

# Démystifier la statistique : de la magie mathématique au sens commun

JOHAN SEGERS

Institut de statistique, biostatistique et sciences actuarielles

Université catholique de Louvain

`johan.segers@uclouvain.be`

CFIES'2010, Bruxelles, du 8 au 10 septembre 2010

Q Dans une famille, il y a deux enfants. L'ainé est garçon. Quelle est la probabilité que le deuxième soit garçon ?

R  $1/2$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Au moins un des deux est garçon. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R  $1/3$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R ?

Q Dans une famille, il y a deux enfants. L'ainé est garçon. Quelle est la probabilité que le deuxième soit garçon ?

R  $1/2$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Au moins un des deux est garçon. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R  $1/3$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R ?

Q Dans une famille, il y a deux enfants. L'ainé est garçon. Quelle est la probabilité que le deuxième soit garçon ?

R  $1/2$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Au moins un des deux est garçon. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R  $1/3$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R ?

Q Dans une famille, il y a deux enfants. L'ainé est garçon. Quelle est la probabilité que le deuxième soit garçon ?

R  $1/2$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Au moins un des deux est garçon. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R  $1/3$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R ?

Q Dans une famille, il y a deux enfants. L'ainé est garçon. Quelle est la probabilité que le deuxième soit garçon ?

R  $1/2$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Au moins un des deux est garçon. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R  $1/3$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R ?

Q Dans une famille, il y a deux enfants. L'ainé est garçon. Quelle est la probabilité que le deuxième soit garçon ?

R  $1/2$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Au moins un des deux est garçon. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R  $1/3$

Q Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel. Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?

R ?

- ▶ Notre **intuition probabiliste** semble plutôt faible
- ▶ Les **mathématiques** sont aperçues comme une *magie occulte*

👉 Il faut des outils pour aider les étudiants à **intérioriser** les concepts

# Plan

L'intuition probabiliste

Calcul de probabilité

Probabilités conditionnelles

Lois continues

Conclusion

# Outline

L'intuition probabiliste

Calcul de probabilité

Probabilités conditionnelles

Lois continues

Conclusion

# Obstacles à la compréhension

- ▶ Pauvre intuition de phénomènes aléatoires
- ▶ Base faible en mathématiques

## En comparaison avec l'arithmétique et la géométrie, notre intuition en probabilité est faible

*“Children count and calculate with quantities in their everyday life. Furthermore, a check of success is easy with natural numbers where the calculation of  $2+2$  yields the immediately testable result of 4.*

*Such feedback is complicated with probabilities : the extremely small probability of winning in a state lottery is counterveiled by the fact that people win every week.” — BOROVCNIK & BENTZ (1991)*

## En comparaison avec l'arithmétique et la géométrie, notre intuition en probabilité est faible

*“Children count and calculate with quantities in their everyday life. Furthermore, a check of success is easy with natural numbers where the calculation of  $2+2$  yields the immediately testable result of 4.*

*Such feedback is complicated with probabilities : the extremely small probability of winning in a state lottery is counterveiled by the fact that people win every week.” — BOROVCNIK & BENTZ (1991)*

# En comparaison avec l'arithmétique et la géométrie, notre intuition en probabilité est faible

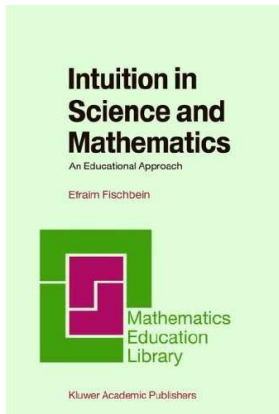
*“Why has the theory of probability failed to influence mathematics to the same extent that geometry has ?*

*Because we possess a natural geometric intuition but no probability intuition.” — A. ENGEL (1970)*

# En comparaison avec l'arithmétique et la géométrie, notre intuition en probabilité est faible

*“Why has the theory of probability failed to influence mathematics to the same extent that geometry has ?*

*Because we possess a natural geometric intuition but no probability intuition.” — A. ENGEL (1970)*



EBRAIM FISCHBEIN (1975)  
*The Intuitive Sources of Probabilistic  
Thinking in Children.*

# Quelques idées fausses typiques

## Effet de la taille de l'échantillon

La probabilité d'avoir au moins 2 fois « pile » après 3 lancers d'une pièce est :

- inférieure à
- égale à
- supérieure à


à la probabilité d'avoir au moins 200 fois « pile » après 300 lancers.

