Ressemblance entre apparentés et ressemblance moléculaire entre apparentés

















Les notions de **parenté** et de **consanguinité** sont anciennes et centrales en génétique des populations et en génétique quantitative.

Elles permettent :

- de décrire la constitution génétique d'une population
- de décrire avec précision les liaisons entre deux individus donnés et de quantifier la ressemblance qui peut exister pour leurs valeurs phénotypiques respectives pour un caractère quantitatif

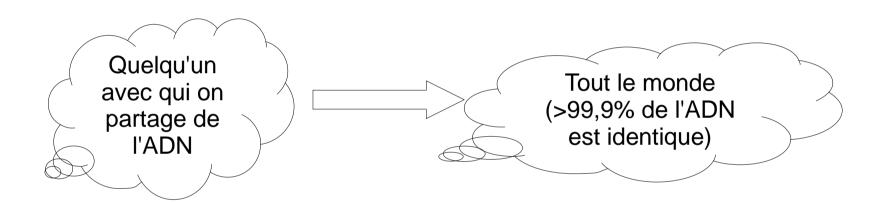
Ces notions sont au cœur des méthodes d'évaluation génétique des reproducteurs ainsi que de celles visant à estimer la part de variation des caractères complexes qui est d'origine héréditaire.

Deux individus sont apparentés s'ils possèdent au moins un ancêtre commun Un individu est consanguin si ses deux parents sont apparentés

La parenté concerne des paires d'individus. On est apparenté, ou non, à quelqu'un.

La consanguinité concerne des individus. On est consanguin ou on ne l'est.

Qu'est ce qu'un apparenté?



Ce constat n'est pas très encourageant car nous voulons expliquer en quoi la génétique explique *la(les) différence(s)*

Pourquoi?

comprendre les mécanismes évolutifs

pour sélectionner les meilleurs animaux (critère à définir)

pour prédire l'occurrence d'une maladie



Quelqu'un avec qui on partage de l'ADN

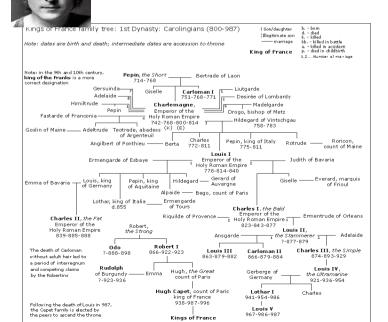
Tout le monde (>99,9% de l'ADN est identique)

Une personne avec qui on partage des allèles aux gènes qui expliquent la ressemblance phénotypique

(1) Soit parce qu'on partage de vrais allèles aux gènes

- (2) Soit parce que *possiblement* on partage des allèles car on a une généalogie qui nous relie
 - Mais les généalogies sont souvent incomplètes
 - Et de toute manière, nous descendons tous du même individu(s)

Partagent le type sanguin (O)



Clarification des notions intuitives

s'applique à des vrais gènes mais aussi aux marqueurs (qui ne sont pas des gènes)

- (1) La notion d'identité par état (identity by state = IBS)
- (2) La notion d'<u>identité par descendance</u> (identity by descent = IBD)
- (3) Le coefficient de parenté

s'applique à des généalogies (car on ne « voit » pas les gènes)

(4) La <u>relation génétique additive</u>

généralisation à un ensemble d'individus

sert à expliquer la ressemblance « phénotypique »

L'identité par état (identity by state : IBS) est le fait que deux allèles au gène soient identiques



0 0

0 0 Oui Oui

Oui Oui

entre individus



Hemophilie



sain malade

sain Oui Non malade Non

Oui



0 0 0 Oui Oui 0 Oui Oui intra individu (avec remise)



sain malade

sain malade Oui Non Non Oui

Cela se résume de deux manières:

1- Probabilité d'identité par état

Pour deux individus i,j prenons deux allèles au hasard (avec remise si i==j). Quelle est la probabilité que ces 2 allèles soient identiques?



Proba=4/4=1



0 0 0 Oui Oui 0 Oui Oui



Proba=2/4=0.5

malade



sain malade sain Oui

Non

alade Non

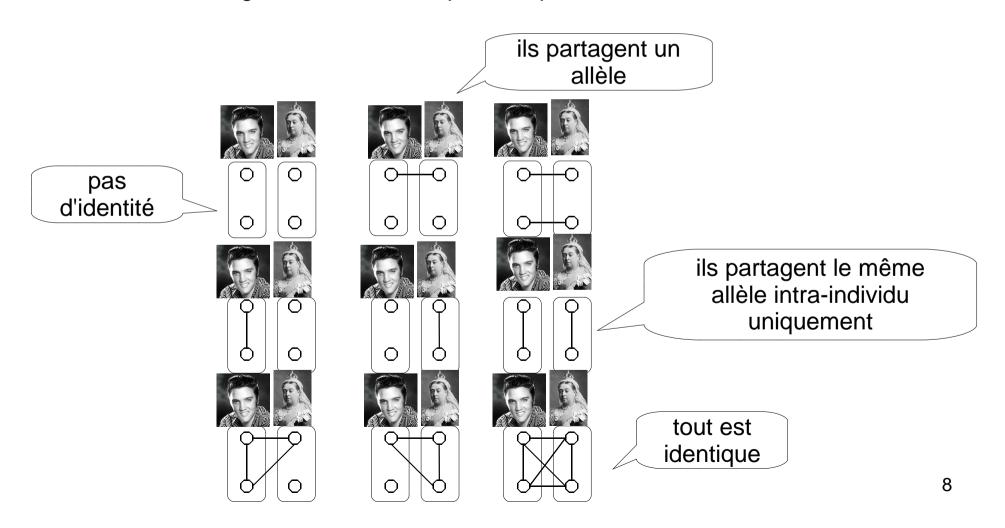
Oui

A B
C Non Non
B Non Oui

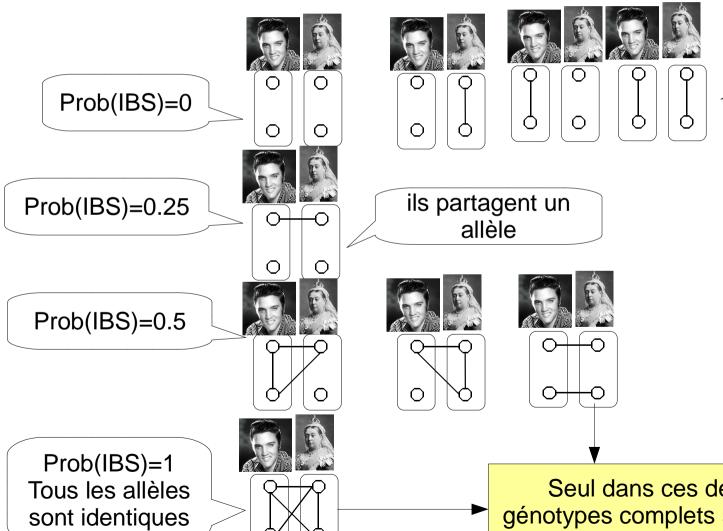
Proba=1/4=0.25

2- Etats d'identité

Quelles configurations d'identité peuvent prendre deux individus?



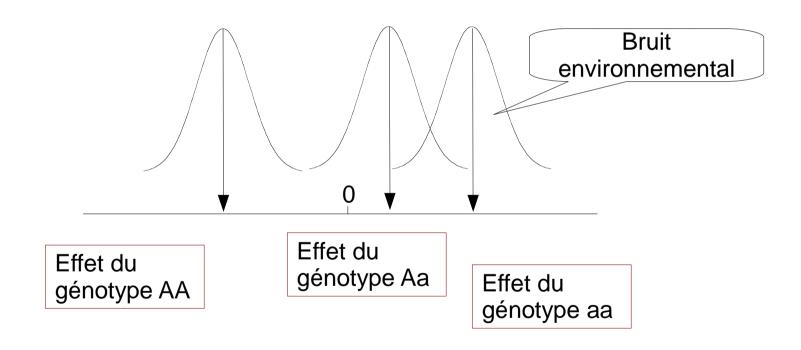
2- Etats d'identité



ils ne partagent pas d'allèle

Seul dans ces deux cas les génotypes complets sont identiques

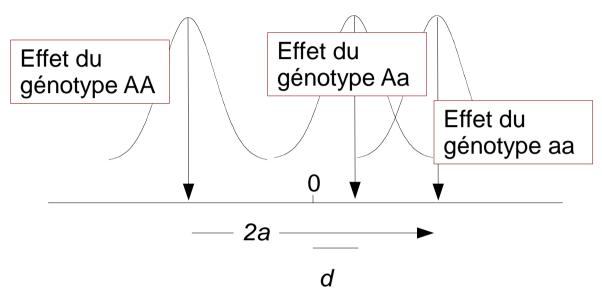
Si on voyait le gène, on pourrait facilement décrire la population



Parent-descendant

Gé	notype	Α	D	G parent	G descendant
AA	2α ₁	= 2 <i>q</i> α	$\delta_{11} = -2q^2d$	$2q(\alpha - qd)$	$\alpha_1 = \boldsymbol{q} \boldsymbol{\alpha}$
Aa	α ₁ +α	₂ = (q-p)	$\alpha \delta_{12} = 2pqd$	$(q-p) \alpha + 2 pqd$	$\frac{1}{2} \alpha_1 + \frac{1}{2} \alpha_2 = \frac{1}{2} (q-p)\alpha$
aa	2α ₂	$_2$ = -2 $\rho\alpha$	$\delta_{22} = -2p^2d$	$-2p(\alpha + pd)$	$\alpha_2 = -\boldsymbol{p}\boldsymbol{\alpha}$

$$\alpha = \alpha_1 - \alpha_2$$



On est surtout intéressé (et on peut regarder par moyennes statistiques) par l'effet additif qu'un génotype aura :

$$(2-2p)\alpha=2q\alpha$$

$$(1-2p)\alpha = (q-p)\alpha$$

-2pα

Fonction de la quantité de copies de « A »

effet *dominant*: petit écart par rapport à l'effet sur le phénotype chez l'individu

 $-2q^2d$

2pqd

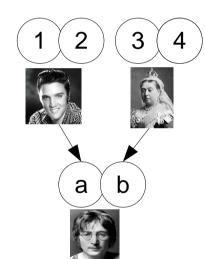
-2p²d

normalement (très) petit

Nous savons donc bien décrire les choses mais en pratique on ne voit pas ces gènes

Comment faire?

