

SRD

sciences du risque et du danger

collection dirigée par Franck Guarnieri

directeur du Centre de recherche sur les Risques et les Crises (CRC), Mines ParisTech / ARMINES

série **Références**

139

Introduction à l'analyse probabiliste des risques industriels

Henri Procaccia

Editions
TEC
& **DOC**

Lavoisier

Table des matières

PréfaceIII
Remerciements	V
Avertissement	VII
Notations	XVII

Chapitre 1 Généralités

1 Introduction	1
2 Les éléments fondamentaux communs aux deux démarches	2
2.1 Définitions	2
2.2 Fiabilité des matériels et systèmes	4
2.3 Les essais de fiabilité, le retour d'expérience	5
2.4 Les modèles statistiques de fiabilité	7
2.5 La démarche décisionnelle bayésienne	10

Chapitre 2

L'estimation – Les modèles statistiques fréquentiels et bayésiens

1 Les difficultés de l'estimation	11
1.1 Les estimateurs utilisés en pratique	13
1.2 Les principales propriétés des estimateurs	15
2 Les méthodes d'estimation	17
3 Les principales distributions statistiques	17
3.1 La loi exponentielle	18
3.2 La distribution gamma	20
3.3 La loi de Weibull à deux et à trois paramètres	22
3.4 La distribution binomiale	25
3.5 La distribution bêta	27
3.6 La loi de Fisher-Snedecor	29
3.7 La distribution normale	30
3.8 La distribution du Chi deux	34
3.9 La distribution log normale (ou loi de Galton)	35

3.10. La distribution de Student (Student-Fisher)	38
3.11. La distribution uniforme	40

Chapitre 3

L'estimateur ponctuel du maximum de vraisemblance et l'estimation par intervalle – Les difficultés liées à la démarche fréquentielle

1. L'estimateur du maximum de vraisemblance (EMV) dans un cadre exponentiel	43
1.1. Estimateur fréquentiel et estimateur bayésien	44
1.2. Propriétés de l'estimateur du maximum de vraisemblance (EMV)	51
1.3. Influence du plan d'échantillonnage	51
1.3.1. Essais censurés de type II	51
1.3.2. Essais censurés de type I	52
1.3.3. Plan d'échantillonnage des données de Retour d'Expérience (REX)	53
2. L'estimateur du maximum de vraisemblance d'une probabilité de défaillance à la sollicitation de type binomial	53
2.1. Calcul de l'estimateur	53
2.2. Influence du plan d'échantillonnage	54
2.2.1. Essais de type I	54
2.2.2. Essais de type II	54
3. L'estimateur du maximum de vraisemblance d'une loi de Weibull	55
4. L'estimation par intervalle Mesure de l'incertitude associée à un estimateur	57
4.1. Intervalle de confiance bilatéral d'un temps ou d'un taux de défaillance	58
4.1.1. Essais de type II	58
4.1.2. Essais de type I	60
4.2. Intervalle de confiance unilatéral	61
4.3. Intervalle de confiance d'une probabilité de défaillance à la sollicitation	63
4.4. Les effets de la maintenance	64
4.5. Difficultés et limites de la démarche fréquentielle	64

Chapitre 4

La démarche bayésienne

1. Le principe des probabilités subjectives	67
2. La démarche historique – Le traité du révérend Thomas Bayes	69
2.1. Discussion : comment « bâtir » la loi <i>a priori</i>	74
2.2. Exemple 1	75
2.3. Exemple 2 : détermination des paramètres de la loi <i>a priori</i> pour un taux de défaillance	76
3. Le théorème de Bayes	77
3.1. Cas des événements discrets	77
3.2. Cas de variables continues	79
3.2.1. Intérêt de la démarche bayésienne	81
3.2.2. Les difficultés de la démarche bayésienne	83
3.2.3. Quantité d'information apportée par une distribution statistique	83

Chapitre 5

Paramètres de fiabilité constants – La modélisation de l'expertise

1. Introduction	95
2. Modélisation des expertises	95
2.1. Expertises peu informatives	96
2.1.1. Densités <i>a priori</i> « non informatives » de Jeffreys – Lien entre estimateurs fréquentiel et bayésien	96
2.1.2. Modélisation <i>a priori</i> de valeurs moyennes non informatives	100
2.1.3. Loi <i>a priori</i> non informative uniforme [0, 1] – Expertises de type binaire mutuellement exclusives	102
2.1.4. Densité <i>a priori</i> uniforme bornée « peu » informative	111
2.2. Expertises informatives	112
2.2.1. Élicitation et modélisation d'expertises censurées	112
2.2.2. Expertises <i>a priori</i> conjuguées au retour d'expérience	116
2.2.3. Expertise sur l'espérance d'un estimateur fiabiliste – Lois normale-lognormale	117
2.3. Modélisation de l'estimation de l'efficacité d'une action de maintenance	126

