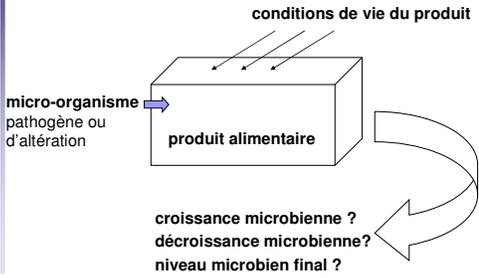


Modélisation du développement microbien dans un aliment et application à l'appréciation quantitative des risques



Objectifs de la microbiologie prévisionnelle



conditions de vie du produit

micro-organisme pathogène ou d'altération → produit alimentaire

croissance microbienne ?
décroissance microbienne ?
niveau microbien final ?

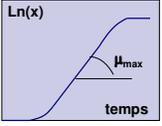
Historique

- Années 1920
modèles simples d'inactivation thermique
- Années 1980
nombreux modèles de croissance et de décroissance (naissance de la "Microbiologie Prévisionnelle")
- Années 1990
utilisation de ces modèles en appréciation des risques

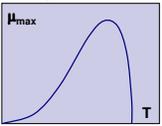
Niveaux de modélisation

- Niveau primaire
Evolution du nombre de micro-organismes en fonction du temps
 $x = f(t, \theta) + \epsilon_t$
- Niveau secondaire
Effet des facteurs environnementaux sur les paramètres des modèles primaires
 $\theta = g(T, pH, \dots) + \epsilon$

Exemple



Exemple

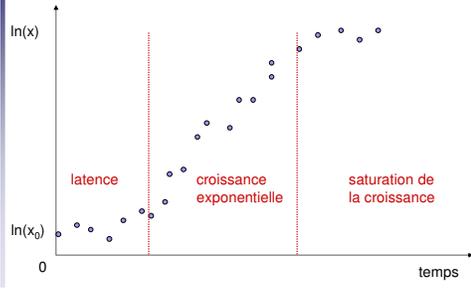


1. Modélisation primaire de la croissance

$$x = f(t, \theta) + \epsilon_t$$

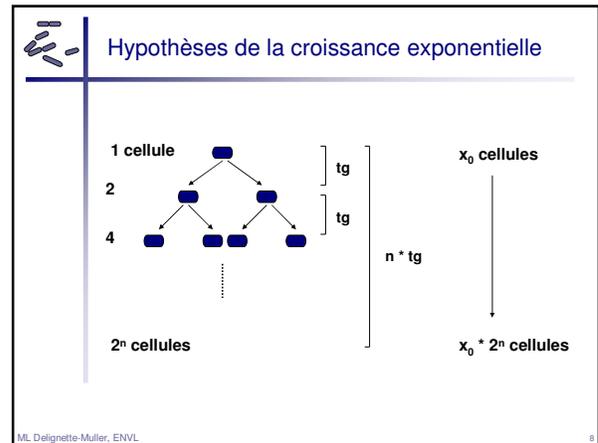
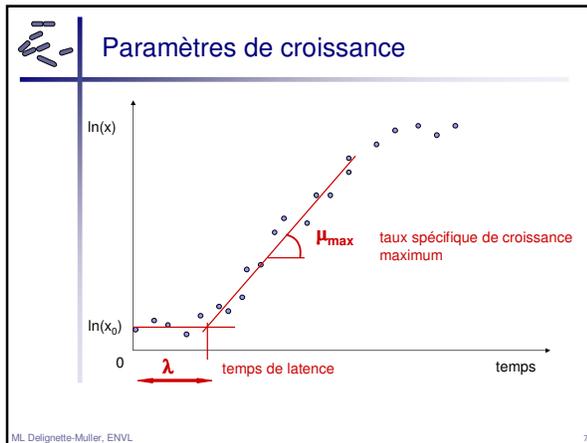
x : concentration en cellules
t : temps
θ : paramètres de croissance

Exemple de cinétique



latence croissance exponentielle saturation de la croissance

obtenue par dénombrement sur boîte de Petri



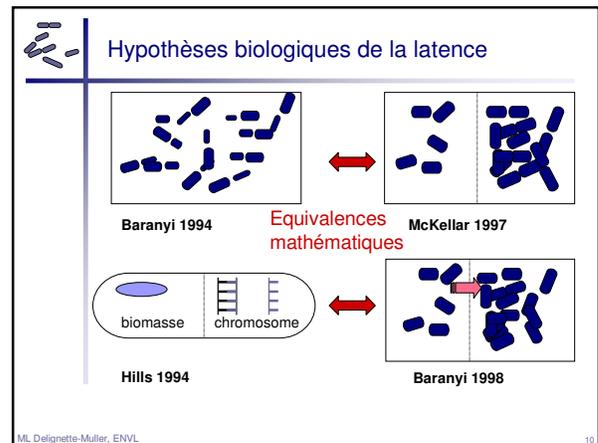
Le modèle de croissance exponentielle

après $n * tg$: $x = x_0 * 2^n$
 $= x_0 * 2^{(t-t_0) / tg}$
 $= x_0 * \exp(\ln(2) * (t-t_0) / tg)$

le modèle : $x = x_0 \exp[\mu_{max} (t - t_0)]$
 avec $\mu_{max} = \ln(2)/tg$

formulation différentielle : $\frac{dx}{xdt} = \mu_{max}$

ML Delignette-Muller, ENVL 9



Formulation unifiée de divers modèles

$$\frac{dx}{xdt} = \mu_{max} \alpha(t) f(x) \quad \text{avec } x(t=0) = x_0$$

- Modèle de Baranyi 1994 (\leftrightarrow McKellar)

$$\alpha(t) = \frac{q(t)}{1+q(t)} \quad \text{avec } \frac{dq}{dt} = \mu_{max} q \quad \text{et } q(t=0) = q_0 = \frac{1}{\exp(\mu_{max} \lambda) - 1}$$
- Modèle de Hills (\leftrightarrow Baranyi 1998)

$$\alpha(t) = \frac{\mu_{max}}{e^{\mu_{max} \lambda} - 1} \left(\frac{m-x}{x} \right) \quad \text{avec } \frac{dm}{dt} = \mu_{max} m \quad \text{et } m(t=0) = x_0$$
- Modèle Lag-exponentiel

$$\alpha(t) = \begin{cases} 0 & (t \leq \lambda) \\ 1 & (t > \lambda) \end{cases}$$

