq k_L \wedge \frac{U-\bar{X}}{\sigma} \geq k_U\right)$	$P_{\alpha}(\omega) = P(\text{Ac. lote} \omega) = P(Q_L \geq k_L \cap Q_U \geq k_U) = P\left(\frac{\bar{X}-L}{\sigma} \geq k_L \cap \frac{U-\bar{X}}{\sigma} \geq k_U\right)$
28 – Cap. 3	Sistema de equações (3.25)	$\begin{cases} k_L = -\frac{z_{1-\alpha_1} z_{LTPD_1} - z_{\beta_1} z_{AQL_1}}{z_{\beta_1} - z_{1-\alpha_1}} \\ n_L = \left( \frac{z_{1-\alpha_1} - z_{\beta_1}}{z_{LTPD_1} - z_{AQL_1}} \right)^2 \end{cases}$	$\begin{cases} k_L = \frac{z_{1-\alpha_1} z_{LTPD_1} - z_{\beta_1} z_{AQL_1}}{z_{\beta_1} - z_{1-\alpha_1}} \\ n_L = \left( \frac{z_{1-\alpha_1} - z_{\beta_1}}{z_{LTPD_1} - z_{AQL_1}} \right)^2 \end{cases}$
28 – Cap. 3	10	..., consideram-se os valores $k_L, k_U$ e	..., consideram-se os valores $k_L = k_U = k$ e
28 – Cap. 3	12	..., o valor de $k$ relativo ao outro limite deve ser recalculado.	..., o valor de $k$ deve ser recalculado.
29 – Cap. 3	Sistema de equações (3.26)	$\begin{cases} k_L = -\frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} z_{LTPD} - z_{\beta} z_{AQL}}{z_{\beta} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}} \\ n_L = \left( \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} - z_{\beta}}{z_{LTPD} - z_{AQL}} \right)^2 \end{cases}$	$\begin{cases} k_L = \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} z_{LTPD} - z_{\beta} z_{AQL}}{z_{\beta} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}} \\ n_L = \left( \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} - z_{\beta}}{z_{LTPD} - z_{AQL}} \right)^2 \end{cases}$
29 – Cap. 3	9	em que as constantes de aceitação são simétricas ( $k_U = -k_L$ ) e a dimensão da amostra é igual nas	em que, $k_U = k_L$ e $n_U = n_L$ nas
29 – Cap. 3	11	Aceitação são $-k_U, k_U$ e $n$ .	Aceitação são $k = k_U = k_L$ e $n$ .

30 – Cap. 3	-1	onde $t_{n-1}(\lambda)$ , é uma distribuição t não central de parâmetro de não centralidade $\lambda$ , ...	onde $t_{n-1}(\lambda)$ , é uma distribuição t não central, com n-1 graus de liberdade e parâmetro de não centralidade $\lambda$ , ...
