von Frau und Mann EBG

Logib – Lohngleichheitsinstrument des Bundes Selbsttesttool zur Überprüfung der Lohngleichheit zwischen Frau und Mann

Standard-Analyse-Modell des Bundes

Methodenbeschrieb zu Logib Modul 1 und 2

Version 2024.1

Herausgeberin: Eidgenössisches Büro für die Gleichstellung von Frau und Mann EBG

1 Inhaltsverzeichnis

2	Einleit	ung	3
3	Das S	tandard-Analysemodell in Logib Modul 1	4
	3.1 Ü	Übersicht	4
	3.2 N	flethode	4
	3.2.1	Modell der multiplen linearen Regression	4
	3.2.2	Datengrundlage	5
	3.2.3	Lohnstandardisierung	7
	3.2.4	Spezifikation des Standard-Analyse-Modells Logib Modul 1	7
	3.2.5	Schätzung des geschlechtsspezifischen Effekts	8
	3.2.6	Signifikanz des geschlechtsspezifischen Effekts	8
	3.2.7	Open-Source-Code für Modul 1	9
4	Das Standard-Analyse-Modell in Logib Modul 2		10
	4.1 Ü	Übersicht	10
	4.2 N	Nethodik	10
	4.2.1	Bestimmung der Funktionen und Funktionsbewertung	10
	4.2.2	Für die Analyse benötigte Daten	11
	4.2.3	Lohnstandardisierung	11
	4.2.4	Berechnung der Funktionswerte und Rangvergleiche	11
	4.2.5	Identifikation von Risikopaaren	13
	4.2.6	Bestimmung des Risikos bezüglich der Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit	16
Anhang			19
5	Literaturverzeichnis		19

2 Einleitung

Das Standard-Analyse-Tool Logib dient der Analyse der Lohngleichheit zwischen Frauen und Männern und besteht aus zwei Modulen. Beide sind so konzipiert, dass sie mit Hilfe der zur Verfügung gestellten Dokumentation als Selbsttest auch von Nutzenden ohne spezielle Fachkenntnisse anwendbar sind. Sie stehen als zeitgemässe Online-Anwendung allen Arbeitgebenden kostenlos zur Verfügung¹.

Das vorliegende Dokument beschreibt detailliert die methodischen Grundlagen des Standard-Analyse-Modells des Bundes mit seinen beiden Modulen 1 und 2.

Logib Modul 1 wurde vom Eidgenössischen Büro für die Gleichstellung von Frau und Mann (EBG) Anfang der 2000er-Jahre mit Unterstützung privater spezialisierter Institutionen entwickelt (Strub, 2004). Die Excel-Version von Logib Modul 1 war seit 2004 frei zugänglich. Logib Modul 1 wurde in verschiedenen Evaluationen validiert (INFRAS, 2013, Felfe, Trageser & Iten, 2015) und zu der am 1. Juli 2020 zugänglichen Online-Anwendung entwickelt. Theoretische Grundlage von Logib Modul 1 ist die Humankapitaltheorie (Becker, 1993). Mit Hilfe eines statistischen Verfahrens (multiple Regressionsanalyse) wird geprüft, inwieweit objektive und nichtdiskriminierende personen- und arbeitsplatzbezogene Merkmale lohnbestimmend sind, und ob bzw. inwieweit das Geschlecht einen Einfluss auf den Lohn hat (vgl. *Kapitel 3*). Aus statistischen Gründen ist dieses Modul insbesondere für grössere Unternehmen geeignet.

Logib Modul 2 wurde zwischen 2011 und 2019 unter wissenschaftlicher Begleitung der Universität Bern entwickelt und in breit angelegten Feldtests erprobt, um das Standard-Analyse-Tool des Bundes auch für kleinere Unternehmen nutzbar zu machen (vgl. Hirschi & Ghetta, 2020). Die Entwicklung der Methodik wurde mit einem wissenschaftlichen Peer Review, an dem externe Fachpersonen aus verschiedenen Disziplinen (Ökonomie, Arbeitswissenschaften, Rechtswissenschaften) teilnahmen, sowie von der International Labor Organization ILO validiert. Im Ergebnis wurde deren Wissenschaftlichkeit und Rechtskonformität bestätigt. Modul 2 beruht methodisch auf der arbeitswissenschaftlichen Arbeitsbewertung und ermöglicht die Prüfung, inwieweit die Anforderungen und Belastungen der Funktion sowie persönliche Erfahrung und Ausbildung lohnbestimmend sind bzw. ob es diesbezüglich Unterschiede zwischen Frauen und Männern gibt (vgl. Kapitel 4). Der Einsatz von Modul 2 wird insbesondere kleinen Unternehmen empfohlen.

Beide Module des Standard-Analyse-Modells verwenden dieselben Personen- und Lohndaten. Die funktionsbezogenen Daten werden den Erfordernissen der methodischen Grundlage des jeweiligen Moduls entsprechend unterschiedlich erfasst. Sowohl die OLS-Regressionsanalyse, auf der Modul 1 basiert, als auch die Arbeitsbewertung als methodische Grundlage für Modul 2 wurden vom Schweizerischen Bundesgericht zur Klärung der Frage des Vorliegens einer Lohndiskriminierung zugelassen².

Der vorliegende Methodenbeschrieb dient der Transparenz und Nachvollziehbarkeit beider Module.

¹ https://logib.admin.ch

² Für Modul 1 vgl. BGE 130 III 145, für Modul 2 BGE 117 la 262, seither regelmässig bestätigt. Bezüglich Wissenschaftlichkeit und Rechtskonformität von Logib in seinen beiden Modulen vgl. Konformitätserklärung des EBG.

3 Das Standard-Analysemodell in Logib Modul 1

3.1 Übersicht

Logib Modul 1 richtet sich an mittlere und grosse Unternehmen und ist kann technisch ab 50 gültigen Datensätzen anwendbar. Es besteht aus den folgenden vier Komponenten:

- a. einer abhängigen Variable: standardisierter Bruttolohn basierend auf einer Lohnspezifikation;
- b. mehreren unabhängigen Variablen: Faktoren zur Rechtfertigung von Lohnunterschieden zwischen Frauen und Männern (Ausbildung, Dienstalter, potenzielle Erwerbserfahrung, Anforderungsniveau und berufliche Stellung) sowie der Variable Geschlecht;
- c. einem statistischen Analyseverfahren (semi-logarithmische OLS-Regressionsanalyse);
- d. einem Grenzwert von $\pm 5\%$ für den Faktor Geschlecht, der statistisch signifikant von null verschieden sein muss³.

Das im Rahmen der Überprüfung der Einhaltung der Lohngleichheit verwendete Standard-Analyse-Modell dient dazu, den Lohn der Arbeitnehmerinnen und Arbeitnehmer anhand von persönlichen Qualifikationsmerkmalen (Ausbildung, Dienstalter und potenzielle Erwerbserfahrung), von arbeitsplatzbezogenen Faktoren (Anforderungsniveau und berufliche Stellung) sowie anhand des Geschlechts zu erklären. Bei sonst gleichen Bedingungen kann anhand dieser Methode ermittelt werden, welcher Teil der Lohndifferenz ausschliesslich auf das Geschlecht von Arbeitnehmenden zurückzuführen ist. Anders gesagt ist es mit dieser Methode möglich zu bestimmen, welche Lohndifferenzen zwischen Frauen und Männern in einem Unternehmen bei vergleichbaren persönlichen und berufsbezogenen Merkmalen bestehen.

Im Rahmen der Kontrollen des EBG im öffentlichen Beschaffungswesen des Bundes kommt ein Grenzwert von 5% zur Anwendung.⁴ Für Lohngleichheitsanalysen mit Logib ausserhalb des Kontexts des öffentlichen Beschaffungswesens wird ein Wert von 2.5 % ausgegeben. Hierbei handelt sich um einen fakultativen Zielwert. Dieser ist zu unterscheiden vom verbindlichen Grenzwert, der im Kontext des öffentlichen Beschaffungswesens angewendet wird und dessen Überschreitung zu Sanktionen führen kann.

3.2 Methode

Das Standard-Analyse-Tool des Bundes für die Lohngleichheitsanalyse basiert auf dem Ansatz der *multiplen linearen Regression*⁵, einem statistischen Verfahren, das zur Untersuchung der Beziehung zwischen einer abhängigen Variable (z. B. Lohn) und unabhängigen Variablen (z. B. potenzielle Erwerbserfahrung, Ausbildung, berufliche Stellung) verwendet wird. Die abhängige Variable wird auch als erklärte Variable und die unabhängigen Variablen werden als erklärende Variablen bezeichnet.

3.2.1 Modell der multiplen linearen Regression

Die allgemeine Form des Modells der multiplen linearen Regression⁶ mit n Beobachtungen und p unabhängigen Variablen lautet wie folgt:

³ Dieser Grenzwert von $\pm 5\%$ darf nicht mit dem Signifikanzniveau $\alpha = 5\%$ des Hypothesentests verwechselt werden, der bei diesem Ansatz ebenfalls 5% beträgt.