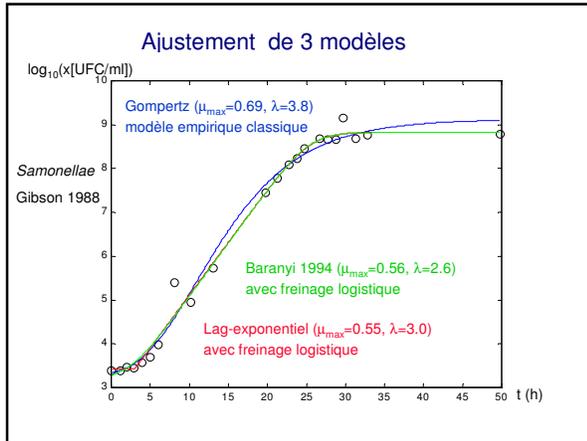
ML Delignette-Muller, ENVL 11

Modèles empiriques

- Ex.: modèle de Gompertz modifié (Gibson 1988)
 - Très couramment utilisé
 - Basé sur aucune hypothèse biologique
 - Ajustant correctement les données
 - MAIS surestimant μ_{max}
 - Et non directement utilisable en conditions dynamiques

$$\ln(x) = \ln x_0 + (\ln x_{max} - \ln x_0) \exp\left(-\exp\left(\frac{\mu_{max} e}{\ln x_{max} - \ln x_0} (\lambda - t) + 1\right)\right)$$

ML Delignette-Muller, ENVL 12



Conclusions

- Divers modèles primaires de croissance
 - empiriques ou basés sur des hypothèses biologiques diverses
 - ajustant correctement les données
 - permettant d'estimer μ_{max} et λ si les données sont suffisantes
- Perspectives
 - Nouvelles méthodes de suivi de la croissance
 - Que se passe-t-il au niveau de la cellule?

ML Delignette-Muller, ENVL 14

2. Modélisation secondaire de la croissance

$$\theta = g(T, pH, \dots) + \varepsilon$$

θ : paramètres de croissance μ_{max} et λ

2.1 Modélisation de μ_{max}

2.2 Modélisation de λ

Deux types d'approches

- Modélisation par ajustement de surfaces de réponse
 - prise en compte simultanée des facteurs environnementaux d'intérêt
 - plan d'expériences
 - ajustement d'un modèle polynomial
- Approche progressive ou modulaire
 - prise en compte des facteurs un à un puis construction d'un modèle global

Exemple d'approche progressive

ML Delignette-Muller, ENVL 15

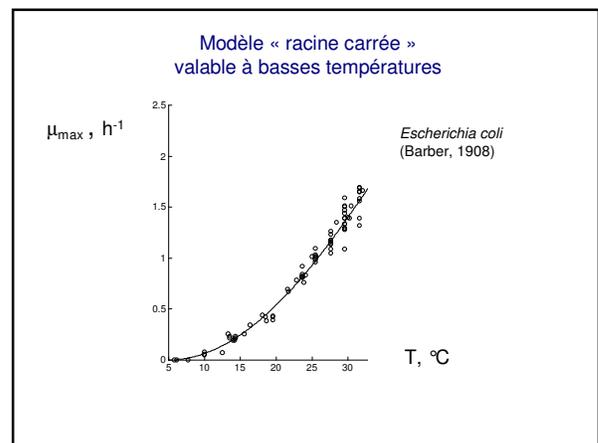
Modèle « racine carrée »

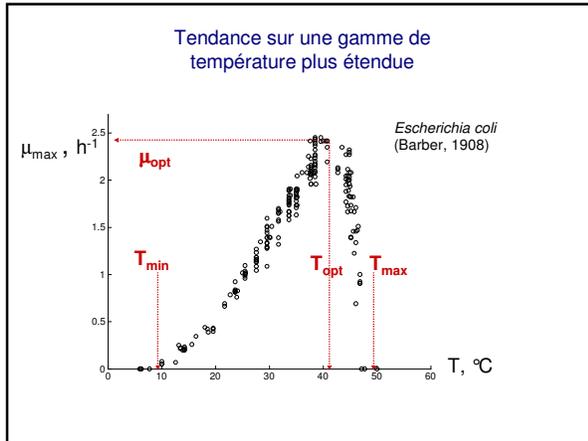
- Ratkowsky *et al.*, 1982
- augmentation linéaire de $\sqrt{\mu_{max}}$ avec la température

$$\sqrt{\mu_{max}} = b * (T - T_{min})$$

T_{min} : température minimale de croissance

ML Delignette-Muller, ENVL 17





Modèle CTMI (Rosso *et al.*, 1993)

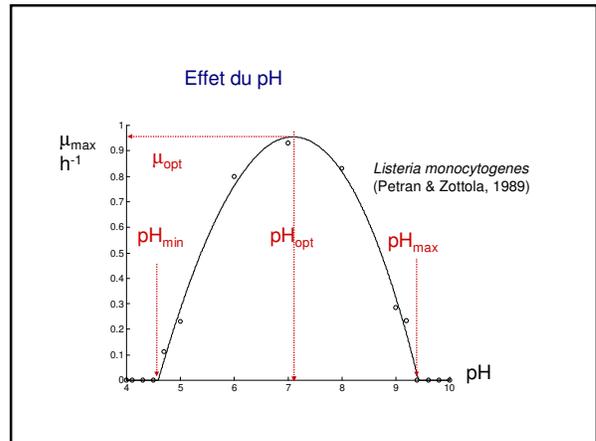
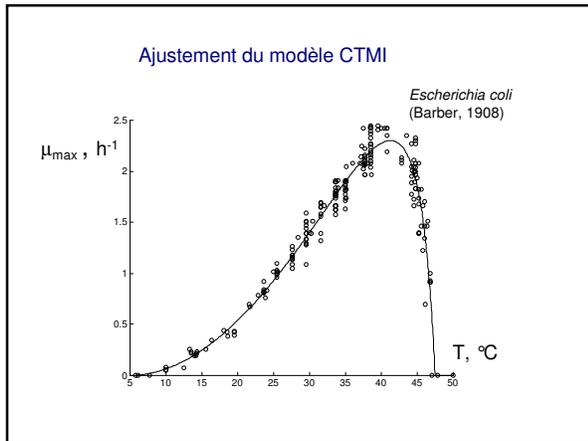
pour $T_{min} < T < T_{max}$, $\mu_{max}(T) = \mu_{opt} \gamma(T)$

$$\gamma(T) = \frac{(T - T_{max})(T - T_{min})^2}{(T_{opt} - T_{min}) [(T_{opt} - T_{min})(T - T_{opt}) - (T_{opt} - T_{max})(T_{opt} + T_{min} - 2T)]}$$