Hypothèse radical: chez les fondateurs (ceux qui n'ont pas de parents connus), tous les allèles au gène sont différents

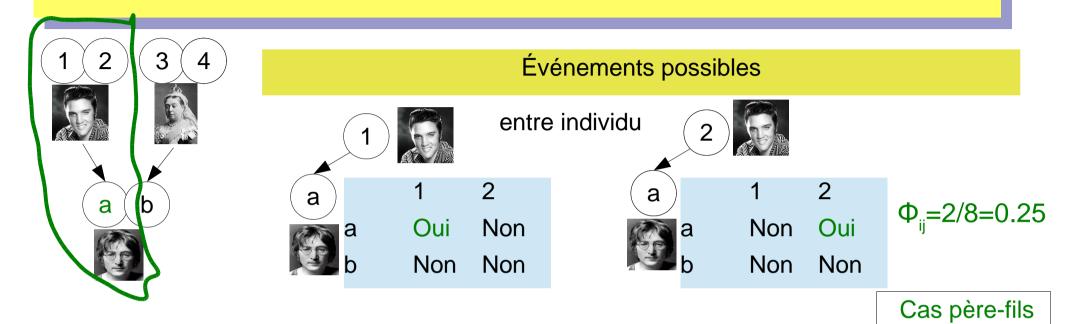


Supposons (c'est le plus fréquent) que les gènes sont transmis intacts (sans mutation)

Donc un allèle transmis est un allèle identique (la chaîne d'ADN n'est pas modifiée)

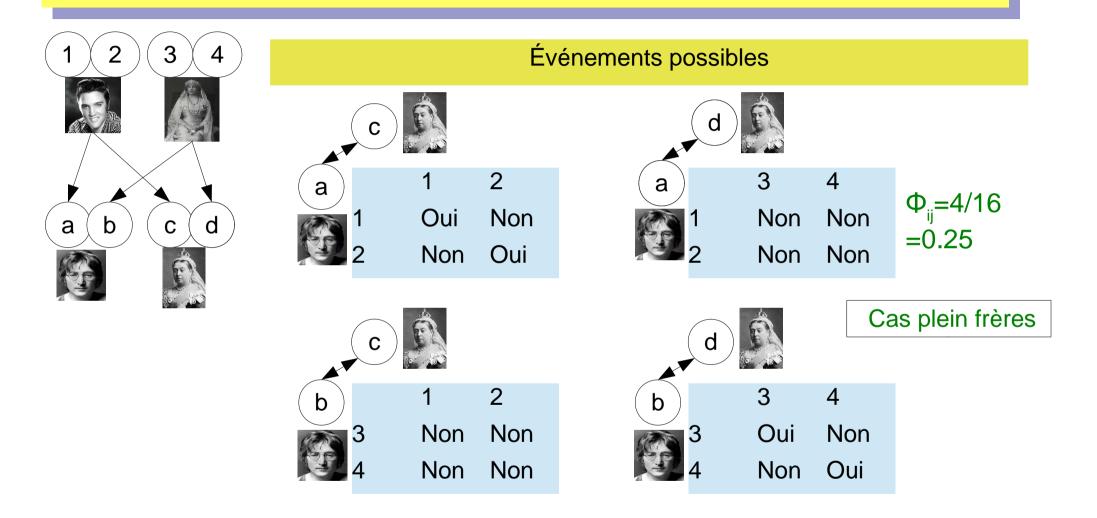
Probabilité d'identité par descendance (IBD de Malécot)

Pour deux individus i,j prenons deux allèles au hasard (avec remise si i==j). Quelle est la probabilité – Φ_{ij} – qu'ils soient identiques par descendance? C'est à dire, qu'ils soient issus du même individu (ancêtre)



Pour deux individus i,j prenons deux allèles au hasard (avec remise si i==j). Quelle est la probabilité qu'ils soient <u>identiques par descendance</u>? C'est à dire, qu'ils aient <u>la même origine</u>.

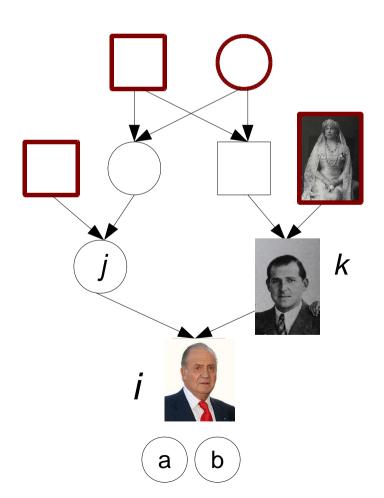




Pour deux individus i,j prenons deux allèles au hasard (avec remise si i==j). Quelle est la probabilité qu'ils soient <u>identiques par descendance</u>? C'est à dire, qu'ils aient <u>la même origine</u>.

Et s'il y a de la consanguinité

Fondateurs



La <u>coefficient de consanguinité</u> (*f*) est la probabilité que *a*==*b* <u>par descendance</u>

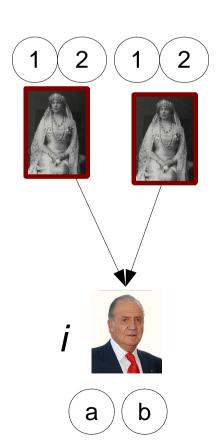
La différence avec le coefficient de parenté est que le tirage est fait avec remise (Φ_{ii}) ou pas (f_i) . Et on a la relation suivante :

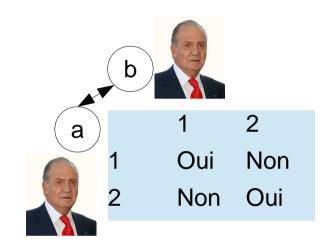
$$1+f_{i}=2\Phi_{ii}$$

et aussi, $f_i = \Phi_{jk}$ le coefficient de consanguinité d'un individu i est égal au coefficient de parenté entre ses 2 parents (j et k).

La consanguinité : cas simpliste

Fondateurs

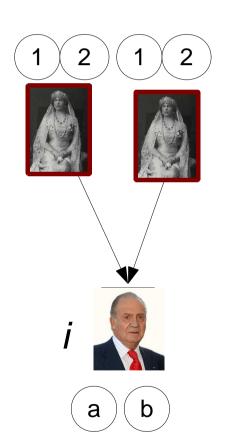


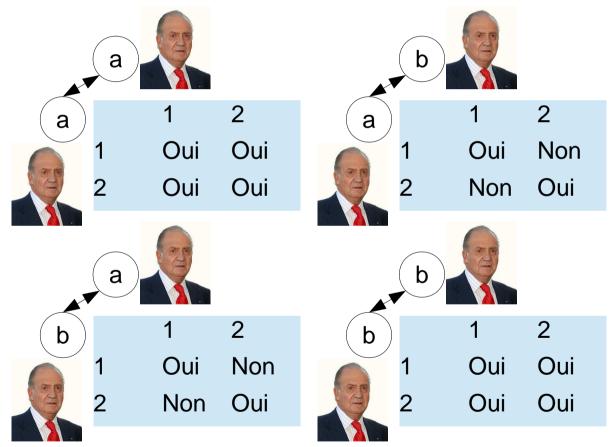


Pour cet individu, f_i =proba(a==b) =2/4=1/2=0.5

Fondateurs







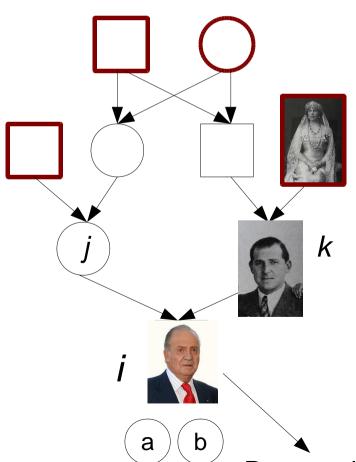
Pour cet individu,

 Φ_{ii} = proba (2 allèles tirés au hasard chez i avec remise sont identiques)=12/16=0.75

On a bien $1+f=2\Phi_{ii} \rightarrow 1+0.5=2*0.75$

La consanguinité : cas un peu plus complexe

Fondateurs



La <u>coefficient de consanguinité</u> (*f*) est la probabilité que *a==b* <u>par descendance</u>

La différence avec le coefficient de parenté est que le tirage est fait avec remise (Φ_{ii}) ou pas (f_i) . Et on a la relation suivante :

$$1+f_{i}=2\Phi_{ii}$$

et aussi, $f_i = \Phi_{jk}$ le coefficient de consanguinité d'un individu i est égal au coefficient de parenté entre ses 2 parents (j et k).