⁴ Geht aus der Kontrolle hervor, dass der Grenzwert überschritten ist, so gilt die Teilnahmebedingung der Einhaltung der Lohngleichheit zwischen Frau und Mann für den Zuschlag eines öffentlichen Auftrags als nicht erfüllt.

⁵ Die Grundlagen dieses Ansatzes werden in diesem Kapitel beschrieben. Für eine detailliertere Behandlung der Regressionsanalyse siehe J. M. Wooldridge (2006).

⁶ Siehe Entscheid BGE 130 III 145 des Bundesgerichts.

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \beta_2 x_{i2} + \beta_3 x_{i3} + \dots + \beta_p x_{ip} + \epsilon_i$$

wobei i = 1, 2, ..., n.

 y_i abhängige Variable für den i^{ten} Einzelwert (z. B. Logarithmus des monatlichen Bruttolohns von Person i)

 $x_{i1}, ..., x_{ip}$ unabhängige Variablen für den i^{ten} Einzelwert (z. B. Alter, potenzielle Erwerbserfahrung, Ausbildung, berufliche Stellung von Person i)

 β_0 die Konstante oder Ausgangsordinate

 β_1, \dots, β_p zu schätzende Koeffizienten. Der Wert eines Koeffizienten β_j gibt den marginalen Einfluss bei einer Zunahme einer Einheit der Variablen x_{ij} auf die abhängige Variable (ceteris paribus) an.

 ϵ_i zufälliger Fehlerterm für den i-ten mittelwertfreien Einzelwert mit konstanter Varianz

Die Regressionskoeffizienten $\beta_0, ..., \beta_p$ werden von der Methode der kleinsten Quadrate (OLS) als $\hat{\beta}_0, ..., \hat{\beta}_p$ geschätzt. Das heisst, dass die Koeffizientschätzungen auf der Minimierung der Summe der Residuenquadrate basieren⁷: $\sum_{i=1}^n \hat{\epsilon}_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$, wobei $\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_{i1} + \dots + \hat{\beta}_p x_{ip}$.

3.2.2 Datengrundlage

Das Standard-Analyse-Modell wird auf Ebene des Unternehmens angewandt, weshalb die folgenden Daten für den Referenzmonat der einzelnen Arbeitnehmenden⁸ des Unternehmens benötigt werden:

- Geschlecht, das Geschlecht des/der Arbeitnehmenden, weiblich oder männlich
- Alter, das abgeschlossene Altersjahr des/der Arbeitnehmenden
- Ausbildung, der höchste Abschluss des/der Arbeitnehmenden; ein Code zwischen 1 und 8 wird verwendet, um die Ausbildungsjahre für die einzelnen Arbeitnehmenden zu berechnen
 - Hochschule (Codes 1 und 2)
 - Option 1, nach Institutionstyp
 - 1. Universitäre Hochschule (Uni, ETH): 17 Jahre
 - Fachhochschule (FH), P\u00e4dagogische Hochschule (PH) oder gleichwertige Ausbildung: 15 Jahre
 - Option 2, nach Abschlusstyp

1. Master-Abschluss: 17 Jahre

2. Bachelor-Abschluss: 15 Jahre

 Höhere Berufsausbildung mit eidgenössischem Fachausweis, Diplom oder höherer Fachprüfung/Meisterdiplom, Techniker/-in TS, Höhere Fachschule, HTL, HWV, HFG, IES oder gleichwertige Ausbildung 14 Jahre

⁷ Der Fehlerterm gibt die Abweichung zwischen der abhängigen Variable und der Populationsregression an, während das Residuum für die Abweichung zwischen der abhängige Variablen und der Stichprobenregression steht. Daher ist ein Fehlerterm nicht beobachtbar, während ein Residuum beobachtbar und quantifizierbar ist.

⁸ Arbeitnehmende mit besonderen Arbeitsverträgen sind von der Analyse ausgeschlossen. Eine Definition für die besonderen Arbeitsverträge findet sich in der <u>Wegleitung für das Standard-Analyse-Tool (Logib)</u>.

- 3. Lehrerpatent auf verschiedenen Stufen: 15 Jahre
- 4. Gymnasiale Maturität, Berufsmaturität, Fachmaturität oder gleichwertige Ausbildung: 13 Jahre
- Abgeschlossene Berufsausbildung, die zum Erwerb eines eidgenössischen Fähigkeitszeugnisses (EFZ) führt, Vollzeit-Berufsschule, Diplom- oder Fachmittelschule, berufliche Grundbildung (eidgenössisches Berufsattest – EBA) oder gleichwertige Ausbildung: 12 Jahre
- 6. Ausschliesslich unternehmensinterne Berufsausbildung: 11 Jahre
- 7. Obligatorische Schule, ohne abgeschlossene Berufsausbildung: 7 Jahre
- *Dienstalter,* die Anzahl Jahre (in Dezimalzahlen), die der/die Arbeitnehmende im betreffenden Unternehmen tätig ist
- Funktion, die Bezeichnung der Stelle oder der Funktion des/der Arbeitnehmenden
- Anforderungsniveau, mit welchem für jede Funktion die Anforderungen an die ausgeübte Tätigkeit bzw. Funktion erfasst wird, angegeben mit einem Code zwischen 1 und 4:
 - 1. Tätigkeit mit höchst komplexen Problemlöse-/Entscheidungsaufgaben
 - 2. Tätigkeit mit komplexeren technischen oder praktischen Aufgaben
 - 3. Tätigkeit mit Aufgaben, die Berufs-/Fachkenntnisse voraussetzen
 - 4. Tätigkeit mit einfachen manuellen oder routinemässigen Aufgaben
- berufliche Stellung, mit welcher für jede Funktion die damit verbundene Verantwortung (Führungsverantwortung, Fachverantwortung oder Verantwortung für menschliches Leben, etc.) erfasst wird, angegeben mit einem Code zwischen 1 und 5:
 - 1. Oberes Kader / Funktionen mit höchster Verantwortung
 - 2. Mittleres Kader
 - 3. Unteres Kader
 - 4. Unterstes Kader
 - 5. Mitarbeitende ohne Kaderfunktion / Funktionen ohne erhöhte Verantwortung
- Arbeitspensum

 Arbeitnehmende im Monatslohn: Beschäftigungsgrad, eine (Dezimal-)Zahl, die dem vertraglichen Beschäftigungsgrad in Prozentpunkten entspricht

- Arbeitnehmende im Stundenlohn: bezahlte Stunden im Referenzmonat, eine (Dezimal-)
 Zahl, die mit der Anzahl Stunden, die das Unternehmen im Referenzmonat bezahlt hat,
 übereinstimmen muss (ohne Ferien- oder Feiertagsentschädigung)
- Bruttolohn, 9 der vom oder von der Arbeitnehmenden verdiente Lohn im Referenzmonat, bestehend aus

6

⁹ Zur genauen Lohnspezifikation vgl. PricewaterhouseCoopers AG (2020).

- Grundlohn, Lohnbestandteile, die regelmässig mit dem ordentlichen Lohn ausbezahlt werden
- Zulagen, Erschwernis- und Inkonvenienzzulagen
- 13. Monatslohn, Anteil des 13. Monatslohns
- Sonderzahlungen, Anteile der regelmässig oder unregelmässig ausgerichteten
 Sonderzahlungen wie z.B. Boni und Leistungsprämien
- Betriebsübliche wöchentliche Arbeitszeit, die übliche Arbeitszeit in Stunden pro Woche bei einem Beschäftigungsgrad von 100 %

3.2.3 Lohnstandardisierung

Für alle Arbeitnehmenden wird die Summe der Lohnbestandteile auf eine Vollzeitstelle standardisiert. Gibt es unterschiedliche Sollarbeitszeiten für ein 100% Pensum, erfolgt die Standardisierung anhand der *modalen* betriebsüblichen wöchentlichen Arbeitszeit (d. h. der häufigsten wöchentlichen Arbeitszeit) im Unternehmen). Der standardisierte Lohn wird berechnet:

für Arbeitnehmende im Monatslohn:

$$\begin{split} & standardisierter\ Lohn \\ & \equiv Bruttolohn \cdot \frac{100}{Besch\"{a}ftigungsgrad} \cdot \frac{modale\ betriebs\"{u}bliche\ w\"{o}chentliche\ Arbeitszeit\ des\ Arbeitnehmenden} \end{split}$$

für Arbeitnehmende im Stundenlohn:

 $standardisierter\ Lohn \equiv Bruttolohn \cdot \frac{52 \cdot modale\ betriebs\"{u}bliche\ w\"{o}chentliche\ Arbeitszeit}{12 \cdot bezahlte\ Stunden}$

3.2.4 Spezifikation des Standard-Analyse-Modells Logib Modul 1

Folgende besondere Formel¹⁰ wird im Standard-Analyse-Modell des Bundes **Modul 1** verwendet:

$$\begin{aligned} \ln(Lohn_i) &= \beta_0 + \beta_{Train} \cdot Train_i + \beta_{Exp} \cdot Exp_i + \beta_{Exp^2} \cdot Exp_i^2 + \beta_{Tnr} \cdot Tnr_i \\ &+ \beta_{Skl} \cdot Skl_i + \beta_{Pos} \cdot Pos_i + \beta_{Gender} \cdot Gender_i + \epsilon_i \end{aligned}$$

wobei

.....