# Quelques idées fausses typiques

## Effet de la taille de l'échantillon

La probabilité d'avoir au moins 2 fois « pile » après 3 lancers d'une pièce est :

inférieure à

 égale à

supérieure à

à la probabilité d'avoir au moins 200 fois « pile » après 300 lancers.

# Quelques idées fausses typiques

## Effet de la taille de l'échantillon

La probabilité d'avoir au moins 2 fois « pile » après 3 lancers d'une pièce est :

inférieure à

égale à

supérieure à

à la probabilité d'avoir au moins 200 fois « pile » après 300 lancers.

# Quelques idées fausses typiques

## L'effet de l'axe du temps (le phénomène de FALK)

Une boîte contient 3 billes, 2 blanches et 1 noire. Jean en tire une et il la mise de côté sans la regarder. Après il tire une 2<sup>e</sup> et il voit qu'elle est blanche.

La probabilité que la 1<sup>re</sup> bille soit blanche, est-elle

- inférieure à
- égale à
- supérieure à

à la probabilité qu'elle soit noire ?

# Quelques idées fausses typiques

## L'effet de l'axe du temps (le phénomène de FALK)

Une boîte contient 3 billes, 2 blanches et 1 noire. Jean en tire une et il la mise de côté sans la regarder. Après il tire une 2<sup>e</sup> et il voit qu'elle est blanche.

La probabilité que la 1<sup>re</sup> bille soit blanche, est-elle

inférieure à

égale à

supérieure à

à la probabilité qu'elle soit noire ?

# Quelques idées fausses typiques

## L'effet de l'axe du temps (le phénomène de FALK)

Une boîte contient 3 billes, 2 blanches et 1 noire. Jean en tire une et il la mise de côté sans la regarder. Après il tire une 2<sup>e</sup> et il voit qu'elle est blanche.

La probabilité que la 1<sup>re</sup> bille soit blanche, est-elle

inférieure à

égale à

supérieure à

à la probabilité qu'elle soit noire ?

# Techniques pour construire l'intuition probabiliste

- ▶ Présentation : arbres, diagrammes
  - ▶ Arithmétique : fréquences
  - ▶ Géométrie : aire, volume
  - ▶ Analogies
  - ▶ Expériences : Simulations
- ⚡ Par contre, enterrer les concepts dans un formalisme mathématique n'aide pas à la compréhension !

# Techniques pour construire l'intuition probabiliste

- ▶ Présentation : arbres, diagrammes
  - ▶ Arithmétique : fréquences
  - ▶ Géométrie : aire, volume
  - ▶ Analogies
  - ▶ Expériences : Simulations
- ⚡ Par contre, enterrer les concepts dans un formalisme mathématique n'aide pas à la compréhension !

# Outline

L'intuition probabiliste

Calcul de probabilité

Probabilités conditionnelles

Lois continues

Conclusion

# L'illusion de la linéarité (1)



GIROLAMO CARDANO  
(1501–1576)

$$P(\text{⚡⚡}) = 1/36$$

$$P(\text{au moins 1 fois } \text{⚡⚡})$$

après 18 lancers de deux dés)

$$\neq \overset{\text{⚡}}{18/36} = 1/2$$

VAN DOOREN ET AL. (2003)

## L'illusion de la linéarité (2)



BLAISE PASCAL  
(1623–1662)

ANTOINE DE GOMBAUD, le Chevalier de  
Méré (1607–1684) :