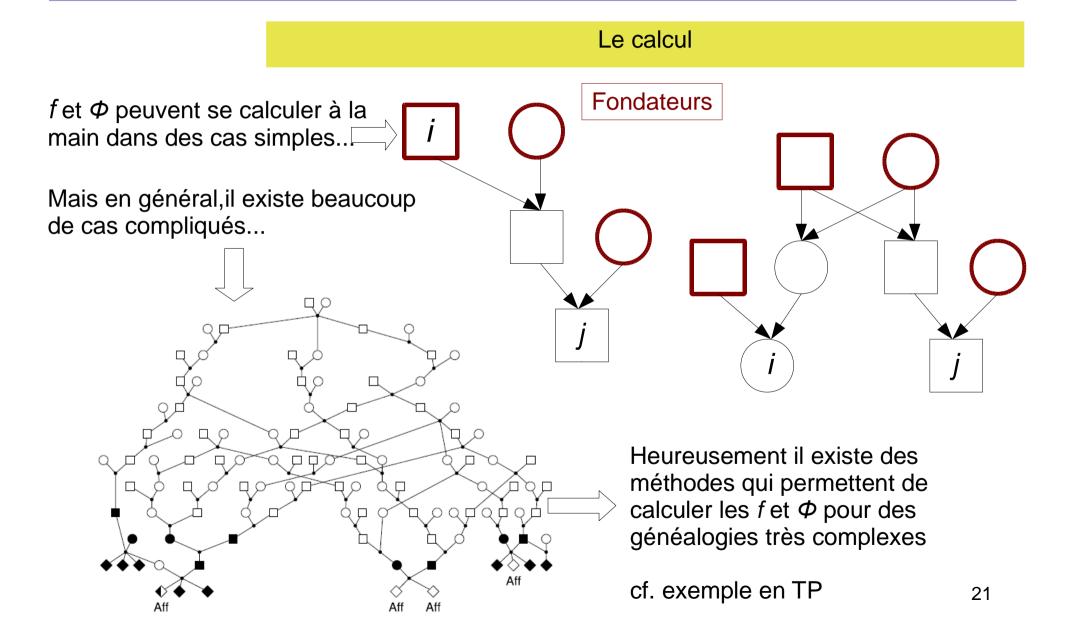
19

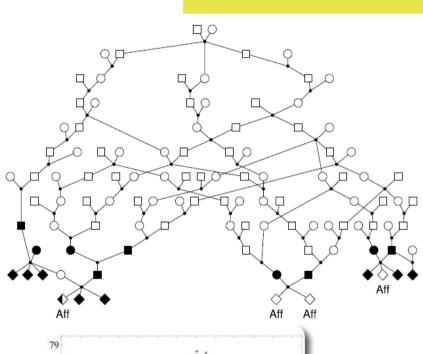
Pour cet individu, $f_i = \Phi_{ik} = 1/16$ Cas de cousins germains

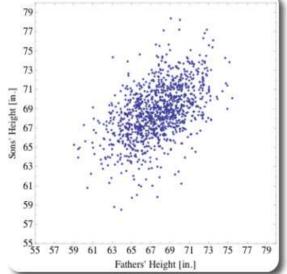
Tableau récapitulatif des quelques valeurs courantes de coefficients de parenté

(sans consanguinité)

Lien de parenté		Probabilité	%
Parent-descendant	1/4	25	
Grand-parent - petit(e)-fils(fille)	1/8	12,5	
Oncle (tante) - neveu (nièce)	1/8	12,5	
Vrais jumeaux		1/2	50
Pleins frères-soeurs		1/4	25
Demi frères-soeurs	1/8	12,5	
Cousins germains		1/16	6,25







Utilisation

Quelle est l'utilité de tous ces coefficients ?

Le coefficient de consanguinité f_i sert :

- à établir des risques d'être atteint des maladies récessives
- à gérer des populations rares (espèces protégés, Zoos)
- à gérer des populations pour éviter trop de consanguinité

Le coefficient de parenté Φ_{ij} sert :

 à quantifier le degré de ressemblance (corrélation) phénotypique due aux parentés, pour un caractère quantitatif

La relation génétique additive

 $a_{ij} = 0.25$



$$\Phi_{ii} = 0.5$$



$$a_{ii}='$$

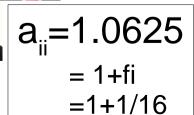
La relation additive est tout simplement

$$a_{ij}=2\Phi_{ij}$$

Et donc

$$a_{ii} = 2\Phi_{ii} = 1 + f_{i}$$

En absence de consanguinité, a_{ij} est la fraction du génome théoriquement partagée par i et j due au fait qu'ils ont des liens de parenté



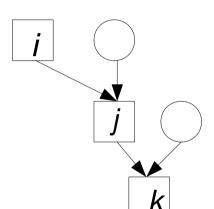


 $a_{ij} = 0.5625$

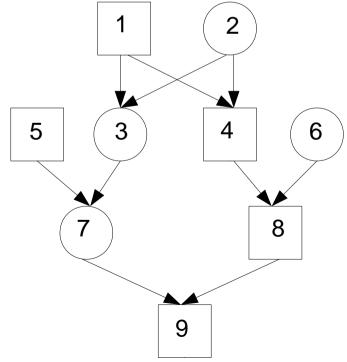
Père-fils avec consanguinité

La matrice de parenté ou matrice de relations additives

On peut (et on doit) organiser les a_{ij} de manière simple : matrice de relations de parenté ou matrice de parenté (**A**)



	i	j	k
i	1	0.5	0.25
j	0.5	1	0.5
k	0.25	0.5	1

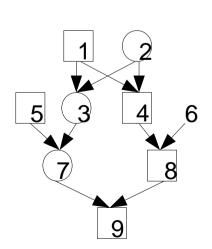


Méthode tabulaire (Emik and Terrill, 1949)

- -On trie les individus par ordre de naissance (du plus vieux au plus jeune)
- -On remplit chaque ligne du tableau selon les règles suivantes :

$$a_{ii} = 1 + 0.5a_{pm}$$
 $a_{ij} = 0.5(a_{pj} + a_{mj})$
 $a_{ii} = a_{ii}$

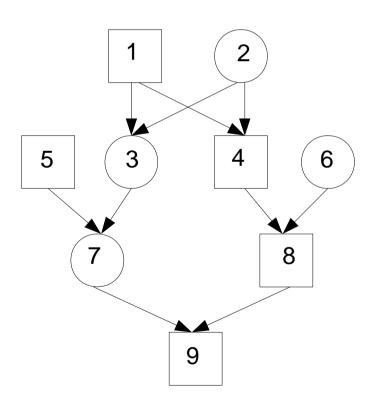
Où p et m sont les parents de i et i est plus jeune que j



1	0	0.5	0.5			
0	1	0.5	0.5			
0.5	0.5	1	0.5			
			1			

Méthode tabulaire (Emik and Terrill 1949)

En pratique, on construit un fichier de pedigree avec 3 colonnes : individu, père, mère



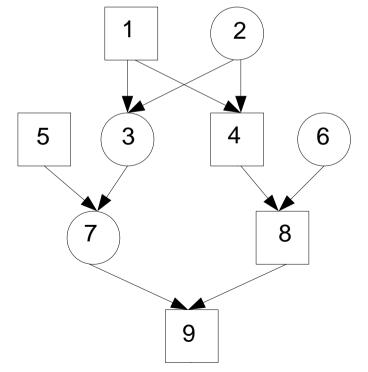
Méthode tabulaire (Emik and Terrill 1949)

```
getA <- function(pedigree){</pre>
# A, tabular method
  A=matrix(0,nrow(pedigree),nrow(pedigree))
  f=rep(0,nrow(pedigree))
  #read pedigree file
  for(i in 1: nrow(pedigree)){
   A[i,i]=1
    if(pedigree[i,2]!=0 && pedigree[i,3]!=0){
       A[i,i]=A[i,i]+0.5*A[pedigree[i,2],pedigree[i,3]]
    f[i]=A[i,i]
    for (j in 1:(i-1)){
      if(pedigree[i,2]!=0) A[i,j]=A[i,j]+0.5*A[j,pedigree[i,2]]
      if(pedigree[i,3]!=0) A[i,j]=A[i,j]+0.5*A[j,pedigree[i,3]]
      A[j,i]=A[i,j]
  list(A=A,f=f)
```