 $ln(Lohn_i)$ Logarithmierter, auf Vollzeit standardisierter Bruttolohn von Person i mit der modalen wöchentlichen Arbeitszeit des Unternehmens (siehe Kapitel 3.2.3).

Train_i Anzahl Bildungsjahre von Person *i*, umgerechnet anhand des Ausbildungscodes gemäss Erläuterungen in Kapitel 3.2.2.

Exp_i Potenzielle Erwerbserfahrung für Person i, berechnet als $max(Age_i - Train_i - 6, 0)$.

Diese Variable wird in der Formel ebenfalls im Quadrat verwendet, da der Einfluss der

 $^{^{10}}$ Für Arbeitnehmende im Stundenlohn wird der Bruttolohn ohne Ferien- und Feiertagsentschädigung angegeben. Zudem werden die kategorialen Dummys jeweils durch eine einzige Variable ersetzt, um die Formel zu vereinfachen. Kategoriale Variablen wie Skl_i oder Pos_i werden im Modell als multiple Dummy-Variablen eingesetzt. Bei einem Unternehmen, das in seinen Daten alle vier Anforderungsniveaus aufweist, liest sich $\beta_{Skl} \cdot Skl_i$ in der obigen Formel effektiv als $\beta_{Skl1} \cdot Skl1_i + \beta_{Skl2} \cdot Skl2_i + \beta_{Skl3} \cdot Skl3_i$, wobei $Skl1_i, Skl2_i, Skl3_i$ Dummy-Variablen sind (0/1-Variablen), die das Anforderungsniveau von Person i darstellen.

Erwerbserfahrung auf den Lohn laut Wirtschaftstheorie üblicherweise nicht linear verläuft.

 Tnr_i Anzahl der Dienstjahre von Person i.

 Skl_i Anforderungsniveau für Person i. Diese Variable wird als kategoriale Variable mit bis zu vier Niveaus (d. h. 3 Dummy-Variablen, siehe Kapitel 3.2.2 für eine Beschreibung der Niveaus) in das Regressionsmodell eingeschlossen.

Pos_i Berufliche Stellung von Person i. Diese Variable wird als kategoriale Variable mit bis zu fünf Niveaus (d. h. 4 Dummy-Variablen, siehe Kapitel 3.2.2 für eine Beschreibung der Niveaus) in das Regressionsmodell eingeschlossen.

Gender; Dummy-Variable für das Geschlecht von Person i, 1 für Frauen und 0 für Männer.

Das Modell verwendet die logarithmierte Form der abhängigen Variablen, d. h. in diesem Fall $\ln(Wage_i)$. Es ist gängige Praxis, den Lohn als abhängige Variable zu logarithmieren, da Löhne aus empirischer Sicht einer Log-Normalverteilung folgen. Der Logarithmus des Lohns weist daher eine Normalverteilung auf¹¹. Diese Log-Transformation verringert ausserdem den Einfluss von Ausreissern (extrem hohe oder tiefe Löhne), was die Schätzungen verlässlicher macht und eine bessere Interpretation der Ergebnisse zulässt. Wird der Logarithmus der abhängigen Variablen verwendet, wird die Regressionsformel als semi-logarithmisch oder Log-Level bezeichnet. Bei einer semi-logarithmischen Regression ändert sich die Interpretation der Schätzungen $\hat{\beta}_1, \dots, \hat{\beta}_p$ leicht: In dieser Form kann $\hat{\beta}_j$ als Näherung der prozentualen Lohnzunahme interpretiert werden, wenn die Variable x_{ij} um eine Einheit angehoben wird. Etwa bei $\hat{\beta}_{Train} = 0.02$ gibt das Modell an, dass ein weiteres Bildungsjahr den standardisierten Bruttolohn um $100 \cdot (\exp(\hat{\beta}_{Train}) - 1)\% = 2.02\%$ anheben wird, was der Näherung $(100 \cdot \hat{\beta}_{Train})\% = 2\%$ entspricht. Der Näherungsfehler tritt auf, da die Näherung mit zunehmender Änderung des Logarithmus ungenauer wird.

3.2.5 Schätzung des geschlechtsspezifischen Effekts

Um den geschlechtsspezifischen Einfluss auf den Lohn zu schätzen, verwenden wir den Schätzer nach Kennedy (1981), der sich als konsistenter und nahezu nichtschiefer Schätzer erweist (bei einer Annahme normaler Fehler). Dessen Formel sieht wie folgt aus:

$$\hat{ au}_K \equiv \exp\left(\hat{eta}_{Gender} - rac{\widehat{\mathbb{V}}[\hat{eta}_{Gender}]}{2}
ight) - 1$$
,

wobei $\exp(\cdot)$ der Exponentialfunktion entspricht und $\widehat{\mathbb{V}}[\hat{\beta}_{Gender}]$ dem Quadrat des geschätzten Standardfehlers des geschätzten Diskriminierungskoeffizienten.

Wenn beispielsweise $\hat{\beta}_{Gender} = -0.061$ und $\widehat{\mathbb{V}}[\hat{\beta}_{Gender}] = 0.041$, dann ist $\hat{\tau}_K = \exp\left(-0.061 - \frac{0.041}{2}\right) - 1 = -0.0783$. Das impliziert, dass Frauen unter sonst gleichen Bedingungen 7,83 % weniger verdienen als Männer.

3.2.6 Signifikanz des geschlechtsspezifischen Effekts

Wenn ein Parameter wie der Diskriminierungskoeffizient geschätzt wird, schliesst dies immer eine gewisse Unsicherheit mit ein, da der effektive Wert des Parameters β_{Gender} unbekannt bleibt. Trotzdem kann eine Hypothese zum Wert von β_{Gender} angestellt und ein statistischer Rückschluss zur Überprüfung dieser Hypothese verwendet werden. Bei einer Hypothese gilt ein Ergebnis als statistisch

¹¹ Die Log-Normalverteilung wird insbesondere angewandt, wenn die abhängige Variable nur positive Werte annimmt und wenn die Häufigkeitsverteilung auf der linken Seite grösser ist als auf der rechten Seite, d. h. wenn eine rechtsschiefe Verteilung vorliegt. Dies ist typischerweise der Fall bei der Lohnverteilung, wenn sich viele tiefe Löhne auf der linken Seite und wenige sehr hohe Löhne auf der rechten Seite der Skala befinden.

signifikant, wenn es äusserst unwahrscheinlich ist, dass es zufällig eingetreten ist. Daher ist die Schätzung des Diskriminierungskoeffizienten gemeinsam mit dessen *statistischer Signifikanz* zu interpretieren.

Nehmen wir an, es gilt die Nullhypothese

$$H_0: \beta_{Gender} = 0$$

die der Hypothese entspricht, dass sich das Geschlecht nicht auf den Lohn auswirkt, sobald alle anderen erklärenden Variablen kontrolliert werden. Wenn diese Hypothese korrekt wäre, würde dies implizieren, dass das Geschlecht keinen Einfluss auf den Lohn hat, sobald die anderen Variablen berücksichtigt wurden. Wäre die Hypothese falsch, müsste ein geschlechtsspezifischer Effekt vorliegen.

Wir können nicht mit Sicherheit wissen, ob H_0 richtig oder falsch ist, aber wir können eine datenbasierte Regel festlegen, nach der die Hypothese zurückgewiesen wird oder nicht. Betrachten wir die folgende *Teststatistik:*

$$t_{\beta_{Gender}} = \frac{\hat{\beta}_{Gender} - \beta_{Gender}}{se(\hat{\beta}_{Gender})},$$

wobei $se(\hat{\beta}_{Gender})$ der Standardfehler des geschätzten Diskriminierungskoeffizienten ist. Ausserdem nehmen wir ein Signifikanzniveau an, angegeben durch α , das die Wahrscheinlichkeit einer Ablehnung der Nullhypothese darstellt, wenn diese tatsächlich wahr ist. Die Wahl von $\alpha=5\%$ ist äusserst üblich, und dieser Wert wird im Standard-Analyse-Tool des Bundes ebenfalls verwendet.

In Anbetracht dieses Signifikanzniveaus α können wir einen kritischen t-Wert t_{crit} berechnen, sodass wir H_0 zugunsten der Alternativhypothese H_A verwerfen können, sobald $t_{\beta_{Gender}} > t_{crit}$.