$P(\text{au moins 1 } \text{☉} \text{ après 4 lancés})$

$\neq$   $\overset{\text{Yes}}{P}(\text{au moins 1 } \text{☉☉☉} \text{ après 24 lancés})$

# Non-linéarité des probabilités : loi additive

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

Démonstration :

$$\begin{aligned} P(A \cup B) &= P(A \setminus B) + P(A \cap B) + P(B \setminus A) \\ &= \underbrace{P(A \setminus B) + P(A \cap B)}_{=P(A)} + \underbrace{P(B \setminus A) + P(A \cap B)}_{=P(B)} - P(A \cap B) \end{aligned}$$

Jongler avec des identités, peu convainquant. . .

# Application mécanique d'une formule occulte

$$P(\text{au moins 1 fois « pile » après 2 lancers d'une pièce}) = P(A \cup B)$$

$$A = \{\text{« pile » au 1}^{\text{er}} \text{ lancé}\}$$

$$B = \{\text{« pile » au 2}^{\text{e}} \text{ lancé}\}$$

Grâce à la loi additive :

$$\begin{aligned} P(A \cup B) &= P(A) + P(B) - P(A \cap B) \\ &= 1/2 + 1/2 - 1/4 = 3/4 \end{aligned}$$

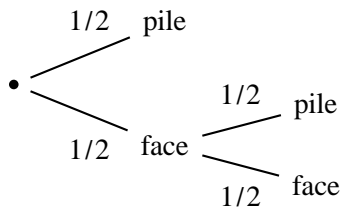
# Représentation de l'espace d'échantillonnage au moyen d'un tableau

		<i>B</i>	
	<i>A</i>	<i>PP</i>	<i>PF</i>
		<i>FP</i>	<i>FF</i>

Calcul :

$$P(A \cup B) = \frac{2+2-1}{4} = \frac{3}{4}$$

# Représentation de l'espace d'échantillonnage au moyen d'un arbre



Calcul :

$$1/2 + (1/2 \times 1/2) = 3/4$$

# Outline

L'intuition probabiliste

Calcul de probabilité

**Probabilités conditionnelles**

Lois continues

Conclusion

# Probabilité conditionnelle : changement de classe de référence



$P(\text{malade} \mid \text{test positif})$

$\neq P(\text{test positif} \mid \text{malade})$

THOMAS BAYES (1702–1761)

“Essay Towards Solving a Problem in  
the Doctrine of Chances”

# La solution offerte par le pasteur BAYES est ingénieuse mais peu intuitive

## Théorème de BAYES

$$\begin{aligned}P(A | B) &= \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \\ &= \frac{P(B \cap A)}{P(B)} = \frac{P(B | A) P(A)}{P(B)}\end{aligned}$$

Démonstration simple. Toutefois :

- ▶ Changement de classe de référence (de  $A$  à  $B$ )
- ▶ Facile à se tromper dans la formule
- ▶ Conclusion peu intuitive

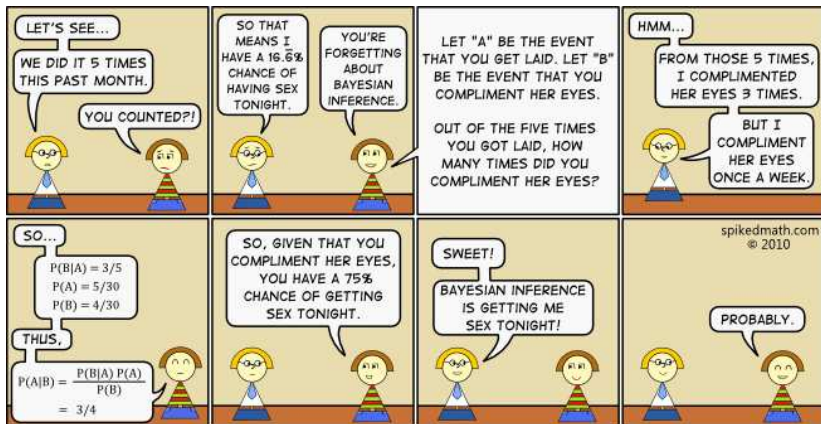
# La solution offerte par le pasteur BAYES est ingénieuse mais peu intuitive

