

## AFDELING BEWERKING WAARNEMINGSUITKOMSTEN

VAN DE

CENTRALE ORGANISATIE VOOR TOEGEPAST NATUURWETENSCHAPPELIJK ONDERZOEK

*Antwoord aangebracht*BUREAU: Koningskade 12  
Telefoon 776090\*Postcheque- en Gironummer ten name van  
de Centrale Organisatie T. N. O.: 55305

's-GRAVENHAGE, 7 Maart 1949

Verzoeken bij beantwoording datum en  
nummer van dit schrijven aan te halen.

No. 49 S 92

Bericht op schrijven van:

Onderwerp:

Bijlagen:

Aan de Hooggeleerde Heer Prof. Dr D. van Dantzig,  
Mathematisch Centrum,  
2e Boerhaavestraat 49,  
A M S T E R D A M.

Hooggeachte Professor van Dantzig,

De Heer Drion meent de oplossing gevonden te hebben voor het probleem van de "ijklijn", dat hij U een paar weken geleden mocht voorleggen. Ik zou het zeer op prijs stellen, indien U Uw oordeel hierover zoudt willen geven. Hieronder volgt de uiteenzetting van de Heer Drion.

De oplossing is gebaseerd op de t-test, zoals deze door CRAMÉR op blz. 237 wordt uiteengezet; dit wijkt dus enigszins af van WELCH's ideeën.

Om de gevolgde methode duidelijk te doen uitkomen, moge eerst het overeenkomstige één-dimensionale probleem worden behandeld.

Uit een normaal universum met gemiddelde  $\mu$  en spreiding  $\sigma$  is een steekproef van  $n$  individuen getrokken. Het gemiddelde van de steekproef bedraagt  $\frac{1}{n} \sum x = \bar{x}$  en de variance  $\frac{1}{n-1} \sum (x - \bar{x})^2 = s^2$ . Gevraagd wordt de waarschijnlijkheid dat een nieuwe onafhankelijke waarneming aan één individu uit dit universum een waarde  $\xi$  zal geven, zodanig dat  $\bar{x} - \xi \geq \delta$ . De grootheden  $\bar{x} - \mu$  en  $\xi - \mu$  zijn onafhankelijk verdeeld met gemiddelde nul en met spreiding  $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$  respectievelijk  $\sigma$ . Het verschil  $(\bar{x} - \mu) - (\xi - \mu) = \bar{x} - \xi = \delta$  is derhalve normaal verdeeld met gemiddelde nul en spreiding  $\sigma \sqrt{1 + \frac{1}{n}}$ . De waarde  $\frac{s^2}{\sigma^2}$  is verdeeld volgens een  $\chi^2$ -verdeling met  $(n-1)$  graden van vrijheid.

Typ.:

Coll.:

Contr.:

Het quotient

$$t' = \frac{\frac{(\bar{x} - \mu) - (\bar{x}' - \mu)}{\sigma \sqrt{1 + 1/n}}}{\frac{s}{\sigma}} = \frac{\bar{x} - \mu}{s} \sqrt{\frac{n}{n+1}}$$

is derhalve verdeeld volgens de t-verdeling met  $(n - 1)$  graden van vrijheid.

Het twee-dimensionale probleem, het eigenlijke probleem van de ijklijn, kan op analoge wijze behandeld worden. Stel dat de ware vergelijking van de ijklijn  $y = \alpha + \beta (x - \bar{x})$  is. Hierbij zijn de  $x$ -waarden nauwkeurig bekende grootheden, de  $y$ -waarden de corresponderende aflezingsen van het te ijken instrument. Aangenomen wordt, dat de  $y$ -waarden bij vaste  $x$  normaal verdeeld zijn met gemiddelde  $\alpha + \beta (x - \bar{x})$  en met spreiding  $\sigma$ . Door de vergelijking in bovenstaande vorm te schrijven wordt bereikt, dat de functies van  $x$ , waarmede de coëfficiënten  $\alpha$  en  $\beta$  vermenigvuldigd zijn, nl. 1 en  $(x - \bar{x})$ , orthogonaal zijn. Dientengevolge is de covariance tussen de "maximum-likelihood"-schattingen voor  $\alpha$  en  $\beta$  gelijk aan nul.

De ijklijn wordt vastgelegd door telkens enige bepalingen te doen bij een aantal verschillende waarden van  $x$ . Het totaal aantal waarnemingen bedraagt  $n$ . Door middel van de methode der kleinste kwadraten worden de beste schattingen (maximum-likelihood schattingen)  $\hat{\alpha}$  en  $\hat{\beta}$  voor  $\alpha$  en  $\beta$  gevonden, benevens de schatting  $s^2 = \frac{1}{n-2} \sum (y - \hat{\alpha} - \hat{\beta}(x - \bar{x}))^2$  voor de variance  $\sigma^2$ .

De vormen  $(\hat{\alpha} - \alpha)$  en  $(\hat{\beta} - \beta)$  zijn beide onafhankelijk en normaal verdeeld met gemiddelde nul en variance  $\frac{\sigma^2}{n}$  respectievelijk  $\frac{\sigma^2}{\sum (x - \bar{x})^2}$ . De waarde  $\frac{s^2}{\sigma^2}$  is nu verdeeld volgens een  $\chi^2$  verdeling met  $(n - 2)$  graden van vrijheid, onafhankelijk van  $(\hat{\alpha} - \alpha)$  en  $(\hat{\beta} - \beta)$ .

