Students’ attitudes towards AI in Psychiatry

Anne, Susanne, & Eesha

# Seed for random number generation  
set.seed(42)

# Introduction

Despite the increasing efforts to develop user-friendly applications, AI systems are still hardly utilized in clinical care (Sendak et al., 2020). Reasons for the non-adoption of clinical support tools may be identified on the level of the individual, the organization, and the wider system in which care is embedded (Greenhalgh et al., 2017; **yusof\_etal08?**). Initial obstacles on the organization and system level, such as an organization’s lack of innovation culture, stakeholder interests, or financial risk factors may hinder the introduction of AI systems in clinical care (Shachak et al., 2019). If basic requirements are met, the implementation of clinical support tools heavily depends on the practitioner’s willingness to use them. Multiple frameworks and theories have been applied to explain the mechanisms influencing the implementation of clinical support systems in practice (Shachak et al., 2019; Wiljer et al., 2021; **hsiao\_chen16?**; **kumar\_etal23?**). The two most relevant frameworks explaining relevant predictors on the individual level are the unified theory of acceptance and use of technology Venkatesh et al. (2016) and the technology acceptance model (TAM, Davis, 1989).

Both UTAUT and TAM consider individual attitudes towards specific technologies, such as perceived usefulness and perceived ease of use (TAM) as relevant drivers of technology acceptance and use on the individual level (Davis, 1989; Venkatesh, 2022). Multiple research findings highlight the applicability of the UTAUT and the TAM to the context of individual clinical support systems (e.g., Arfi et al., 2021; Fan et al., 2020; Gado et al., 2022; Tran et al., 2021; Zhai et al., 2021; **lin\_etal21?**). However, only one study has investigated the predictors of the intention to use AI-enabled tools in mental healthcare (Gado et al., 2022). Based on the UTAUT, evidence was found for the link of perceived social norm, perceived ease of use, and perceived usefulness with students’ intention to use AI-enabled tools in mental health practice.

Next to general reluctance against using AI-enabled tools in mental healthcare, (becoming) mental health practitioners may be more skeptical towards some tools. For example, due to the high stakes, psychotherapists may be hesitant to accept AI-generated feedback regarding diagnostic or treatment decisions. At the same time, they may be open to adapting specific elements of their psychotherapy sessions based on AI-generated feedback. The practical utility of current research findings suffers from a lack of specificity in introducing and describing AI-enabled tools when assessing participants’ acceptance and willingness to use them. In addressing this research gap, the current study examines the intention to use two specific mental health tools in the current study. The first tool is a psychotherapy feedback tool. The selected AI system analyzes data gathered from therapist-patient conversations to provide performance-specific feedback for the therapist, thus potentially enhancing their motivational interviewing performance (Cummins et al., 2019; Hirsch et al., 2018; Imel et al., 2019; Tanana et al., 2019a). A similar tool is already used in practice to improve the quality of care monitoring and enhance the effectiveness of the care delivered (Cummins et al., 2019; Hirsch et al., 2018). The second tool is a treatment recommendation tool. Based on voice recordings, mood scores are generated and used to generate recommendations regarding the urgency of psychotherapeutic support. Again, a similar system is already used in practice (**huang\_etal18?**).

The current study builds on, yet extends, previous research findings regarding the intention to use AI-enabled mental health tools in four major ways. First, we test the predictors of the individual intention to use two specific mental health tools, thus potentially uncovering factors related to the acceptance of tools characterized by specific technological features designated for certain use cases. Second, based on previous research findings, we extend the original UTAUT model by considering trust, specific understanding of the tools, and general AI knowledge as relevant predictors of students’ intention to use the tools in their future jobs (Arfi et al., 2021; Gado et al., 2022). Third, we test the research model among a sample of psychology students and psychotherapists in training, thus increasing the practical relevance of the findings. That is, in contrast to established psychotherapists, psychology students are required to complete in-depth training to become psychotherapists. Accordingly, the current research findings may provide starting points for implementing elements into study curricula and psychotherapy training that enhance students’ intention to use AI-enabled tools in their future jobs. Finally, we use regularized structural equation modeling (RegSEM) to study our research model. Instances of multicollinearity and associated suppression effects have been reported repeatedly in studies investigating multiple UTAUT predictors at once (e.g., **bu\_etal21?**; **chimborazo-azogue\_etal21?**; **yoo\_etal15?**). RegSEM can provide more stable estimates and greater statistical power than non-regularized structural equation models, thus potentially overcoming issues associated with multicollinearity (**friemelt\_etal22?**; **scharf\_etal21?**). In the following, we briefly describe the two tools investigated in the the current research, before introducing the research model.

# The AI-enabled feedback tool

[Figure 1](#fig-feedback) shows the output slide of the AI-enabled feedback tool. The

library(tiff)  
library(grid)  
grid.raster(readTIFF("Figures/feedback.tiff"))

|  |
| --- |
| Figure 1: The output slide of the AI-enabled feedback tool |

Supervision and receiving performance feedback on their therapy sessions support psychotherapy trainees’ skills acquisition and increase retention Moyers et al. (2005). However, providing ongoing feedback is labor and cost intensive and thus rarely used in training and clinical practice. Accordingly, feedback is often based on trainees’ self-reports and is usually only available long after the therapy session (Tanana et al., 2019b). Using AI technology for training purposes in mental health care may help to reduce this problem by providing continuous, immediate, and performance-specific feedback to psychotherapists and trainees.

|  |
| --- |
| alt text here |

Like most tools developed to improve psychotherapy quality rely on natural language processing-based feedback Tanana et al. (2019b). For example, *TIM* (Therapy Insights Model) uses real-time chat messages exchanged between therapists and patients to provide therapists with feedback regarding the topics that were sufficiently covered during the session and the topics that should be addressed in the following sessions (Cummins et al., 2019). *CORE-MI* (Counselor Observer Ratings Expert for Motivational Interviewing) uses audio recordings of motivational interviewing (MI)[[1]](#footnote-28) sessions to generate feedback on psychotherapists’ adherence to MI principles. The user receives feedback on six summary measures of MI fidelity: empathy, MI spirit, reflection-to-question ratio, percent open questions, percent complex reflections, and percent MI adherence. *CORE-MI* includes a visual summary of counseling sessions based on the fidelity assessment that the therapist may use to improve their MI performance (Hirsch et al., 2018). Similar tools include the *ClientBot*, a training tool that mimics typical patient responses to therapist questions and provides real-time feedback on therapists’ use of open questions and reflections (Tanana et al., 2019b); or *Partner*, a reinforcement learning agent that may increase the quality of mental health support conversations by suggesting sentence-level edits to posts that enhance the level of empathy while maintaining conversation quality (Sharma et al., 2021). The feedback tool we use in the current study analyses therapeutic conversations between practitioner and patient to deliver targeted feedback to psychotherapists based on the principles of motivational interviewing [see the Therapy Insights Model (TIM); Cummins et al. (2019)].

## The Unified Theory of Acceptance and Use of Technology

The unified theory of acceptance and use of technology [UTAUT; Venkatesh (2022), Venkatesh et al. (2003), Venkatesh et al. (2016)] provides a theoretical framework that explains the relationship between technology, environment, and user characteristics with the behavioral intention to use an AI-enabled tool. The UTAUT includes four main predictors of the intention to use a tool: a) performance expectancy, defined as the degree to which an individual believes that using a system will enhance their performance, b) effort expectancy, as the degree of ease associated with using the technology, c) social influence, referring to the perception that important others believe that the system should be used, and d) facilitating conditions, as the belief that the infrastructure exists to support the use of the system. Over the past decades, modified versions of the UTAUT have been developed and applied to study the acceptance and intention to use AI-enabled tools in healthcare [arfi\_etal21; gado\_etal22a; Fan et al. (2020); Tran et al. (2021); Zhai et al. (2021); Tamori et al. (2022)]. Because of the high-stakes decision-making process and the sensitive nature of the data used for AI-enabled recommendation systems in healthcare, perceived trust has been proposed to act as a relevant additional predictor of the behavioral intention to use AI-enabled tools in healthcare (Arfi et al., 2021).