## Théorème de BAYES

$$\begin{aligned}P(A | B) &= \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \\ &= \frac{P(B \cap A)}{P(B)} = \frac{P(B | A) P(A)}{P(B)}\end{aligned}$$

Démonstration simple. Toutefois :

- ▶ Changement de classe de référence (de  $A$  à  $B$ )
- ▶ Facile à se tromper dans la formule
- ▶ Conclusion peu intuitive



<http://spikedmath.com/226.html>

$A = \{\text{getting laid}\}$

$B = \{\text{complimenting her eyes}\}$

$P(A|B) = ?$

# Approche classique

$$A = \{\text{getting laid}\}, \quad P(A) = 5/30$$

$$B = \{\text{complimenting her eyes}\}, \quad P(B) = 4/30$$

$$P(B | A) = 3/5 \quad \Rightarrow \quad P(A | B) = ?$$

Grâce au théorème de BAYES :

$$P(A | B) = \frac{P(B | A) P(A)}{P(B)} = \frac{(3/5) \times (5/30)}{4/30} = 3/4$$

# Approche classique

$$A = \{\text{getting laid}\}, \quad P(A) = 5/30$$

$$B = \{\text{complimenting her eyes}\}, \quad P(B) = 4/30$$

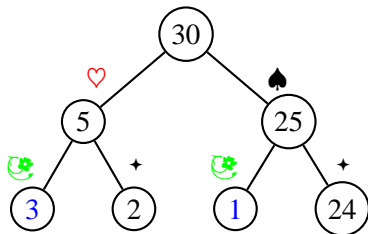
$$P(B | A) = 3/5 \quad \Rightarrow \quad P(A | B) = ?$$

Grâce au théorème de BAYES :

$$P(A | B) = \frac{P(B | A) P(A)}{P(B)} = \frac{(3/5) \times (5/30)}{4/30} = 3/4$$

## Autre représentation : fréquences naturelles

$A = \heartsuit$ ,  $B = \clubsuit$



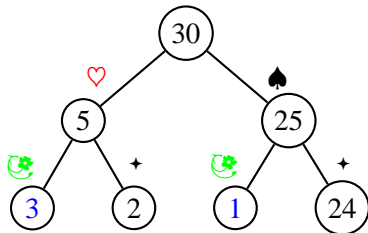
Arithmétique élémentaire :

$$P(\heartsuit | \clubsuit) = \frac{3}{3+1} = \frac{3}{4}$$

La classe de référence (30) reste fixée tout au long du calcul.

## Autre représentation : fréquences naturelles

$A = \heartsuit$ ,  $B = \clubsuit$



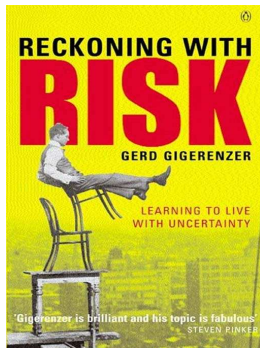
Arithmétique élémentaire :

$$P(\heartsuit | \clubsuit) = \frac{3}{3+1} = \frac{3}{4}$$

La classe de référence (30) reste fixée tout au long du calcul.