Het probleem is nu, om de waarschijnlijkheid te bepalen, dat indien bij een waarde  $X$  een nieuwe bepaling gedaan wordt, hierbij een uitkomst  $\geq \eta$  gevonden wordt.

De verdeling van  $y - \alpha - \beta (X - \bar{x})$  is normaal met gemiddelde nul en variance  $\sigma^2$ . De verdeling van  $(\hat{\alpha} - \alpha) + (\hat{\beta} - \beta)(X - \bar{x})$  is normaal met gemiddelde nul en variance  $\sigma^2 \left( \frac{1}{n} + \frac{(X - \bar{x})^2}{\sum (x - \bar{x})^2} \right)$ .

De verdelingen van  $(\hat{\alpha} - \alpha) + (\hat{\beta} - \beta)(X - \bar{x})$ , van  $\eta - \alpha - \beta (X - \bar{x})$  en van  $s^2 = \frac{1}{n-2} \sum (y - \hat{\alpha} - \hat{\beta}x)^2$  zijn onderling onafhankelijk. Derhalve is de verdeling van  $\left[ (\hat{\alpha} - \alpha) + (\hat{\beta} - \beta)(X - \bar{x}) \right] - \left[ \eta - \alpha - \beta (X - \bar{x}) \right] = \hat{\alpha} + \hat{\beta} (X - \bar{x}) - \eta$  normaal met gemiddelde nul en variance

$$\sigma^2 \left( \frac{1}{n} + \frac{(X - \bar{x})^2}{\sum (x - \bar{x})^2} + 1 \right)$$

Handwritten notes and calculations at the bottom of the page:

- $\hat{\alpha} = \bar{y}$
- $\hat{\beta} = \frac{\sum x y}{\sum x^2}$
- $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-2} \sum (y - \hat{\alpha} - \hat{\beta}x)^2$
- $\frac{\partial \hat{\alpha}}{\partial \alpha} = 1$ ,  $\frac{\partial \hat{\beta}}{\partial \alpha} = 0$ ,  $\frac{\partial \hat{\sigma}^2}{\partial \alpha} = 0$
- $\frac{\partial \hat{\alpha}}{\partial \beta} = 0$ ,  $\frac{\partial \hat{\beta}}{\partial \beta} = 1$ ,  $\frac{\partial \hat{\sigma}^2}{\partial \beta} = 0$
- $\frac{\partial \hat{\sigma}^2}{\partial \sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2}$
- Other notes include:  $L = -\frac{n}{2} \left( \frac{Q}{\sigma^2} + k_0 \right)$ ,  $\frac{\partial L}{\partial \alpha} = 0$ ,  $\frac{\partial L}{\partial \beta} = 0$ ,  $\frac{\partial L}{\partial \sigma^2} = 0$

Het quotient

$$t'' = \frac{\left[ (\hat{a} - a) + (\hat{b} - \beta)(X - \bar{x}) \right] - \left[ \eta - a - \beta(X - \bar{x}) \right]}{\sigma \sqrt{\left( \frac{1}{n} + \frac{(X - \bar{x})^2}{\sum (x - \bar{x})^2} + 1 \right)}} = \frac{\hat{a} + \hat{b}(X - \bar{x}) - \eta}{s \sqrt{\left( \frac{1}{n} + \frac{(X - \bar{x})^2}{\sum (x - \bar{x})^2} + 1 \right)}}$$

zal dernalve verdeeld zijn volgens de t-verdeling met  $(n - 2)$  graden van vrijheid.

Indien men met behulp van de ijklijn de bij  $\eta$  behorende waarde van  $X$  bepalen wil, zal men hiervoor in de bovenstaande formule die waarde van  $t''$  moeten invullen, die een kans  $P = 0,5$  heeft om door het toeval overschreden te worden, d.w.z.  $t'' = 0$ . Men vindt dan  $(X - \bar{x}) = \frac{\eta - \hat{a}}{\hat{b}}$ , d.w.z. de mediane waarde van  $X$  wordt gevonden bij het snijpunt van  $y = \eta$  en de ijklijn. Confidence-intervals voor  $X$  vindt men, door de waarde van  $t''$ , behorende bij  $P = \frac{\alpha}{2}$  en  $P = 1 - \frac{\alpha}{2}$  te bepalen en door uit de kwadratische vergelijking  $X$  op te lossen. Hierbij zal alleen de wortel overeenkomende met de positieve waarde van  $\sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(X - \bar{x})^2}{\sum (x - \bar{x})^2} + 1}$  betekenis hebben.

Indien de ijklijn kromlijinig is en men geen aanleiding heeft om op theoretische gronden aan een bepaalde vorm de voorkeur te geven, dan kan men proberen een tweede of eventueel een hogere graads parabool aan te passen. Indien men de formule in de vorm  $y = a_0 P_0 + a_1 P_1 + a_2 P_2 + \dots + a_k P_k$  schrijft, waarbij de  $P_i$ 's orthogonale polynomia zijn, dan zal als beste schatting  $\hat{a}_i$  voor  $a_i$  een in  $y$  lineaire vorm gevonden worden; de vormen  $\hat{a}_i$  zijn normaal verdeeld en onderling onafhankelijk. De variance van  $\hat{a}_0 P_0(X) + \hat{a}_1 P_1(X) + \hat{a}_2 P_2(X) + \dots + \hat{a}_k P_k(X)$  kan dan gevonden worden als de som,  $\text{Var.} (\hat{a}_0) \{P_0(X)\}^2 + \text{Var.} (\hat{a}_1) \{P_1(X)\}^2 + \dots + \text{Var.} (\hat{a}_k) \{P_k(X)\}^2$ ; deze variance gedeeld door  $\sigma^2$  is verdeeld als een  $\chi^2$  verdeling met  $(n - k - 1)$  graden van vrijheid, onafhankelijk van  $(\hat{a}_i - a_i)$ .