HERE STH ON WHY UTAUT AND NOT OTHER THEORIES:

* because social influence is included and may be relevant among students
* we address the criticism of the UTAUT (Shachak et al., 2019):

1. Value adding use is often neglected in UTAUT research (Shachak et al., 2019); we do not focus on how the AI tool is used in practice. BUT: the prerequisite for value adding use is acceptance and openness towards a technology; by investigating the hypotheses in a student sample and focusing on the intention to use the tool in their future jobs, we shed light on the processes that enable value adding use
2. Adopt and develop theoretical frameworks and methodologies that account for multiple, interrelated, sociotechnical aspects (Shachak et al., 2019): Because students are not yet operating in an organizational context, influencing factors are limited to their social contexts and the educational setting; accordingly, our research allows a stronger focus on the individual predictors of the intention to use the tool; without confounding by organizational setting, work tasks, and habits
3. same applied to “Accounting for health system complexity” (Shachak et al., 2019)
4. Understanding and reconciling multiple user needs (Shachak et al., 2019): We selected a relatively homogenous sample of psychology master’s students - reconciliation of multiple user needs does not play a major role
5. Consider temporal dimensions of HIT implementation (Shachak et al., 2019): We do not focus on an implementation setting, but on general openness towards using the tool.

# Hypotheses Development

Based on previous research findings, the first goal of the current research is to test the applicability of a modified version of the UTAUT in the mental health context to understand the factors that influence the willingness to accept AI-enabled recommendations (Gado et al., 2022; Venkatesh, 2022; Venkatesh et al., 2016, 2003). Specifically, in Study 1, we investigate the relevance of UTAUT predictors for the intention to use an AI-enabled feedback tool among samples of psychology students specialized in clinical psychology. In line with the UTAUT, we propose performance expectancy and effort expectancy to predict the behavioral intention to use the feedback tool. That is, students who perceive the tool as useful and believe that it would be easy for them to use the tool likely score high on the behavioral intention to use it.

Hypothesis 1: There is a positive relationship between psychology students’ perceived performance expectancy of the tool and their intention to use the tool in their future job.

Hypothesis 2: There is a positive relationship between psychology students’ perceived effort expectancy and their intention to use the tool in their future job.

In contrast to practicing psychotherapists, psychology students are less influenced by habits and established work processes that may hinder the adoption of new AI technologies (Venkatesh et al., 2016). Accordingly, students may be susceptible to the influence of their peers and the perceived norms and values of their future employers. Thus, we suggest the UTUAT variable social influence as a predictor of students’ intention to use the feedback tool.

Hypothesis 3: There is a positive relationship between social influence and students’ intention to use the tool in their future job.

Second, we investigate the role of trust as a relevant predictor of the intention to use a specific tool in a sensitive domain (i.e., the mental healthcare sector) (Arfi et al., 2021), allowing us to expand the insight that is currently limited to performance, effort-expectancy, and social predictors (Gado et al., 2022). Third, we apply the UTAUT model to examine the intention to use a specific AI-enabled feedback tool, allowing us to explore the attitudes toward a tool that will likely become available to psychotherapists in the following years (Cummins et al., 2019). This approach enhances the practical utility of our research and provides valuable insight for future intervention studies and psychotherapy training. Finally, we investigate the role of knowledge as a predictor of the core UTAUT variables in an observational and experimental setting, thus shedding light on the unique role of general and specific AI knowledge in adopting AI tools. Herein, we provide starting points for educational interventions and the improvement of psychotherapy training.

Due to the sensitive nature of the data used and the recommendations made by the tool, we propose trust to act as a predictor of students’ intention to use the feedback tool (Arfi et al., 2021).

Hypothesis 4: There is a positive relationship between students’ trust in the tool and their intention to use the tool in their future job.

The skepticism against specific AI-enabled tools in mental healthcare is nurtured by a lack of understanding of how recommendations are generated (Aafjes-van Doorn et al., 2021; Chekroud et al., 2021). Especially in mental healthcare, where transparency and the explainability of clinical decision-making are highly valued, the black box problem of AI-based recommendations creates an obstacle to the adoption of specific AI tools (Aafjes-van Doorn et al., 2021; Chekroud et al., 2021; Kelly et al., 2019). The current study builds on, yet extends, previous research findings by examining the individual-level predictors of the intention to use two specific AI-enabled mental healthcare tools.

To our knowledge, only one study has investigated the predictors of technology acceptance and use in the mental health domain [gado\_etal22]. Gado et al. (2022) found that general perceived usefulness and perceived ease of use positively predicted intention to use AI tools. The effect was mediated through favorable attitudes towards AI. In addition, the authors identified knowledge about AI tools as a direct predictor of the intention to use the tool. We argue that the relationship between knowledge and intention to use is mediated through the UTAUT variables performance expectancy, effort expectancy, and trust. The idea that knowledge predicts performance expectancy has been put forward by other theories of technology acceptance and use, such as the New Framework for Theorizing and Evaluating Nonadoption, Abandonment, and Challenges to the Scale-Up, Spread, and Sustainability of Health and Care Technologies (NASSS, Greenhalgh et al., 2017). According to the NASSS framework, knowledge of a tool predicts its perceived demand-side value. That is, students who possess the knowledge and skills necessary to apply the tool and understand how the recommendations are derived are more likely to perceive it as useful. Several training and intervention studies have shown that adequate education efforts with the goal of building knowledge impact on clinicians’ views on adoption and their ongoing use of the system (Bredfeldt et al., 2013; Kraus et al., 2008; Wiljer et al., 2021). Finally, an understanding of how the AI recommendations are derived may strengthen students’ competence in using the tool in their future jobs and leverage some ethical concerns, thus potentially increasing their effort expectancy and trust in the tool (Gado et al., 2022; Seufert et al., 2021). Accordingly, we extend the UTAUT model by including technology readiness as an indicator of general AI knowledge and understanding of the tool as an indicator of specific AI knowledge as predictors of performance expectancy, effort expectancy, and trust.

Hypothesis 5: The positive relationship between technology readiness and the intention to use the tool is mediated through a) performance expectancy, b) effort expectancy, and c) trust in the tool.

Hypothesis 6: The positive relationship between understanding of the tool and the intention to use the tool is mediated through a) performance expectancy, b) effort expectancy, and c) trust in the tool.

The second goal of the current research is to examine the effectiveness of a skill-based intervention on the intention to use the AI-enabled feedback tool. Thus, based on the findings of Study 1, in Study 2, we test the effects of a skill-based intervention on students’ intention to use the feedback tool.

DESCRIBE HERE EXPERIMENTAL CONDITIONS

We propose the following hypotheses for the intervention study:

Hypothesis 7: The intention to use the tool in their future job is stronger in the experimental group than in the control group.

Hypothesis 8: The intention to use the tool is higher in experimental condition 3 (knowledge transfer + practical application) than in experimental condition 1 (knowledge transfer) and experimental condition 2 (practical application).

Hypothesis 9: The intention to use the tool is higher among subjects in experimental condition 2 (practical application) than in experimental condition 1 (knowledge transfer).

Hypothesis 10: The connection between the understanding of the tool and the intention to use the tool is mediated by a) expectation of performance, b) expectation of effort and c) trust in the tool.

# Study 1

## Methods

### Participants

(Pinto dos Santos et al., 2019): “The questionnaire was sent out via email and advertised on social media to undergraduate medical students at three major German universities (University of Cologne, University of Bonn, University of Mainz). Participation was voluntary and had no relation to the student’s curricular activities. The students were informed that the survey results would be used for further statistical evaluation and scientific publication. Respondent anonymity was guaranteed by design […].”

### Measurement Instruments

#### AI tools

##### Therapist Feedback Tool

|  |
| --- |
| Core MI Feedback Tool |

#### Independent Variables Based on UTAUT

* Perceived social norm Gado et al. (2022); all slightly adapted:
* Performance expectancy (perceived usefulness) Gado et al. (2022); all slightly adapted:
* Effort expectancy (perceived ease of use) Gado et al. (2022); all slightly adapted:
* Knowledge of the tool (Gado et al., 2022):
  + “Please rate your understanding of how the recommendations delivered by [short tool description] are derived [in comparison to your fellow students].”