Chapitre 6

Évaluation bayésienne d'un taux ou d'un temps de défaillance

1. Introduction	129
2. Connaissances <i>a priori</i> non informatives sur un taux ou un temps de défaillance	130
2.1. Densité <i>a priori</i> de Jeffreys	130
2.1.1. Évaluation bayésienne d'un taux de défaillance	130
2.1.2. Évaluation bayésienne d'un temps de défaillance	132
2.2. Densité <i>a priori</i> uniforme bornée	132
2.2.1. Évaluation d'un taux de défaillance	132
2.2.2. Évaluation d'un temps de défaillance	138
3. Connaissances <i>a priori</i> informatives – Taux et temps de défaillance	140
3.1. Modélisation d'une densité <i>a priori</i> gamma	140
3.1.1. Taux de défaillance	140
3.1.2. Temps moyen de défaillance	141
3.1.3. Filtration de l'expertise	141
3.1.4. Modélisation de l'expertise	142
3.2. Fonction de vraisemblance	145
3.3. Densité de probabilité et paramètres de fiabilité <i>a posteriori</i>	145
3.3.1. Taux de défaillance – Espérance et variance	145
3.3.2. Taux de défaillance – Intervalle de crédibilité <i>a posteriori</i>	146
3.3.3. Temps de défaillance	149

Chapitre 7

Évaluation bayésienne d'une probabilité de défaillance à la sollicitation

4.1.5. Taux de défaillance mixte.....	225
4.1.6. Temps d'initiation du vieillissement	226
4.2. Fiabilité globale.....	226
5. Matériels réparables – Impact de la maintenance sur des matériels réparables.....	227
5.1. Maintenance minimale (ABAO) – Lois puissance (Crow-Amsaa, Weibull).....	227
5.1.1. Estimation des paramètres de la loi de Crow AMSAA par la méthode du maximum de vraisemblance	230
5.1.2. Détermination graphique	230
5.1.3. Estimation dans le cas d'un système de k matériels.....	232
5.1.4. Estimation des paramètres du modèle de Weibull	233
5.2. Maintenance parfaite – Processus de renouvellement (AGAN, RP, <i>renewal process</i>).....	235
5.2.1. Le modèle de processus de renouvellement.....	235
5.2.2. Détermination du nombre espéré de défaillances – Estimateurs du maximum de vraisemblance des paramètres de la loi de Weibull.....	236
5.2.3. Simulation de Monte Carlo	236
5.3. Les processus généralisés de renouvellement (GRP) à réduction arithmétique d'âge (ARA) et à réduction d'intensité de défaillance (ARI).....	238
5.3.1. Le modèle GRP 1 (<i>generalised renewal process 1</i>)	239
5.3.2. Le modèle GRP 2 à réduction stochastique d'âge type 2.....	240
5.3.3. Évaluation du nombre espéré de défaillances par simulation de Monte Carlo.....	240
5.3.4. Estimation des paramètres du modèle GRP par la méthode du maximum de vraisemblance	241
5.3.5. Les différents modèles généralisés de renouvellement GRP.....	245
5.4. Les modèles particuliers à réduction arithmétique d'âge (ARA).....	250
5.4.1. Le modèle ARA_{∞} (modèle équivalent à Kijima 2, et Rexpert).....	250
5.4.2. Le modèle ARA_1 (équivalent au modèle Kijima 1).....	251
5.4.3. Le modèle ARA_m	252
5.5. Les modèles à réduction d'intensité de défaillance ARI.....	253
5.5.1. Le modèle ARI_{∞}	253
5.5.2. Le modèle ARI_1	254
5.5.3. Le modèle ARI_m	255
5.5.4. Les modèles de réduction géométrique de l'intensité de défaillance.....	256

Chapitre 9

Applications industrielles

1. Introduction	257
2. Actualisation d'un recueil de données de fiabilité – Application à la banque EIREDA	258
2.1. Densité <i>a priori</i>	260
2.2. Fonction de vraisemblance	261
2.3. Densité <i>gamma a posteriori</i>	261
2.4. Calcul logiciel.....	262
3. Détermination d'un taux de défaillance générique pour un compresseur centrifuge.....	264
3.1. Courbes d'ennemies.....	264