Men kan derhalve op geheel analoge wijze te werk gaan als in het lineaire geval.

Met bij voorbaat onze dank voor Uw hulp, verblijf ik met de meeste

hoogachting  
De Afdeling Bewerking  
Waarnemingsuitkomsten  
het Hoofd

(Th.J.D.Erlee).

30 Maart 1949.

Aan: T.N.O.,  
Afd. Bewerking Waarnemingsuitkomst  
Koningskade 12,  
's-GRAVENHAGE.

Mijne Heren,

Tot mijn spijt had ik, mede tengevolge van mijn verhuizing naar Valeriusstr. 58, niet eerder gelegenheid Uw schrijven dd 7 dezer in behandeling te nemen. Ik heb thans de beschouwingen van Dr. Frion nagegaan en ik kan daarover het volgende mededelen:

X //  
De methode van aannemelijkste parameterschatting is correct toegepast met dien verstande dat zij in de noemers van de voor  $s^2$  gevonden uitdrukkingen op bladzijde 1 en 2  $\frac{1}{n-2}$  in plaats van  $\frac{1}{n-1}$  resp.  $\frac{1}{n-2}$  geeft. Dit is op zichzelf geen bezwaar daar de methode overigens ook resultaten geeft die slechts asymptotisch voor  $n \rightarrow$  oneindig juist zijn. Dit dient echter wel in aanmerking genomen te worden, daar dientengevolge (zoals bij iedere toepassing van genoemde methode) in het eindresultaat, bijv. in de berekening van  $t'$  afwijkingen van de relatieve orde  $\frac{1}{n}$  kunnen optreden, die somtijds tot nog grotere afwijkingen in de berekende waarschijnlijkheden kunnen leiden. Het is mogelijk dat deze afwijkingen bij de gebruikte noemers  $\frac{1}{n-1}$  resp.  $\frac{1}{n-2}$  iets kleiner zijn dan zij bij de noemer  $\frac{1}{n}$  zouden zijn, maar dit zou afzonderlijk dienen te worden nagegaan.

In verband met het bovenstaande dient enkele malen, bijv. op blz. 2 alinea 2 laatste regel, alinea 4 eerste regel, alinea derde regel en blz. 3 alinea 1 voorlaatste regel het woord asymptotisch te worden tussengevoegd. De eerste zin van pag. 3 alinea 2 is niet geheel duidelijk.

Het onbetrouwbaarheid.  
De voorgaande opmerkingen zijn in het bijzonder van betekenis met betrekking tot de toepassing der methode van de betrouwbaarheids grens op pag. 3, daar tengevolge van de onbetrouwbaarheid van de orde  $\frac{1}{n}$  de onbetrouwbaarheid te geflatteerd kan zijn voorgesteld. Een nauwkeuriger taxatie van de hiervoor aan te brengen correcties zou echter meer tijd vergen.

In de hoop U hiermede van dienst te zijn geweest en steeds gaarne tot verdere adviezen bereid, teken ik

Hoogachtend,

Prof. Dr. D. van Dantzig

X //  
Opmerking: zie ook Cramér, blz. 549-551.

Blijkbaar is de methode wel voor kleine  $n$  juist, als de goede factoren  $\frac{1}{n-1}$  en  $\frac{1}{n-2}$  gebruikt worden. J. Th. Runn.

Mei 1955

AFDELING BEWERKING WAARNEMINGSUITKOMSTEN  
VAN DE  
CENTRALE ORGANISATIE VOOR TOEGEPAST NATUURWETENSCHAPPELIJK ONDERZOEK

BUREAU: Koningskade 12  
Telefoon 776090\*

Postcheque- en Gironummer ten name van  
de Centrale Organisatie T. N. O.: 55305

's-GRAVENHAGE, 15 Maart 1949

Verzoeken bij beantwoording datum en  
nummer van dit schrijven aan te halen.

No. 49 S 108

Bericht op schrijven van:

Onderwerp:

Bijlagen:

Aan de Hooggeleerde Heer Prof. Dr D. van Dantzig,  
Mathematisch Centrum,  
2e Boerhaavestraat 49,  
A M S T E R D A M.

Zeer geachte Professor van Dantzig,

Ten vervolge op mijn brief van 7 Maart jl. No. 49 S 92  
zend ik U hierbij een beschouwing van de Heer Drion over het be-  
rekenen van een ijklijn, indien aangenomen moet worden, dat in  
beide variabelen een fout voorkomt, zonder dat de verhouding  
tussen de twee standaarddeviaties bekend is. Wij zouden het zeer  
op prijs stellen Uw oordeel over deze oplossing te mogen vernemen.  
Hier volgt thans het betoog van de Heer Drion.