#### Dependent Variable: Intention to Use the Tool

* Intention to use the tool Gado et al. (2022); all slightly adapted:

#### Additional Variables and Control Variables

* Technology readiness
* Perceived trust in the tool/ credibility
* Professional identity
* General technology affinity
* Computer self-efficacy
* Technostress
* Relevant education content (stats course)
* Personality (Park & Woo, 2022)
* Data privacy concerns
* affective, cognitive, behavioral attitudes towards AI (Park & Woo, 2022)

# Results

## Read in data  
library("readxl")  
library(tidyverse)

── Attaching packages ─────────────────────────────────────── tidyverse 1.3.1 ──

✔ ggplot2 3.3.6 ✔ purrr 0.3.4  
✔ tibble 3.1.7 ✔ dplyr 1.0.9  
✔ tidyr 1.2.0 ✔ stringr 1.4.0  
✔ readr 2.1.2 ✔ forcats 0.5.1

── Conflicts ────────────────────────────────────────── tidyverse\_conflicts() ──  
✖ dplyr::filter() masks stats::filter()  
✖ dplyr::lag() masks stats::lag()

data\_prolific <- read\_excel("../../data/Student\_quest/data\_prolific.xlsx", col\_names = T) %>% .[-1, ] %>% data.frame(.)  
data <- read\_excel("../../data/Student\_quest/data.xlsx", col\_names = T) %>% .[-1, ] %>% data.frame(.)  
  
source("../../R/custom-functions.R")

Attaching package: 'mapdeck'

The following object is masked from 'package:tibble':  
  
 add\_column

library(gtools)  
data\_all <- smartbind(data\_prolific, data)

## Attention checks

data\_all <- data\_all %>% rename(  
 att\_1 = gattAI1\_7,  
 att\_2 = learn\_anx\_3,  
 att\_3 = dapriv1\_5,  
 att\_4 = SocInf2\_4  
)

## create attention fails df   
att\_1\_fail <- data\_all[!(data\_all$att\_1 %in% "2.0"), ]  
att\_2\_fail <- data\_all[!(data\_all$att\_2 %in% "6.0"), ]  
att\_3\_fail <- data\_all[!(data\_all$att\_3 %in% "3.0"), ]  
att\_4\_fail <- data\_all[!(data\_all$att\_4 %in% "5.0"), ]  
  
  
(attention\_fail <- rbind(att\_1\_fail, att\_2\_fail, att\_3\_fail, att\_4\_fail) %>%  
 as\_tibble(.))   
  
(ID\_vals <- data.frame(table(attention\_fail$ResponseId)))  
  
(Rows\_fails <- attention\_fail$ResponseId %in% ID\_vals[ID\_vals$Freq > 3,1])  
  
(Att\_fails <- attention\_fail[Rows\_fails,])  
  
(data.frame(table(Att\_fails$ResponseId)))  
  
## exclude attention fails (two or more fails)  
data\_all\_att <- data\_all[!(data\_all$ResponseId %in% Att\_fails$ResponseId),]

## Rename and recode

## rename  
names(data\_all) <- gsub("d2priv", "dapriv2", names(data\_all))  
   
data\_num <- data\_all %>%   
 select(-matches("Prolific\_ID|knowAI3|knowAI6|under4|country|masters\_3\_TEXT|degree|email|Date|IBA|Progress|Duration|Finished|ResponseI|Recipient|Reference|LocationLat|LocationLon|Channel|UserL|consent")) %>%  
 mutate\_if(is.character, as.numeric)

Warning in mask$eval\_all\_mutate(quo): NAs introduced by coercion  
  
Warning in mask$eval\_all\_mutate(quo): NAs introduced by coercion  
  
Warning in mask$eval\_all\_mutate(quo): NAs introduced by coercion

data\_char <- data\_all %>%   
 select(matches("Prolific\_ID|knowAI3|knowAI6|under4|country|masters\_3\_TEXT|degree|email"))  
  
data\_all <- cbind(data\_num, data\_char)  
  
data\_all %>% filter\_at(vars(d1under1,d1under2),all\_vars(is.na(.)))