- bon ajustement aux données pour différentes espèces
- seulement 4 paramètres, chacun ayant une signification biologique
- corrélation biologique entre les températures cardinales

$T_{max} = 1.1 T_{opt} + 3 + \epsilon$ ($r^2 = 97\%$) et $T_{min} = T_{opt} - 33 + \epsilon$ ($r^2 = 89\%$)

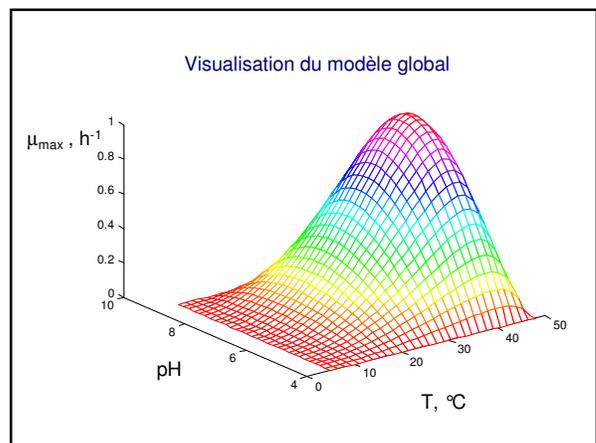
ML Delignette-Muller, ENVL



Modèle CTPM (Rosso *et al.*, 1995)

- **Modèle pH**
pour $pH_{min} < pH < pH_{max}$
 $\mu_{max}(pH) = \mu_{opt} \gamma(pH)$
avec $\gamma(pH) = \frac{(pH - pH_{min})(pH - pH_{max})}{(pH - pH_{min})(pH - pH_{max}) - (pH - pH_{opt})^2}$
- **Modèle global**
utilisant le "gamma concept" (Zwietering *et al.*, 1992)
 $\mu_{max}(T, pH) = \mu_{opt} \gamma(T) \gamma(pH)$
→ bon ajustement aux données avec un modèle à 7 paramètres

ML Delignette-Muller, ENVL



Prise en compte d'autres facteurs?

- Modèle a_w
 $\mu_{\max}(a_w) = \mu_{\text{opt}} \gamma(a_w)$
avec $\gamma(a_w) = (a_w - a_{w\text{min}}) / (1 - a_{w\text{min}})$
- Modèle global
 $\mu_{\max}(T, \text{pH}, a_w) = \mu_{\text{opt}} \gamma(T) \gamma(\text{pH}) \gamma(a_w)$

→ mais prise en compte d'interactions entre facteurs parfois nécessaire
Augustin et Carlier, 2000; Le Marc *et al.*, 2002

ML Delignette-Muller, ENVL 25

2. Modélisation secondaire de la croissance

$$\theta = g(T, \text{pH}, \dots) + \varepsilon$$

θ : paramètres de croissance μ_{\max} et λ

2.1 Modélisation de μ_{\max}

2.2 Modélisation de λ

Modélisation du temps de latence

Paramètre difficile à modéliser

effet sur λ du passé des cellules bactériennes (notamment de la température de pré-incubation dans les expériences de laboratoire)

ML Delignette-Muller, ENVL 27

2 approches classiques

- Modélisation indépendante de μ_{\max} et λ malheureusement souvent en partant de conditions de préculture suboptimales pour modéliser λ
 - conditions irréalistes
 - pouvant conduire à surestimer λ
- Modélisation de λ en fonction de μ_{\max} en supposant μ_{\max} λ constant pour un état physiologique initial donné
 $\mu_{\max} \lambda$: « work to be done » pendant la latence

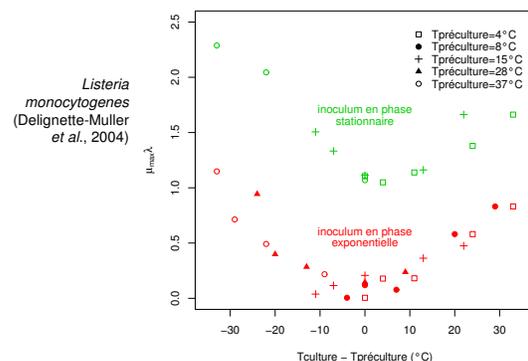
ML Delignette-Muller, ENVL 28

$\mu_{\max} \lambda$ est-il constant ?

- Uniquement en 1^{ère} approximation dans les travaux publiés
- Travaux publiés biaisés
conditions de préculture constantes et souvent suboptimales
- Comparaison des 2 approches de modélisation de λ
aucune des 2 approches ne convient mieux à tous les jeux de données
→ nécessité de développer une approche intermédiaire

ML Delignette-Muller, ENVL 29

Exemple d'effet d'un changement de température sur $\mu_{\max} \lambda$





Conclusions

- Modèles disponibles et validés en prévision sur l'aliment pour μ_{\max}
- Prévission de λ beaucoup plus difficile
 - peu de données réalistes
 - modèles inadaptés
 - encore de nombreux travaux à réaliser !

ML Delignette-Muller, ENVL 31

3. Applications des modèles

les outils prêts à l'emploi, logiciel de simulation, systèmes experts, ..., sont parfois appelés "modèles de niveau tertiaire"



Une aide pour

- estimer les DLC ou DLUO
- développer de nouveaux produits microbiologiquement stables
- évaluer les implications d'un incident survenu au cours du procédé
- mettre en place une démarche HACCP
- évaluer l'exposition dans le cadre de l'évaluation des risques

ML Delignette-Muller, ENVL 33



Exemple 1

inspiré de

« Application of predictive microbiology to estimate the number of *Bacillus cereus* in pasteurised milk at the point of consumption »

Zwietering *et al.*, 1996

ML Delignette-Muller, ENVL 34



Choix des modèles et paramètres

- Modèle secondaire: racine carrée

$$\sqrt{\mu} = b(T - T_{\min})$$
 - données de la littérature : $T_{\min} = 0^{\circ}\text{C}$ (psychrophiles)
 - cinétique à 30°C dans du lait pasteurisé : $\mu_{30} = 1.13 \text{ h}^{-1}$
 - ⇒ $b = \sqrt{\mu_{30}} / 30 = 0.0354$
- Modèle primaire: exponentiel ($\lambda=0$, pire cas)

$$\log_{10}X = \log_{10}X_0 + \mu/\ln(10) * t$$
- Contamination initiale: 1 UFC/ml (pire cas)