Voor het aanpassen van een rechte lijn aan een reeks punten,  
welke zowel in de abscis als in de ordinaat met een fout belast  
zijn, is, voor zover kon worden nagegaan, nog steeds geen bevre-  
digende oplossing gevonden, tenzij  $\hat{a}$  priori ten minste de verhouding  
tussen de varianties voor beide richtingen bekend is. De beste op-  
lossing is wellicht die, welke is gegeven door A. WALD in "The  
fitting of straight lines if both variables are subject to error",  
Annals of Mathematical Statistics 1940. Vol. XI blz. 284. Een ernstig  
bezwaar van de oplossing lijkt echter, dat de waargenomen grootheden  
in twee groepen verdeeld moeten worden en dat de uitkomst, tenzij  
het aantal punten zeer groot is, dus in het algemeen van deze ver-  
deling zal afhangen. De oplossing, die hieronder gegeven wordt, berust  
in wezen op het beginsel der maximum-likelihood.

Typ.:

Coll.:

Contr.:

Gegeven zij een aantal van  $n$  punten  $(x_1, y_1) - - - (x_n, y_n)$ ; de grootheden  $x_i$  en  $y_i$  zijn waarnemingen van (onbekende) grootheden  $\xi_i$  en  $\eta_i$  en de verschillen  $(\xi_i - x_i)$  en  $(\eta_i - y_i)$  zijn onderling onafhankelijk en normaal verdeeld met spreiding  $\sigma_1$  resp.  $\sigma_2$ . Noch  $\sigma_1$ , noch  $\sigma_2$ , noch hun verhouding zijn bekend. Tussen de grootheden  $\xi_i$ , en  $\eta_i$  bestaat een lineaire betrekking  $\eta_i = \alpha + \beta \xi_i$  met constante, doch niet bekende coëfficiënten  $\alpha$  en  $\beta$ . Gevraagd wordt een schatting voor  $\alpha$ ,  $\beta$ ,  $\sigma_1$ , en  $\sigma_2$ .

De waarschijnlijkheid een uitkomst  $(x_i, y_i)$  te vinden, als de ware waarden  $\xi_i$  en  $\eta_i$  zijn, is evenredig met:

$$F_i = \frac{1}{\sigma_1 \sigma_2} \exp. - \frac{1}{2} \left\{ \frac{(\xi_i - x_i)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(\eta_i - y_i)^2}{\sigma_2^2} \right\} \quad \text{I}$$

Het is duidelijk, dat alle punten, die op de ellips  $E$

$$\frac{(\xi_i - x)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(\eta_i - y)^2}{\sigma_2^2} = k_i^2$$

liggen een gelijke waarschijnlijkheid hebben. Deze waarschijnlijkheid zal het grootst zijn indien  $k_i^2$  zo klein mogelijk is.

De waarschijnlijkheid van het gelijktijdig optreden der waarden  $(x_1, y_1) - - - (x_n, y_n)$  is evenredig met:

$$F = \frac{1}{\sigma_1^n \sigma_2^n} \exp. - \frac{1}{2} \sum \left\{ \frac{(\xi_i - x_i)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(\eta_i - y_i)^2}{\sigma_2^2} \right\}, \quad \text{II}$$

waarbij tussen  $\xi_i$  en  $\eta_i$  de betrekking  $\eta_i = \alpha + \beta \xi_i$  bestaat.

De moeilijkheid is, dat niet de "ware" waarden  $\xi_i$  en  $\eta_i$  bekend zijn, doch slechts de waargenomen waarden  $x_i$  en  $y_i$ . Om de ware waarden van  $\xi_i$  en  $\eta_i$ , behorende bij de waarneming  $x_i, y_i$ , te vinden kan nu evenwel worden gebruik gemaakt van een soort maximum-likelihood redenering; het punt  $(x_i, y_i)$  zal daarbij gerekend worden een waarneming te zijn van dát punt  $(\xi_i, \eta_i)$  van de rechte lijn  $\eta = \alpha + \beta \xi$ , dat de grootste waarde aan de waarschijnlijkheid  $F_i$  van dit gebeuren geeft. Dit zal plaatsvinden, indien  $k_i^2$  zo klein mogelijk is, dus als het middelpunt  $(\xi_i, \eta_i)$  van de ellips  $E$  zodanig op de rechte gekozen wordt, dat de ellips raakt aan een lijn door  $(x_i, y_i)$  evenwijdig aan  $\eta = \alpha + \beta \xi$ . Hierbij moet in het oog gehouden worden, dat de assen der ellips een constante, zij het nog onbekende, verhouding  $\frac{\sigma_1}{\sigma_2}$  hebben.

Het is duidelijk, dat tegen een dergelijke maximum-likelihood redenering bezwaren aangevoerd kunnen worden. Bij de normale vorm van het maximum-likelihood beginsel kiest men de onbekende parameters

dusdanig, dat het samengestelde gebeuren bestaande uit de n waarnemingen, zo waarschijnlijk mogelijk is. Bij de onderhavige oplossing wordt evenwel de verdergaande eis gesteld, dat elke deelgebeurtenis zo waarschijnlijk mogelijk was, weliswaar gezien in combinatie met alle andere waargenomen deelgebeurtenissen, zoals uit het vervolg zal blijken. In elk geval zou echter, indien de punten  $(x_i, y_i)$  niet de waarnemingen waren van de volgens bovenstaande redenering berekende punten  $(\hat{x}_i, \hat{y}_i)$ , de plaatsgevonden samengestelde gebeurtenis een minder grotere waarschijnlijkheid gehad hebben dan bij deze aanname, zoals ook het geval zou zijn, indien de constanten  $a$  en  $b$  en  $\sigma_1$  en  $\sigma_2$  een andere waarde hebben dan uit de onderstaande berekening volgt. Dit rechtvaardigt, in de sfeer van de maximum-likelihood hypothese, de methode waarschijnlijk voldoende.