2.2. Densité <i>a priori</i> uniforme tronquée peu informative.....	158
2.2.1. Densité <i>a priori</i> « peu » informative.....	158
2.2.2. Retour d'expérience binomial	158
2.2.3. Densité <i>a posteriori</i>	158
3. Loi <i>a priori</i> informative.....	162
3.1. Élicitation et modélisation de la loi <i>a priori</i>	162
3.2. Retour d'expérience et fonction de vraisemblance.....	164
3.3. Densité de probabilité <i>a posteriori</i>	164

Chapitre 8

Paramètres de fiabilité variables avec le temps

1. Introduction	169
2. Démarche fréquentielle	170
2.1. Matériels non réparables et matériels réparables	170
2.2. Détermination des paramètres de la loi de Weibull – Méthode de régression	171
2.2.1. Régression sur l'axe des y – Méthode des rangs médians	172
2.2.2. Régression sur l'axe des x	177
2.2.3. Différents modes de défaillance – Risque compétitif et modèle BiWeibull	178
2.2.4. Facteur de réduction de biais RBA.....	181
2.3. Méthode du maximum de vraisemblance (EMV).....	182
2.3.1. Détermination analytique des paramètres de la loi de Weibull	182
2.3.2. Intervalle de confiance sur les paramètres de la loi de Weibull et la fiabilité	184
2.4. La méthode <i>stochastic expectation maximisation</i> (SEM).....	185
2.5. Comparaison des méthodes d'évaluation des paramètres de la loi de Weibull et des résultats obtenus par différents logiciels.....	188
3. Démarche bayésienne.....	189
3.1. Détermination bayésienne du paramètre d'échelle lorsque le paramètre de forme β est connu.....	190
3.1.1. Évaluation du paramètre d'échelle à partir d'une densité <i>a priori</i> uniforme bornée, peu informative	190
3.1.2. Détermination du paramètre d'échelle et du temps moyen de défaillance à partir d'une densité <i>a priori</i> non informative de Jeffreys.....	195
3.1.3. Détermination du paramètre d'échelle à partir d'une densité <i>a priori</i> <i>gamma</i> informative.....	198
3.2. Détermination bayésienne des paramètres de la loi de Weibull lorsque les paramètres de forme β et d'échelle η sont inconnus	200
3.2.1. Introduction	200
3.2.2. Élicitation et modélisation de l'expertise <i>a priori</i>	201
3.2.3. Fonction de vraisemblance	208
3.2.4. Pondération entre connaissance <i>a priori</i> et vraisemblance	209
3.2.5. Densités <i>a posteriori</i> des paramètres de la loi de Weibull	210
3.2.6. Calculs complémentaires.....	212
3.2.7. Comparaison entre logiciels bayésiens.....	216
4. Modèle bayésien multiphases de la loi de Weibull à quatre paramètres (BiWeibull)	218
4.1. Exemple – Évaluation des phases de rajeunissement et de vieillissement	218

3.3.2. Détermination de paramètres de fiabilité génériques utilisant une expertise <i>a priori</i> complémentaire, et le retour d'expérience	272
4. Optimisation de la maintenance par la fiabilité de pompes à eau (OMF)	276
4.1. Difficultés liées au retour d'expérience	277
4.2. Le principe de réduction d'âge (ARA) apporté par la maintenance	278
4.3. Modélisation de l'expertise <i>a priori</i> des paramètres de la loi de Weibull	280
4.4. Modélisation de la fonction de réduction d'âge	281
4.5. Application à l'optimisation de la maintenance de pompes alimentaires d'une centrale de production d'énergie	281
4.5.1. Programme de base de maintenance préventive des pompes alimentaires ..	282
4.5.2. Retour d'expérience	283
4.5.3. Détermination fréquentielle des paramètres de la loi de vieillissement des pompes	284
4.5.4. Modèle à réduction d'âge bayésien – Détermination de la loi réelle de vieillissement des étanchéités de pompe et de leur fiabilité intrinsèque ..	290
4.5.5. Conclusion	302

Chapitre 10

Conclusions – Perspectives

1. Les difficultés de la démarche probabiliste d'évaluation des risques industriels	305
1.1. Une première difficulté : le recueil et la modélisation de l'expertise	307
1.2. Une deuxième difficulté : la pondération des sources d'information disponibles ..	307
1.3. Une troisième difficulté : le calcul des paramètres de fiabilité <i>a posteriori</i>	308
2. Les axes de recherche actuels	308

Bibliographie	311
----------------------------	------------

Annexes	315
----------------------	------------

Glossaire	339
------------------------	------------

Index	343
--------------------	------------