Status IPAddress knowAI1 knowAI2 knowAI4\_1 knowAI5 knowAI7\_1 gattAI1\_1  
1:1 0 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 0 NA 1 2 1 1 3 2  
2:2 0 NA 1 2 3 1 3 1  
2:43 0 NA 1 2 1 1 3 4  
2:47 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 0 NA 1 2 2 NA NA NA  
2:65 0 NA 1 2 2 1 3 4  
2:67 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 0 NA 1 2 2 1 3 2  
2:72 0 NA 1 2 1 NA NA NA  
2:74 0 NA 1 2 3 1 4 NA  
2:75 0 NA 1 2 2 1 4 4  
2:76 0 NA 1 1 3 1 3 2  
2:78 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 0 NA 2 2 2 NA NA NA  
2:80 0 NA 1 2 1 1 3 2  
2:81 0 NA 1 2 1 1 2 NA  
2:84 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 0 NA 1 2 2 1 4 1  
2:88 0 NA 1 2 1 1 3 3  
2:95 0 NA 1 2 2 1 2 2  
2:96 0 NA 1 2 2 2 2 NA  
2:97 0 NA 1 2 2 1 3 3  
2:100 0 NA 1 2 2 1 4 3  
2:101 0 NA 1 2 3 1 3 NA  
2:102 0 NA 1 2 2 1 3 3  
2:104 0 NA 1 2 2 1 4 4  
2:108 0 NA 3 2 1 2 2 NA  
2:111 0 NA 1 1 3 1 2 NA  
2:115 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 0 NA 1 2 1 1 3 1  
2:119 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 0 NA 1 2 2 1 4 2  
2:140 0 NA 1 2 2 1 3 4  
2:143 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 0 NA 1 2 2 1 3 4  
2:153 0 NA 1 2 3 1 4 NA  
2:157 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 0 NA 1 2 1 1 3 NA  
2:161 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 0 NA 1 2 3 1 3 1  
2:164 0 NA 1 2 1 1 3 3  
2:165 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 0 NA 1 1 3 1 4 4  
2:168 0 NA 3 2 1 2 1 1  
2:171 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 0 NA 2 2 1 NA NA NA  
2:176 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 0 NA 1 2 1 NA NA NA  
2:178 0 NA 1 2 1 NA NA NA  
2:179 0 NA 1 2 2 1 3 1  
2:180 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 0 NA 1 2 2 1 3 4  
2:183 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 0 NA 1 2 2 1 5 5  
2:186 0 NA 1 2 2 NA NA NA  
2:187 0 NA 1 2 2 2 1 1  
2:188 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 0 NA 1 2 1 2 1 NA  
2:192 0 NA 1 2 2 NA NA NA  
2:193 0 NA 1 2 1 1 3 2  
2:194 0 NA 1 2 1 1 4 1  
2:195 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 0 NA 1 2 2 1 3 NA  
2:197 0 NA 1 2 1 1 2 4  
2:198 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 0 NA 2 2 1 1 2 1  
2:203 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 0 NA 3 2 2 1 1 NA  
2:205 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 0 NA 2 2 2 2 2 NA  
2:207 0 NA 2 2 1 1 3 3  
2:208 0 NA 1 2 1 NA NA NA  
2:209 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 0 NA 2 2 1 1 2 1  
2:212 0 NA 1 2 1 1 2 1  
2:214 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 0 NA 1 2 2 1 2 2  
2:216 0 NA 1 2 2 1 3 2  
2:217 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 0 NA 1 2 1 NA NA NA  
2:221 0 NA 1 2 2 1 3 3  
2:222 0 NA 1 2 1 1 3 NA  
2:223 0 NA 3 2 1 2 1 NA  
2:224 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 0 NA 1 2 2 2 3 NA  
2:232 0 NA 1 2 2 2 1 2  
2:235 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 0 NA 1 2 2 NA NA NA  
2:240 0 NA 1 2 2 1 4 NA  
2:241 0 NA 1 2 2 1 3 1  
2:242 0 NA 1 2 2 1 3 4  
2:244 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 0 NA 1 2 2 NA NA NA  
2:246 0 NA 1 2 2 2 3 3  
2:247 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 0 NA 1 2 2 1 3 2  
2:253 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 0 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 0 NA NA NA NA NA NA NA  
 gattAI1\_2 gattAI1\_3 gattAI1\_4 gattAI1\_5 gattAI1\_6 att\_1 gattAI1\_8  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 3 4 2 3 2 2 3  
2:2 1 1 1 1 1 2 1  
2:43 4 3 4 5 2 2 4  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 4 4 4 2 3 2 2  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 2 4 2 3 3 2 4  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 5 2 3 5 4 2 3  
2:76 5 3 4 4 2 2 4  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 4 3 4 5 4 2 3  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 4 2 4 3 5 2 5  
2:88 4 2 3 5 3 2 3  
2:95 5 4 2 5 2 2 1  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 4 3 3 4 3 2 4  
2:100 4 4 2 4 2 2 3  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 4 4 3 4 4 2 4  
2:104 4 3 3 4 2 2 4  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 3 4 1 3 3 2 2  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 4 3 4 5 2 2 2  
2:140 4 3 4 5 2 2 4  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 5 3 5 4 4 2 2  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 3 3 3 2 4 4 3  
2:164 5 2 3 5 2 2 3  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 5 3 4 5 3 2 3  
2:168 1 5 1 3 5 2 5  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 2 1 3 5 2 2 1  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 4 3 2 4 2 2 3  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 5 1 3 4 2 2 1  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 4 3 4 4 4 2 3  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 4 3 1 4 3 2 3  
2:194 3 5 3 4 3 2 4  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 4 3 3 5 2 2 3  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 2 3 2 5 3 3 3  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 3 3 2 2 4 2 3  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 2 2 4 4 4 2 3  
2:212 4 4 3 4 3 2 3  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 4 3 4 4 3 2 3  
2:216 4 3 2 4 4 1 4  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 4 2 3 4 4 2 4  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 3 4 2 2 4 4 3  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 4 3 2 4 3 2 3  
2:242 3 2 3 4 2 2 2  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 5 2 2 5 5 2 3  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 4 3 3 4 3 4 4  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 gattAI1\_9 gattAI1\_10 gattAI1\_11 gattAI2\_1 gattAI2\_2 gattAI2\_3 gattAI2\_4  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 4 4 2 3 3 2 3  
2:2 1 1 1 1 1 1 1  
2:43 4 3 4 4 4 5 5  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 2 4 1 2 2 2 2  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 1 3 4 4 4 3 4  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 2 3 3 3 4 2 4  
2:76 3 4 4 4 4 4 5  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 4 4 2 4 4 1 4  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 5 4 1 4 3 3 4  
2:88 4 2 4 5 5 2 5  
2:95 3 4 3 5 5 3 4  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 3 3 4 3 4 3 4  
2:100 1 3 2 2 3 3 4  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 4 4 2 4 3 3 4  
2:104 1 2 3 3 4 2 4  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 2 2 2 NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 4 4 2 4 4 4 4  
2:140 4 3 4 4 4 4 4  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 3 4 3 3 4 3 3  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 2 3 3 3 3 1 4  
2:164 4 3 4 3 4 4 4  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 4 4 4 4 4 4 5  
2:168 5 5 1 1 1 1 1  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 4 4 3 4 4 2 5  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 3 3 3 3 3 4 3  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 1 1 4 4 4 5 5  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 3 4 2 NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 3 3 3 2 4 2 3  
2:194 4 4 5 4 4 3 3  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 2 2 4 4 4 5 5  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 2 2 4 NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 4 3 2 4 4 2 3  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 3 3 1 4 1 3 2  
2:212 3 2 3 4 5 4 4  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 4 4 3 4 5 4 3  
2:216 4 4 2 2 4 3 2  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 4 3 4 3 4 4 4  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 3 1 3 4 NA 4 4  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 2 2 2 4 3 4 4  
2:242 2 2 4 3 4 3 4  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 4 4 4 4 5 4 3  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 2 2 3 4 4 3 4  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 gattAI2\_5 gattAI2\_6 gattAI2\_7 gattAI2\_8 gattAI2\_9 gattAI2\_10 cog\_read\_1  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 2 4 2 2 3 3 2  
2:2 1 1 1 1 1 1 1  
2:43 3 4 2 2 2 3 2  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 4 3 2 2 3 4 3  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 3 4 2 2 2 4 3  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 3 4 2 3 2 3 4  
2:76 4 4 4 4 2 3 2  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 4 2 3 2 4 3 4  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 4 3 1 1 1 4 5  
2:88 1 2 4 2 1 3 2  
2:95 4 4 4 3 2 4 4  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 4 3 4 3 3 3 1  
2:100 4 2 4 1 4 3 4  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 4 3 3 2 3 4 4  
2:104 2 4 4 3 1 3 1  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 4 4 1 1 2 1 4  
2:140 2 3 4 4 3 2 1  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 1 3 4 3 3 4 2  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 3 3 2 1 1 3 1  
2:164 2 3 4 2 3 4 4  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 4 2 3 4 3 3 3  
2:168 5 1 1 1 5 3 4  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 2 2 3 3 2 2 2  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 3 3 3 1 2 4 2  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 4 4 2 3 1 1 NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 4 2 3 2 3 4 4  
2:194 3 3 3 5 5 5 NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 1 5 4 3 2 3 2  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 5 3 3 2 5 5 1  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 4 2 3 2 4 2 1  
2:212 4 4 4 3 4 3 3  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 4 4 4 1 2 4 NA  
2:216 4 1 2 2 4 4 4  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 4 4 4 2 3 5 2  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 2 2 2 2 4 3 NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 3 3 2 1 2 3 3  
2:242 2 3 2 4 2 2 2  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 4 2 4 3 3 4 4  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 2 3 2 1 2 2 1  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 cog\_read\_2 cog\_read\_3 cog\_read\_4 cog\_read\_5 vision\_read\_1 vision\_read\_2  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 4 1 1 1 1 2  
2:2 1 1 1 1 1 1  
2:43 4 4 3 1 2 2  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 5 2 3 2 4 4  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 4 1 1 1 2 1  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 4 2 2 2 1 1  
2:76 4 4 4 3 4 4  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 4 1 1 4 1 1  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 5 2 2 3 4 4  
2:88 4 1 1 1 1 1  
2:95 4 4 3 1 2 2  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 4 1 1 1 2 2  
2:100 4 3 1 3 1 1  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 4 3 2 1 3 3  
2:104 5 2 1 1 2 2  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 4 3 4 4 NA NA  
2:140 4 1 1 1 4 4  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 4 2 1 1 NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 3 1 1 3 2 2  
2:164 4 1 1 2 1 3  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 5 3 2 1 3 4  
2:168 5 4 2 1 1 1  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 4 1 1 1 4 4  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 4 1 1 1 2 2  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 4 3 2 2 2 2  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 4 1 1 1 1 2  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 4 2 2 3 3 3  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 3 1 1 1 1 1  