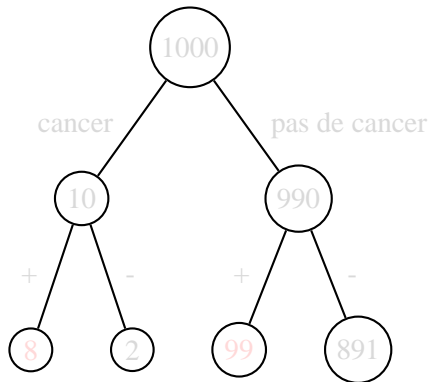


GERD GIGERENZER (1947)



# Aider les médecins à comprendre les implications d'un test positif

$$\left. \begin{array}{l} P(\text{cancer}) = 1\% \\ P(\text{test } + \mid \text{cancer}) = 80\% \\ P(\text{test } + \mid \text{pas de cancer}) = 10\% \end{array} \right\} \Rightarrow P(\text{cancer} \mid \text{test } +) = ?$$

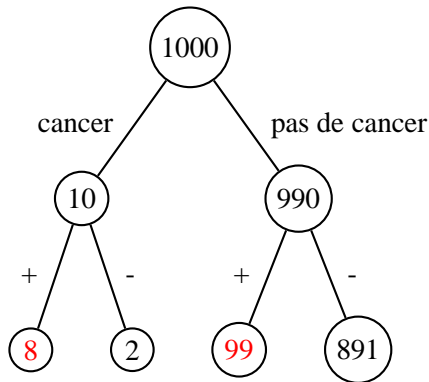


$$P(\text{cancer} \mid \text{test } +) = \frac{8}{8+99} = 7.5\%$$

GIGERENZER & EDWARDS  
(2003)

# Aider les médecins à comprendre les implications d'un test positif

$$\left. \begin{array}{l} P(\text{cancer}) = 1\% \\ P(\text{test } + \mid \text{cancer}) = 80\% \\ P(\text{test } + \mid \text{pas de cancer}) = 10\% \end{array} \right\} \Rightarrow P(\text{cancer} \mid \text{test } +) = ?$$



$$P(\text{cancer} \mid \text{test } +) = \frac{8}{8+99} = 7.5\%$$

GIGERENZER & EDWARDS  
(2003)

# Outline

L'intuition probabiliste

Calcul de probabilité

Probabilités conditionnelles

**Lois continues**

Conclusion

# Approche classique : théorème fondamental de l'analyse

Fonction de répartition  $F$  et fonction de densité  $f$  :

$$f(x) = \frac{d}{dx}F(x)$$
$$\int_{-\infty}^x f(y) dy = F(x)$$

- ⚡ Calcul de dérivées et d'intégrales :  
aperçue comme une collection de formules à apprendre par cœur

Faute typique

$$f(x) \neq P(X = x) = 0$$

# Approche classique : théorème fondamental de l'analyse

Fonction de répartition  $F$  et fonction de densité  $f$  :

$$f(x) = \frac{d}{dx}F(x)$$
$$\int_{-\infty}^x f(y) dy = F(x)$$

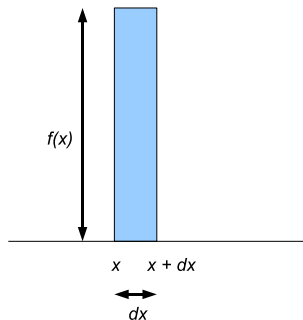
⚡ Calcul de dérivées et d'intégrales :

aperçue comme une collection de formules à apprendre par cœur

## Faute typique

$$f(x) \overset{\text{☠}}{\neq} P(X = x) = 0$$

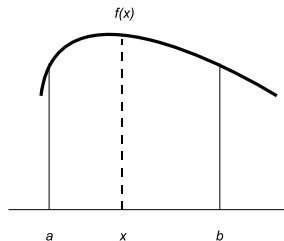
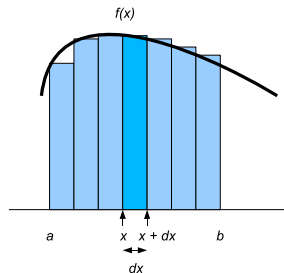
# Géométrie et calcul infinitésimal



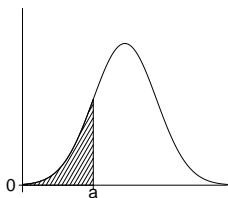
$$P(x \leq X \leq x + dx) \approx f(x) dx$$