La matrice de parenté ou matrice de relations additives

$$a_{ii} = 1 + 0.5a_{pm}$$
 $a_{ij} = 0.5(a_{pj} + a_{mj})$
 $a_{ji} = a_{ij}$

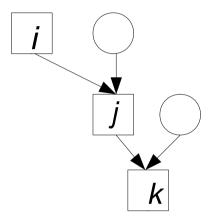
Avec cette génalogie, reconstruire le tableau suivant



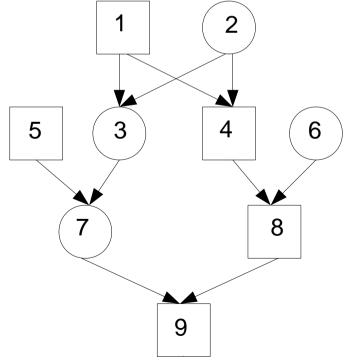
1	0	0,5	0,5	0	0	0,25	0,25	0,25
0	1	0,5	0,5	0	0	0,25	0,25	0,25
0,5	0,5	1	0,5	0	0	0,5	0,25	0,375
0,5	0,5	0,5	1	0	0	0,25	0,5	0,375
0	0	0	0	1	0	0,5	0	0,25
0	0	0	0	0	1	0	0,5	0,25
0,25	0,25	0,5	0,25	0,5	0	1	0,125	0,5625
0,25	0,25	0,25	0,5	0	0,5	0,125	1	0,5625
0,25	0,25	0,375	0,375	0,25	0,25	0,5625	0,5625	1,0625

La matrice de parenté ou matrice de relations additives

On peut (et on doit) organiser les a_{ij} de manière simple : matrice de relations de parenté ou matrice de parenté (**A**)



i	j	k
i1	0.5	0.25
j0.5	1	0.5
k0.25	0.5	1



	•	10	0,5	0,5	0	0	0,25	0,25	0,25
)	0	1	0,5	0,5	0	0	0,25	0,25	0,25
/	0,5	0,5	1	0,5	0	0	0,5	0,25	0,375
	0,5	0,5	0,5	1	0	0	0,25	0,5	0,375
	0	0	0	0	1	0	0,5	0	0,25
	0	0	0	0	0	1	0	0,5	0,25
	0,2	50,25	0,5	0,25	0,5	0	1	0,125	0,5625
	0,2	50,25	0,25	0,5	0	0,5	0,125	1	0,5625
	0,2	50,25	0,375	0,375	0,25	0,25	0,5625	0,5625	1,0625

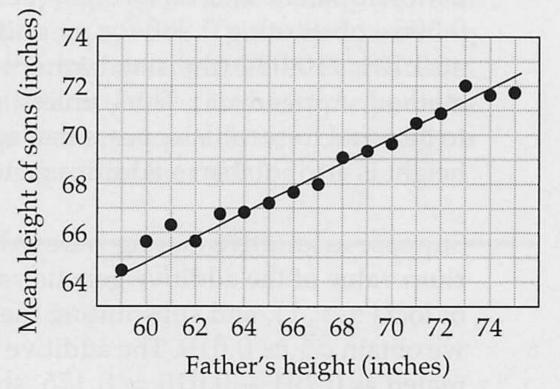
La covariance entre les phénotypes mesurés sur différent individus

Example 5. As an example of the application of the preceding theory, we consider an early data set on height in British families (Pearson and Lee 1903). Pearson recruited college students to obtain data from approximately 1300 families, recording whenever possible the stature of father, mother, and eldest son and daughter (ignoring offspring less than 18 years of age). This was a very large data set for the precomputer era, and it took two years to calculate the statistics by hand. The data are remarkable for their essentially normal distribution and for the linearity of the regressions between relatives.

La covariance entre les phénotypes mesurés sur différent individus

Example 5. As an example of the application of the preceding theory, we consider an early data set on height in British families (Pearson and Lee 1903). Pearson recruited college students to obtain data from approximately 1300 families, recording whenever possible the stature of father, mother, and eldest con and

daughter (ignoring offspring set for the precomputer era, hand. The data are remarkab the linearity of the regression



Relation linéaire entre taille des pères et taille de leurs fils

La covariance entre les phénotypes mesurés sur différent individus

Répétition de l'expérience de Pearson (Gillespie)

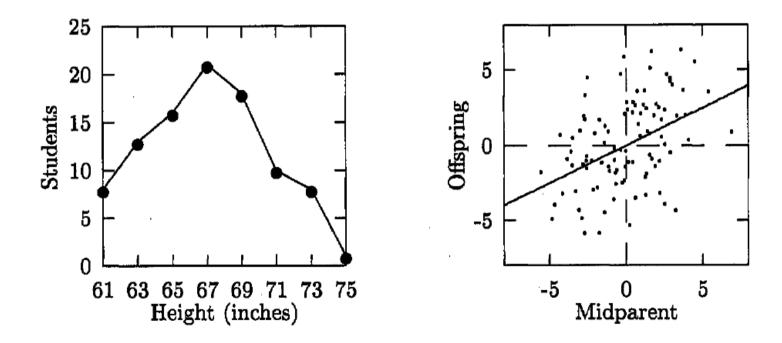
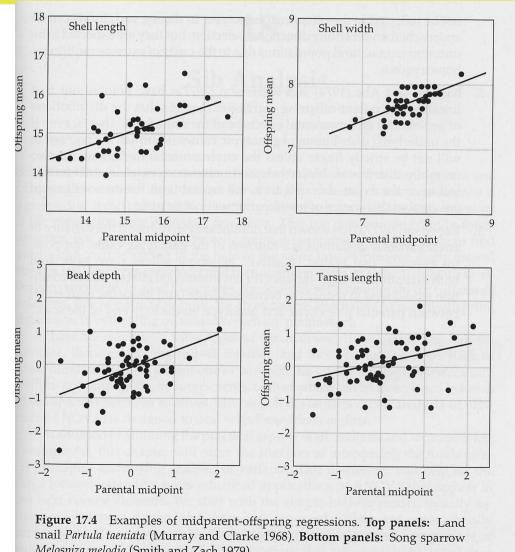


Figure 5.1: The left-hand figure is a histogram of the number of students of a particular height in an evolution class at UC Davis. The right-hand figure graphs the deviation of a student's height from the population mean against the deviation of the student's parents' average height from the population mean.

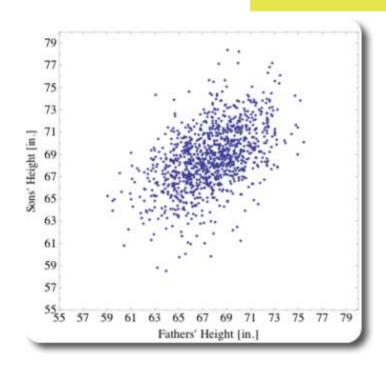
La covariance entre les phénotypes mesurés sur différent individus

...encore un exemple avec données sur des espèces sauvages...



Melospiza melodia (Smith and Zach 1979).

La covariance entre les phénotypes mesurés sur différent individus

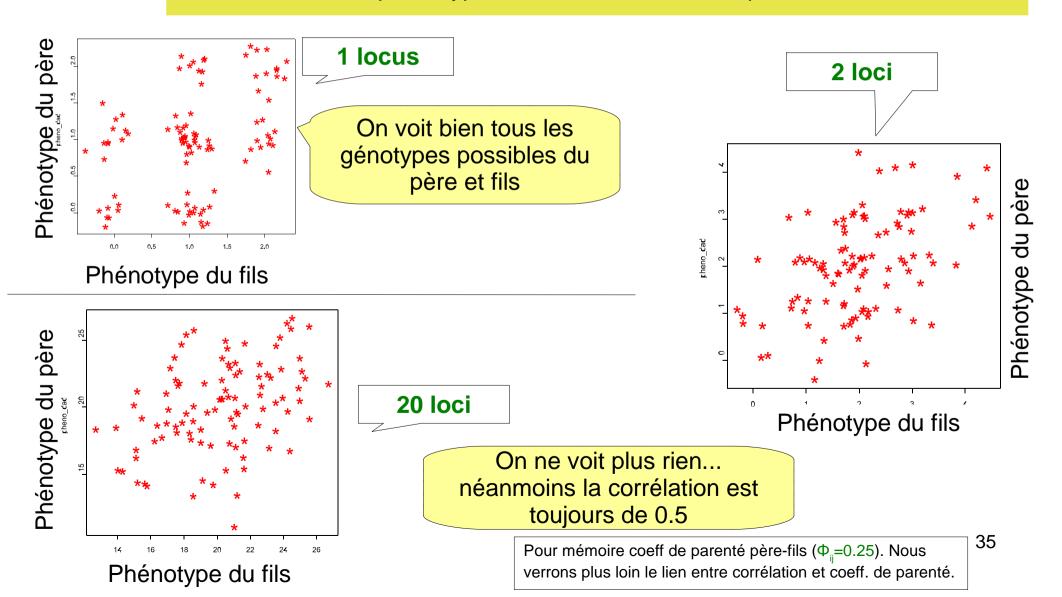


Pearson a obtenu une corrélation de 0.5 père-fils pour la taille

Les « mendéliennistes » trouvaient « louche » cette notion de corrélation car elle était en conflit avec la ségrégation mendélienne.