Voor de verdere ontwikkeling moet gebruik gemaakt worden van de volgende hulpstelling uit de analytische meetkunde.

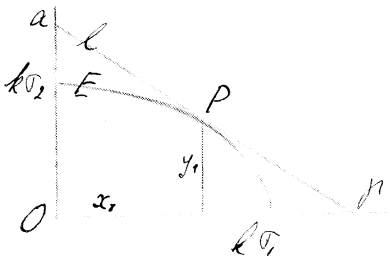
Hulpstelling:

Indien de ellips  $\frac{x^2}{k^2 \sigma_1^2} + \frac{y^2}{k^2 \sigma_2^2} = 1$  raakt aan de rechte lijn

$y = a + bx$  dan is:

$$a^2 = k^2(\sigma_2^2 + b^2 \sigma_1^2)$$

Bewijs:



Stel de ellips E met formule

$$\frac{x^2}{k^2 \sigma_1^2} + \frac{y^2}{k^2 \sigma_2^2} = 1$$
 raakt in het punt

$P(x_1, y_1)$  aan de rechte lijn  $l$  met formule  $y = a + bx$ .

De tangens van de raaklijn in P is  $-\frac{k^2 \sigma_2^2 x_1}{k^2 \sigma_1^2 y_1} = -\frac{\sigma_2^2 x_1}{\sigma_1^2 y_1} = b (= \text{tg} \alpha)$ .

Derhalve is  $x_1 = \frac{-b \sigma_1^2 y_1}{\sigma_2^2}$ . Ingevuld in de vergelijking voor  $l$ ,

waarop het punt  $P(x_1, y_1)$  óók ligt, geeft dit:

$$y_1 = a + \left( b \cdot \frac{-b \sigma_1^2 y_1}{\sigma_2^2} \right), \quad y_1 \left( 1 + \frac{b^2 \sigma_1^2}{\sigma_2^2} \right) = a$$

$$y_1 = \frac{a \sigma_2^2}{\sigma_2^2 + b^2 \sigma_1^2}, \quad x_1 = \frac{-a \cdot b \sigma_1^2}{\sigma_2^2 + b^2 \sigma_1^2}$$

Invullen van  $x_1$  en  $y_1$  in de vergelijking der ellips levert na vereenvoudiging:

*kan eenvoudig door punten a toe voor y in de ellipse. v. discriminant a te adde.*

$$\frac{a^2 b^2 \sigma_1^2 + a^2 \sigma_2^2}{k^2 (\sigma_2^2 + b^2 \sigma_1^2)^2} = 1 \text{ of } a^2 = k^2 (\sigma_2^2 + b^2 \sigma_1^2).$$

Het betoog loopt verder als volgt:

Teneinde de maximum waarde van de likelihood-functie  $F$  (formule II) te vinden, moeten eerst met behulp van het boven uiteengezette principe de waarden van  $\xi_i$  en  $\eta_i$  gevonden worden bij bekend veronderstelde  $\alpha$ ,  $\beta$ ,  $\sigma_1$  en  $\sigma_2$  en vervolgens die waarden van deze vier grootheden bepaald worden, die  $F$  tot maximum maken. Om de maximum waarde van een factor  $F_i$  te vinden, moet het rechterlid  $k^2$  van de formule van ellips  $E$  gevonden worden, die door het punt  $(x_i, y_i)$  gaat en daar een lijn parallel aan de lijn  $\ell$  met formule  $\eta = \alpha + \beta \xi$  raakt, of, wat op hetzelfde neerkomt, het rechter lid van de ellips  $E'$  met middelpunt in  $(x_i, y_i)$ , die de lijn  $\eta = \alpha + \beta \xi$  raakt.

Hiertoe worde de oorsprong verplaatst naar  $(x_i, y_i)$ . De transformatievergelijkingen luiden  $\xi' = \xi - x_i$ ,  $\eta' = \eta - y_i$ . De vergelijking van  $\ell$  wordt nu:

$$\eta' + y_i = \alpha + \beta \xi' + \beta x_i$$

of wel

$$\eta' = (-y_i + \alpha + \beta x_i) + \beta \xi',$$

die van de ellips  $E'$

$$\frac{\xi'^2}{k^2 \sigma_1^2} + \frac{\eta'^2}{k^2 \sigma_2^2} = 1$$

Uit de bovenbewezen hulpstelling volgt, dat deze rechte aan de ellips zal raken indien:

$$(-y_i + \alpha + \beta x_i)^2 = k^2 (\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2).$$

Derhalve geldt:

$$k^2 = \frac{(-y_i + \alpha + \beta x_i)^2}{\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2}$$

De waarde van  $F$  wordt dus met behulp van deze maximum-likelihood redenering als volgt:

$$F = \frac{1}{\sigma_1^n \sigma_2^n} \exp. - \frac{1}{2} \frac{\sum (-y_i + \alpha + \beta x_i)^2}{\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2}$$