$dx = \text{différence en } x$

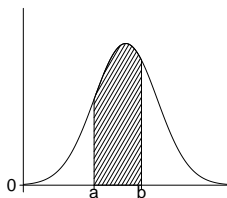
# Une probabilité est une aire est une intégrale



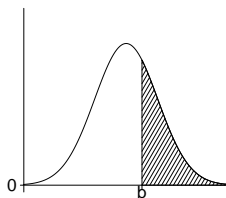
$$P(a \leq X \leq b) = \text{Somme pour } a \leq x \leq b \text{ des } f(x) dx = \int_a^b f(x) dx$$



$$P(X \leq a) \\ = \int_{-\infty}^a f(x) dx$$



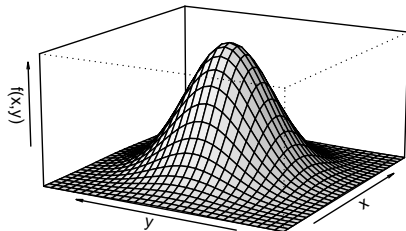
$$P(a \leq X \leq b) \\ = \int_a^b f(x) dx$$



$$P(X \geq b) \\ = \int_b^{\infty} f(x) dx$$

# La même intuition géométrique s'applique au cas multivarié

graphique de  $f$



$f(x, y)$  = hauteur d'un pavé droit de base  $dx \times dy$  émanant du point  $(x, y)$

# La même intuition géométrique s'applique au cas multivarié

---

*univarié*

*bivarié*

variable aléatoire  $X$

- ▶ densité  $f : \mathbb{R} \rightarrow [0, +\infty[$
- ▶ Pour  $A \subset \mathbb{R}$ ,

$$P(X \in A) = \int_{x \in A} f(x) dx$$

- ▶ l'**aire** au-dessus de  $A$  et en dessous de  $f$

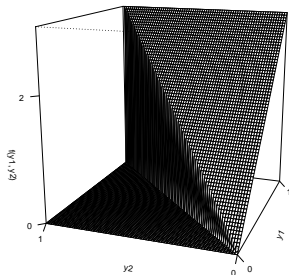
variables aléatoires  $X, Y$

- ▶ densité  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow [0, +\infty[$
- ▶ Pour  $A \subset \mathbb{R}^2$ ,

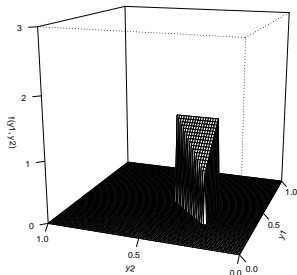
$$P[(X, Y) \in A] = \iint_{(x,y) \in A} f(x,y) dx dy$$

- ▶ le **volume** au-dessus de  $A$  et en dessous de  $f$

# Une probabilité est un volume est une double intégrale

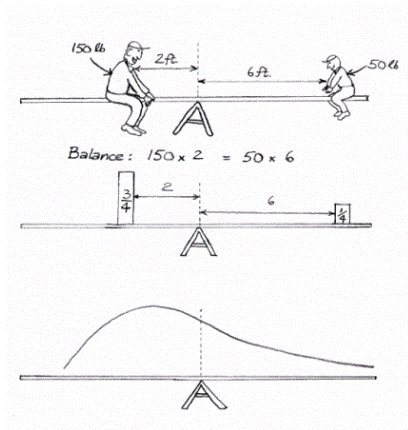


$$f(x,y) = \begin{cases} 3x & \text{si } 0 \leq y \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$



$$A = \{(x,y) : 1/4 \leq y \leq x \leq 1/2\}$$

# Une espérance est comme le point d'équilibre d'une bascule



$$E(X) = \begin{cases} \sum x p(x) \\ \int x f(x) dx \end{cases}$$

= somme(distance  $\times$  poids)

MARTIN (2003) JSE

# Outline

L'intuition probabiliste

Calcul de probabilité

Probabilités conditionnelles

Lois continues

Conclusion

# Quid de Marcel ?

*Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel.  
Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?*