> Mais en fait il n'y a pas de conflit de pensée, car ici on ne voit pas la ségrégation en raison de la multitude de gènes causaux.

Distribution des phénotypes, n loci causaux bialléliques inconnus, $h^2=0.95$



La covariance entre individus

$$P = G + E$$

Soit la décomposition de la valeur phénotypique :

$$Var(P) = Var(G) + Var(E)$$

$$Cov(G, E) = 0$$

$$G = \alpha + \alpha' + \delta_{ij}$$



La valeur génétique additive (A) d'un individu est la somme des effets moyens des allèles (α et α ') qu'il possède.

L'effet d'interaction est appelé valeur ou résidu de dominance (D)

Covariance entre apparentés

Soit 2 individus *i* et *j* appartenant à la même population

$$P_i = G_i + E_i$$
 $P_j = G_j + E_j$

•Lorsque l'on peut admettre l'absence d'effet d'environnement commun ($E_i E_j$ non corrélés), on peut démontrer que :

 $cov(P_i, P_i) = cov(G_i, G_i)$

√l'expression de la covariance entre valeurs génétiques et phénotypiques est :

$$cov(G_i, G_j) = cov(A_i, A_j) + cov(D_i, D_j) = a_{ij} V_A + d_{ij} V_D$$



Coefficient de relation génétique additive



 $a_{ij} = 2 \Phi_{ij} (\Phi_{ij} = \text{coefficient de parenté entre } i \text{ et } j)$

Covariance entre apparentés

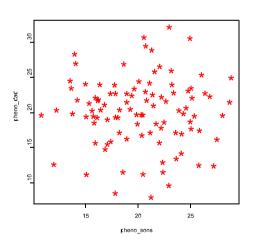
$$\operatorname{cov}(P_i, P_j) = \operatorname{cov}(G_i, G_j) = \operatorname{cov}(A_i, A_j) + \operatorname{cov}(D_i, D_j) = a_{ij} V_A + d_{ij} V_D$$

1- On estime la covariance phénotypique entre deux séries d'individus (Cov(P_i,P_j)) ayant le même coefficient de parenté (père-fils par exemple)

2- On calcule $V_A = Cov(P_i, P_j)/a_{ij}$

- 3- On calcule la variance brute phénotypique (V_p)
- 4- On calcule l'héritabilité du caractère comme étant : V_{a}/V_{n}

On peut, par exemple, estimer la variance additive génétique à partir de la covariance phénotypique entre individus.



Covariance entre apparentés

$$\operatorname{cov}(P_i, P_j) = \operatorname{cov}(G_i, G_j) = \operatorname{cov}(A_i, A_j) + \operatorname{cov}(D_i, D_j) = a_{ij} V_A + d_{ij} V_D$$

$$P_i = G_i + E_i$$

On peut aussi estimer la valeur génétique d'un individu i par régression à partir de son phénotype P_i

$$\hat{G}_{i} = \frac{cov(P_{i}, G_{i})}{Var(P_{i})} P_{i} = \frac{a_{i,i}V_{A}}{a_{i,i}V_{A} + V_{E}} P_{i}$$

et d'un individu i par rapport à un autre j

$$\hat{G}_{i} = \frac{cov(G_{i}, G_{i})}{Var(G_{i})} \hat{G}_{j} = \frac{a_{i,j}V_{A}}{a_{i,j}V_{A}} \hat{G}_{j} = \frac{a_{i,j}}{a_{i,j}} \hat{G}_{j}$$

Covariance entre apparentés

La covariance entre apparentés généralisé

$$Var \begin{pmatrix} G_{1} \\ G_{2} \\ ... \\ G_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Var(G_{1}, G_{1}) & Cov(G_{1}, G_{2}) & ... & Cov(G_{1}, G_{n}) \\ Cov(G_{2}, G_{1}) & Var(G_{2}, G_{2}) & ... & Cov(G_{2}, G_{n}) \\ ... & ... & ... \\ Cov(G_{n}, G_{1}) & Cov(G_{n}, G_{2}) & ... & Var(G_{n}, G_{n}) \end{pmatrix}$$

$$Var\begin{pmatrix} G_{1} \\ G_{2} \\ \dots \\ G_{n} \end{pmatrix} = \mathbf{A} V_{A} = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \dots & & & \dots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \dots & a_{n,n} \end{pmatrix} V_{A}$$

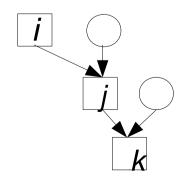
On peut généraliser cette équation à des nombreux individus simultanément *via* la matrice de parenté **A**

Covariance entre apparentés

La covariance entre apparentés généralisé

$$Var \begin{pmatrix} G_{1} \\ G_{2} \\ ... \\ G_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Var(G_{1}, G_{1}) & Cov(G_{1}, G_{2}) & ... & Cov(G_{1}, G_{n}) \\ Cov(G_{2}, G_{1}) & Var(G_{2}, G_{2}) & ... & Cov(G_{2}, G_{n}) \\ ... & ... & ... \\ Cov(G_{n}, G_{1}) & Cov(G_{n}, G_{2}) & ... & Var(G_{n}, G_{n}) \end{pmatrix}$$

$$Var\begin{pmatrix} G_1 \\ G_2 \\ G_3 \end{pmatrix} = A V_A = \begin{pmatrix} 1 & 0.5 & 0.25 \\ 0.5 & 1 & 0.5 \\ 0.25 & 0.5 & 1 \end{pmatrix} V_A$$



On peut généraliser cette équation à des nombreux individus simultanément *via* la matrice de parenté **A**

Cela permet d'introduire toute l'information en même temps

- 1) Estimation de valeurs génétiques : BLUP
- 2) Estimation de paramètres génétiques
- 3) Correction du « fond » génétique pour la localisation de gènes causaux (QTL)

Covariance entre apparentés

La covariance entre apparentés généralisé

$$Var \begin{pmatrix} G_1 \\ G_2 \\ \dots \\ G_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Var(G_1, G_1) & Cov(G_1, G_2) & \dots & Cov(G_1, G_n) \\ Cov(G_2, G_1) & Var(G_2, G_2) & \dots & Cov(G_2, G_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ Cov(G_n, G_1) & Cov(G_n, G_2) & \dots & Var(G_n, G_n) \end{pmatrix}$$

On peut généraliser cette équation à des nombreux individus simultanément *via* la matrice de parenté **A**

Pour les « plus statisticiens » : la manière d'introduire cette matrice → distribution normale multivariée

$$P(G_{1}, G_{2}, ..., G_{n} | A, V_{A}) = N(0, A, V_{A})$$

La dépression consanguine

Phénomène observé chez les espèces *non* autofécondantes (mammifères, maïs...)

Les individus consanguins sont moins viables (productifs, grands, etc.) que ne le sont pas les individus non consanguins.

Explication biologique possible : accumulation d'effets négatifs de gènes à action récessive

Pour éviter ce phénomène : gestion de la consanguinité

éviter les couples d'individus avec des apparentés proches

La dépression consanguine

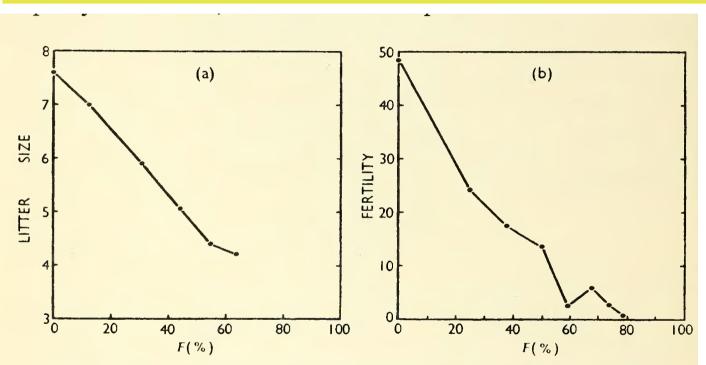


Fig. 14.1. Examples of inbreeding depression affecting fertility. (a) Litter-size in mice (original data). Mean number born alive in 1st litters, plotted against the coefficient of inbreeding of the litters. The first generation was by double-first-cousin mating; thereafter by full-sib mating. No selection was practised. (b) Fertility in Drosophila subobscura. Mean number of adult progeny per pair per day, plotted against the inbreeding coefficient of the parents. Consecutive full-sib matings. (Redrawn from Hollingsworth & Smith, 1955.)