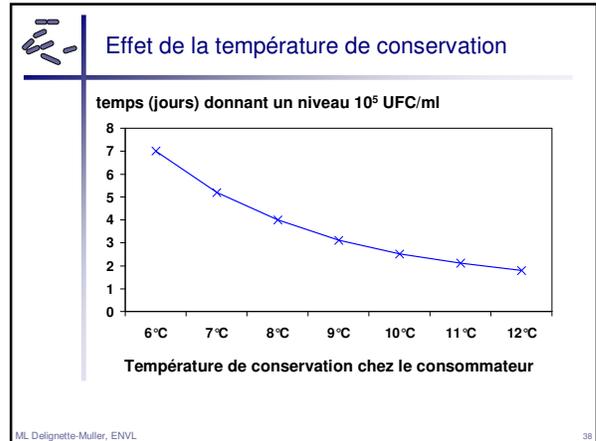
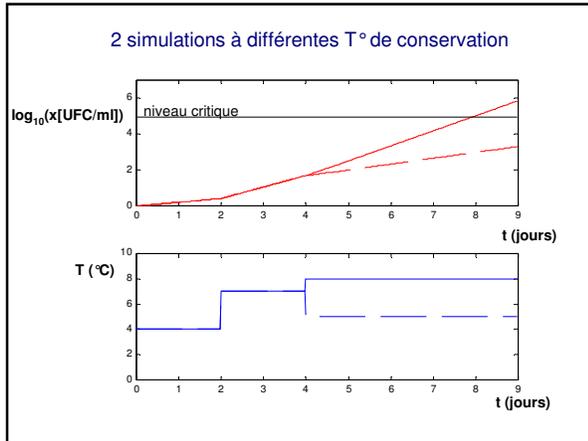
ML Delignette-Muller, ENVL 35



Une simulation

Phase	T°C	temps (jours)	μ (h^{-1})	$\log_{10}X$
usine	4	2	0.0201	0.42
distributeur	7	2	0.0614	1.70
consommateur	8	5	0.0802	5.84

ML Delignette-Muller, ENVL 36



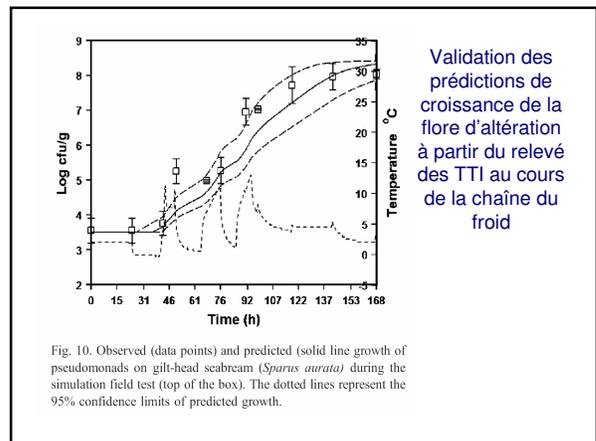
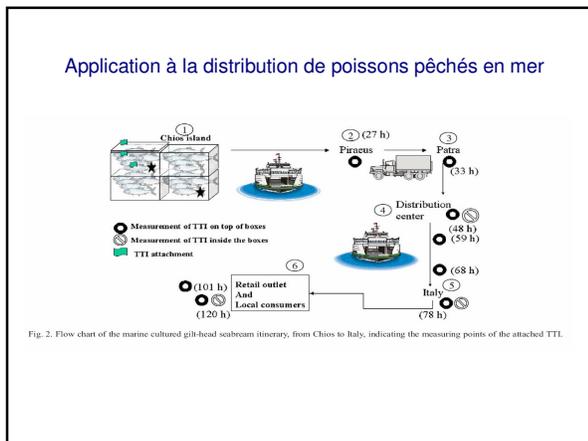
Indicateurs temps température (ITT)

- Indicateurs physiques ou chimiques
 - Ex.: basé sur une **réaction enzymatique** modélisable (modèle t-T proche de la croissance microbienne) et induisant une **coloration** quantifiable
- Indicateurs électroniques
- Indicateurs biologiques

Exemple 2 : application des ITT

extraits de

- « Field evaluation of the application of time temperature integrators for monitoring fish quality in the chill chain »
Giannakourou et al., 2005 (Int. J. Food Microbiol.)
- « Application of shelf life decision system (SLDS) to marine cultured fish quality »
Koutsoumanis et al., 2002 (Int. J. Food Microbiol.)



Utilisation des prédictions de croissance pour séparer les lots vers 2 marchés: A distant, B local

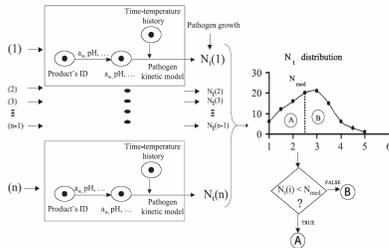


Fig. 1. SMAS logical diagram of the decision making routine at important control points of the distribution chain. Pathogen growth N_t is computed for all product units, the distribution function of pathogen growth is constructed and decision for the further handling of each unit is taken based on its position within the distribution compared to the median growth (N_{med}).

Extrait de Koutsoumanis et al., 2005 (Int. J. Food Microbiol.)

Effet de cette stratégie (SLDS) sur la durée de vie résiduelle du produit au moment de la consommation dans les 2 marchés: comparaison à la méthode FIFO (First In, First Out)

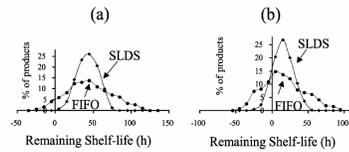


Fig. 4. Distribution of quality (remaining shelf life in hours) at consumption time of sea bass (*D. labrax*) products when the first in first out (FIFO) or the shelf life decision system (SLDS) chill chain management approaches are used for (a) the local and (b) the export market.