32 – Cap. 3	Sistema de equações (3.42)	$\begin{cases} P(Q_L \geq k   \mu = \mu_0) = 1 - \alpha \\ P(Q_L \geq k   \mu = \mu_1) = \beta \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} F_{t_{n-1}(\lambda_0)}(k\sqrt{n}) = 1 - \alpha \\ F_{t_{n-1}(\lambda_1)}(k\sqrt{n}) = \beta \end{cases} \Leftrightarrow$	$\begin{cases} P(Q_L \geq k   \mu = \mu_0) = 1 - \alpha \\ P(Q_L \geq k   \mu = \mu_1) = \beta \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} F_{t_{n-1}(\lambda_0)}(k\sqrt{n}) = \alpha \\ F_{t_{n-1}(\lambda_1)}(k\sqrt{n}) = 1 - \beta \end{cases} \Leftrightarrow$
33 – Cap. 3	Eq. (3.45)	$P_{ac}(\omega) = P(\text{Ac. lote} \omega) = P(Q_L \geq k_L \wedge Q_U \geq k_U) = P\left(\frac{\bar{X}-L}{S} \geq k_L \wedge \frac{U-\bar{X}}{S} \geq k_U\right)$	$P_{ac}(\omega) = P(\text{Ac. lote} \omega) = P(Q_L \geq k_L \cap Q_U \geq k_U) = P\left(\frac{\bar{X}-L}{S} \geq k_L \cap \frac{U-\bar{X}}{S} \geq k_U\right)$
36 – Cap.3	11/12	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>\mu = \mu</math>;</li> <li>➤ <math>\sigma^2 = \frac{\mu^3}{\lambda}</math></li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>E[X] = \mu</math>;</li> <li>➤ <math>V[X] = \frac{\mu^3}{\lambda}</math></li> </ul>
50 – Cap. 5	15/26	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>\mu = \theta\delta</math>;</li> <li>➤ <math>\sigma^2 = \theta\delta^2</math>.</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>E[X] = \theta\delta</math>;</li> <li>➤ <math>V[X] = \theta\delta^2</math>.</li> </ul>
53 – Cap. 5	9	..., o sistema (5.14) pode se reescrito da seguinte forma:	..., o sistema (5.14) pode ser reescrito da seguinte forma:
53 – Cap. 5	Sistema de equações (5.16)	$\begin{cases} P\left(Y \geq \frac{2n\theta L}{k\delta}   \delta = \delta_0\right) = 1 - \alpha \\ P\left(Y \geq \frac{2n\theta L}{k\delta}   \delta = \delta_1\right) = \beta \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} P\left(Y \leq \frac{2n\theta L}{k \frac{L}{F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-AQL)}}\right) = \alpha \\ P\left(Y \leq \frac{2n\theta L}{k \frac{L}{F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-LTPD)}}\right) = 1 - \beta \end{cases} \Leftrightarrow$ $\begin{cases} \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL)}{k} = \chi_{2n\theta, \alpha}^2 \\ \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD)}{k} = \chi_{2n\theta, 1-\beta}^2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k = \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL) \chi_{2n\theta, \alpha}^2}{\chi_{2n\theta, \alpha}^2} \\ n : \frac{\chi_{2n\theta, 1-\beta}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL)}{\chi_{2n\theta, \alpha}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD)} = 1 \end{cases}$	$\begin{cases} P\left(Y \geq \frac{2n\theta L}{k\delta}   \delta = \delta_0\right) = 1 - \alpha \\ P\left(Y \geq \frac{2n\theta L}{k\delta}   \delta = \delta_1\right) = \beta \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} P\left(Y \leq \frac{2n\theta L}{k \frac{L}{F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL)}}\right) = \alpha \\ P\left(Y \leq \frac{2n\theta L}{k \frac{L}{F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD)}}\right) = 1 - \beta \end{cases} \Leftrightarrow$ $\begin{cases} \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL)}{k} = \chi_{2n\theta, \alpha}^2 \\ \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD)}{k} = \chi_{2n\theta, 1-\beta}^2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k = \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL)}{\chi_{2n\theta, \alpha}^2} \\ n : \frac{\chi_{2n\theta, 1-\beta}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL)}{\chi_{2n\theta, \alpha}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD)} = 1 \end{cases}$
