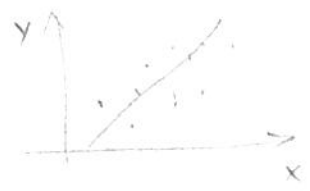


$$E[X] = \bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^N x_i}{N} = \sum_{i=1}^n x_i p_i \text{ onde } p_i \text{ é a frequência de cada uma das } n \text{ categorias}$$

$$\text{Var}[X] = E[(X - \bar{x})^2] = E[X^2] - E[X]^2 = E[X^2] - \bar{x}^2$$

$$\text{Cov}[X, Y] = E[XY] - E[X]E[Y] = E[XY] - \bar{x}\bar{y}$$



Se $Y = \alpha + \beta X \Rightarrow \text{Cov}[X, Y] = \beta_{Y,X} \text{Var}[X]$

Algumas propriedades importantes que usamos:

$$E[cX] = c E[X] = c\bar{x}$$

$$E[X+Y] = E[X] + E[Y]$$

$$E[XY] = E[XY] = \text{Cov}[X, Y] + E[X]E[Y] = \text{Cov}[X, Y] + \bar{x}\bar{y}$$

$$\text{Cov}[X, Y] + \text{Cov}[X, W] = \text{Cov}[X, Y+W]$$

$$E[(X - \bar{x})(Y - \bar{y})] + E[(X - \bar{x})(W - \bar{w})]$$

$$E[XY] - \bar{x}E[Y] - \bar{y}E[X] + \bar{x}\bar{y} + E[XW] - \bar{x}E[W] - \bar{w}E[X] + \bar{x}\bar{w}$$

$$E[XY] - \bar{x}\bar{y} + E[XW] - \bar{x}\bar{w}$$

$$= E[X(Y+W)] - \bar{x}[\bar{y} + \bar{w}] =$$

$$= E[X(Y+W)] - \bar{x}[\bar{y} + \bar{w}] = \text{Cov}[X, Z] \text{ onde } Z = Y+W$$

$$\text{Cov}[X, 2Y] =$$

1.5

$$\begin{aligned} E[(X - \bar{X})(2Y - 2\bar{Y})] &= E[2(X - \bar{X})(Y - \bar{Y})] = \\ &= 2 E[(X - \bar{X})(Y - \bar{Y})] = \\ &= 2 \text{Cov}[X, Y] \end{aligned}$$

Na aula passada, assumimos que

$$\phi_{ij} = \phi_i + \delta_{ij}$$

ϕ_i característica

onde i é o ancestral e j é o j -ésimo descendente de i .

$$\bar{\phi} = \frac{1}{N\bar{w}} \left[\sum_{i=1}^N w_i \phi_i + \sum_{j=1}^{w_i} w_i \delta_i^M \right]$$

$$= \frac{1}{\bar{w}} \left(E[w\phi] + E[w\delta^M] \right)$$

$$\bar{\phi}' = \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \phi] - \bar{w}\bar{\phi} + E[w\delta^M] \right)$$

$$= \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \phi] + E[w\delta^M] \right) - \bar{\phi}$$

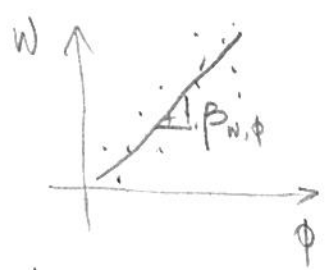
$$\Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \left(\underbrace{\text{Cov}[w, \phi]}_{\text{como característica muda of mortalidade/rep diferencial e deriva}} + \underbrace{E[w\delta^M]}_{\text{processos que envd vem rep. (mutação, recombinação) e seleção em menor nível de organização.}}$$

Eq. de Price

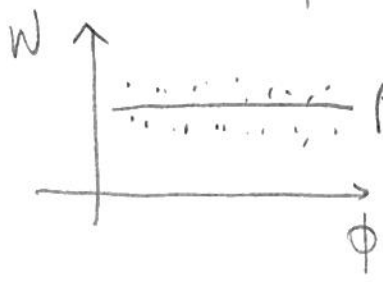
Ignorando 2º termo, vimos que

$$\Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \text{Cov}[w, \phi] \Rightarrow \Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \beta_{w, \phi} \text{Var}[\phi]$$