Logiciels de simulation

- le Pathogen Modeling Program (US)
<http://ars.usda.gov/Services/docs.htm?docid=11550>
- Growth Predictor (UK)
<http://www.ifr.ac.uk/Safety/GrowthPredictor>
- Seafood Spoilage and Safety Predictor (Danemark)
<http://www.dfu.min.dk/micro/sssp/Home/Home.aspx>

ML Delignette-Müller, ENVL



Autres outils

- Base de données Combase
<http://wyndmoor.arserrc.gov/combase/>
- Outil intégrant une base de données, un système expert et un logiciel de simulation Sym'previus (France)
<http://www.symprevius.org/>

ML Delignette-Müller, ENVL



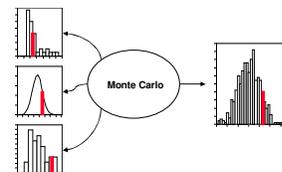
Outils dérivés

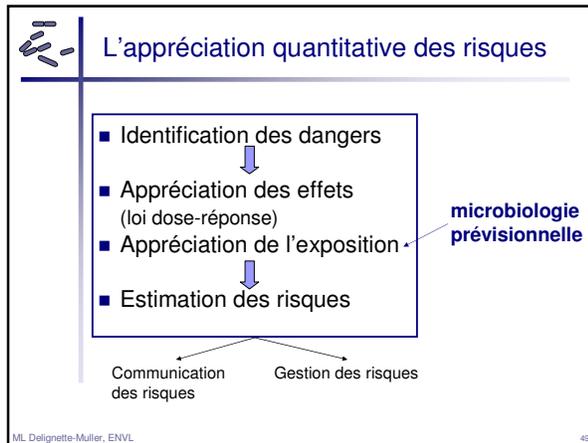
- Logiciels de simulation
- Systèmes experts
- Indicateurs temps température

Outils à utiliser prudemment !
Averti notamment de l'incertitude des prévisions

ML Delignette-Müller, ENVL

4. Utilisation des modèles dans l'appréciation quantitative des risques





Quelques définitions

- **Danger (hazard)** : « agent biologique, chimique ou physique présent dans un aliment, ou état de cet aliment pouvant avoir un effet nocif. »
- **Risque (risk)** : « estimation de la probabilité que se produise un effet néfaste, pondéré en fonction de sa gravité, qui pourrait résulter de la présence d'un danger dans un aliment. »

ML Delignette-Muller, ENVL 50

Etude d'un cas simplifié

Bacillus cereus dans du lait pasteurisé

inspiré de

«A risk assessment study of *Bacillus cereus* present in pasteurized milk «

Notermans *et al.*, 1997 (Food Microbiol.)

ML Delignette-Muller, ENVL 51

Identification des dangers

- *Bacillus cereus* : pathogène reconnu
 - cause diagnostiquée de nombreuses infections d'origine alimentaire
- Contaminant potentiel du lait
 - capacité rapide de sporulation ⇒ survie dans l'environnement
 - contamination par les fèces et le sol
- Développement possible au cours des procédés
 - résistance des spores à la pasteurisation
 - développement de certaines souches à basses températures

ML Delignette-Muller, ENVL 52

Appréciation des effets

- Données épidémiologiques recueillies (concentrations en *Bacillus cereus* dans l'aliment responsable de l'infection)
 - syndrome diarrhéique : 10^3 à 10^8 ufc ml⁻¹ (médiane à 10^7)
 - syndrome émétique : 10^4 à 10^{10} ufc ml⁻¹ (médiane à 10^7)
- Expériences réalisées sur des volontaires sains : non concluantes
- Seuil d'acceptabilité en Europe : 10^4 - 10^5 ufc ml⁻¹

⇒ Evaluation vraiment très grossière de la loi dose-réponse

ML Delignette-Muller, ENVL 53

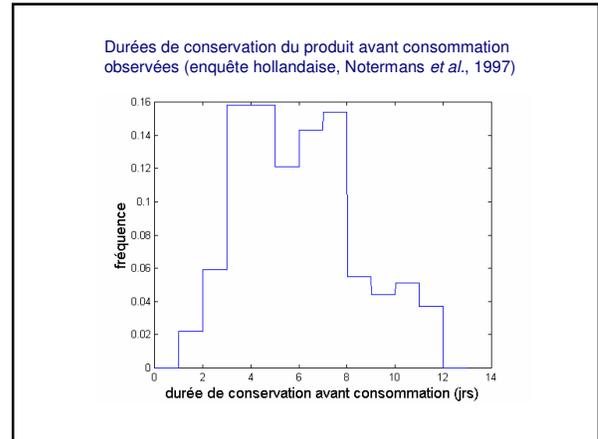
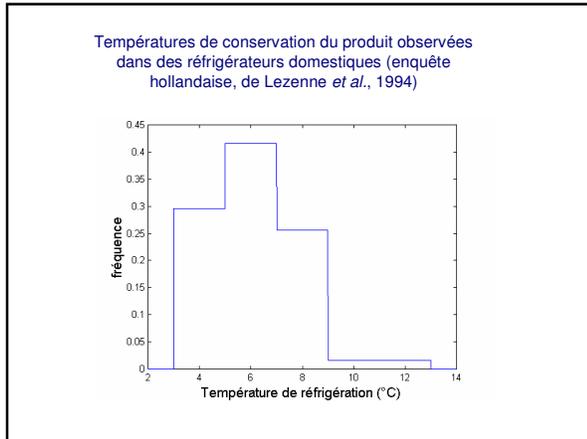
Appréciation de l'exposition

Niveaux de contamination observés dans des briques de lait un jour après la pasteurisation (enquête hollandaise, Notermans *et al.*, 1997)

- moyenne en log₁₀ ufc ml⁻¹ : -1.04
- écart type en log₁₀ ufc ml⁻¹ : 0.57

avec un effet saisonnier

ML Delignette-Muller, ENVL 54



Modélisation de la croissance microbienne

Développement de la population microbienne depuis la pasteurisation jusqu'à la consommation

modèle de Zwietering *et al.*, 1996 (cf. exemple précédent)

$$\log_{10}N = \log_{10}N_0 + \mu/\ln(10) * t$$

avec $\mu = b^2 (T - T_{min})^2 = 0.03542 * T^2 \text{ (h}^{-1}\text{)}$
 $= 0.03 * T^2 \text{ (jr}^{-1}\text{)}$

ML Delignette-Muller, ENVL 57

Estimation des risques

Résumé des paramètres à prendre en compte :

- loi dose - réponse
 - Dose infectieuse pour *B. cereus* : N_p (en ufc ml⁻¹)
- exposition
 - Niveau de *B. cereus* après pasteurisation: N_0 (en ufc ml⁻¹)
 - Température de conservation: T (en °C)
 - Durée de conservation: d (en jours)

ML Delignette-Muller, ENVL 58

Méthode de calcul ?