F: % de consanguinité

Mais en fait, la plupart des populations n'ont pas de généalogie :

- les populations naturelles (sauvages)
- les populations en captivité (certains animaux domestiques mais aussi en conservation)

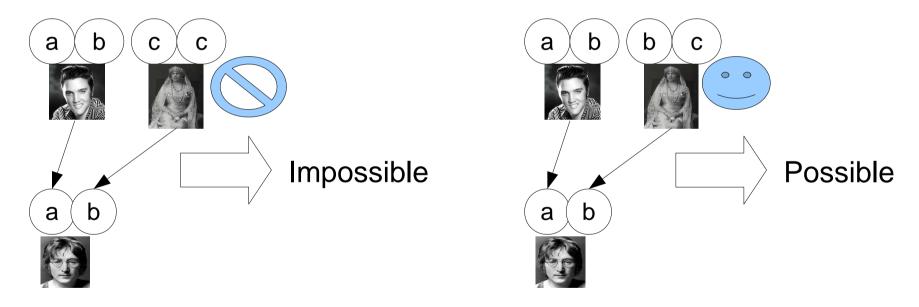
Deux possibilités :

- On connaît une généalogie partielle ou incomplète → vérification de paternités
- •On ne connait rien:
 - estimation de la généalogie la plus probable
 - utilisation du parenté moléculaire

Solution: utilisation de marqueurs ADN

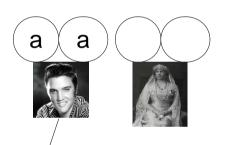
Vérification de paternités

On génotype l'individu et un (ou deux) de ses parents pour un marqueur (biallélique ou autre)



Mais il peut arriver que l'on se trompe par hasard !!

Verification de paternités



b

a

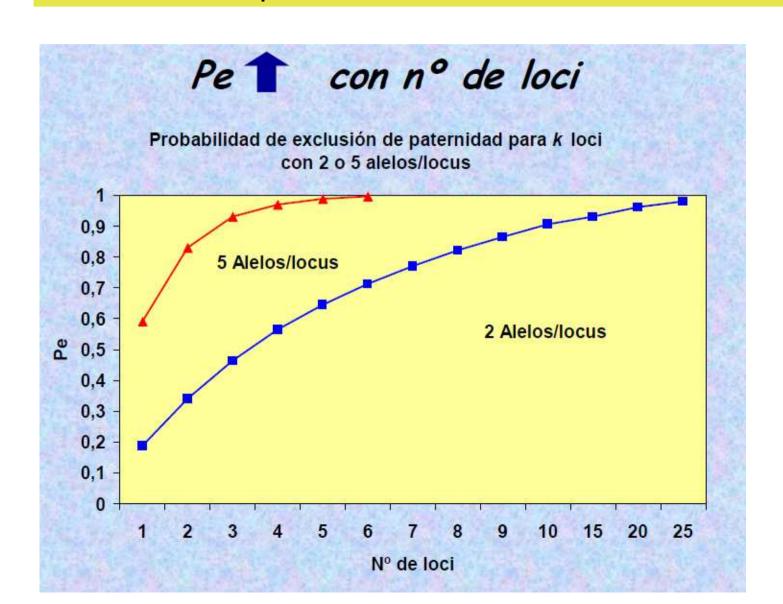
Cas simplifié : de fait, « a » vient du père et « b » vient-il de cette mère ?

Il suffit que la « fausse » mère soit porteuse de l'allèle b pour qu'on ne l'exclut pas, avec une probabilité :

Pr(no exclusion | n'est pas mère) = 2*freq(b)

Solution : utiliser plusieurs marqueurs, avec (si possible) plusieurs allèles chacun

D'après J Fernández & M Toro :



Verification de paternités

En pratique, on utilise, soit un *kit* de microsatellites (~20) avec 4-10 allèles par microsatellites, soit un ensemble de >100 marqueurs SNP

Ces tests sont faits de manière systématique dans certains zoos, pour des espèces de rente, et aussi pour quelques populations sauvages

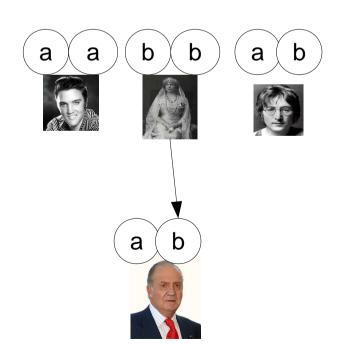
Assignation de parentés ou reconstruction de la généalogie

Beaucoup plus difficile Sachant un ensemble d'individus et ses génotypes, il s'agit de reconstruire, soit les parentés « proches » (père-fille, père-fils, plein germains, demi-germains)

Cas assez difficile

Assignation de parentés ou reconstruction de la généalogie

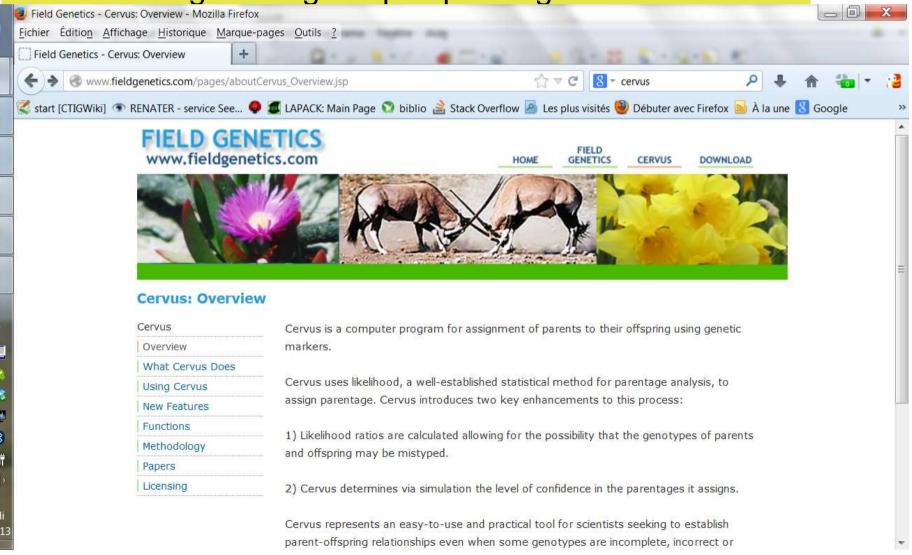
D'après ce schéma, qui est le papa le plus probable?



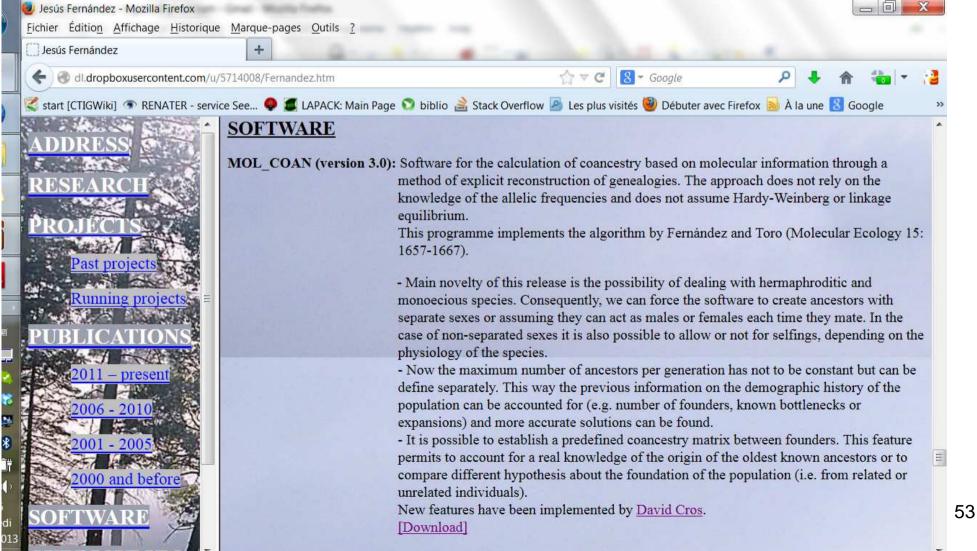
Elvis aurait certainement passé l'allèle « a » Lennon aurait passé l'allèle « a » la moitié des fois

Pr(Elvis papa)=2/3 Pr(Lennon papa)=1/3

Assignation de parentés ou reconstruction de la généalogie : quelques logiciels



Assignation de parentés ou reconstruction de la généalogie : quelques logiciels



Utilisation du parenté moléculaire

On ne peut pas facilement reconstruire une généalogie pour 1000 individus avec 10,000 marqueurs...

De plus, on risque de se tromper, il y aura des morceaux de la généalogie mal reconstruits.

Solution : utilisation des coefficients d'apparenté « moléculaires »

On ne va pas essayer de reconstruire une généalogie pour calculer les coefficients. On va calculer les coefficients avec les marqueurs sans passer par une généalogie.

Le parenté « moléculaire »

Si on n'a pas de généalogies... que faire ?

On a montré que le coefficient de parenté est indicatif du coefficient d'identité par état au gène(s) causal(aux)

Sont-elles apparentées ?



sain

Il existe des gènes *non causaux* que l'on peut voir (génotyper) : les marqueurs moléculaires (SNPs, microsatellites, et autres).



sain malad Oui Non malade Non

Oui

Donc nous pouvons – en principe – faire le chemin inverse IBS → IBD

Le parenté « moléculaire »

Soit un indicateur de l'identité par état, le «coefficient de parenté moléculaire » ou « coefficient d'identité par état » $\Phi_{\text{M}ii}$



A a Oui Non Oui

 $\Phi_{Mij} = 2/4 = 0.5$

On peut le moyenner sur plusieurs loci...