Das Standard-Analyse-Modell des Bundes überprüft die Nullhypothese, dass der Diskriminierungskoeffizient gleich null ist. Die Nullhypothese und Alternativhypothese können wie folgt formuliert werden:

- H_0 : $\beta_{Gender} = 0$, der geschlechtsspezifische Effekt ist gleich null
- H_A : $\beta_{Gender} \neq 0$, der geschlechtsspezifische Effekt ist nicht gleich null

Diese Nullhypothese besagt, dass Frauen und Männer im Schnitt den gleichen Lohn für gleichwertige Arbeit erhalten. Die Alternativhypothese hingegen stellt die logische Verneinung der Nullhypothese dar und impliziert, dass Frauen und Männer für gleichwertige Arbeit nicht den gleichen Lohn erhalten.

Wird die Nullhypothese verworfen und ist $\hat{\tau}_K$ grösser als absolut 5%, ist der Grenzwert überschritten. Wird die Nullhypothese verworfen und ist $\hat{\tau}_K$ grösser als absolut 2.5%, ist der Zielwert überschritten.

3.2.7 Open-Source-Code für Modul 1

Die statistischen Berechnungen in der Online-Anwendung von Logib Modul 1 sind mit der Programmiersprache R implementiert. Ein Paket, das die Open-Source-Version des Codes bereitstellt, ist auf CRAN¹² frei verfügbar. Die Anleitung zur Verwendung des R-Pakets befindet sich in dessen README¹³.

¹² https://cran.r-project.org/web/packages/logib

¹³ https://cran.r-project.org/web/packages/logib/readme/README.html

4 Das Standard-Analyse-Modell in Logib Modul 2

4.1 Übersicht

Logib Modul 2 basiert auf der arbeitswissenschaftlichen Methode der Arbeitsbewertung (Schär Moser, 2019; Chicha, 2016, Katz & Baitsch, 1996). Diese ermöglicht es, die Wertigkeit jeder Funktion im Unternehmen im Vergleich mit den anderen Funktionen zu bestimmen, indem die Anforderungen und Belastungen auf verschiedenen, relativ abstrakten Faktoren gemessen werden. Anforderungen sind Kompetenzen, die zur Erfüllung der Aufgaben einer Funktion zwingend nötig sind (z.B. Fach- und Methodenwissen. Kommunikationsfähigkeit, Organisationsfähigkeit etc.). Belastungen beeinträchtigende Faktoren, die mit der Erledigung der Aufgaben verbunden sein können (z.B. Konfrontation mit menschlichem Leid, Arbeit in extremer Hitze oder Kälte etc.). Die Bestimmung der Anforderungen und Belastungen erfolgt rein funktionsbezogen, also unabhängig von den Funktionstragenden oder anderen Aspekten wie etwa dem Beschäftigungsgrad. Logib Modul 2 erfasst Anforderungen und Belastungen im intellektuellen, verantwortungsbezogenen, psychischen bzw. sozialen sowie körperlichen Bereich anhand von sechs Faktoren (vgl. Kapitel 4.2.1). Ergebnis ist ein Funktionswert. Funktionen mit höherem Funktionswert (d.h. höheren Anforderungen und Belastungen) steht ein höherer Funktionslohn zu. Der Ansatz erlaubt somit eine Überprüfung von Lohnungleichheiten zwischen Frauen und Männern aufgrund des Werts der jeweils eingenommenen Funktion.

Die solchermassen ermittelten Funktionswerte werden mit Daten zur persönlichen Erfahrung und effektiven Ausbildung der einzelnen Funktionstragenden kombiniert. Diese Informationen dienen im Sinne der Humankapitaltheorie als Prädiktoren der individuellen Grenzproduktivität und ermöglichen eine weitere Ausdifferenzierung innerhalb einer jeweiligen Funktion auf individueller Ebene. Die Erfahrung wird hierbei angenähert durch Alter und Dienstalter. Die Kombination dieser Elemente erlaubt es, für alle Arbeitnehmenden einen individuellen Rangierungswert zu bestimmen, der den Funktionswert der eingenommenen Funktion und die persönlichen Merkmale verbindet. Auf dieser Grundlage werden alle Arbeitnehmenden anhand ihres Funktionswerts (vgl. Kapitel 4.2.4), ihrer Erfahrung sowie ihrer effektiven Ausbildung in eine Rangreihenfolge gebracht und einzeln miteinander verglichen. Diese theoretische Rangreihenfolge der Arbeitnehmenden wird anschliessend mit der effektiven Rangreihenfolge nach Höhe der Löhne verglichen (vgl. Kapitel 4.2.5). Konstellationen, in denen eine Person im Vergleich mit einer Person des anderen Geschlechts mindestens 5% weniger verdient als aufgrund von Funktion, persönlicher Erfahrung und Ausbildung erwartet, werden als Risikopaare identifiziert. Auf dieser Basis wird durch die Gegenüberstellung von Risikokonstellationen zu Ungunsten der Frauen und solchen zu Ungunsten der Männer das Risiko bezüglich der Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit zwischen Frauen und Männern auf betrieblicher Ebene bestimmt (vgl. Kapitel 4.2.6).

Die Details des Standard-Analyse-Modells für Logib Modul 2 werden im Folgenden dargestellt. Eine detaillierte Ausführung zu Hintergrund und Entstehung von Modul 2 findet sich im Entwicklungsbericht (Hirschi & Ghetta, 2020).

4.2 Methodik

4.2.1 Bestimmung der Funktionen und Funktionsbewertung

Damit die Anforderungen und Belastungen mittels arbeitswissenschaftlicher Arbeitsbewertung bestimmt werden können, definiert das Unternehmen in einem ersten Schritt die vorhandenen Funktionen.

Funktionen sind konkrete Arbeitstätigkeiten und grundsätzlich unabhängig von den Personen, die sie besetzen («Arbeitsplätze»). Arbeitsplätze, die im Kern ähnliche Aufgaben und Pflichten beinhalten, werden grob zu jeweils einer Funktion zusammengefasst. Dabei wird bewusst vernachlässigt, dass sich Personen innerhalb der so geschaffenen Funktionen allenfalls in verschiedenen Zusatz- oder Nebenaufgaben unterscheiden können. Die Definition einer Funktion ist unabhängig von den Funktionstragenden oder anderen Aspekten wie etwa dem Beschäftigungsgrad. In der Regel gibt es in einem Unternehmen deutlich weniger Funktionen als Arbeitnehmende. Die Funktionenliste ist vollständig, wenn allen Arbeitnehmenden eine passende Funktion zugeordnet werden kann.

Die so definierten Funktionen werden anschliessend vom Unternehmen bezüglich der mit ihnen verbundenen Anforderungen und Belastungen auf sechs vorgegebenen Faktoren bewertet. Die Faktoren wurden aufgrund des aktuellen Forschungsstandes der arbeitswissenschaftlichen Arbeitsbewertung bestimmt und sind als relevant und geschlechtsneutral belegt. Die Faktoren sind:

- 1. Anforderungen an die Ausbildung
- 2. Anforderungen an die Autonomie
- 3. Anforderungen an spezifisches Fach- und Methodenwissen
- 4. Verantwortungsbezogene Anforderungen und Belastungen
- 5. Psychische und soziale Anforderungen und Belastungen
- 6. Körperliche Anforderungen und Belastungen

Die ersten drei Faktoren sind dem intellektuellen Bereich zuzurechnen, die anderen drei decken je einen weiteren Bereich ab. Damit werden die in Theorie und Praxis bestätigten vier relevanten Merkmalsbereiche (intellektuell, verantwortungsbezogen, psycho-sozial und körperlich) berücksichtigt (vgl. Humphrey, Nahrgang & Morgeson, 2007; Krell & Winter, 2011, International Labour Office, 2008, Chicha, 2016).

Jede Funktion wird vom Unternehmen anhand einer standardisierten fünfstufigen Bewertungsskala auf allen Faktoren bewertet. Im Faktor «Ausbildung» entspricht diese Skala einem typischerweise für die Funktion geforderten Ausbildungsniveau, welches von 1 = Ohne spezielle Ausbildung über klar definierte Stufen bis 5 = Master reicht. Bei den anderen fünf Faktoren steht 1 für geringe und 5 für hohe Anforderungen bzw. Belastungen. Dabei wird die Bewertung vergleichend pro Faktor für alle Funktionen vorgenommen, das heisst, ein Faktor nach dem anderen wird für alle Funktionen bewertet und nicht eine Funktion nach der anderen auf allen Faktoren. Durch diesen standardisierten Prozess und die zu den Faktoren zur Verfügung stehenden Erläuterungen werden bekannte Verzerrungen bei der Funktionsbewertung (z.B. Einfluss bestehender Vorstellungen über die Funktionen als Ganzes) wirksam reduziert und die Qualität der Funktionsbewertungen gesteigert (International Labour Office, 2008).