Estimation du risque final = probabilité de développer un syndrome émétique ou diarrhéique lors d'une consommation de lait pasteurisé

- ❖ Estimation dans le pire des cas
en fixant les paramètres aux valeurs maximisant le risque
- ❖ Estimation dans le cas le plus probable
en fixant les paramètres aux valeurs les plus probables

ML Delignette-Muller, ENVL 59

Calcul dans le pire des cas

Dose infectieuse pour *B. cereus* : $N_p = 10^3$ ufc ml⁻¹
 Niveau de *B. cereus* après pasteurisation: $N_0 = 1$ ufc ml⁻¹
 Température de conservation: $T = 13$ °C

- Calcul de la durée de conservation nécessaire pour atteindre N_p :
 $d_p = \log_{10}(N/N_0) * \ln(10) / \mu = 1.36$ jrs

risque de 98% d'après la distribution des durées de stockage observées
(TRES SURESTIME !!)

ML Delignette-Muller, ENVL 60

Calcul dans le cas le plus probable

Dose infectieuse pour *B. cereus*: $N_p = 10^7$ ufc ml⁻¹
 Niveau de *B. cereus* après pasteurisation: $N_0 = 0.1$ ufc ml⁻¹
 Température de conservation: $T = 6$ °C

- Calcul de la durée de conservation nécessaire pour atteindre N_p :
 $d_p = \log_{10}(N/N_0) * \ln(10) / \mu = 17.1$ jrs

risque nul
(TRES CERTAINEMENT SOUS-ESTIME !)

ML Delignette-Muller, ENVL 61

Cas le plus probable amélioré

avec prise en compte des différentes températures de réfrigération observées dans la population:

T (°C)	fréquence associée	d_p (jrs)	risque associé
4	0.296	38.4	0
6	0.416	17.1	0
8	0.256	9.6	0.088
10	0.016	6.1	0.341
12	0.016	4.3	0.605

risque global =
 $0.256 * 0.088 +$
 $0.016 * 0.341 +$
 $0.016 * 0.605 =$
3.8%

MAIS non prise en compte des variabilités sur N_0 et N_p

ML Delignette-Muller, ENVL 62

Critique de l'approche

- ❖ il est difficile de prendre en compte toutes les sources d'incertitude et de variabilité
- ❖ une estimation unique du risque est donnée sans indication de son imprécision
interprétation délicate du résultat numérique
- ❖ il est difficile de mettre en évidence les facteurs les plus influant

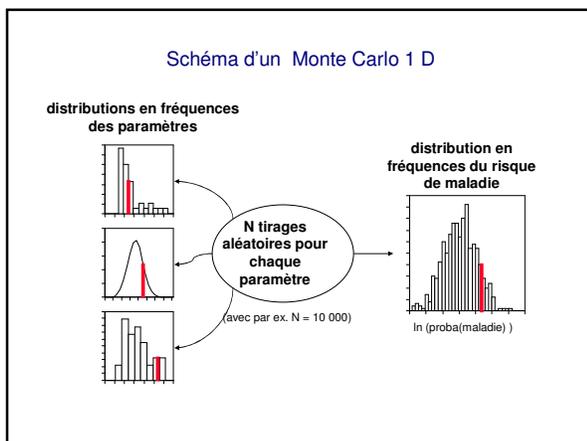
ML Delignette-Muller, ENVL 63

Utilisation du Monte Carlo

Méthode de simulation par échantillonnage permettant

- la prise en compte de toutes **les sources de variabilité et d'incertitude**
- l'évaluation de l'incertitude sur le risque estimé
- la génération d'une analyse de sensibilité du risque final à chaque paramètre

ML Delignette-Muller, ENVL 64



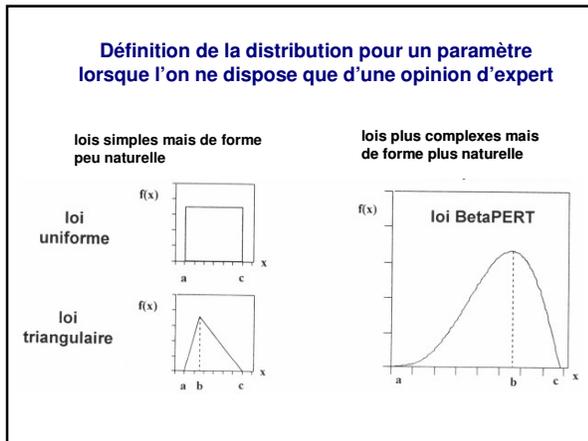
Définition de la distribution pour un paramètre lorsque l'on dispose de données observées

Utilisation directe de la courbe des fréquences cumulée observées

ou

Ajustement d'une loi théorique adaptée aux données observées

ML Delignette-Muller, ENVL 66



Application à notre exemple simplifié

Prise en compte des sources de variabilité

- choix d'un modèle classique pour la loi dose réponse : modèle log-normal prenant en compte une variabilité sur N_p ($\log_{10}(N_p) \sim \mathcal{N}(\mu=7; \sigma=1.5)$) (valeurs fictives)
- choix des distributions sur les paramètres de l'exposition: utilisation des distributions observées pour T et d et d'une loi log-normale décrite à partir des données observées pour N_0 ($N_0 \sim \mathcal{N}(\mu=-1; \sigma=0.6)$)

ML Delignette-Muller, ENVL 68

Application à notre exemple simplifié

Prise en compte de l'incertitude liée à l'utilisation d'un modèle de croissance microbienne