2:212 4 1 1 1 NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 4 2 2 2 2 4  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 4 3 3 4 2 4  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 3 3 1 1 3 3  
2:242 4 2 3 2 3 2  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 4 3 3 4 2 2  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 3 1 1 1 2 2  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 vision\_read\_3 ethic\_read\_1 ethic\_read\_2 ethic\_read\_3 learn\_anx\_1  
1:1 NA NA NA NA NA  
1:72 2 4 4 4 3  
2:2 1 1 1 1 1  
2:43 4 3 3 3 5  
2:47 NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA  
2:65 4 2 2 2 NA  
2:67 NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA  
2:70 1 4 5 5 2  
2:72 NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA  
2:75 2 4 3 3 3  
2:76 4 4 4 3 NA  
2:78 NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA  
2:80 2 4 3 4 5  
2:81 NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA  
2:86 4 5 5 5 4  
2:88 5 5 5 5 1  
2:95 3 3 4 4 1  
2:96 NA NA NA NA NA  
2:97 2 3 3 3 2  
2:100 4 4 3 3 2  
2:101 NA NA NA NA NA  
2:102 1 NA NA NA NA  
2:104 2 NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA  
2:140 4 4 4 5 1  
2:143 NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA  
2:162 3 3 3 3 2  
2:164 2 3 4 4 5  
2:165 NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA  
2:167 4 3 3 4 5  
2:168 1 NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA  
2:179 2 5 4 4 2  
2:180 NA NA NA NA NA  
2:182 1 3 3 3 NA  
2:183 NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA  
2:193 2 4 3 3 2  
2:194 NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA  
2:197 4 4 4 4 2  
2:198 NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA  
2:207 2 4 4 4 5  
2:208 NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA  
2:210 1 2 1 2 5  
2:212 NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA  
2:216 4 4 4 4 6  
2:217 NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA  
2:221 4 4 4 4 NA  
2:222 NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA  
2:241 3 4 4 5 2  
2:242 2 3 4 4 3  
2:244 NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA  
2:246 3 4 2 2 5  
2:247 NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA  
2:249 1 4 3 4 2  
2:253 NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA  
 learn\_anx\_2 att\_2 learn\_anx\_4 learn\_anx\_5 learn\_anx\_6 learn\_anx\_7  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 4 6 3 2 3 4  
2:2 1 6 1 1 1 1  
2:43 5 6 5 5 3 5  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 1 6 1 1 1 5  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 2 6 3 3 2 5  
2:76 NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 3 6 6 5 6 5  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 4 6 5 4 4 2  
2:88 1 6 1 1 1 1  
2:95 1 6 1 1 1 1  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 2 6 2 2 2 2  
2:100 2 6 2 2 2 3  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA  
2:140 1 6 1 1 1 2  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 2 6 2 2 2 2  
2:164 4 6 5 5 4 5  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 4 6 5 4 4 5  
2:168 NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 2 6 2 2 2 6  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 2 6 2 2 3 4  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 4 6 6 2 2 5  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 6 6 6 4 7 6  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 5 6 6 5 7 6  
2:212 NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 6 2 3 3 3 3  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 2 6 2 2 2 2  
2:242 3 6 3 5 4 5  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 5 6 4 3 3 4  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 2 6 2 2 2 2  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 learn\_anx\_8 learn\_anx\_9 job\_anx\_1 job\_anx\_2 job\_anx\_3 job\_anx\_4 job\_anx\_5  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 4 3 NA NA NA NA NA  
2:2 1 1 1 1 1 1 1  
2:43 6 6 6 5 6 5 6  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 3 1 5 6 5 5 5  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 4 5 NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 5 5 NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 4 5 6 5 6 6 2  
2:88 1 1 6 6 6 5 2  
2:95 1 1 5 6 5 6 6  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 2 2 5 4 4 5 5  
2:100 2 2 6 2 6 5 6  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 2 1 4 3 3 4 5  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 2 2 2 1 1 2 5  
2:164 4 6 4 3 4 4 5  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 2 2 6 6 6 5 4  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 2 2 NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 5 5 4 3 4 4 2  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 3 5 5 3 3 6 5  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 2 2 6 6 7 7 7  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 5 6 5 2 5 6 2  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 5 5 6 6 7 6 6  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 3 2 5 5 5 5 6  
2:242 4 5 6 6 5 6 6  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 4 4 NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 2 2 NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 job\_anx\_6 soctechblind\_1 soctechblind\_2 soctechblind\_3 soctechblind\_4  
1:1 NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA  
2:2 1 1 1 1 1  
2:43 6 6 7 5 4  
2:47 NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA  
2:70 4 NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA  
2:86 5 6 6 6 6  
2:88 5 5 6 2 2  
2:95 5 5 6 4 5  
2:96 NA NA NA NA NA  
2:97 5 5 6 5 5  
2:100 6 5 6 6 4  
2:101 NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA  
2:140 5 3 5 5 3  
2:143 NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA  
2:162 4 NA NA NA NA  
2:164 5 NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA  
2:167 5 NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA  
2:193 4 2 4 4 4  
2:194 NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA  
2:197 3 3 3 3 4  
2:198 NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA  
2:207 5 6 7 7 7  
2:208 NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA  
2:210 5 NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA  
2:216 6 6 6 6 6  
2:217 NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA  
2:241 4 NA NA NA NA  
2:242 3 2 5 4 2  
2:244 NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA  
 d1under1 d1under2 d1under3\_1 PerfExp1\_1 PerfExp1\_2 PerfExp1\_3 PerfExp1\_4  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA 11 1 1 1 1  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 PerfExp1\_5 EffExp1\_1 EffExp1\_2 EffExp1\_3 EffExp1\_4 SocInf1\_1 SocInf1\_2  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 1 1 1 1 1 1 1  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 SocInf1\_3 SocInf1\_4 SocInf1\_5 FacCond1\_1 FacCond1\_2 FacCond1\_3 FacCond1\_4  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 1 1 1 NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 trust1\_1 trust1\_2 trust1\_3 attitude1\_1 attitude1\_2 attitude1\_3  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 attitude1\_4 Beh\_Int1\_1 Beh\_Int1\_2 Beh\_Int1\_3 anxty1\_1 anxty1\_2 anxty1\_3  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 anxty1\_4 self\_eff1\_1 self\_eff1\_2 self\_eff1\_3 self\_eff1\_4 dapriv1\_1  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 dapriv1\_2 dapriv1\_3 dapriv1\_4 att\_3 dapriv1\_6 dapriv1\_7 d2under1 d2under2  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA NA  
 d2under3\_1 PerfExp2\_1 PerfExp2\_2 PerfExp2\_3 PerfExp2\_4 PerfExp2\_5  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 EffExp2\_1 EffExp2\_2 EffExp2\_3 EffExp2\_4 SocInf2\_1 SocInf2\_2 SocInf2\_3  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 att\_4 SocInf2\_5 SocInf2\_6 FacCond2\_1 FacCond2\_2 FacCond2\_3 FacCond2\_4  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 trust2\_1 trust2\_2 trust2\_3 attitude2\_1 attitude2\_2 attitude2\_3  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 attitude2\_4 Beh\_Int2\_1 Beh\_Int2\_2 Beh\_Int2\_3 anxty2\_1 anxty2\_2 anxty2\_3  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA  
 anxty2\_4 self\_eff2\_1 self\_eff2\_2 self\_eff2\_3 self\_eff2\_4 dapriv2\_1  
1:1 NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA  
 dapriv2\_2 dapriv2\_3 dapriv2\_4 dapriv2\_5 dapriv2\_6 Age Gender uni masters  
1:1 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
1:72 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:2 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:43 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:47 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:64 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:65 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:67 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:69 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:70 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:72 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:74 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:75 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:76 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:78 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:79 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:80 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:81 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:84 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:86 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:88 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:95 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:96 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:97 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:100 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:101 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:102 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:104 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:108 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:111 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:115 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:116 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:119 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:120 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:121 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:140 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:143 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:145 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:149 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:153 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:157 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:158 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:159 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:160 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:161 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:162 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:164 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:165 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:166 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:167 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:168 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:171 