4.2.2 Für die Analyse benötigte Daten

Die für die Analyse benötigten personenbezogenen Daten, Lohndaten sowie Beschäftigungsgrad und betriebsübliche wöchentliche Arbeitszeit sind für Logib Modul 2 identisch mit jenen von Modul 1 (vgl. Kapitel 3.2.2).

Ebenso analog Modul 1 wird für alle Arbeitnehmenden die ausgeübte *Funktion* erfasst (weitere Details vgl. Kapitel 4.2.1).

4.2.3 Lohnstandardisierung

Die Lohnstandardisierung für Logib Modul 2 erfolgt identisch wie für Modul 1 (vgl. Kapitel 3.2.3).

4.2.4 Berechnung der Funktionswerte und Rangvergleiche

Die Funktionswerte werden von Logib Modul 2 auf Zahlen zwischen minimal 10 und maximal 50 normiert, wobei ein höherer Funktionswert höheren Anforderungen und Belastungen entspricht. Die Funktionswerte werden berechnet, indem die durch das Unternehmen vorgenommenen Bewertungen der Anforderungen und Belastungen auf den sechs Faktoren (vgl. Kapitel 4.2.1) jeweils mit einem Gewichtungsfaktor multipliziert und anschliessend addiert werden. Die Gewichtungen der einzelnen Faktoren werden innerhalb vorgegebener Bandbreiten (s. unten) automatisch so variiert, dass der in einem jeweiligen Unternehmen tatsächlich bestehende Zusammenhang zwischen Funktionswert sowie persönlichen Eigenschaften einerseits und standardisiertem Lohn andererseits unabhängig vom Geschlecht optimal abgebildet wird. Dafür wird wie folgt vorgegangen:

- 1) Für alle Arbeitnehmenden wird basierend auf dem Funktionswert und personenbezogenen Angaben ein siebenstelliger persönlicher Rangierungswert¹⁴ gebildet. Dieser ist wie folgt definiert:
- Funktionswert von 10 bis 50 (basierend auf Bewertung der Funktion, gerundet auf Ganzzahl), die ersten beiden Ziffern des Rangierungswerts.
- Alterswert oder Dienstalterswert: Ein Algorithmus entscheidet, ob Alter oder Dienstalter für die Lohnbestimmung relevanter ist (siehe unten). Entsprechend fliesst der Wert für Alter vor Dienstalter ein oder umgekehrt (Ziffern drei und vier bzw. fünf und sechs des Rangierungswerts). Konkret wird der Alterswert aus dem Alter minus 15 Jahre Vorschul- und Schulzeit berechnet. Der so definierte Alterswert und die Dienstjahre werden beide auf 30 Jahre plafoniert. Diese Plafonierung bildet den nichtlinearen Zusammenhang der Erfahrung mit dem Lohn ab. Damit wird die auch in gesamtwirtschaftlichen Zahlen zu beobachtende Tatsache berücksichtigt, dass der Lohn mit steigendem Alter erfahrungsgemäss zunächst ansteigt, nach mehreren Jahrzenten aber stagniert.
 - (Alterswert = min(max(Alter-15, 0), 30), Dienstalterswert = min(Dienstjahre, 30))
- Höchste abgeschlossene Ausbildung: Gemäss Code 1-8 (vgl. Kapitel 3.2.2, wobei aus praktischen Gründen eine Recodierung vorgenommen wird, d.h. 1 wird zu 8, 2 zu 7 etc.), letzte Stelle des Rangierungswerts.

Beispiel: Der Rangierungswert von Person A in einer Funktion mit Funktionswert 21, einem plafonierten Alter von 25 Jahren (40 Jahre minus 15 Jahre Vor- und Schulzeit), 2 Dienstjahren und einer abgeschlossenen Berufslehre ist 2125023. Jener von Person B in einer Funktion mit Funktionswert 27, einem plafonierten Alter von 20 Jahren, 1 Dienstjahr und einem Bachelor-Abschluss ist 2720017.

- 2) Die so entstehenden Rangierungswerte werden in eine Rangreihenfolge gebracht, ebenso die auf Vollzeit standardisierten Löhne (vgl. Kapitel 3.2.3). Basierend darauf wird die Gewichtung der sechs Faktoren der Funktionsbewertung berechnet. Dabei sind für jeden Faktor Bandbreiten vorgegeben, innerhalb derer die jeweiligen Gewichte in Schritten von 0.25 Punkten variieren können¹⁵. Diese Bandbreiten wurden auf der Basis von theoretisch-methodischen Überlegungen sowie empirischen Erfahrungen im Konsens von Fachpersonen wie folgt definiert (vgl. dazu Hirschi & Ghetta, 2020, S. 50ff.):
- Anforderungen an die Ausbildung: 2.0 3.0
- Anforderungen an die Autonomie: 1.5 2.5
- Anforderungen an spezifisches Fach- oder Methodenwissen: 1.5 2.5
- Verantwortungsbezogene Anforderungen und Belastungen: 1.5 2.5
- Psychisch-soziale Anforderungen und Belastungen: 1.5 2.5
- Körperliche Anforderungen und Belastungen: 0.0 1.0

Diese Bandbreiten der Gewichtung sichern ab, dass dem intellektuellen Bereich (erste drei Faktoren) das höchste aller Gewichte zukommt, weil dessen hohe Lohnrelevanz mehrfach nachgewiesen ist. Innerhalb des intellektuellen Bereichs hat der erste Faktor die höchste Gewichtungsbandbreite, weil sich die zur Erfüllung einer Funktion erforderliche Ausbildung als objektiver und vergleichsweise reliabel bewertbarer Faktor etabliert hat. Verantwortungsbezogene und psychisch-soziale Anforderungen und Belastungen haben dieselbe Gewichtungsbandbreite. Sie entspricht derjenigen der beiden Faktoren mit tieferer Bandbreite im intellektuellen Bereich. Damit wird die angemessene Berücksichtigung der aufgrund theoretischer Überlegungen als relevant erachteten Bereiche gesichert. Die körperlichen Anforderungen und Belastungen haben die tiefste Gewichtungsbandbreite und können als einziger Faktor auch den Wert 0 (also keine Berücksichtigung) erreichen. Dies trägt der Tatsache Rechnung, dass körperliche Anforderungen und Belastungen in vielen Unternehmen kaum lohnwirksam sind.

¹⁵ Da alle möglichen Kombinationen der Gewichtungen ausprobiert werden, wird für Analysen mit mehr als 500 Arbeitnehmenden aus praktischen Gründen (nötige Berechnungszeit) im Webtool Modul 2 für die Optimierung mit Schritten von 0.5 statt 0.25 variiert.

¹⁴ Als Rangierungswert wird die definierte Zahlenkombination bezeichnet, welche die Grundlage für die Erstellung einer Rangordnung bildet.

Analysen haben hier häufig sogar einen negativen Zusammenhang mit dem Lohn gezeigt, was darauf zurückgeführt werden kann, dass häufig diejenigen Funktionen mit den höchsten körperlichen Anforderungen und Belastungen die am schlechtesten entlohnten sind (z.B. Reinigung).

Eine Kombination von zwei Arbeitnehmenden wird dann als übereinstimmend bezeichnet, wenn die Person mit dem höheren theoretischen Rangplatz höher entlohnt wird. Eine nicht übereinstimmende Kombination liegt vor, wenn Person A einen tieferen (höheren) theoretischen Rangplatz aufweist als Person B und dennoch höher (tiefer) entlohnt wird: wobei N0 = N(N-1)/2, N ist die Gesamtanzahl an Arbeitstätigen im Unternehmen, die in die Analyse einbezogen werden, und N1, N2 ermöglichen die Berücksichtigung von Bindungen¹⁶. Eine Kombination von zwei Arbeitnehmenden, die weder «übereinstimmend» noch «nicht übereinstimmend» ist, wird als Bindung bezeichnet. Als Bindung gelten somit Paare von Arbeitnehmenden, die entweder gleich entlohnt werden und/oder den gleichen Rangierungswert haben.

Beispiel: Person A mit dem Rangierungswert 2125023 verdient CHF 5'200, Person B mit dem Rangierungswert 2720017 CHF 6'200. Der Vergleich ergibt eine übereinstimmende Kombination. Würde Person A CHF 6'800 verdienen, ergäbe sich eine nicht übereinstimmende Kombination.

Die optimierte Gewichtung der Faktoren ist dann erreicht, wenn der Kendall tau-b Koeffizient (Kendall, 1938) maximiert ist:

$$\frac{(\texttt{\#\ddot{u}bereinstimmende Kombinationen} - \texttt{\#nicht \ddot{u}bereinstimmende Kombinationen})}{\sqrt{(N_0 - N_1) \cdot (N_0 - N_2)}}$$

Die Optimierung wird einmal mit der Priorität des Alters vor dem Dienstalter und einmal mit der Priorität des Dienstalters vor dem Alter durchgeführt. Für die weitere Analyse werden jene optimierten Gewichte und Priorität gewählt, welche den höchsten Kendall tau-b Koeffizienten aufweisen.