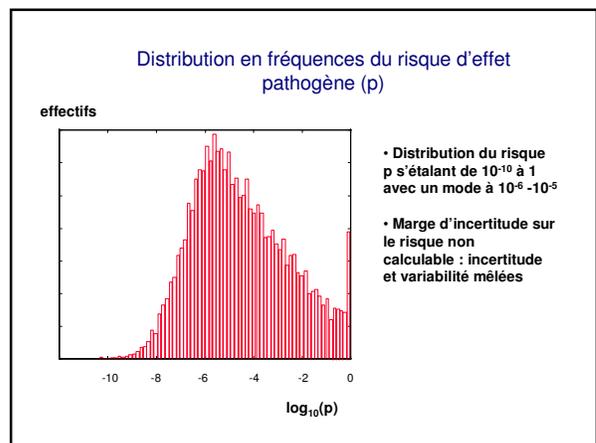
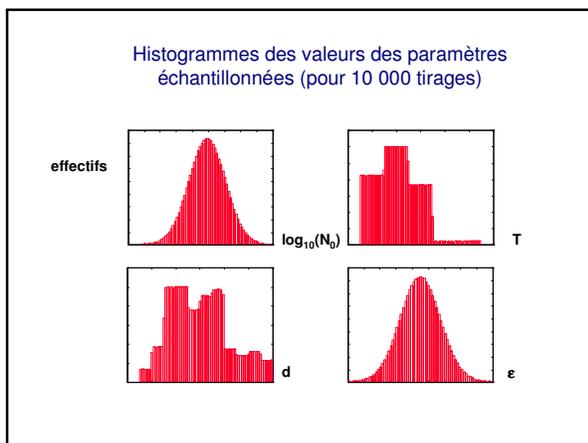
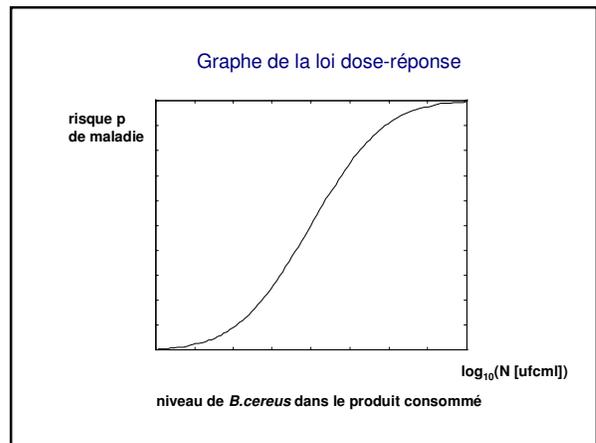
utilisation du modèle de Zwietering et al. (1996) avec prise en compte de l'incertitude sur la prédiction :

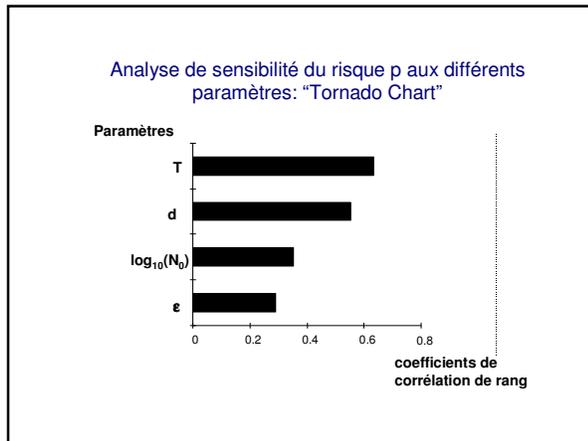
$$\mu = \mu_{\text{prédit}}(1+\epsilon)$$

avec $\epsilon \sim \mathcal{N}(\mu=-0.1; \sigma=0.25)$

d'après données observées de validation des modèles en prédiction (Delignette-Muller *et al.*, 1995)

ML Delignette-Muller, ENVL 69





Critique du cas étudié

- Loi dose-réponse sans réel fondement biologique
- Scénario thermique très simpliste, sans prise en compte des variations thermiques (ex. : ruptures de la chaîne du froid)
- Modèle de croissance microbienne simplifié
- Distributions grossièrement définies
- Eventuelles corrélations entre paramètres non prises en compte

Analyse très grossière à affiner

ML Delignette-Muller, ENVL 74

Résultats sur un cas plus réaliste

extraits de

« Quantitative risk assessment for *Escherichia coli* O157:H7 in ground beef hamburgers »

Cassin *et al.*, 1998 (Int. J. Food Microbiol.)

ML Delignette-Muller, ENVL 75

France 3 | Tout savoir sur France 3

Vendredi 04 Novembre 2005

France 3 > Régions > Ouest > Info

L'INFO

Le steak haché infecté venait du Lion d'Angers

L'abattoir de la SOVIBA, fournisseur du groupe Leclerc, est au coeur de cette affaire de sécurité alimentaire

Dix-huit personnes ont été intoxiquées, pour la plupart des enfants. Toutes ont pour point commun d'avoir consommé des steaks hachés surgelés distribués par les magasins E.Leclerc, qui ont rappelé dimanche les lots suspects. Ces lots, de la marque Chantegril, ont été fabriqués entièrement par la SOVIBA, basée au Lion d'Angers.

ML Delignette-Muller, ENVL 76

Identification des dangers

- > *E. coli* O157:H7 : pathogène reconnu
 - cause diagnostiquée d'une maladie (diarrhées hémorragiques) pouvant être sévère (atteinte rénale) voire mortelle chez les enfants et les personnes âgées
- > Contaminant potentiel des hamburgers
 - communément trouvé dans les intestins des bovins
 - contamination possible des carcasses de bœuf
 - épidémies liées à des hamburgers mal cuits aux US

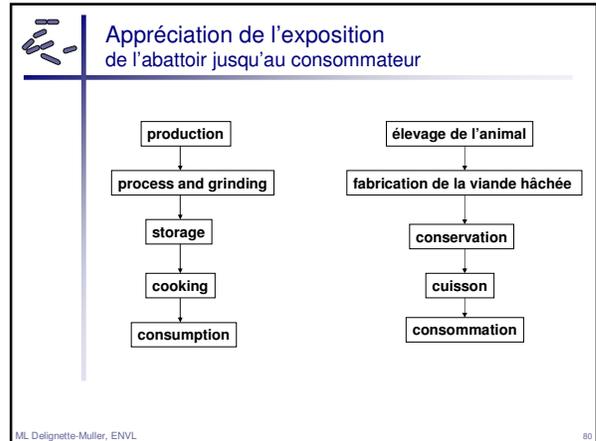
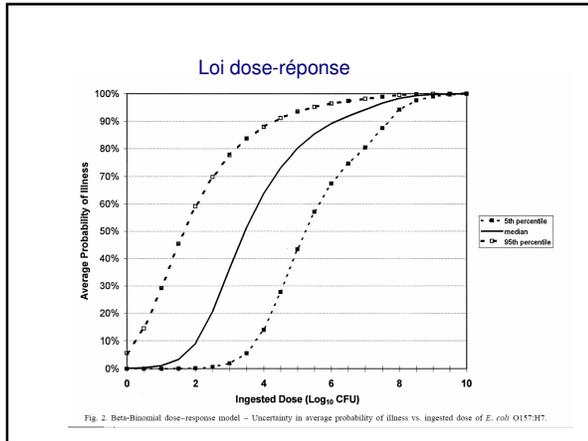
ML Delignette-Muller, ENVL 77