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:172 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:173 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:174 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:175 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:176 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:177 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:178 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:179 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:180 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:182 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:183 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:184 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:185 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:186 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:187 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:188 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:189 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:190 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:192 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:193 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:194 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:195 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:196 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:197 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:198 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:199 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:200 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:202 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:203 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:204 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:205 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:206 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:207 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:208 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:209 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:210 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:212 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:214 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:215 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:216 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:217 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:218 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:219 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:221 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:222 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:223 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:224 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:225 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:226 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:229 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:231 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:232 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:235 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:238 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:239 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:240 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:241 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:242 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:244 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:245 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:246 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:247 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:248 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:249 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:253 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:256 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:258 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:259 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
2:263 NA NA NA NA NA NA NA NA NA  
 commitment\_1 PROLIFIC\_PID invite\_raffle invite\_follow RecipientEmail  
1:1 NA NA NA NA <NA>  
1:72 NA NA NA NA <NA>  
2:2 NA NA NA NA <NA>  
2:43 NA NA NA NA <NA>  
2:47 NA NA NA NA <NA>  
2:64 NA NA NA NA <NA>  
2:65 NA NA NA NA <NA>  
2:67 NA NA NA NA <NA>  
2:69 NA NA NA NA <NA>  
2:70 NA NA NA NA <NA>  
2:72 NA NA NA NA <NA>  
2:74 NA NA NA NA <NA>  
2:75 NA NA NA NA <NA>  
2:76 NA NA NA NA <NA>  
2:78 NA NA NA NA <NA>  
2:79 NA NA NA NA <NA>  
2:80 NA NA NA NA <NA>  
2:81 NA NA NA NA <NA>  
2:84 NA NA NA NA <NA>  
2:86 NA NA NA NA <NA>  
2:88 NA NA NA NA <NA>  
2:95 NA NA NA NA <NA>  
2:96 NA NA NA NA <NA>  
2:97 NA NA NA NA <NA>  
2:100 NA NA NA NA <NA>  
2:101 NA NA NA NA <NA>  
2:102 NA NA NA NA <NA>  
2:104 NA NA NA NA <NA>  
2:108 NA NA NA NA <NA>  
2:111 NA NA NA NA <NA>  
2:115 NA NA NA NA <NA>  
2:116 NA NA NA NA <NA>  
2:119 NA NA NA NA <NA>  
2:120 NA NA NA NA <NA>  
2:121 NA NA NA NA <NA>  
2:140 NA NA NA NA <NA>  
2:143 NA NA NA NA <NA>  
2:145 NA NA NA NA <NA>  
2:149 NA NA NA NA <NA>  
2:153 NA NA NA NA <NA>  
2:157 NA NA NA NA <NA>  
2:158 NA NA NA NA <NA>  
2:159 NA NA NA NA <NA>  
2:160 NA NA NA NA <NA>  
2:161 NA NA NA NA <NA>  
2:162 NA NA NA NA <NA>  
2:164 NA NA NA NA <NA>  
2:165 NA NA NA NA <NA>  
2:166 NA NA NA NA <NA>  
2:167 NA NA NA NA <NA>  
2:168 NA NA NA NA <NA>  
2:171 NA NA NA NA <NA>  
2:172 NA NA NA NA <NA>  
2:173 NA NA NA NA <NA>  
2:174 NA NA NA NA <NA>  
2:175 NA NA NA NA <NA>  
2:176 NA NA NA NA <NA>  
2:177 NA NA NA NA <NA>  
2:178 NA NA NA NA <NA>  
2:179 NA NA NA NA <NA>  
2:180 NA NA NA NA <NA>  
2:182 NA NA NA NA <NA>  
2:183 NA NA NA NA <NA>  
2:184 NA NA NA NA <NA>  
2:185 NA NA NA NA <NA>  
2:186 NA NA NA NA <NA>  
2:187 NA NA NA NA <NA>  
2:188 NA NA NA NA <NA>  
2:189 NA NA NA NA <NA>  
2:190 NA NA NA NA <NA>  
2:192 NA NA NA NA <NA>  
2:193 NA NA NA NA <NA>  
2:194 NA NA NA NA <NA>  
2:195 NA NA NA NA <NA>  
2:196 NA NA NA NA <NA>  
2:197 NA NA NA NA <NA>  
2:198 NA NA NA NA <NA>  
2:199 NA NA NA NA <NA>  
2:200 NA NA NA NA <NA>  
2:202 NA NA NA NA <NA>  
2:203 NA NA NA NA <NA>  
2:204 NA NA NA NA <NA>  
2:205 NA NA NA NA <NA>  
2:206 NA NA NA NA <NA>  
2:207 NA NA NA NA <NA>  
2:208 NA NA NA NA <NA>  
2:209 NA NA NA NA <NA>  
2:210 NA NA NA NA <NA>  
2:212 NA NA NA NA <NA>  
2:214 NA NA NA NA <NA>  
2:215 NA NA NA NA <NA>  
2:216 NA NA NA NA <NA>  
2:217 NA NA NA NA <NA>  
2:218 NA NA NA NA <NA>  
2:219 NA NA NA NA <NA>  
2:221 NA NA NA NA <NA>  
2:222 NA NA NA NA <NA>  
2:223 NA NA NA NA <NA>  
2:224 NA NA NA NA <NA>  
2:225 NA NA NA NA <NA>  
2:226 NA NA NA NA <NA>  
2:229 NA NA NA NA <NA>  
2:231 NA NA NA NA <NA>  
2:232 NA NA NA NA <NA>  
2:235 NA NA NA NA <NA>  
2:238 NA NA NA NA <NA>  
2:239 NA NA NA NA <NA>  
2:240 NA NA NA NA <NA>  
2:241 NA NA NA NA <NA>  
2:242 NA NA NA NA <NA>  
2:244 NA NA NA NA <NA>  
2:245 NA NA NA NA <NA>  
2:246 NA NA NA NA <NA>  
2:247 NA NA NA NA <NA>  
2:248 NA NA NA NA <NA>  
2:249 NA NA NA NA <NA>  
2:253 NA NA NA NA <NA>  
2:256 NA NA NA NA <NA>  
2:258 NA NA NA NA <NA>  
2:259 NA NA NA NA <NA>  
2:263 NA NA NA NA <NA>  
 Prolific\_ID  
1:1 <NA>  
1:72 5e3aab0cbba7e62b644bcb6c  
2:2 <NA>  
2:43 <NA>  
2:47 <NA>  
2:64 <NA>  
2:65 <NA>  
2:67 <NA>  
2:69 <NA>  
2:70 <NA>  
2:72 <NA>  
2:74 <NA>  
2:75 <NA>  
2:76 <NA>  
2:78 <NA>  
2:79 <NA>  
2:80 <NA>  
2:81 <NA>  
2:84 <NA>  
2:86 <NA>  
2:88 <NA>  
2:95 <NA>  
2:96 <NA>  
2:97 <NA>  
2:100 <NA>  
2:101 <NA>  
2:102 <NA>  
2:104 <NA>  
2:108 <NA>  
2:111 <NA>  
2:115 <NA>  
2:116 <NA>  
2:119 <NA>  
2:120 <NA>  
2:121 <NA>  
2:140 <NA>  
2:143 <NA>  
2:145 <NA>  
2:149 <NA>  
2:153 <NA>  
2:157 <NA>  
2:158 <NA>  
2:159 <NA>  
2:160 <NA>  
2:161 <NA>  
2:162 <NA>  
2:164 <NA>  
2:165 <NA>  
2:166 <NA>  
2:167 <NA>  
2:168 <NA>  
2:171 <NA>  
2:172 <NA>  
2:173 <NA>  
2:174 <NA>  
2:175 <NA>  
2:176 <NA>  
2:177 <NA>  
2:178 <NA>  
2:179 <NA>  
2:180 <NA>  
2:182 <NA>  
2:183 <NA>  
2:184 <NA>  
2:185 <NA>  
2:186 <NA>  
2:187 <NA>  
2:188 <NA>  
2:189 <NA>  
2:190 <NA>  
2:192 <NA>  
2:193 <NA>  
2:194 <NA>  
2:195 <NA>  
2:196 <NA>  
2:197 <NA>  
2:198 <NA>  
2:199 <NA>  
2:200 <NA>  
2:202 <NA>  
2:203 <NA>  
2:204 <NA>  
2:205 <NA>  
2:206 <NA>  
2:207 <NA>  
2:208 <NA>  
2:209 <NA>  
2:210 <NA>  
2:212 <NA>  
2:214 <NA>  
2:215 <NA>  
2:216 <NA>  
2:217 <NA>  
2:218 <NA>  
2:219 <NA>  
2:221 <NA>  
2:222 <NA>  
2:223 <NA>  
2:224 <NA>  
2:225 <NA>  
2:226 <NA>  
2:229 <NA>  
2:231 <NA>  
2:232 <NA>  
2:235 <NA>  
2:238 <NA>  
2:239 <NA>  
2:240 <NA>  
2:241 <NA>  
2:242 <NA>  
2:244 <NA>  
2:245 <NA>  
2:246 <NA>  
2:247 <NA>  
2:248 <NA>  
2:249 <NA>  
2:253 <NA>  
2:256 <NA>  
2:258 <NA>  
2:259 <NA>  
2:263 <NA>  
 knowAI3  
1:1 <NA>  
1:72 <NA>  
2:2 <NA>  
2:43 <NA>  
2:47 <NA>  
2:64 <NA>  
2:65 <NA>  
2:67 <NA>  
2:69 <NA>  
2:70 <NA>  
2:72 <NA>  
2:74 <NA>  
2:75 <NA>  
2:76 Man and Machine  
2:78 <NA>  
2:79 <NA>  
2:80 <NA>  
2:81 <NA>  
2:84 <NA>  
2:86 <NA>  
2:88 <NA>  
2:95 <NA>  
2:96 <NA>  
2:97 <NA>  
2:100 <NA>  
2:101 <NA>  
2:102 <NA>  
2:104 <NA>  
2:108 <NA>  
2:111 Bachelor Thesis Thema Vertrauen in KI  
2:115 <NA>  
2:116 <NA>  
2:119 <NA>  
2:120 <NA>  
2:121 <NA>  
2:140 <NA>  
2:143 <NA>  
2:145 <NA>  
2:149 <NA>  
2:153 <NA>  
2:157 <NA>  
2:158 <NA>  
2:159 <NA>  
2:160 <NA>  
2:161 <NA>  
2:162 <NA>  
2:164 <NA>  
2:165 <NA>  
2:166 <NA>  
2:167 Arbeits- und Ingenieurspsychologie, Kommunikationspsychologie, Media Psychology (RWTH Aachen)  
2:168 <NA>  
2:171 <NA>  
2:172 <NA>  
2:173 <NA>  
2:174 <NA>  
2:175 <NA>  
2:176 <NA>  
2:177 <NA>  
2:178 <NA>  
2:179 <NA>  
2:180 <NA>  
2:182 <NA>  
2:183 <NA>  
2:184 <NA>  
2:185 <NA>  
2:186 <NA>  
2:187 <NA>  
2:188 <NA>  
2:189 <NA>  
2:190 <NA>  
2:192 <NA>  
2:193 <NA>  
2:194 <NA>  
2:195 <NA>  
2:196 <NA>  
2:197 <NA>  
2:198 <NA>  
2:199 <NA>  
2:200 <NA>  
2:202 <NA>  
2:203 <NA>  
2:204 <NA>  
2:205 <NA>  
2:206 <NA>  
2:207 <NA>  
2:208 <NA>  
2:209 <NA>  
2:210 <NA>  
2:212 <NA>  
2:214 <NA>  
2:215 <NA>  
2:216 <NA>  
2:217 <NA>  
2:218 <NA>  
2:219 <NA>  
2:221 <NA>  
2:222 <NA>  
2:223 <NA>  
2:224 <NA>  
2:225 <NA>  
2:226 <NA>  
2:229 <NA>  
2:231 <NA>  
2:232 <NA>  
2:235 <NA>  
2:238 <NA>  
2:239 <NA>  
2:240 <NA>  
2:241 <NA>  
2:242 <NA>  
2:244 <NA>  
2:245 <NA>  
2:246 <NA>  
2:247 <NA>  
2:248 <NA>  
2:249 <NA>  
2:253 <NA>  
2:256 <NA>  
2:258 <NA>  
2:259 <NA>  
2:263 <NA>  
 knowAI6  
1:1 <NA>  
1:72 Psychological statistics - as part of my undergraduate psychology degree  
2:2 <NA>  
2:43 Statistik 1 + 2  
2:47 <NA>  
2:64 <NA>  
2:65 Quantitative Methoden I und Quantitative Methoden II  
2:67 <NA>  
2:69 <NA>  
2:70 Intro, regression, longitudinal data, SEM, maximum likelihood methods, missing data analyses  
2:72 <NA>  
2:74 Statistik 1 & 2, Multivariate Statistik  
2:75 Statistik I und II in BA Psychologie, Multivariate Statistik in MA Psychologie  
2:76 Statistics  
2:78 <NA>  
2:79 <NA>  
2:80 Statistik 1, Statistik 2, Multivariate Statistik  
2:81 Statistik 1  
2:84 <NA>  
2:86 Multivariate Statistik, Statistik im Rahmen von Bachelor und Masterstudium Psychologie  
2:88 Statistik 1+2 und Forschungsmethoden für Psycholog\*innen  
2:95 Statistik I  
2:96 <NA>  
2:97 Statistik I und II  
2:100 Statistik I und II, Testtheorie, Diagnostik  
2:101 Statistik  
2:102 Statistik 1, Statistik 2, Methoden der Unterschiedsprüfung  
2:104 Vorlesung Statistik I & II, Vorlesung Multivariate Verfahren und Computergestützte Datenauswertung; Seminar Computergestützte Datenauswertung  
2:108 <NA>  
2:111 Statistik 1& 2  
2:115 <NA>  
2:116 <NA>  
2:119 <NA>  
2:120 <NA>  
2:121 Statistic for psychology  
2:140 <NA>  
2:143 <NA>  
2:145 <NA>  