55 – Cap. 5	Sistema de equações (5.20)	$\begin{cases} k_L = \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL_1) \chi_{2n_L\theta; \alpha_1}^2}{\chi_{2n_L\theta; \alpha_1}^2} \\ n_L : \frac{\chi_{2n_L\theta; 1-\beta_1}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL_1)}{\chi_{2n_L\theta; \alpha_1}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD_1)} = 1 \end{cases} \text{ e } \begin{cases} k_U = \frac{2n_U\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-AQL_2)}{\chi_{2n_U\theta; 1-\alpha_2}^2} \\ n_U : \frac{\chi_{2n_U\theta; \beta_2}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-AQL_2)}{\chi_{2n_U\theta; 1-\alpha_2}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-LTPD_2)} = 1 \end{cases}$	$\begin{cases} k_L = \frac{2n\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL_1)}{\chi_{2n_L\theta; \alpha_1}^2} \\ n_L : \frac{\chi_{2n_L\theta; 1-\beta_1}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(AQL_1)}{\chi_{2n_L\theta; \alpha_1}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(LTPD_1)} = 1 \end{cases} \text{ e } \begin{cases} k_U = \frac{2n_U\theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-AQL_2)}{\chi_{2n_U\theta; 1-\alpha_2}^2} \\ n_U : \frac{\chi_{2n_U\theta; \beta_2}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-AQL_2)}{\chi_{2n_U\theta; 1-\alpha_2}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1}(1-LTPD_2)} = 1 \end{cases}$

55 – Cap. 5	Sistema de equações (5.21)	$\left\{ \begin{array}{l} k_L = \frac{2n_L \theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( \frac{AQL}{2} \right) \chi_{2n_L, \theta; \frac{\alpha}{2}}^2}{\chi_{2n_L, \theta; \frac{\alpha}{2}}^2} \\ n_L : \frac{\chi_{2n_L, \theta; 1 - \frac{\beta}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_L, \theta; \frac{\alpha}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( \frac{LTPD}{2} \right)} = 1 \end{array} \right. \text{ e}$ $\left\{ \begin{array}{l} k_U = \frac{2n_U \theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( 1 - \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_U, \theta; 1 - \frac{\alpha}{2}}^2} \\ n_U : \frac{\chi_{2n_U, \theta; \frac{\beta}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( 1 - \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_U, \theta; 1 - \frac{\alpha}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( 1 - \frac{LTPD}{2} \right)} = 1 \end{array} \right.$	$\left\{ \begin{array}{l} k_L = \frac{2n_L \theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_L, \theta; \frac{\alpha}{2}}^2} \\ n_L : \frac{\chi_{2n_L, \theta; 1 - \frac{\beta}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_L, \theta; \frac{\alpha}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( \frac{LTPD}{2} \right)} = 1 \end{array} \right. \text{ e}$ $\left\{ \begin{array}{l} k_U = \frac{2n_U \theta F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( 1 - \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_U, \theta; 1 - \frac{\alpha}{2}}^2} \\ n_U : \frac{\chi_{2n_U, \theta; \frac{\beta}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( 1 - \frac{AQL}{2} \right)}{\chi_{2n_U, \theta; 1 - \frac{\alpha}{2}}^2 F_{Gama(\theta,1)}^{-1} \left( 1 - \frac{LTPD}{2} \right)} = 1 \end{array} \right.$
68 – Cap. 6	11/12	Por fim, obtém-se uma amostra simulada, de dimensão 5000, a partir de $Q_U$ e, considerando ...	Por fim, obtém-se uma amostra simulada, de dimensão 5000, a partir de valores $Q_U$ e, considerando ...