Falls mehrere Gewichtungskombinationen gemäss dem Koeffizienten Kendall tau-b das Maximum erreichen, wird eine dieser optimalen Gewichtungskombinationen in einem zweiten Schritt basierend auf der höchsten linearen Korrelation (Pearson Koeffizient) zwischen den Rangierungswerten und den tatsächlichen standardisierten Löhnen bestimmt.

Der im Rahmen der Optimierung bei jeder Veränderung in den Daten neu berechnete Funktionswert ist kein absoluter Wert, sondern nur relativ zu den anderen Funktionen und deren Bewertungen in einem bestimmten Unternehmen und zu einem bestimmten Zeitpunkt zu sehen. Ein Vergleich der Funktionswerte einer bestimmten Funktion zwischen verschiedenen Unternehmen ist nicht möglich.

4.2.5 Identifikation von Risikopaaren

Zwecks Prüfung der Einhaltung der Lohngleichheit werden anhand des Vergleichs der Ränge gemäss persönlichen Rangierungswerten mit denjenigen gemäss Löhnen anhand von drei Tests sogenannte Risikopaare identifiziert. Risikopaare sind Konstellationen, in denen eine Person im Vergleich mit einer Person des anderen Geschlechts mindestens 5% weniger verdient als aufgrund von Funktion, persönlicher Erfahrung und Ausbildung erwartet. Sie werden in drei Tests, die zueinander komplementär sind, identifiziert.

Test 1: Vergleich von theoretisch erwartetem und effektivem Lohnrang

Mit diesem Test werden Frauen und Männer identifiziert, welche verglichen mit einer Person des anderen Geschlechts einen tieferen Lohnrang einnehmen als aufgrund ihres Rangierungswerts erwartet, dies bei einer Lohndifferenz von mindestens 5%. Konkret bedeutet dies, dass alle Personen aufgrund ihres Rangierungswerts und ihrem effektiven standardisierten Lohn mit allen Personen des

 $^{^{16}}$ $N_1 = \sum_i t_i (t_i - 1)/2$ wobei t_i die Anzahl der gleichen Werte in der i-ten Gruppe von Bindungen für die Rangierungswerte ist. Ähnlich ist $N_2 = \sum_j u_j (u_j - 1)/2$, wobei u_j die Anzahl der gleichen Werte in der j-ten Gruppe von Bindungen für die Löhne ist.

anderen Geschlechts verglichen werden. Jede Konstellation, in der eine Person einen gleich hohen oder höheren Rangierungswert aufweist, aber einen (bezogen auf ihren eigenen effektiven standardisierten Lohn) um mindestens 5% tieferen Lohn erhält als eine Person des anderen Geschlechts, wird als Risikopaar ausgewiesen.

Die Grenze von mindestens 5% negativem Lohnunterschied für das Ausweisen von Risikopaaren wurde im Konsens der Fachpersonen bestimmt und als geeignet erachtet: die Grenze ist weder zu niedrig (so dass nicht relevante Fälle identifiziert würden) noch zu hoch (sodass relevante Fälle übersehen würden).

Beispiel: Herr M arbeitet in einer Funktion mit Funktionswert 39, Frau S in einer mit Funktionswert 36, wobei Herr M älter ist als Frau S und länger im Unternehmen. Herr M wird aufgrund seines Rangierungswertes auf dem 12. Rangplatz im Unternehmen platziert. Sein standardisierter Lohn beträgt CHF 5'800. Frau S wird aufgrund ihres Rangierungswertes auf dem 14. Rangplatz erwartet. Ihr standardisierter Lohn beträgt CHF 6'500. Herr M verdient damit über 5% weniger und ist somit unerwartet tiefer entlohnt als Frau S. Das Paar wird durch Test 1 als Risikopaar ausgewiesen.

Test 2: Schätzung des Lohnrangs mittels Regressionsanalyse

Mittels einer linearen Regression unter Einbezug des Funktionswerts sowie des plafonierten Alters- und Dienstalterswerts wird der vorhergesagte, erwartete Lohn («fitted wage») für alle Arbeitnehmenden als Grundlage für eine alternative theoretisch erwartete Rangierung geschätzt. Die Formel lautet:

$$\ln(Lohn) = b_0 + b_1 \cdot \text{Funktionswert} + b_2 \cdot \text{Alterswert} + b_3 \cdot \text{Dienstalterswert} + \varepsilon$$

Mit den vom Modell geschätzten Löhnen wird der jeweils erwartete Lohnrang berechnet und mit dem effektiven Lohnrang verglichen. Als Risikopaare werden Konstellationen identifiziert, in denen eine Frau oder ein Mann im Vergleich mit einer Person des anderen Geschlechts auf einem tieferen effektiven Lohnrang liegt als aufgrund des Modells geschätzt, dies mit einem mindestens 5% tieferen Lohn (bezogen auf ihren eigenen effektiven standardisierten Lohn). Dabei werden nur Personen verglichen, die in Funktionen mit demselben Funktionswert arbeiten, oder bei denen die Vergleichsperson mit höherem Verdienst eine maximal um zwei Punkte höher bewertete Funktion einnimmt¹⁷. Test 2 ergänzt damit Test 1 und kann auch zusätzliche Risikopaare ausweisen, die von Test 1 nicht identifiziert werden. Hierbei geht es um das jeweils spezifische Zusammenspiel von (je nachdem gegenläufigen) Funktionswert- und Erfahrungsdifferenzen in einem jeweiligen Unternehmen und deren Einfluss auf den Lohn. Verdient beispielsweise eine Person mit einem leicht tieferen Funktionswert weniger als eine Person des anderen Geschlechts mit einem leicht höheren Funktionswert, weist Test 1 dieses Paar nicht als Risikopaar aus, auch wenn die schlechter entlohnte Person deutlich mehr Erfahrung mitbringt. Solche Risikopaare werden von Test 2 identifiziert.

Beispiel: Ausgehend vom allgemeinen Lohnniveau des Unternehmens und basierend auf den individuellen Funktions- sowie Alters- und Dienstalterswerten wird der Lohn von Frau Z (Funktionswert 30, 10 Dienstjahre, 45 Jahre alt) auf CHF 4'812 geschätzt, derjenige von Herrn D (Funktionswert 32, 3 Dienstjahre, 33 Jahre alt) auf CHF 4'344. Der durch die Regression errechnete Lohnrang von Frau Z wäre der 16., für Herrn D der 17. Rang. Die standardisierten tatsächlichen Löhne liegen für Frau Z bei CHF 4'200, für Herrn D bei CHF 4'500. Der Lohn von Frau Z ist auf dem 15., der Lohn von Herr D auf dem 14. Rang im Unternehmen. Herr D ist somit unerwartet höher rangiert als Frau Z. Da die Funktionswerte gleichwertig sind und die negative Lohndifferenz über 5% beträgt, stellt dieser Unterschied ein Risiko in Bezug auf die Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit dar und das Paar wird durch Test 2 als Risikopaar ausgewiesen.

14

¹⁷ Damit werden gleichwertige Funktionen verglichen. Die Definition der Gleichwertigkeit der Arbeit wurde im Konsens der einbezogenen Fachpersonen aufgrund von theoretischen und empirischen Überlegungen festgelegt, die im Entwicklungsbericht festgehalten sind (vgl. Hirschi & Ghetta, 2020).

Test 3: Prüfung grosser Lohnunterschiede

Dieser Test prüft die Grösse der Lohnunterschiede aller Paare, bei denen der Funktionswert einer Person maximal 2 Punkte unter dem Funktionswert einer höher entlohnten Person des anderen Geschlechts liegt (vgl. Fussnote 17). Bei Personen unterschiedlichen Geschlechts in einer gleichwertigen Funktion, zwischen denen ein Lohnunterschied von 20-35% besteht 18, werden zusätzlich Unterschiede im Alters- und Dienstalterswert berücksichtigt. Wenn der Unterschied im Alters- und Dienstalterswert weniger als fünf Jahre beträgt, können die Lohnunterschiede nicht plausibel durch unterschiedlich lange Erfahrung erklärt werden. Ab einer Lohndifferenz von 35% in einer gleichwertigen Funktion wird ein Paar unterschiedlichen Geschlechts immer als Risikopaar ausgewiesen, unabhängig von Unterschieden im Alters- oder Dienstalterswert. Im Test 3 stehen damit Konstellationen in gleichwertigen Funktionen im Fokus, in denen Personen unterschiedlichen Geschlechts grosse Lohnunterschiede aufweisen. Test 3 ist somit komplementär zu Test 1 und 2 angelegt, da auch Risikopaare angezeigt werden, bei denen die Rangfolge zwar wie erwartet ausfällt, aber aufgrund eines sehr grossen Lohnunterschieds bei gleichwertigen Funktionen dennoch ein potenzielles Risiko in Bezug auf die Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit zwischen Frau und Mann besteht, da diese als unverhältnismässig bzw. sachlich nicht gerechtfertigt beurteilt werden könnten.