Nombre de familles à deux enfants

		<i>2<sup>e</sup> enfant</i>		
		Marcel	garçon, autre	filles
<i>1<sup>er</sup> enfant</i>	Marcel	<i>m</i>	<i>n - m</i>	<i>n</i>
	garçon, autre	<i>n - m</i>	...	...
	filles	<i>n</i>	...	...

$$m \ll n \Rightarrow P(\text{deux garçons} \mid \text{Marcel}) = \frac{2n - m}{4n - m} \approx \frac{2n}{4n} = \frac{1}{2}$$

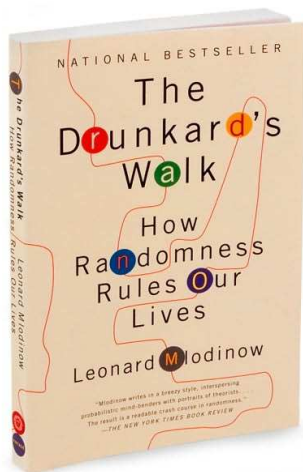
## Quid de Marcel ?

*Dans une famille, il y a deux enfants. Un des deux s'appelle Marcel.  
Quelle est la probabilité qu'il y ait deux garçons ?*

Nombre de familles à deux enfants

		<i>2<sup>e</sup> enfant</i>		
		Marcel	garçon, autre	filles
<i>1<sup>er</sup> enfant</i>	Marcel	<i>m</i>	<i>n - m</i>	<i>n</i>
	garçon, autre	<i>n - m</i>	...	...
	filles	<i>n</i>	...	...

$$m \ll n \Rightarrow P(\text{deux garçons} \mid \text{Marcel}) = \frac{2n - m}{4n - m} \approx \frac{2n}{4n} = \frac{1}{2}$$




## LEONARD MLODINOW (2008)


# Conclusion


- ▶ Notre **intuition probabiliste** semble plutôt faible
- ▶ La **magie mathématique** est aperçue comme un *deus ex machina*
- ▶ Outils pour aider les étudiants à **intérioriser** les concepts :
  - ▶ Présentation : arbres, diagrammes
  - ▶ Arithmétique : fréquences
  - ▶ Géométrie : aire, volume
  - ▶ Analogies
  - ▶ Expériences : Simulations


`www.uclouvain.be/isba`


# Bibliography (1)

 **BOROVČNIK, M. & BENTZ, H.-J. (1991)**  
Empirical research in understanding probability  
Chance Encounters : Probability in Education, 73–105.

 **ENGEL, E. (1970)**  
Teaching probability in intermediate grades  
The Teaching of Probability and Statistics, 97–150.

 **FALK, R. (1979)**  
Revision of probabilities and the time axis  
Proc. of the Third Int. Conf. for the Psych. of Math. Education, 64–66.

 **FISCHBEIN, E. & SCHNARCH, D. (1997)**  
The Evolution with Age of Probabilistic, Intuitively Based Misconceptions  
Journal for Research in Mathematics Education 28, 96–105.

 **GIGERENZER, G. & EDWARDS, A. (2003)**  
Simple tools for understanding risks : from innumeracy to insight  
British Medical Journal 327, 741–744.

## Bibliography (2)



GREER, B. (2001)

Understanding probabilistic thinking : The legacy of EFRAIM FISCHBEIN.  
*Educational Studies in Mathematics* 45, 15–33.



MARTIN, M. A. (2003)

“It’s like... you know” : The Use of Analogies and Heuristics in Teaching Introductory Statistical Methods  
*Journal of Statistics Education* 11, Number 2.



VAN DOOREN, W., DE BOCK, D., DEPAEPE, F., JANSSENS, D. & VERSCHAFFEL, L. (2003)

The illusion of linearity : Expanding the evidence towards probabilistic reasoning  
*Educational Studies in Mathematics* 53, 113–138.