71 – Cap. 6	Eq. (6.27)	$f_X(x) = \frac{\theta}{\delta} \left( \frac{x - \lambda}{\delta} \right)^{-\theta - 1} e^{-\left( \frac{x - \lambda}{\delta} \right)^{-\theta}},$ $x > 0, \theta > 0, \delta > 0, \lambda \in \mathbb{R}$	$f_X(x) = \frac{\theta}{\delta} \left( \frac{x - \lambda}{\delta} \right)^{-\theta - 1} e^{-\left( \frac{x - \lambda}{\delta} \right)^{-\theta}},$ $x > \lambda, \theta > 0, \delta > 0, \lambda \in \mathbb{R}$
71 – Cap. 6	Eq. (6.28)	$F_X(x) = e^{-\left( \frac{x - \lambda}{\delta} \right)^{-\theta}},$ $x > 0, \theta > 0, \delta > 0, \lambda \in \mathbb{R}$	$F_X(x) = e^{-\left( \frac{x - \lambda}{\delta} \right)^{-\theta}},$ $x > \lambda, \theta > 0, \delta > 0, \lambda \in \mathbb{R}$
72 – Cap. 6	8/9	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>\mu = \delta \Gamma \left( 1 - \frac{1}{\theta} \right)</math>, apenas para <math>\theta &gt; 1</math>;</li> <li>➤ <math>\sigma^2 = \delta^2 \left[ \Gamma \left( 1 - \frac{2}{\theta} \right) - \Gamma^2 \left( 1 - \frac{1}{\theta} \right) \right]</math>, apenas para <math>\theta &gt; 2</math>.</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>E[X] = \delta \Gamma \left( 1 - \frac{1}{\theta} \right)</math>, apenas para <math>\theta &gt; 1</math>;</li> <li>➤ <math>V[X] = \delta^2 \left[ \Gamma \left( 1 - \frac{2}{\theta} \right) - \Gamma^2 \left( 1 - \frac{1}{\theta} \right) \right]</math>, apenas para <math>\theta &gt; 2</math>.</li> </ul>
81 – Cap. 6	11/12	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>\mu = \lambda + \gamma \delta</math>, sendo <math>\gamma</math> a constante de Euler;</li> <li>➤ <math>\sigma^2 = \frac{1}{6} \pi^2 \delta^2</math>.</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>➤ <math>E[X] = \lambda + \gamma \delta</math>, sendo <math>\gamma</math> a constante de Euler;</li> <li>➤ <math>V[X] = \frac{1}{6} \pi^2 \delta^2</math>.</li> </ul>
88 – Cap. 6	5	Uma vez mais, para que $\omega$ seja pequeno, $\delta$ tem de obedecer às condições já expostas	Uma vez mais, para que $\omega$ seja pequeno, $\lambda$ tem de obedecer às condições já expostas

88 – Cap. 6	Sistema de equações (6.73)	$\begin{cases} k_L = -\ln\left(-\frac{\chi_{2n;1-\alpha_1}^2}{2n_L \ln(AQL_1)}\right) \\ n_L : \frac{\chi_{2n;\beta_1}^2 \ln(AQL_1)}{\chi_{2n;1-\alpha_1}^2 \ln(LTPD_1)} = 1 \end{cases}$ $\begin{cases} k_U = \ln\left(-\frac{\chi_{2n;\alpha_2}^2}{2n_U \ln(1-AQL_2)}\right) \\ n_U : \frac{\chi_{2n;1-\beta_2}^2 \ln(1-AQL_2)}{\chi_{2n;\alpha_2}^2 \ln(1-LTPD_2)} = 1 \end{cases}$	$\begin{cases} k_L = -\ln\left(-\frac{\chi_{2n;1-\alpha_1}^2}{2n_L \ln(AQL_1)}\right) \\ n_L : \frac{\chi_{2n_L;\beta_1}^2 \ln(AQL_1)}{\chi_{2n_L;1-\alpha_1}^2 \ln(LTPD_1)} = 1 \end{cases}$ $\begin{cases} k_U = \ln\left(-\frac{\chi_{2n;\alpha_2}^2}{2n_U \ln(1-AQL_2)}\right) \\ n_U : \frac{\chi_{2n_U;1-\beta_2}^2 \ln(1-AQL_2)}{\chi_{2n_U;\alpha_2}^2 \ln(1-LTPD_2)} = 1 \end{cases}$