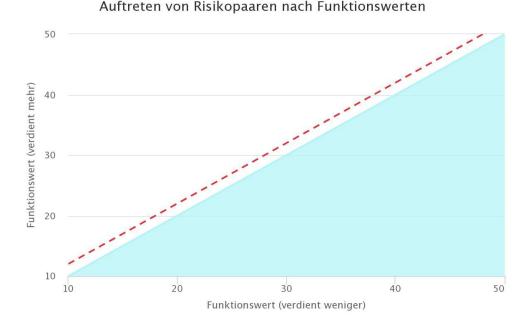
Beispiel: Frau T übt eine Funktion mit Funktionswert 42 aus und hat einen standarisierten Gesamtverdienst von CHF 6'400. Herr O hat ebenfalls eine Funktion mit Funktionswert 42 und einen standardisierten Verdienst von CHF 8'300. Der Lohnunterschied beträgt somit fast 30% innerhalb einer gleichwertigen Funktion. Beide sind 42 Jahre alt, Frau T verfügt über ein Dienstalter von 11 Jahren, Herr O von 14 Jahren. Der grosse Lohnunterschied kann somit nicht plausibel durch Alter oder Dienstalter erklärt werden und das Paar wird durch Test 3 als Risikopaar ausgewiesen.

Die folgende Abbildung 1 zeigt graphisch auf, wie die drei Tests Risikopaare identifizieren. Auf der x-Achse sind die Funktionswerte der Personen mit tieferem Lohn dargestellt, auf der y-Achse jene der Vergleichspersonen. Konstellationen, in welchen eine Person mit einem höheren Rangierungswert mindestens 5% weniger verdient als die Vergleichsperson des anderen Geschlechts, liegen alle in der hellblau unterlegten Fläche. Test 3 wiederum erkennt Situationen, in denen in gleichwertigen Funktionen besonders grosse Lohnunterschiede vorhanden sind und deckt damit zusätzlich den Bereich der Begrenzung der hellblauen Fläche (gleicher Funktionswert) bis zur roten Linie (Funktion der Vergleichsperson maximal 2 Arbeitswertpunkte höher bewertet) ab. Dasselbe gilt für Test 2, welcher ausgehend von der allgemeinen Lohnstruktur des Unternehmens Situationen erkennt, in denen in gleichwertigen Funktionen unter Berücksichtigung der individuellen Alters- und Dienstalterswerten Risikokonstellationen entstehen. Je nach konkreter Situation wird eine Konstellation von einem, zwei oder auch allen drei Tests als Risikopaar identifiziert, wobei jede Konstellation einmal berücksichtigt wird.

-

¹⁸ Referenz für die Berechnung des Prozentwertes ist die tiefer bezahlte Person, d. h. der Anteil der negativen Differenz an deren effektivem standardisiertem Lohn.

Abbildung 1: Graphische Darstellung der Identifikation von Risikopaaren in verschiedenen Konstellationen



4.2.6 Bestimmung des Risikos bezüglich der Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit

Basierend auf den durch die drei Tests identifizierten Risikopaaren weist Logib Modul 2 das Risiko in Bezug auf die Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit zwischen Frau und Mann auf drei Ebenen aus. Dies erlaubt Unternehmen, potenzielle Probleme in Bezug auf geschlechtsspezifische Lohnunterschiede differenziert zu analysieren.

Ergebnis auf Ebene des Gesamtunternehmens

Auf betrieblicher Ebene¹⁹ wird basierend auf der Anzahl Risikopaare zu Ungunsten von Männern bzw. Frauen und deren durchschnittlichen Lohndifferenzen ein Gesamtscore berechnet. Er ermöglicht die Prüfung, ob und in welchem Ausmass auf betrieblicher Ebene ein Risiko in Bezug auf die Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit zwischen Frau und Mann vorliegt.

Die Berechnung des Gesamtscores erfolgt in zwei Schritten. Im ersten Schritt wird das Risikogewicht der Frauen bzw. Männer berechnet. Das Risikogewicht des Geschlechts $g \in \{Frau, Mann\}$ ist gegeben als $w_g = n_g(1+\delta_g)$. n_g ist die Anzahl der Risikopaare zu Ungunsten des Geschlechts g. δ_g ist die durchschnittliche prozentuale Lohndifferenz der Risikopaare zu Ungunsten des Geschlechts g.

Im zweiten Schritt kann der Gesamtscore wie folgt berechnet werden:

$$Gesamtscore = \frac{\max{(w_{Frau}, w_{Mann})}}{\min{(w_{Frau}, w_{Mann})}}$$

Falls für das eine Geschlecht das Risikogewicht w_g den Wert 0 aufweist, entspricht der Gesamtscore dem Risikogewicht des anderen Geschlechts. Falls beide Risikogewichte den Wert 0 aufweisen, ist der Gesamtscore gleich 1. Der Gesamtscore wird auf 0.5 auf- oder abgerundet.

¹⁹ «Betrieb» wird hier stellvertretend für alle Arten von Unternehmen und Organisationen des privaten wie öffentlichen Sektors gebraucht.

Beispiel: Wenn ein Unternehmen 120 Risikopaare zu Ungunsten der Frauen mit einer mittleren negativen Lohndifferenz von 25% und 40 Risikopaare zu Ungunsten der Männer mit einer mittleren negativen Lohndifferenz von 15% aufweist, berechnet sich der Gesamtscore wie folgt: Gesamtscore = (120 * (1 + 0.25)) / (40 * (1 + 0.15)) = 150 / 46 = 3.26 => 3.5

Die Berechnung eines Gesamtscores aufgrund der beiden Risikogewichte für Männer und Frauen ist angelehnt an den Bayes-Faktor der bayesianischen Statistik (Kass & Raftery, 1995). Hierbei wird nicht von formellen, sondern von informellen Wahrscheinlichkeiten ausgegangen. Das bedeutet: Es muss nicht zwingend die Hypothese zutreffen oder verworfen werden, wonach ein Risiko in Bezug auf die Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit zu Ungunsten eines Geschlechts besteht. Es können auch zu Ungunsten beider oder aber keines Geschlechts unerklärte Lohnunterschiede bestehen. Die Berechnung eines derartigen Gesamtscores trägt also dem Umstand Rechnung, dass eine hohe Anzahl Risikopaare zu Ungunsten beider Geschlechter mehr auf ein inkohärentes Lohnsystem als auf eine systematisch geschlechtsspezifische Verzerrung in der Lohnpraxis hinweist. Da allerdings das Risiko für geschlechtsspezifische Lohnunterschiede im Einzelfall steigt je inkohärenter die Lohnfindung ist, wird für ein Unternehmen zusätzlich die prozentuale Anzahl an Risikopaaren an allen theoretisch möglichen Paarkombinationen als weitere Information mit ausgewiesen.

Beispiel: Wenn ein Unternehmen 6 Frauen und 4 Männer beschäftigt, liegen 6 * 4 = 24 mögliche Paare vor. Wenn nun 11 Risikopaare zu Ungunsten der Männer und 11 Risikopaare zu Ungunsten der Frauen ausgewiesen werden, sind mit 22 Paaren über 90% aller möglichen Paare Risikopaare.

Das Risiko bezüglich der Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit auf betrieblicher Ebene ist «sehr hoch», wenn der Gesamtscore grösser als 5 ist. Modul 1 und Modul 2 sind so aufeinander abgestimmt, dass in Modul 2 ein «sehr hohes» Risiko bezüglich der Nicht-Einhaltung der Lohngleichheit auf betrieblicher Ebene empirisch gleich häufig auftritt wie eine Überschreitung des Grenzwerts in Modul 1 («Grosser Geschlechtseffekt: Grenzwert überschritten»).

Robustheitsmass / «Leave-one-out»-Score

Der Gesamtscore kann durch Einzelfälle beeinflusst werden. Um deren Einfluss auf den Gesamtscore abschätzen zu können, wird zusätzlich ein «Leave-one-out»-Score (LOO-Score) als Robustheitsmass berechnet.

Sei $i \in \{1,2,3,...,N\}$ eine Person, die in mindestens einem Risikopaar beteiligt ist (entweder als Person, die weniger verdient als erwartet, oder als Vergleichsperson). N ist die Anzahl aller Personen, die in einem Risikopaar beteiligt sind. Das Risikogewicht von Geschlecht g unter Ausschluss von Person i ist gegeben als $w_{g_{-i}} = n_{g_{-i}}(1+\delta_{g_{-i}})$. $n_{g_{-i}}$ ist die Anzahl der Risikopaare zu Ungunsten von Geschlecht g, wenn alle Risikopaare ausgeschlossen werden, in denen Person i beteiligt ist. $\delta_{g_{-i}}$ ist die durchschnittliche prozentuale Lohndifferenz der Risikopaare zu Ungunsten von Geschlecht g, wenn alle Risikopaare ausgeschlossen werden, in denen Person i beteiligt ist 20 .