De normale maximum-likelihood methode zegt nu, dat de beste schattingen  $\hat{a}$ ,  $\hat{b}$ ,  $\hat{\sigma}_1$  en  $\hat{\sigma}_2$  voor  $a$ ,  $\beta$ ,  $\sigma_1$ , en  $\sigma_2$  gevonden worden, door die waarden voor deze grootheden te kiezen, die  $F$  maximum en dus  $-\log F$  minimum maken. Het minimum van

$$-\log F = \frac{1}{2} \frac{\sum (y_i - a - \beta x_i)^2}{\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2} + n \log \sigma_1 + n \log \sigma_2 + n \log a$$

wordt gevonden door de partiële afgeleiden van  $-\log F$  naar  $a$ ,  $\beta$ ,  $\sigma_1$  en  $\sigma_2$  gelijk aan 0 te stellen. Dit levert:

$$-\left[ \frac{\partial \log F}{\partial a} \right]_{a=\hat{a}} = -\frac{\sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)}{\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2} = 0 \quad \text{III}$$

$$-\left[ \frac{\partial \log F}{\partial \beta} \right]_{\beta=\hat{b}} = -\frac{\sum x_i (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)}{\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2} - \frac{\hat{b} \hat{\sigma}_1^2 \sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{(\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2)^2} = 0 \quad \text{IV}$$

$$-\left[ \frac{\partial \log F}{\partial \sigma_1} \right]_{\sigma_1=\hat{\sigma}_1} = -\frac{\hat{b}^2 \hat{\sigma}_1 \sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{(\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2)^2} + \frac{n}{\hat{\sigma}_1} = 0 \quad \text{V}$$

$$-\left[ \frac{\partial \log F}{\partial \sigma_2} \right]_{\sigma_2=\hat{\sigma}_2} = -\frac{\hat{\sigma}_2 \sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{(\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2)^2} + \frac{n}{\hat{\sigma}_2} = 0 \quad \text{VI}$$

Door optelling van V en VI na vermenigvuldiging met  $\hat{\sigma}_1$  resp.  $\hat{\sigma}_2$  wordt gevonden:

$$-\frac{(\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2) \sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{(\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2)^2} + 2n = \frac{-\sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{(\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2)} + 2n = 0 \quad \text{VII}$$

of wel

$$\frac{\sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{2n} = \hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2 \quad \text{VIII}$$

Uitkomst VII toegepast op vergelijking V levert:

$$\frac{-\hat{b}^2 \hat{\sigma}_1}{\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2} \cdot 2n + \frac{n}{\hat{\sigma}_1} = 0$$

$$\frac{2\hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2} = 1 \quad \text{IX}$$

$$\hat{\sigma}_2^2 = \hat{b}^2 \hat{\sigma}_1^2 \quad \text{X}$$

Uitkomst VII toegepast op vergelijking IV levert:

$$\frac{-\sum x_i (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)}{\hat{s}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{s}_1^2} - \frac{\hat{b} \hat{s}_1^2}{\hat{s}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{s}_1^2} \cdot 2n = 0 \quad \text{XI}$$

In combinatie met IX volgt hieruit:

$$\frac{-\sum x_i (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)}{\hat{s}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{s}_1^2} - \frac{n}{\hat{b}} = 0 \quad \text{XII}$$

$$-\sum x_i (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i) - \frac{n}{\hat{b}} (\hat{s}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{s}_1^2) = 0$$

Substitutie van  $(\hat{s}_2^2 + \hat{b}^2 \hat{s}_1^2)$  uit VIII geeft:

$$-\sum x_i (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i) - \frac{\sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2}{2\hat{b}} = 0$$

$$\sum 2\hat{b}x_i (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i) + \sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i)^2 = 0$$

$$\sum (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i) \left\{ (y_i - \hat{a} - \hat{b}x_i) + 2\hat{b}x_i \right\} = 0$$

$$\sum (y_i - \hat{a})^2 - \sum \hat{b}^2 x_i^2 = 0$$

$$\sum y_i^2 - 2\hat{a}\sum y_i + n\hat{a}^2 = \hat{b}^2 \sum x_i^2 \quad \text{XIII}$$

Uit III volgt:

$$\sum y_i - n\hat{a} = \hat{b}\sum x_i \quad \text{XIV}$$

Het kwadraat van XIV, gedeeld door n, afgetrokken van XIII, geeft:

$$\sum y_i^2 - \frac{(\sum y_i)^2}{n} = \hat{b}^2 \left\{ \sum x_i^2 - \frac{(\sum x_i)^2}{n} \right\}$$

$$\sum (y_i - \bar{y})^2 = \hat{b}^2 \sum (x_i - \bar{x})^2$$

$$\hat{b}^2 = \frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \quad \text{XV}$$

Uit XIV volgt:

$$\hat{a} = \bar{y} - \hat{b}\bar{x} \quad \text{XVI}$$

*deze volgt direct uit IV door I in te vullen.*

Tenslotte geeft XIII in combinatie met X:

$$\frac{n}{b} (\hat{s}_2^2 + b^2 s_1^2) = 2 n b \hat{s}_1^2 = -\sum x_i (y_i - \hat{a} - b x_i)$$

$$\hat{s}_1^2 = -\frac{\sum x_i y_i - \hat{a} \sum x_i - b \sum x_i^2}{2 n b} = \frac{b \sum (x_i - \bar{x})^2 - \sum (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y})}{2 n b}$$

XVII.

Het teken  $\hat{b}$  moet dusdanig gekozen worden, dat  $\hat{s}_1^2$  positief wordt. Indien de covariance van  $x$  en  $y$  positief is, kan dit alleen bij positieve  $\hat{b}$ , indien de covariance negatief is alleen bij negatieve  $\hat{b}$ .