2:149 Statistik 1 und 2, multivariate verfahren  
2:153 Statistik, Computergestützte Statistik  
2:157 <NA>  
2:158 <NA>  
2:159 <NA>  
2:160 Multivariate Statistik, spss, R  
2:161 <NA>  
2:162 Statistik 1 und 2  
2:164 Psychologische Statistik  
2:165 <NA>  
2:166 <NA>  
2:167 Deskriptive Statistik, Inferenzstatistik (RWTH Aachen)  
2:168 <NA>  
2:171 <NA>  
2:172 <NA>  
2:173 <NA>  
2:174 <NA>  
2:175 <NA>  
2:176 <NA>  
2:177 <NA>  
2:178 <NA>  
2:179 Statistics (2 years)  
2:180 <NA>  
2:182 Statistik 1, Statistik 2  
2:183 <NA>  
2:184 <NA>  
2:185 Multivariate Statistik  
2:186 <NA>  
2:187 <NA>  
2:188 <NA>  
2:189 <NA>  
2:190 <NA>  
2:192 <NA>  
2:193 research methods  
2:194 I am teaching stats myself to BSC and MSc  
2:195 <NA>  
2:196 Statistik für Psychologen  
2:197 Quantitative methods, statistics  
2:198 <NA>  
2:199 <NA>  
2:200 <NA>  
2:202 Statistics1,2, and than in 4 year, don’t know the name  
2:203 <NA>  
2:204 <NA>  
2:205 <NA>  
2:206 <NA>  
2:207 Statistics 1 and 2  
2:208 <NA>  
2:209 <NA>  
2:210 statistics one and two  
2:212 Statistik I und II  
2:214 <NA>  
2:215 Qualitative und quantitative Methoden in der Psychologie  
2:216 Multivariate Analysemethoden  
2:217 <NA>  
2:218 <NA>  
2:219 <NA>  
2:221 Qualitative und quantitative Forschungsmethoden  
2:222 Statistische Grundlagen  
2:223 <NA>  
2:224 <NA>  
2:225 <NA>  
2:226 <NA>  
2:229 <NA>  
2:231 <NA>  
2:232 <NA>  
2:235 <NA>  
2:238 <NA>  
2:239 <NA>  
2:240 Statistik I, Statistik II, Bayes Factor Analysis  
2:241 Statistik I-III, Testtheorie  
2:242 Statisik I, Statistik II, Einführung in SPSS  
2:244 <NA>  
2:245 <NA>  
2:246 <NA>  
2:247 <NA>  
2:248 <NA>  
2:249 Statistik I & II  
2:253 <NA>  
2:256 <NA>  
2:258 <NA>  
2:259 <NA>  
2:263 <NA>  
 d1under4 d2under4 country country\_3\_TEXT masters\_3\_TEXT degree\_1 degree\_2  
1:1 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
1:72 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:2 Xxx <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:43 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:47 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:64 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:65 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:67 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:69 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:70 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:72 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:74 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:75 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:76 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:78 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:79 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:80 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:81 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:84 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:86 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:88 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:95 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:96 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:97 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:100 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:101 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:102 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:104 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:108 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:111 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:115 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:116 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:119 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:120 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:121 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:140 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:143 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:145 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:149 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:153 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:157 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:158 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:159 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:160 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:161 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:162 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:164 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:165 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:166 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:167 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:168 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:171 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:172 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:173 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:174 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:175 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:176 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:177 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:178 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:179 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:180 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:182 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:183 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:184 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:185 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:186 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:187 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:188 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:189 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:190 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:192 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:193 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:194 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:195 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:196 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:197 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:198 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:199 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:200 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:202 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:203 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:204 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:205 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:206 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:207 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:208 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:209 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:210 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:212 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:214 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:215 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:216 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:217 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:218 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:219 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:221 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:222 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:223 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:224 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:225 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:226 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:229 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:231 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:232 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:235 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:238 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:239 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:240 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:241 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:242 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:244 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:245 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:246 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:247 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:248 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:249 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:253 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:256 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:258 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:259 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
2:263 <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA> <NA>  
 email\_raffonly email\_followonly email\_both  
1:1 <NA> <NA> <NA>  
1:72 <NA> <NA> <NA>  
2:2 <NA> <NA> <NA>  
2:43 <NA> <NA> <NA>  
2:47 <NA> <NA> <NA>  
2:64 <NA> <NA> <NA>  
2:65 <NA> <NA> <NA>  
2:67 <NA> <NA> <NA>  
2:69 <NA> <NA> <NA>  
2:70 <NA> <NA> <NA>  
2:72 <NA> <NA> <NA>  
2:74 <NA> <NA> <NA>  
2:75 <NA> <NA> <NA>  
2:76 <NA> <NA> <NA>  
2:78 <NA> <NA> <NA>  
2:79 <NA> <NA> <NA>  
2:80 <NA> <NA> <NA>  
2:81 <NA> <NA> <NA>  
2:84 <NA> <NA> <NA>  
2:86 <NA> <NA> <NA>  
2:88 <NA> <NA> <NA>  
2:95 <NA> <NA> <NA>  
2:96 <NA> <NA> <NA>  
2:97 <NA> <NA> <NA>  
2:100 <NA> <NA> <NA>  
2:101 <NA> <NA> <NA>  
2:102 <NA> <NA> <NA>  
2:104 <NA> <NA> <NA>  
2:108 <NA> <NA> <NA>  
2:111 <NA> <NA> <NA>  
2:115 <NA> <NA> <NA>  
2:116 <NA> <NA> <NA>  
2:119 <NA> <NA> <NA>  
2:120 <NA> <NA> <NA>  
2:121 <NA> <NA> <NA>  
2:140 <NA> <NA> <NA>  
2:143 <NA> <NA> <NA>  
2:145 <NA> <NA> <NA>  
2:149 <NA> <NA> <NA>  
2:153 <NA> <NA> <NA>  
2:157 <NA> <NA> <NA>  
2:158 <NA> <NA> <NA>  
2:159 <NA> <NA> <NA>  
2:160 <NA> <NA> <NA>  
2:161 <NA> <NA> <NA>  
2:162 <NA> <NA> <NA>  
2:164 <NA> <NA> <NA>  
2:165 <NA> <NA> <NA>  
2:166 <NA> <NA> <NA>  
2:167 <NA> <NA> <NA>  
2:168 <NA> <NA> <NA>  
2:171 <NA> <NA> <NA>  
2:172 <NA> <NA> <NA>  
2:173 <NA> <NA> <NA>  
2:174 <NA> <NA> <NA>  
2:175 <NA> <NA> <NA>  
2:176 <NA> <NA> <NA>  
2:177 <NA> <NA> <NA>  
2:178 <NA> <NA> <NA>  
2:179 <NA> <NA> <NA>  
2:180 <NA> <NA> <NA>  
2:182 <NA> <NA> <NA>  
2:183 <NA> <NA> <NA>  
2:184 <NA> <NA> <NA>  
2:185 <NA> <NA> <NA>  
2:186 <NA> <NA> <NA>  
2:187 <NA> <NA> <NA>  
2:188 <NA> <NA> <NA>  
2:189 <NA> <NA> <NA>  
2:190 <NA> <NA> <NA>  
2:192 <NA> <NA> <NA>  
2:193 <NA> <NA> <NA>  
2:194 <NA> <NA> <NA>  
2:195 <NA> <NA> <NA>  
2:196 <NA> <NA> <NA>  
2:197 <NA> <NA> <NA>  
2:198 <NA> <NA> <NA>  
2:199 <NA> <NA> <NA>  
2:200 <NA> <NA> <NA>  
2:202 <NA> <NA> <NA>  
2:203 <NA> <NA> <NA>  
2:204 <NA> <NA> <NA>  
2:205 <NA> <NA> <NA>  
2:206 <NA> <NA> <NA>  
2:207 <NA> <NA> <NA>  
2:208 <NA> <NA> <NA>  
2:209 <NA> <NA> <NA>  
2:210 <NA> <NA> <NA>  
2:212 <NA> <NA> <NA>  
2:214 <NA> <NA> <NA>  
2:215 <NA> <NA> <NA>  
2:216 <NA> <NA> <NA>  
2:217 <NA> <NA> <NA>  
2:218 <NA> <NA> <NA>  
2:219 <NA> <NA> <NA>  
2:221 <NA> <NA> <NA>  
2:222 <NA> <NA> <NA>  
2:223 <NA> <NA> <NA>  
2:224 <NA> <NA> <NA>  
2:225 <NA> <NA> <NA>  
2:226 <NA> <NA> <NA>  
2:229 <NA> <NA> <NA>  
2:231 <NA> <NA> <NA>  
2:232 <NA> <NA> <NA>  
2:235 <NA> <NA> <NA>  
2:238 <NA> <NA> <NA>  
2:239 <NA> <NA> <NA>  
2:240 <NA> <NA> <NA>  
2:241 <NA> <NA> <NA>  
2:242 <NA> <NA> <NA>  
2:244 <NA> <NA> <NA>  
2:245 <NA> <NA> <NA>  
2:246 <NA> <NA> <NA>  
2:247 <NA> <NA> <NA>  
2:248 <NA> <NA> <NA>  
2:249 <NA> <NA> <NA>  
2:253 <NA> <NA> <NA>  
2:256 <NA> <NA> <NA>  
2:258 <NA> <NA> <NA>  
2:259 <NA> <NA> <NA>  
2:263 <NA> <NA> <NA>