Der LOO-Score unter Ausschluss von Person i, $Score_{-i}^{LOO}$, ist gegeben als:

$$Score_{-i}^{LOO} = \frac{\max\left(w_{Frau_{-i}}, w_{Mann_{-i}}\right)}{\min\left(w_{Frau_{-i}}, w_{Mann_{-i}}\right)}$$

_

 $^{^{20}}$ Zur Berechnung von $w_{g_{-i}}$ wird Person i sowohl als Person, die weniger verdient, als auch als Vergleichsperson ausgeschlossen. $w_{Frau_{-i}}$ ($w_{Mann_{-i}}$) kann insofern auch dann beeinflusst sein, wenn Person i ein Mann (Frau) ist.

 $Score_{-i}^{LOO}$ wird für alle i berechnet. Das Robustheitsmass, $Score_{-i}^{LOO}$, ist anschliessend gegeben als $Score_{-i}^{LOO} = \min{(Gesamtscore, \min_{i}{(Score_{-i}^{LOO})})}$. $\min_{i}{(Score_{-i}^{LOO})}$ ist der niedrigste Wert über alle i, den $Score_{-i}^{LOO}$ annimmt²¹.

Sind der Gesamtscore sowie das Robustheitsmass grösser als 5, ist der Grenzwert überschritten.

Ergebnis auf Ebene der Funktionen und der Personen

Zusätzlich zum Ergebnis auf der Ebene des Gesamtunternehmens werden die detaillierten Ergebnisse auch auf Ebene der Funktionen und der Personen dargestellt. Dies ermöglicht den Unternehmen einen vertieften *Einblick in die Lohnpraxis* aus der Perspektive der Lohngleichheit und die Identifikation von möglichen Handlungsansätzen.

Auf der Ebene der Funktionen wird aufgezeigt, in welchen Funktionen wie viele Risikopaare für jedes Geschlecht auftreten, auf wie viele Personen sich diese beziehen und wie gross die durchschnittlichen Lohnunterschiede zu Ungunsten der Frauen bzw. Männer sind. Ebenfalls ist ersichtlich, wie sich der Gesamtscore auf Ebene des Gesamtunternehmens verändert, wenn die Risikopaare der entsprechenden Funktion, in der die Person(en) mit tieferem Lohn als erwartet tätig sind, nicht berücksichtigt werden. Je stärker sich der Gesamtscore verändert, umso grösser ist der Einfluss der entsprechenden Funktion auf das Gesamtergebnis.

Beispiel: Der Gesamtscore auf betrieblicher Ebene liegt mit 6 Risikopaaren zu Ungunsten der Männer mit einem durchschnittlichen Lohnunterschied von 18.9% und 8 Risikopaaren zu Ungunsten der Frauen mit einem durchschnittlichen Lohnunterschied von 18.6% bei einem Wert von 1.5. In der Funktion «Zeichner/in» gibt es 4 Risikopaare zu Ungunsten der Männer mit einem durchschnittlichen Lohnunterschied von 20.9% und kein Risikopaar zu Ungunsten der Frauen. Würde die Funktion «Zeichner/in» aus der Analyse entfernt, würde der Gesamtscore auf betrieblicher Ebene auf einen Wert von 4 zu Ungunsten der Frauen steigen.

Auf der *Ebene der Personen* werden die identifizierten Risikopaare im Einzelnen dargestellt. Die Zusammenstellung der Risikopaare zeigt, um welche Personen es sich handelt, in welchem Verhältnis die personen- und funktionsbezogenen Merkmale der Person mit tieferem Lohn als erwartet zur Vergleichsperson stehen, und wie gross die einzelnen Lohnunterschiede ausfallen.

Beispiel: Herr M in der mit 30 Punkten bewerten Funktion «Projektleiter/in» hat einen Alterswert von 10 (25 Jahre alt minus 15 Jahre Vorschul- und Schulzeit) und ein Dienstalter von einem Jahr. Sein effektiver standardisierter Lohn beträgt CHF 6'675. Frau O (Alterswert plafoniert 30, Dienstalter 12 Jahre) in der mit 26 Punkten 4 Punkte tiefer bewerten Funktion «Zeichner/in» hat einen effektiven standardisierten Lohn von CHF 7'542. Die negative Lohndifferenz zu Ungunsten von Herrn M beträgt in diesem Risikopaar 13%.

18

²¹ Wenn alle Risikopaare auf eine einzelne Person zurückzuführen sind (entweder als Person, die weniger verdient als erwartet, oder als Vergleichsperson), gilt $Score^{LOO} = 1$.

Anhang

5 Literaturverzeichnis

Becker, Gary S. (1993). Human Capital: A Theoretical and Empirical Analysis with Special Reference to Education, 3. Auflage, Chicago: University of Chicago Press.

Chicha, Marie-Thérèse (2016). Gendergerechtigkeit stärken. Entgeltgleichheit sicherstellen. Ein ILO-Leitfaden für genderneutrale Tätigkeitsbewertung. Berlin: Internationale Arbeitsorganisation.

Felfe, Christina, Trageser, Judith & Iten, Rolf (2015). Studie zu den statistischen Analysen der Eidgenossenschaft betreffend die Lohngleichheit von Frau und Mann Schlussbericht. Im Auftrag des Eidgenössischen Büros für die Gleichstellung von Frau und Mann EBG. St. Gallen und Zürich: Schweizer Institut für Empirische Wirtschaftsforschung Universität St. Gallen, Infras.

Hirschi, Andreas & Ghetta, Anja (2020). Entwicklungsbericht Logib Modul 2 Analyse der Lohngleichheit zwischen Frau und Mann für kleinere Unternehmen insbesondere mit weniger als 50 Mitarbeitenden. Im Auftrag des Eidgenössischen Büros für die Gleichstellung von Frau und Mann EBG. Bern: Abteilung für Arbeits- und Organisationspsychologie Universität Bern.

Humphrey, S. E., Nahrgang, J. D., & Morgeson, F. P. (2007). Integrating motivational, social, and contextual work design features: A meta-analytic summary and theoretical extension of the work design literature. *Journal of Applied Psychology*, 92, 1332–1356.

INFRAS (2011). Evaluation der Kontrollen im Beschaffungswesen. Schlussbericht. Erstellt im Auftrag des Eidgenössischen Büros für die Gleichstellung von Frau und Mann EBG. Zürich, Infras.

International Labour Office (2008). Promoting equity: Gender-neutral job evaluation for equal pay: A step-by-step guide. Geneva: International Labour Office.

Kass, Robert E. & Raftery, Adrian E. (1995). Bayes Factors. *Journal of the American Statistical Association*, *90(430)*, 773-795.

Katz, Christian & Baitsch, Christof (1996). Lohngleichheit für die Praxis. Zwei Instrumente zur geschlechtsunabhängigen Arbeitsbewertung. Eidgenössisches Büro für die Gleichstellung von Frau und Mann EBG (Hrsg.). Zürich: vdf.

Kendall, Maurice G. (1938) A new measure of rank correlation, Biometrika, 30, S. 81–93.

Kennedy, Peter E. (1981). Estimation with Correctly Interpreted Dummy Variables in Semilogarithmic Equations, *American Economic Review*, 71(4), S. 801.

Krell, Gertraude & Winter, Regula (2011). Anforderungsabhängige Entgeltdifferenzierung: Orientierungshilfen auf dem Weg zu einer. diskriminierungsfreien Arbeitsbewertung. In: G. Krell, R. Ortlieb & B. Sieben (Hrsg.). Chancengleichheit durch Personalpolitik. 6. Vollständig überarbeitete und erweiterte Auflage. München: Gabler. S. 343-360.

PricewaterhouseCoopers AG (2020). Technischer Beschrieb zur Lohnspezifikation im Standard-Analysemodell des Bundes. Rechtskonforme Lohnspezifikation. Im Auftrag des Eidgenössischen Büros für die Gleichstellung von Frau und Mann EBG. Zürich: PWC AG.

Schär Moser, Marianne (2019). Analytische Arbeitsbewertung: Eine zuverlässige, geschlechtsneutrale Grundlage zur Festsetzung von Funktionslöhnen. Eidgenössisches Büro für die Gleichstellung von Frau und Mann (Hrsg.). Bern: EBG.

Strub, Silvia (2004). Überprüfung der Einhaltung von Lohngleichheit zwischen Frauen und Männern bei Beschaffungen des Bundes. Bericht über die Pilotphase zur Umsetzung von Art. 8 Abs. 1 Bst. C des Bundesgesetzes über das öffentliche Beschaffungswesen. Im Auftrag des Eidgenössischen Büros für die Gleichstellung von Frau und Mann (EBG) und der Beschaffungskommission des Bundes (BKB). Bern: Büro BASS.

Wooldridge, Jeffrey M. (2006). Introductory Econometrics: A Modern Approach. Mason: South-Western.