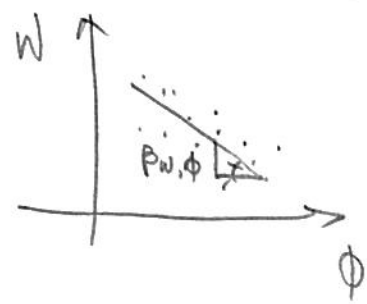
se $\beta_{w, \phi}$ é o coef angular de w e ϕ



$\beta_{W, \phi} > 0 \Rightarrow \Delta \bar{\phi} > 0$ (pois $\text{Var}[\phi] > 0$ sempre)
 ↳ Média da característica aumenta



$\beta_{W, \phi} = 0 \Rightarrow \Delta \bar{\phi}$ não muda (está em equilíbrio)
 ↳ Média da característica não muda.



$\beta_{W, \phi} < 0 \Rightarrow \Delta \bar{\phi} < 0$
 ↳ Média da característica diminui.

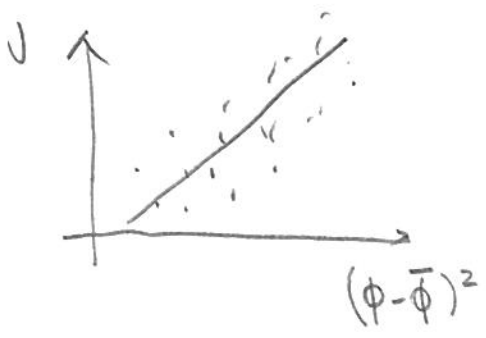
Sempre que média da característica se altera em alguma direção (aumentando ou diminuindo), dizemos que há seleção direcional.

$$\Delta \text{Var}[\phi] = \frac{1}{\bar{W}} \left(\text{Cov}[W, (\phi - \bar{\phi})^2] + E[W(\phi - \bar{\phi})^2] \right)$$

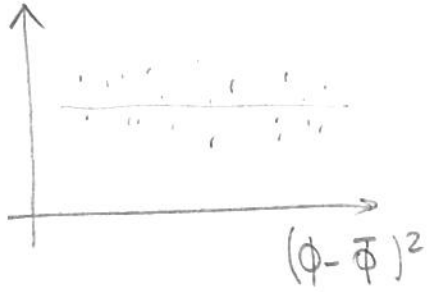
Olhando novamente somente p/ o 1º termo (seleção)

vimos que

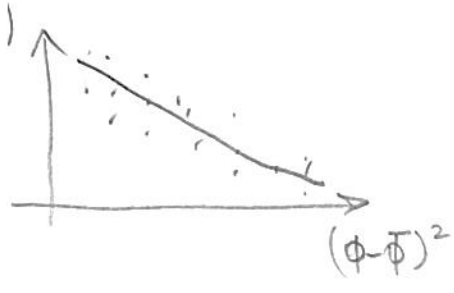
$$\Delta \text{Var}[\phi] = \frac{1}{\bar{W}} \underbrace{\beta_{W, (\phi - \bar{\phi})^2}}_{\text{sempre } > 0} \text{Var}[(\phi - \bar{\phi})^2]$$



$\beta_{W, (\phi - \bar{\phi})^2} > 0 \Rightarrow \Delta \text{Var}[\phi] > 0$
 ↳ variância da característica aumenta



$$\beta_{w, (\phi - \bar{\phi})^2} = 0 \Rightarrow \Delta \text{Var}(\phi) \text{ n\u00e3 muda} \quad (4)$$



$$\beta_{w, (\phi - \bar{\phi})^2} < 0 \Rightarrow \Delta \text{Var}(\phi) \text{ diminui}$$