Appréciation des effets

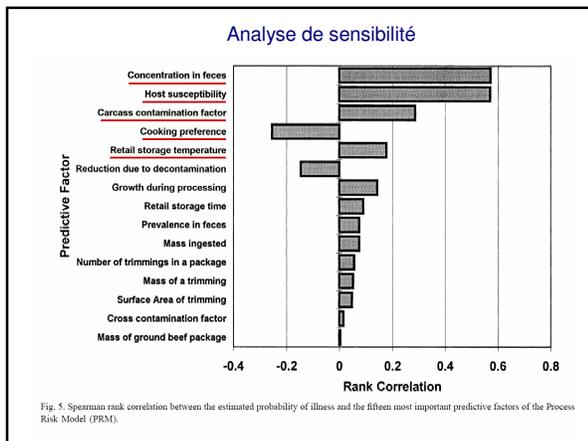
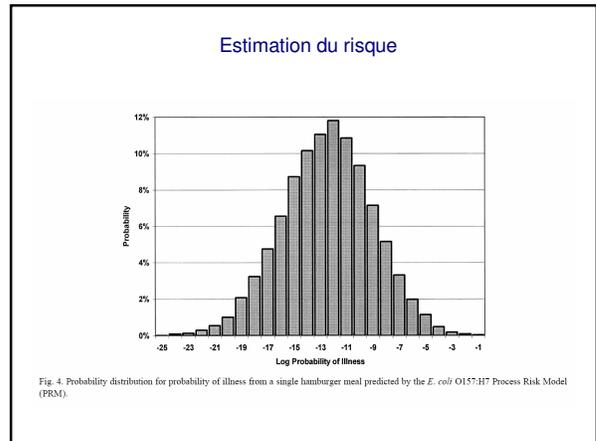
Choix du modèle Beta-Poisson (Haas, 1983)

- modèle exponentiel : $p(N) = 1 - \exp(-r N)$
 - action indépendante des bactéries
 - 1 bactérie unique peut infecter l'hôte, mais la probabilité de cet événement est très faible (r)
- modèle Beta-Poisson : $p(N) = 1 - (1 + N/\beta)^{-\alpha}$
 - complexification du modèle précédent, incorporant de la variabilité sur la relation hôte-bactérie (loi Beta sur r)

ML Delignette-Muller, ENVL 78



- ### Estimation des risques
- au total 23 paramètres décrits par des distributions (incertitude et variabilité)
 - divers modèles (croissance, destruction thermique, dose-réponse, ...)
- ⇒ Simulations par Monte Carlo
- estimation de la probabilité de maladie
 - analyse de sensibilité du modèle global aux différents paramètres
- ML Delignette-Muller, ENVL



Etude de quelques scénarios de prévention

Efficacy of hypothetical risk mitigation strategies: Percent reduction in predicted per meal illness from *E. coli* O157:H7 given assumed compliance (see text)

Strategy	Control variable	Predicted reduction in illness
1. Storage temperature control	Maximum storage temperature (T_s)	80%
2. Pre-slaughter screening	Concentration of <i>E. coli</i> O157:H7 in feces (C_f)	46%
3. Hamburger cooking. Consumer information program on cooking hamburgers	Cooking temperature (T_{c00})	16%

Stratégies de prévention réalistes → Réduction attendue du risque



Perspectives méthodologiques

Critique du Monte carlo 1D

- **Incertitude et variabilité** traitées sur le même plan dans les simulations
- ⇒ Difficulté d'appréciation de l'incertitude sur le résultat final

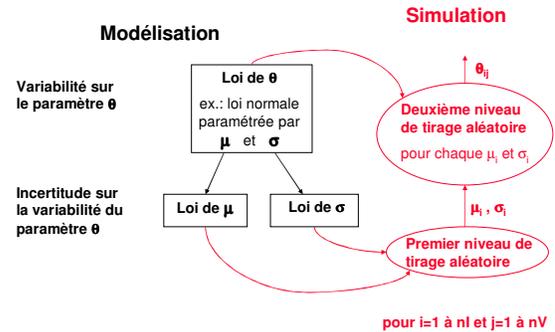
Solution:

- **Modélisation à 2 niveaux**
(1/ variabilité, 2/ incertitude sur variabilité)
- **Simulations par Monte Carlo à 2 dimensions (2D)**

ML Delignette-Muller, ENVL

85

Principe du Monte Carlo 2D



Caractérisation de l'incertitude

Méthodes utilisées

- Approche fréquentiste
bootstrap (méthode de rééchantillonnage sur les données)
- Approche bayésienne
prise en compte simultanée d'une information de type connaissance d'experts et de données expérimentales

ML Delignette-Muller, ENVL

87



Résultats des simulations

nI distributions en fréquences du risque (ou niveau d'exposition...)

- Pour consulter un exemple concret:
Rapport AFSSA 2002: « Evaluation scientifique des risques associés à *Cryptosporidium sp.* »

ML Delignette-Muller, ENVL

88



Avantages et inconvénients du Monte Carlo 2D

- **Méthode plus lourde à mettre en œuvre**
- **Incertitude et variabilité parfois difficiles à séparer**
- **Résultats plus difficile à lire**
- **Démarche plus complète**
- **Réelle appréciation de l'incertitude sur le risque final**

ML Delignette-Muller, ENVL

89



Conclusions

L'appréciation quantitative du risque en microbiologie alimentaire :

- discipline en développement
- quelques difficultés spécifiques liées à la nature microbiologique du danger
- utilisation de simulations de type Monte Carlo parfois assez gourmandes en temps de calcul
- devrait constituer un outil pertinent pour mieux gérer le risque microbiologique

ML Delignette-Muller, ENVL

90



Quelques références générales

- McKellar, R.C., Lu, X., 2004. Primary models. In Modelling microbial responses in food. Eds. McKellar, R.C. and Lu, X. CRC Press. Boca Raton, Florida.
- McMeekin, T.A., Olley, J.N., Ratkowsky, D.A., Ross, T., 2002. Predictive microbiology: towards the interface and beyond. Int. J. Food Microbiol. 73, 395-407.
- van Gerwen, S.J.C., Zwietering, M.H., 1998. Growth and inactivation models to be used in quantitative risk assessments. J. Food Protect. 1998, 1541-1549.
- VOSE D. - Risk analysis. A quantitative guide. 418 pages, Wiley. Chichester, 2000.