89 – Cap. 6	Sistema de equações (6.74)	$\begin{cases} k_L = -\ln\left(-\frac{\chi_{2n;1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n_L \ln\left(\frac{AQL}{2}\right)}\right) \\ n_L : \frac{\chi_{2n;\frac{\beta}{2}}^2 \ln\left(\frac{AQL}{2}\right)}{\chi_{2n;1-\frac{\alpha}{2}}^2 \ln\left(\frac{LTPD}{2}\right)} = 1 \end{cases}$ $\begin{cases} k_U = \ln\left(-\frac{\chi_{2n;\frac{\alpha}{2}}^2}{2n_U \ln\left(1-\frac{AQL}{2}\right)}\right) \\ n_U : \frac{\chi_{2n;1-\frac{\beta}{2}}^2 \ln\left(1-\frac{AQL}{2}\right)}{\chi_{2n;\frac{\alpha}{2}}^2 \ln\left(1-\frac{LTPD}{2}\right)} = 1 \end{cases}$	$\begin{cases} k_L = -\ln\left(-\frac{\chi_{2n;1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n_L \ln\left(\frac{AQL}{2}\right)}\right) \\ n_L : \frac{\chi_{2n_L;\frac{\beta}{2}}^2 \ln\left(\frac{AQL}{2}\right)}{\chi_{2n_L;1-\frac{\alpha}{2}}^2 \ln\left(\frac{LTPD}{2}\right)} = 1 \end{cases}$ $\begin{cases} k_U = \ln\left(-\frac{\chi_{2n;\frac{\alpha}{2}}^2}{2n_U \ln\left(1-\frac{AQL}{2}\right)}\right) \\ n_U : \frac{\chi_{2n_U;1-\frac{\beta}{2}}^2 \ln\left(1-\frac{AQL}{2}\right)}{\chi_{2n_U;\frac{\alpha}{2}}^2 \ln\left(1-\frac{LTPD}{2}\right)} = 1 \end{cases}$
99 – Capítulo 8	Expressão relativa ao $LTPD_{EN}$	$LTPD_{EN} = e^{\frac{\ln(AQL)}{2n(z_{1-AQL} + 1 - k_N)}}$	$LTPD_{EN} = e^{\frac{\ln(AQL)\chi_{2n;\beta}^2}{2n(z_{1-AQL} + 1 - k_N)}}$
100 – Cap.8	Nota rodapé (10)	Substituindo a expressão de $\alpha_N$ , dada por (9.6) na expressão anterior, obtém-se...	Substituindo a expressão de $\alpha_N$ , dada por (8.6) na expressão anterior, obtém-se...
101 – Cap.8	13	coincidentes, com e sem ajuste dos $\alpha$ 's. Estes resultados constam da tabela 8.4.	coincidentes, com ajuste dos $\alpha$ 's. Estes resultados constam da tabela 8.4.
113 – Cap. 8	8	conforme, para um risco de 10% é de 16.13%. Assim sendo, ...	conforme, para um risco do consumidor de 10% é de 16.13%. Assim sendo, ...
116 – Cap. 8	1	Da análise das figuras 8.8 a 8.15, pode verificar-se que ...	Da análise das figuras 8.13 a 8.20, pode verificar-se que ...

117 – Cap.8	16	<p>i) Determina-se a média e o desvio padrão da Weibull, dados em (8.14);</p> <p>ii) A aceitação do lote no caso Gaussiano com <math>\sigma</math> desconhecido (dados Gaussianos – ajuste à Gaussiana) é dada pela expressão (8.11);</p>	<p>i) Determina-se a média e o desvio padrão da Weibull, dados em (8.18);</p> <p>ii) A aceitação do lote no caso Gaussiano com <math>\sigma</math> desconhecido (dados Gaussianos – ajuste à Gaussiana) é dada pela expressão (8.12);</p>
118 – Cap. 8	12	respectivamente, dados em (8.14).	respectivamente, dados em (8.18).
124 – Cap. 8	11	iii) A aceitação do lote no caso Fréchet (dados Fréchet – ajuste à Fréchet), com base nos resultados (6.30) e (6.34) é	iii) A aceitação do lote no caso Fréchet (dados Fréchet – ajuste à Fréchet), com base nos resultados (6.33) e (6.37) é:
126 – Cap. 8	2	Os valores de $LTPD_F$ e $k_F$ da coluna “Dados Fréchet Ajuste à Fréchet” foram obtidos pela solução do sistema (6.34), tal que ...	Os valores de $LTPD_F$ e $k_F$ da coluna “Dados Fréchet Ajuste à Fréchet” foram obtidos pela solução do sistema (6.37), tal que ...