Tenslotte volgt uit X en XV

$$\begin{aligned} \hat{s}_2^2 = b^2 s_1^2 &= \frac{b^2 \sum (x_i - \bar{x})^2 - b \sum (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y})}{2 n} \\ &= \frac{\sum (y_i - \bar{y})^2 - b \sum (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y})}{2 n} \end{aligned}$$

XVIII.

Formules XVI - XVIII geven de oplossing van het probleem.

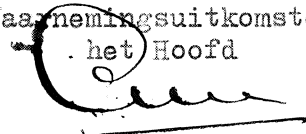
Opgemerkt moge nog worden, dat WALD bij zijn methode van oplossen tot de betrekking (in onze notatie uitgedrukt)

$$\sqrt{\frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{n}} = b \sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n}}$$

komt (loc.cit. formule 9), die klaarblijkelijk samenhangt met onze formule XV.

Met bij voorbaat onze dank voor Uw hulp, verblijf ik

hoogachtend  
De Afdeling Bewerking  
Waarnemingsuitkomsten  
het Hoofd



(Th. J. D. Erlee).

27 April 1949.

Aan de Heer Th.J.D. Erlee,  
Koningskade 12,  
D e n H a a g.

Zeer Geachte Heer Erlee,

De beantwoording van Uw brief van 30 (15) Maart j.l. heeft enige vertraging ondervonden, doordat er - zoals ik de Heer Drion enige weken geleden reeds kort mededeelde - enig bezwaar tegen te maken is, en het enigszins moeilijk bleek, duidelijk aan te geven, waarop dit gegrond is.

In het betoog wordt uitgegaan van een  $2n$ -dimensionale wh-verdeling voor de monsters, voor welke dichtheid ik  $f_{2n}$  in plaats van  $F$  zal schrijven. Op grond van de onderstellingen die gemaakt worden<sup>1)</sup> is

$$II \quad f_{2n} = \frac{1}{(2\pi\sigma_1\sigma_2)^n} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \frac{\sum (x_i - \xi_i)^2}{\sigma_1^2} - \frac{1}{2} \frac{\sum (y_i - \alpha - \beta \xi_i)^2}{\sigma_2^2} \right\}$$

Voor de  $\xi_i$  wordt nu een aannemelijkste schatting bepaald. De hiervoor gebruikte geometrische methode geeft hetzelfde resultaat als dat waartoe de methode van Fisher, toegepast op de  $\xi_i$  alleen, zou leiden, t.w.

$$\hat{\xi}_i = \frac{\sigma_2^2 x_i + \beta \sigma_1^2 (y_i - \alpha)}{\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2}$$

Daaruit volgt met  $\hat{\eta}_i = \alpha + \beta \hat{\xi}_i$  :

$$\frac{x_i - \hat{\xi}_i}{\beta \sigma_1^2} = \frac{y_i - \hat{\eta}_i}{\sigma_2^2} = \frac{y_i - \alpha - \beta x_i}{\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2}$$

Substitueert men de  $\hat{\xi}_i$  voor  $\xi_i$  in II, dan ontstaat Uw formule op pag. 4 onderaan<sup>1)</sup>, t.w.

$$II^* \quad f_{2n} = \frac{1}{(2\pi\sigma_1\sigma_2)^n} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \frac{\sum (y_i - \alpha - \beta x_i)^2}{\sigma_2^2 + \beta^2 \sigma_1^2} \right\}$$

-----  
) De factor  $2\pi$  was per abuis door  $\pi$  vervangen.

27 April 1949.

- 2 -

Deze grootheid echter is geen 2n-dimensionale verdelingsdichtheid meer. Integreert men nl. over  $x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_n$  dan wordt de integraal  $+\infty$ . De gevonden waarden voor  $\hat{\xi}_i$  vormen dus niet - zoals het geval schijnt te zijn - de aannemelijkste schatting voor de  $\xi_i$ , maar in het geheel geen schatting op grond van de gemaakte onderstellingen.

Beschouwen we ter toelichting het eenvoudiger geval van een enkele te schatten parameter  $\theta$  en zij  $f(x|\theta)$  de verdelingsdichtheid van iedere waarneming. Vindt men door oplossing van de vgl. van Fisher een waarde  $\hat{\theta}$ , dan zal men deze alleen dan als aannemelijkste schatting kunnen beschouwen, indien zij gelegen is binnen het waardegebied dat  $\theta$  doorlopen kan om een verdeling van het onderstelde type te geven. Dit is echter niet steeds het geval. Beschouwen we ter illustratie het geval van 2 onbekende parameters  $\mu$  en  $\sigma$  ener normale verdeling, en zij de opgave gesteld, deze uit één waarneming  $x$  te schatten. De vgl. worden

$$\frac{x-\mu}{\sigma^2} = 0 \quad \text{en} \quad \frac{(x-\mu)^2}{\sigma^3} = \frac{1}{\sigma}$$

Men zou geneigd zijn, met  $\sigma^2$  resp.  $\sigma^3$  te vermenigvuldigen en te concluderen tot  $\mu=x, \sigma=0$ . D.w.z. men zou concluderen, dat de gevonden waarde tevens de ware ware, en dat de spreiding nul ware. De conclusie echter is fout, omdat de verdeling voor  $\sigma=0$  niet meer normaal (maar éénwaardig) is, zodat men met de gemaakte onderstellingen in strijd komt. (Bovendien voldoen  $\mu=x, \sigma=0$  niet noodzakelijk aan de gevonden vgl., daar de linkerleden onbepaald worden. Bovendien maken deze waarden  $f(x|\theta) = \frac{1}{\sigma\sqrt{\pi}} e^{-\frac{1}{2}\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}}$