	Individual i	Individual j	Φ_{Mij}
Locus 1	AA	AA	4/4=1
Locus 2	Bb	Bb	2/4=0,5
Locus 3	Сс	CC	2/4=0,5
Locus 4	dd	Dd	2/4=0,5
Locus 5	ee	ee	4/4=1
Locus I	II	LL	0/4=0

$$\phi_{Mij} = \frac{\sum_{L} \phi_{l(i,j)}}{L}$$

$$\Phi_{Mij} = 3,5/6 = 0,583$$

avec L: nb loci 56

Le parenté « moléculaire »

Soit un indicateur de l'identité par état, le «coefficient de parenté moléculaire » ou « coefficient d'identité par état » $\Phi_{\text{M}ij}$



A a
Oui Non
a
Non Oui

$$\Phi_{Mij} = 2/4 = 0.5$$

Mais, deux individus peuvent être identiques « par état » sans l'être « par descendance ».

Exemple: Elvis et moi sommes porteurs de l'allèle OO au groupe sanguin.

Certes, nous sommes possiblement reliés, mais ça peut remonter au néolithique !!!!!

Le parenté « moléculaire »

On peut définir aussi (seulement à partir de plusieurs loci) une « <u>covariance moléculaire</u> »

#fois/2 de l'allèle de référence (ex, « A »)

	Individual i	Individual j	dosage génique i	dosage génique j
Locus 1	AA	AA	1	1
Locus 2	Bb	Bb	0,5	0,5
Locus 3	Cc	CC	0,5	1
Locus 4	dd	Dd	0	0,5
Locus 5	ee	ee	0	0
Locus /	II	LL	0	1

$$Cov_{Mij} = Cov(g_{i,...}, g_{j,...}) = \frac{1}{L} \sum_{L} (g_{ik} - \overline{g}_{i})(g_{jk} - \overline{g}_{j})$$

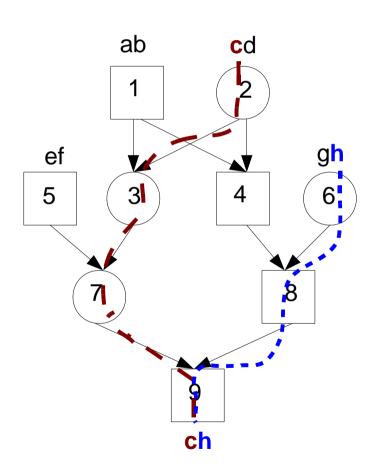
L: nb loci

$$\bar{g}_i = \frac{1}{L} \sum_{L} g_{ik}$$

$$g_{ii}$$
 g_{ji}
 $\bar{g}_{i} = 2/6 = 1/3$
 $\bar{g}_{i} = 4/6 = 2/3$

$$Cov_{Mij}=0,0694$$

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance



Supposons qu'il existe un marqueur pour lequel tous les allèles sont différents chez les fondateurs

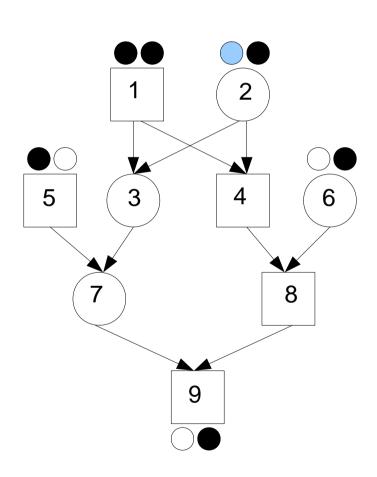
Nous génotypons l'individu 9

Les allèles chez l'individu 9 sont identiques par état que s'ils sont identiques par descendance

Cette identité par descendance « observé » est plus exacte que la probabilité d'identité par descendance (qui moyenne toutes les possibilités)

La probabilité par descendance est exacte comme moyenne d'un nombre <u>infini</u> de loci.

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance



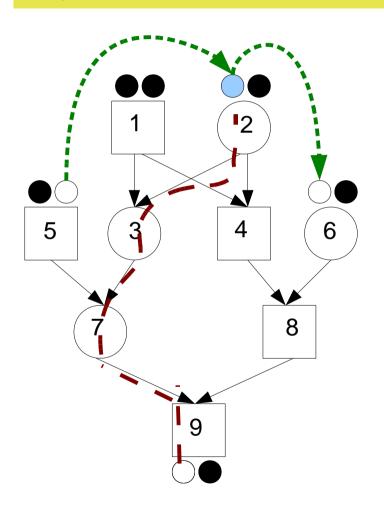
C'est bien si les marqueurs étaient complètement multialléliques

Comment faire pour des marqueurs bialléliques ?

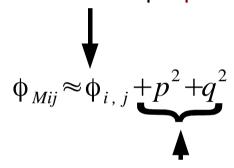
Supposons que l'on met au hasard des étiquettes (« A » ou « a ») aux allèles fondateurs avec une certaine fréquence *p*

On génotype à nouveau l'individu 9

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance



On verra une identité par état que si : a) on est identique par descendance

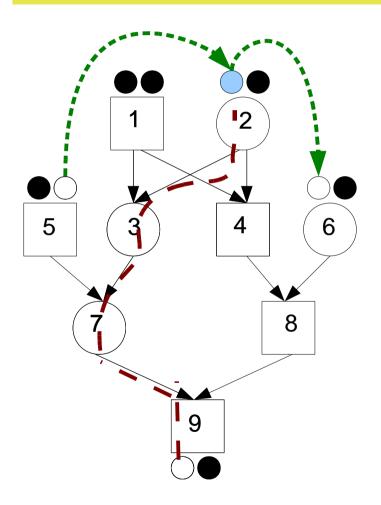


b) on n'est pas identique par descendance mais les fondateurs étaient identiques par état

Donc on peut estimer le coefficient de parenté à partir du coefficient de parenté moléculaire

$$\hat{\phi}_{i,j} = \frac{\phi_{Mij} - p^2 - q^2}{2 pq}$$

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance



De même pour les covariances, on peut montrer que :

$$Cov_{Mij} = \phi_{i,j} pq$$

Donc on peut estimer le coefficient de parenté à partir de la covariance moléculaire

$$\hat{\phi}_{i,j} = \frac{Cov_{Mij}}{pq}$$

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance

On remarque que la formule du coefficient de parenté moléculaire ressemble à des formules de génétique de population :

$$\begin{split} &(1-\varphi_{\scriptscriptstyle M}) = (1-\varphi)(1-\sum_{\scriptscriptstyle I}p_{\scriptscriptstyle i}^2) \\ &(1-F_{\scriptscriptstyle IT}) = (1-F_{\scriptscriptstyle IS})(1-F_{\scriptscriptstyle ST}) &\leftarrow \text{cf. cours de génétique des population} \end{split}$$

C'est un peu la même chose...

$$(1-\phi_M)=(1-\phi)(1-\sum p_i^2)$$

Heterozigosité due à identité par descendance

Heterozigosité dans la population de base

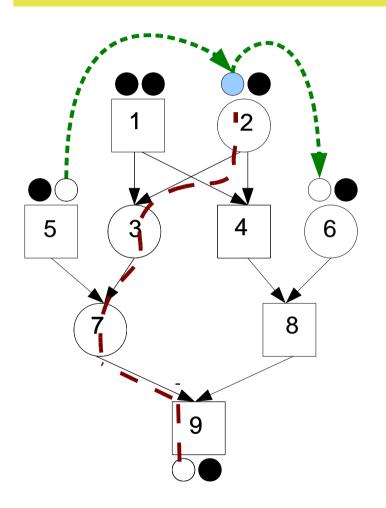
Heterozigosité moléculaire

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance

$$(1 - \phi_M) = (1 - \phi)(1 - \sum_{i=1}^{\infty} p_i^2)$$

$$\phi = \frac{\phi_M - \sum_{i=1}^{\infty} p_i^2}{1 - \sum_{i=1}^{\infty} p_i^2} = \frac{\phi_M - p^2 - q^2}{2 pq}$$

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs et la parenté par descendance



Trois estimateurs typiquement utilisés

$$\begin{split} \hat{\varphi}_{i,\,j} = & \frac{1}{L} \sum_{L} (\varphi_{\mathit{Mij},\,l} - p_{l}^{2} - q_{l}^{2}) / 2 \mathrm{pq} \longrightarrow \text{Parent\'e mol\'eculaire} \\ \hat{\varphi}_{i,\,j} = & \frac{1}{L} \sum_{L} \frac{(g_{i,\,l} - p_{l})(g_{k,\,l} - p_{l})}{p_{l}\,q_{l}} \\ \hat{\varphi}_{i,\,j} = & \frac{\sum_{L} (g_{i,\,l} - p_{l})(g_{k,\,l} - p_{l})}{\sum_{L} p_{l}\,q_{l}} \end{split} \quad \text{Covariance mol\'eculaire}$$

Pour que le calcul soit juste il faut beaucoup de marqueurs bialléliques ou plusieurs marqueurs multialléliques!