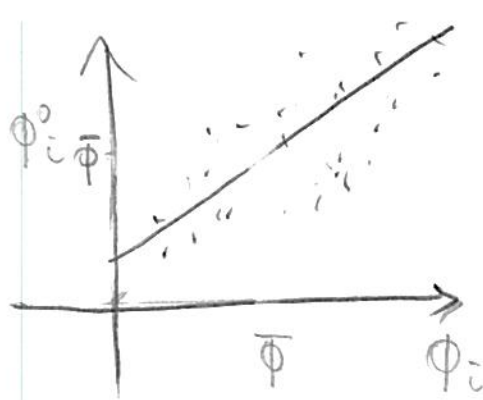
↳ vari\u00e2ncia da caracter\u00edstica diminui
selec\u00e7\u00e3o estabilizadora

$$\Phi_i^0 = \phi_i + \delta_i^M \quad (\star)$$

$$\begin{aligned} \Delta \bar{\phi} &= \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \phi] + E[w \delta^M] \right) \\ &= \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \phi] + \text{Cov}[w, \delta^M] + \bar{w} \bar{\delta}_{\text{Total}} \right) \\ &= \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \phi] + \text{Cov}[w, \delta^M] + \bar{\delta}_T \right) \\ &= \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \underbrace{\phi + \delta^M}_{\Phi^0}] + \bar{\delta}_T \right) \end{aligned}$$

Por (\star): $\bar{\delta}_T = \bar{\Phi}^0 - \bar{\phi}$

$$\phi_i^o = \alpha + \beta \phi_i$$



(5)

na ausência de seleção e deriva a média da população não muda

Então se $\phi_i = \bar{\phi} \Rightarrow \phi_i^o = \bar{\phi}$

$$\bar{\phi} = \alpha + \beta \bar{\phi} \Rightarrow \alpha = \bar{\phi}(1 - \beta)$$

Mas para um indivíduo genérico, como fica?

$$\phi_i^o = \alpha + \beta \phi_i$$

$$\phi_i^o = \bar{\phi}(1 - \beta) + \beta \phi_i$$

$$\phi_i^o = \bar{\phi} + \beta_{\phi_i, \phi} (\phi_i - \bar{\phi})$$

$$\Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \left[\text{Cov}[w, \phi^o] + \delta_T \right]$$

$$\text{Cov}(w, \phi) = c_0$$

$$\phi^o = \bar{\phi} + \beta(\phi - \bar{\phi}) = \bar{\phi}(1 - \beta_{\phi, \phi}) + \beta_{\phi, \phi} \phi$$

$$\Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, \underbrace{\bar{\phi}(1 - \beta_{\phi, \phi})}_{c_k}] + \beta_{\phi, \phi} \phi \right) + \delta_T$$

$$\Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \left(\text{Cov}[w, c_k] + \text{Cov}[w, \beta_{\phi, \phi} \phi] + \delta_T \right)$$

$$\Delta \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \left(\beta_{\phi, \phi} \text{Cov}[w, \phi] + \delta_T \right)$$

$$\frac{1}{\bar{w}} \text{Cov}[w, \phi] = S \quad (\text{diferencial de seleção})$$

(6)

$$\underbrace{\Delta \bar{\phi}}_R = \underbrace{\beta_{\phi, \phi}}_{h^2} \underbrace{\frac{1}{\bar{w}} \text{Cov}[w, \phi]}_S + \cancel{\delta_T}$$