130 – Cap. 8	7	<p>ii) A aceitação do lote no caso Gaussiano com <math>\sigma</math> desconhecido (dados Gaussianos – ajuste à Gaussiana) é dada pela condição da expressão (8.11);</p> <p>iii) A aceitação do lote no caso Fréchet com <math>\theta</math> desconhecido (dados Fréchet – ajuste à Fréchet), com base no resultado (6.49) é:</p>	<p>ii) A aceitação do lote no caso Gaussiano com <math>\sigma</math> desconhecido (dados Gaussianos – ajuste à Gaussiana) é dada pela condição da expressão (8.14);</p> <p>iii) A aceitação do lote no caso Fréchet com <math>\theta</math> desconhecido (dados Fréchet – ajuste à Fréchet), com base no resultado (6.52) é:</p>
131 – Cap. 8	23	sistema (6.50), que a aceitação do lote para a fracção não conforme $LTPD_{FN}$ é $\beta$ , ou seja	sistema (6.53), que a aceitação do lote para a fracção não conforme $LTPD_{FN}$ é $\beta$ , ou seja
131 – Cap. 8	28	$LTPD_F$ , foram obtidos pela resolução do sistema (6.50), recorrendo a métodos de simulação,	$LTPD_F$ , foram obtidos pela resolução do sistema (6.53), recorrendo a métodos de simulação,

136 – Cap.	12	i) A aceitação do lote no caso Gumbel (dados Gumbel – ajuste à Gumbel), com base nos resultados (6.56) e (6.59) é:	i) A aceitação do lote no caso Gumbel (dados Gumbel – ajuste à Gumbel), com base nos resultados (6.62) e (6.59) é:
141 – Cap. 8	24	ii) A aceitação do lote no caso Gaussiano com $\sigma$ desconhecido (dados Gaussianos – ajuste à Gaussiana) é dada pela condição da expressão (8.11);	ii) A aceitação do lote no caso Gaussiano com $\sigma$ desconhecido (dados Gaussianos – ajuste à Gaussiana) é dada pela condição da expressão (8.14);
142 – Cap. 8	1	iii) A aceitação do lote no caso Gumbel com $\delta$ desconhecido (dados Gumbel – ajuste à Gumbel), com base no resultado (6.74) é:	iii) aceitação do lote no caso Gumbel com $\delta$ desconhecido (dados Gumbel – ajuste à Gumbel), com base no resultado (6.77) é:
149 – Cap. 8	Na tabela 8.27 – 2ª coluna e referente à distribuição Gama	$1 - F_X(x) = 1 - \int_0^x \frac{1}{\delta^\theta \Gamma(\theta)} t^{\theta-1} e^{-\frac{t}{\delta}} dt$	$1 - F_X(U) = 1 - \int_0^U \frac{1}{\delta^\theta \Gamma(\theta)} t^{\theta-1} e^{-\frac{t}{\delta}} dt$
149 – Cap. 8	Na tabela 8.27 – 2ª coluna e linha referente à distribuição Weibull	$e^{-\left(\frac{x}{\delta}\right)^\theta}$	$e^{-\left(\frac{U}{\delta}\right)^\theta}$
151 – Cap. 8	Legenda da tabela 8.29	<b>Tabela 8.29:</b> Avaliação da performance dos planos de Amostragem de Aceitação clássicos com $\sigma$ conhecido, quando ...	<b>Tabela 8.29:</b> Avaliação da performance dos planos de Amostragem de Aceitação clássicos com $\sigma$ desconhecido, quando ...
153 – Cap. 9	19	..., com base no sistema (1).	..., com base no sistema (2.1).
154 – Cap. 9	2	convergência é muito lenta.	convergência é muito lenta com a variação de n.