Le parenté « moléculaire » aux marqueurs

Problèmes typiques rencontrés :

- Il est difficile de définir quelle est la population « de base », donc de définir p
- Souvent, on n'a pas accès aux fréquences alléliques de cette population ancienne
- On prend les fréquences de la population actuelle
- Avec le cours du temps et la dérive , p \rightarrow 0 ou 1
- Quel effet ?

$$\hat{\phi}_{i,j} = \frac{1}{L} \sum_{L} (\phi_{Mij,l} - p_{l}^{2} - q_{l}^{2}) / 2pq$$

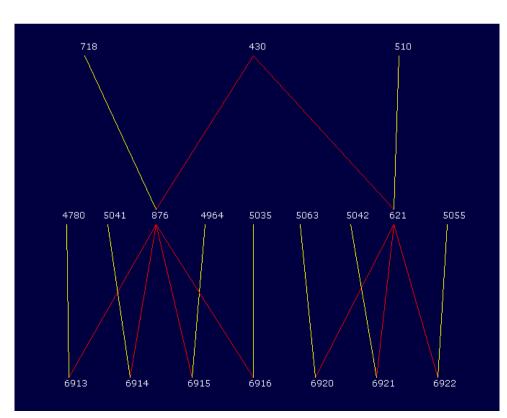
On sous-estime les coefficients de parenté : coefficients estimés <u>négatifs</u> Mais ils sont très corrélés aux « vrais ».

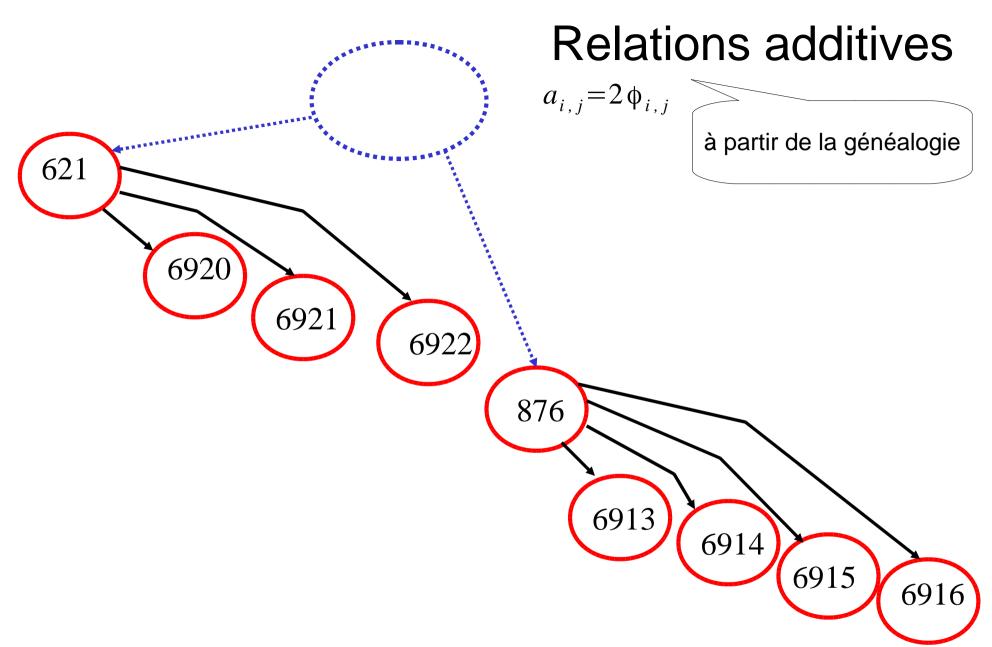
66

Exemple réel

- 9 taureaux (race Montbéliarde) d'un ensemble de 1827 animaux, ~50000 SNPs
- Généalogie très complexe

Voici une généalogie simplifié





Il s'agit de deux familles de « demi-frères » issues des deux taureaux (621 et 876) qui sont des « demi-frères »

Relations additives

$$a_{i,j} = 2 \phi_{i,j}$$

à partir de la généalogie

621 [,4] [,5] [,6] [,7] [,8] [,9] 5 0.57 0.51 0.26 0.15 0.15 0.14 0.14 0.33 0.17 0.17 0.12 0.11 0.11 16927 0.30 0.20 0.12 0.18 0698217 0.33 0.18 0.20 -0.510.5687606 0.18 0.18 0.11 0.51 [8,] 0.14 0.11 0.11 0.11 0.52 0.32 [9,] 0.14 0.11 0.12 0.11 0.53 0. 2^{9} 6915 6916

Il s'agit de deux familles de « demi-frères » issues des deux taureaux (621 et 876) qui sont des « demi-frères »

Relations additives

Légère consanguinité

à partir de la généalogie

```
[,1] [,2] [,3] [,4] [,5] [,6] [,7] [,8] [,9]
               0.57 0.51 0.26 0.15 0.15
         1.01 0.30 0.33 0.17 0.17 0.12
         0.30 1.07 0.30
[3,] 0.57
                        0.20 0.12 0.18
         0.33 0.30 1.01
                        0.17 0.18 0.11
[4,] 0.51
                                        0.11
               0.20 0.17
          0.17
                         1.00 0.56 0.51
                                        0.52
[5,] 0.26
               0.12 0.18 0.56 1.06 0.31 0.32 0.32
[6,] 0.15 0.17
[7,] 0.15 0.12
               0.18 0.11
                         0.51 0.31 1.01
                                        0.30
[8,] 0.14 0.11 0.11 0.11 0.52 0.32 0.30 1.02 0.30
[9,] 0.14 0.11 0.12 0.11 0.53 0.32 0.29 0.30 1.03
```

0.125 (1/8) comme attendu pour des demi-cousins

Relations additives

estimés avec des marqueurs $\hat{a}_{i,j} = 2 \hat{\phi}_{i,j}$

Coefficients autour de 1 sur la diagonale

Des relations négatives!

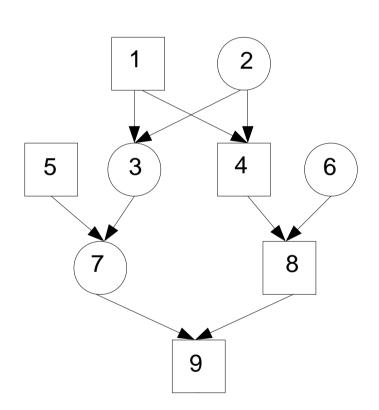
```
[,2]
                                                [,8][,9]
                  [,3] [,4] [,5]
                                   [,6] [,7]
    0.91
                 0.47 0.42 0.14
                                               0.02 0.11
           0.44
                                   0.05
                                         0.05
Γ1.
                                   0.06 - 0.04 / -0.04 0.04
           1.01
                 0.20 \quad 0.27 \quad 0.02
           0.20
                 0.98 0.21
                            0.07
                                   0.00
                                         0.08 - 0.02 0.05
[3,] 0.47
                 0.21 0.96
                            0.02 - 0.01 - 0.02
[4,] 0.42 0.27
                                               0.01 0.04
[5,] 0.14
                 0.07
                       0.02
                            0.81
                                   0.37
                                         0.33
           0.02
                                               0.35 0.39
                 0.00 - 0.01 | 0.37
[6,] 0.05
           0.06
                                   0.94
                                               0.15 0.20
                                         0.16
[7,10.05-0.04]
                 0.08
                      -0.02
                            0.33
                                   0.16
                                         0.88
                                               0.15 0.19
[8,] 0.02 -0.04 -0.02
                      0.01
                            0.35
                                   0.15
                                         0.15
                                               0.88 0.18
[9,] 0.11
           0.04
                 0.05
                      0.04
                            0.39
                                   0.20
                                         0.19
                                               0.18 0.94
```

Les valeurs négatives indiquent que la valeur des fréquences p's est mal estimée. Mais ce n'est pas très « important » car on décale tout d'une constante et la formule des covariances est

$$cov(G_i, G_j) = cov(A_i, A_j) + cov(D_i, D_j) = a_{ij} V_A + d_{ij} V_D$$

La ressemblance entre apparentés

Resumé



Les coefficients de parenté permettent de quantifier la ressemblance *génétique* entre apparentés et donc la ressemblance *phénotypique*

Ils sont bien définis comme des probabilités d'être identiques, soit par état, soit par descendance,

On a des outils efficaces de les calculer, à partir de la généalogie ou à partir des marqueurs moléculaires

La ressemblance entre apparentés

Bibliographie

- Minvielle F: Principes d'amélioration génétique des animaux domestiques, INRA, 1990
- Malécot G: Les mathématiques de l'hérédité Paris: Masson; 1948
- Falconer D, Mackay T: Introduction to quantitative genetics New York: Longman; 1996. [*Il existe une version en français*]
- Cockerham C: Variance of gene frequencies. Evolution 1969, 23:72-84.
- Ritland K: Estimators for pairwise relatedness and individual inbreeding coefficients. Genet Res 1996, 67:175-185.
- Astle W, Balding D: Population structure and cryptic relatedness in genetic association studies. Stat Sci 2009, 24:451-471.

- •Compléments sur la génétique quantitative, en particulier la parenté et la consanguinité
 - •http://www.agroparistech.fr/svs/genere/uvf/index.htm