27 April 1949.

- 3 -  
Men neemt men eerst  $\sigma = 0$  en dan  $\mu = \alpha$ , dan wordt  $f = 0$ ;

niet tot een maximum; neemt men eerst  $\mu = \alpha$  en dan  $\sigma = 0$ , dan wordt  $f = +\infty$ ; laat men  $\mu$  en  $\sigma$  beugelijk tot hun grenswaarden naderen, dan hangt het af van de weg in het  $(\mu, \sigma)$ -vlak waarlangs deze bereikt worden, of men een limiet voor  $f$  vindt, en, zo ja, welke). De conclusie behoorde dus te luiden: onder alle mogelijke schattingen  $(\mu, \sigma)$  is geen de aannemelijkste.

In het door U aangegeven geval is de situatie analoog, zij het gecompliceerder. Ondersteld was, dat de  $2n$  waarnemingen onderling onafhankelijk waren. Men schat nu de parameters  $\xi_i$  en vindt een verdeling, waarbij slechts  $n$  waarnemingscombinaties onafhankelijk zijn, doordat er  $n$  (niet slechts stochastische maar zelfs exacte) afhankelijkheden t.w.

$$\frac{x_i - \hat{\xi}_i}{-\beta \sigma_1^2} = \frac{y_i - \hat{\eta}_i}{\sigma_2^2}$$

tussen bestaan. Geconcludeerd moet dan ook worden, dat er geen aannemelijkste schatting voor de  $\xi_i$  bestaat.

Inderdaad gaat, zoals de heer Hemelrijk opmerkte, de waarde  $II^*$  voor  $\beta = 0$  en  $\sigma_1 \rightarrow 0$  met  $\sigma_2 \neq 0$ ,  $\sigma_2 \neq \infty$ ,  $y_i \neq \alpha$  naar  $+\infty$ , zodat zij dan dus zeker geen maximum heeft.

Ter toelichting van deze wellicht ongewone situatie diene nog het volgende, waarbij we evengoed  $\beta$  als gegeven kunnen beschouwen, daar de moeilijkheid alleen in de schatting der  $\xi_i$  gelegen is.

Ondersteld is, dat bij iedere waarneming  $x$  en  $y$  stochastisch variabel zijn. Ditzelfde geldt dan ook voor de coördinaten  $x'$ ,  $y'$  t.o.v. een coördinatenstelsel, waarvan de  $x'$ -as langs de ijklijn valt en de  $y'$ -as en t.o.v. de ellipsen aan toegevoegd is (Of  $\sigma_2^2/\sigma_1^2$  en daarmee de richting der  $y'$ -as bekend is, doet hier niet ter zake). Bovendien zijn  $x'$  en  $y'$  op grond van de onderstelde normaliteit onderling onafhankelijk.

27 April 1949.

- 4 -

Bij de schatting van  $\alpha$  treden nu geen bijzonderheden op. Anders echter is het bij de schatting der  $\xi_i'$ . Om dit in te zien, kunnen we de  $y_i'$  en hun verdeling geheel buiten beschouwing laten.

Men vraagt dan dus uit  $n$  onderling onafhankelijke normaal verdeelde waarnemingen  $x_i'$ , alle met dezelfde spreiding  $\sigma'$  ( $= \sqrt{\beta^2 \sigma_1^2 + \sigma_2^2}$ ) en elk met een onbekend gemiddelde  $\xi_i'$ , deze gemiddelden en spreiding te schatten. Dit is precies het geval, dat boven voor  $n = 1$  als voorbeeld behandeld werd. Men vindt  $\xi_i' = x_i'$  en  $\sigma' = 0$ , d.w.z. de onderstelde normaliteit is als men deze parameterwaarden accepteert niet meer aanwezig.

Ook hier is dus geen aannemelijkste schatting aanwezig. Tracht men de moeilijkheid te ontgaan door de aanvankelijke onderstelling der normaliteit te laten vallen, dan vindt men als aannemelijkste schattingen eveneens  $\xi_i' = x_i'$ ,  $\sigma' = 0$  d.w.z. als men voldoende vrijheid voor de keuze der verdelingen der toelaat, dan worden de aannemelijkste - op grond van telkens één waarneming - degene, waarbij telkens de waargenomen waarde de enig mogelijke is.

Wel kan men dan nog van de bepaling ener aannemelijkste schatting afzien en zich met een gebied van voldoende aannemelijkste schattingen, dus een betrouwbaarheidsgebied voor de  $\xi_i'$  tevreden stellen, een wijze van behandelen, die ook overigens zekere voordelen biedt.

Overigens zal het U wellicht interesseren, dat inmiddels de Heer J. Hemelrijk naar aanleiding van een ander, maar verwant probleem op zeer eenvoudige wijze een betrouwbaarheidsgebied voor de parameters van de ijklijn heeft aangegeven, met behulp ener methode die met die van de zgn. "order-statistics" verwant is. Zodra dit volledig is opgeschreven zullen we er U gaarne mede in kennis stellen.

In de hoop U hiermede de gewenste voorlichting gegeven te hebben, verblijf ik,

Hoogachtend,

*W. G. Van Dantzig.*