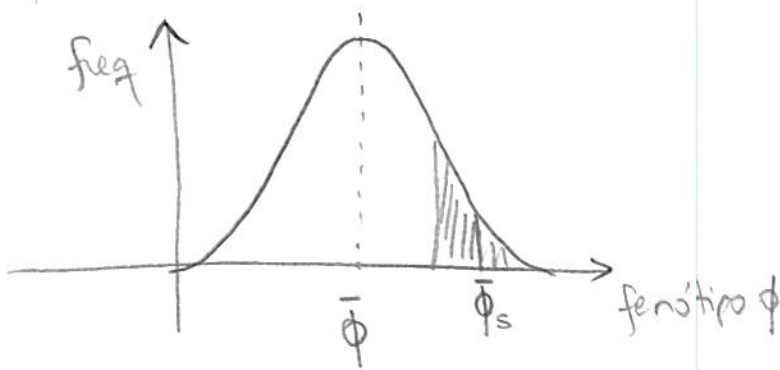
R
↳ resposta à seleção

$$\boxed{R = h^2 S} \quad (\text{Breeder's Equation})$$

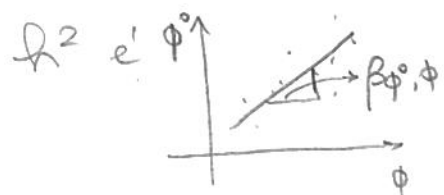
↳ sentido estrito de herdabilidade
resposta do fenótipo dos descendentes em
relação ao fenótipo parental

No sentido amplo, herdabilidade é proporção da variância total do fenótipo que é devida à variância genética. Mas nos modelos utilizamos o sentido estrito de herdabilidade.

Na prática é utilizada da seguinte forma:



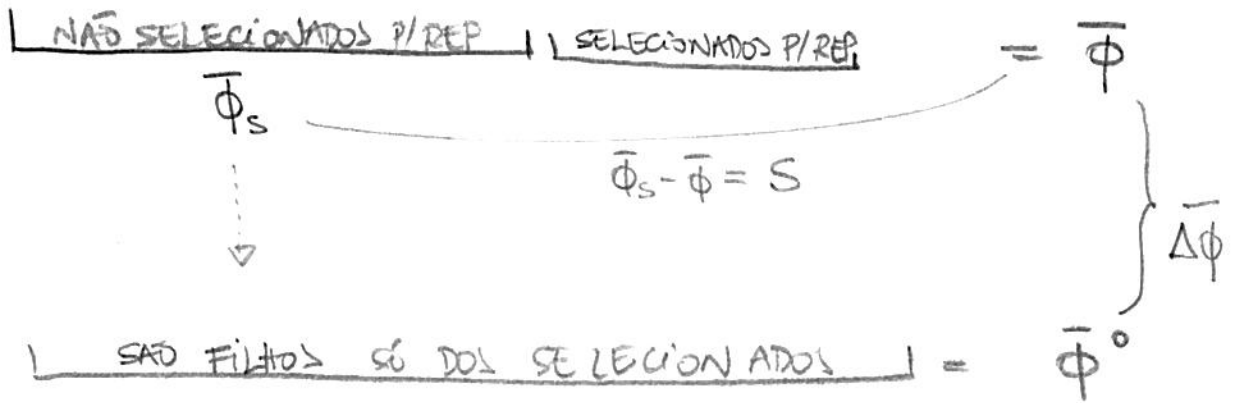
$$R = \bar{\phi}' - \bar{\phi} \text{ ou } \bar{\phi}' - \bar{\phi}$$



$$S = ?$$

$$S = \bar{\phi}_s - \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \text{Cov}[w, \phi] = \frac{1}{\bar{w}} E[w\phi] - \frac{\bar{w}\bar{\phi}}{\bar{w}} \quad (7)$$

Esta é forte evidência uma seleção artificial, muitas vezes utilizada por criadores/agricultores e é como se a aptidão/fitness dos não selecionados fosse nula.



$$S = \bar{\phi}_s - \bar{\phi} = \frac{1}{\bar{w}} \text{Cov}[w, \phi] = \frac{1}{\bar{w}} E[w\phi] - \frac{\bar{w}\bar{\phi}}{\bar{w}}$$

$$\bar{w} = \frac{\sum_{i=1}^N w_i}{N}$$

$$E[w\phi] = \frac{\sum_{i=1}^N w_i \phi_i}{N}$$

$$\frac{1}{\bar{w}} E[w\phi] = \frac{\sum_{i=1}^N w_i \phi_i}{\sum_{i=1}^N w_i} = \frac{\sum_{i=1}^{N_s} \phi_i}{N_s} = \bar{\phi}_s$$

De cada um dos selecionados tem 1 filho, então $\sum_{i=1}^{N_s} w_i = N_s < N$

$$e \sum_{i=1}^N w_i \phi_i = \sum_{i=1}^{N_s} \phi_i$$