## create lack of understanding variable  
data\_all <- data\_all %>%   
 mutate(lackunder1 =   
 case\_when(  
 d1under1 == 1 | d1under2 == 1 ~ 1,  
 d1under1 == 2 | d1under2 == 2 ~ 2))  
  
  
## recode  
recode\_5 <- function(x) {   
 x \* (-1)+6  
}  
recode\_8 <- function(x) {   
 x \* (-1)+9  
}  
  
data\_recode\_5 <- apply(select(data\_all, matches("gattAI1\_3|gattAI1\_6|gattAI1\_8|gattAI1\_9|gattAI1\_10|gattAI2\_5|gattAI2\_9|gattAI2\_10")), 2, recode\_5)   
  
data\_all[ , colnames(data\_all) %in% colnames(data\_recode\_5)] <- data\_recode\_5  
  
data\_recode\_8 <- apply(select(data\_all, matches("dapriv1\_4|dapriv1\_6|dapriv1\_7|dapriv2\_4|dapriv2\_5|dapriv2\_6")), 2, recode\_5)   
  
data\_all[ , colnames(data\_all) %in% colnames(data\_recode\_8)] <- data\_recode\_8

## Make composite data frame

library(sjlabelled)

Attaching package: 'sjlabelled'

The following object is masked from 'package:forcats':  
  
 as\_factor

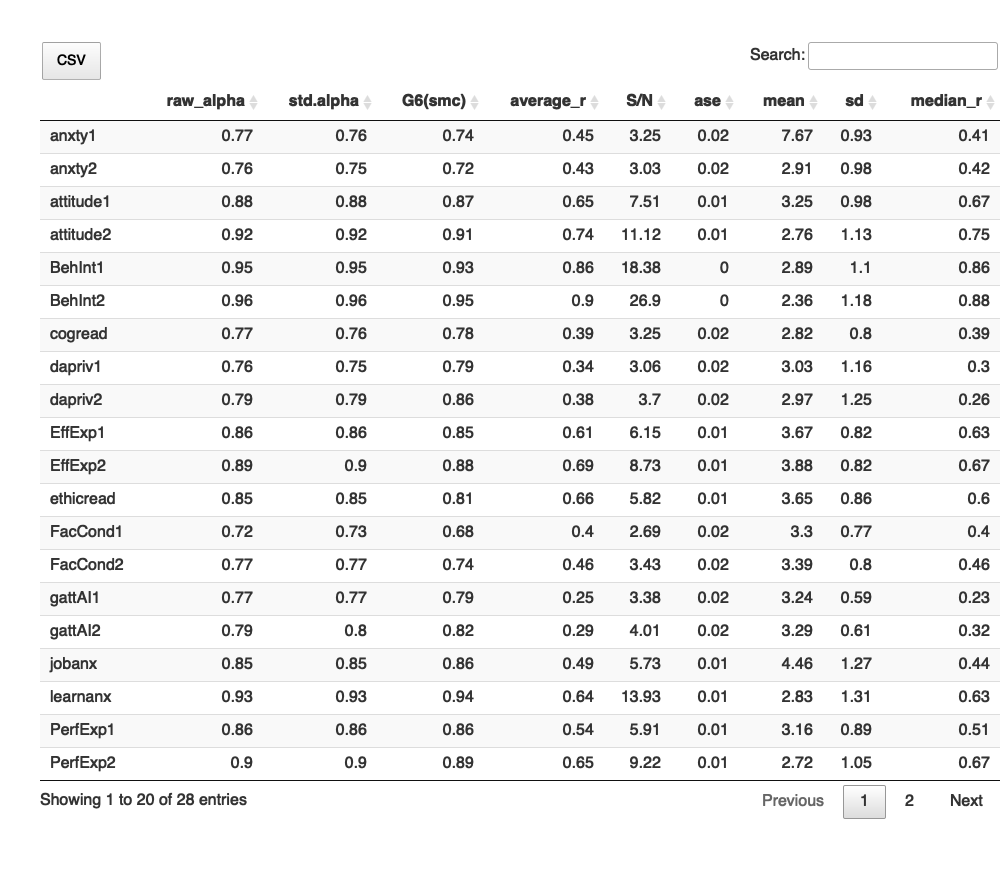
The following object is masked from 'package:dplyr':  
  
 as\_label

The following object is masked from 'package:ggplot2':  
  
 as\_label

data\_comp <- data\_all %>% select(matches("gatt|cog\_read|vision|ethic|\_anx|techblind|PerfExp|EffExp|SocInf|FacCond|attitude|Beh\_Int|anxty|self\_eff|priv|trust")) %>% mutate\_if(is.character, as.numeric)  
  
  
demos <- data\_all %>% select(matches("under1|under2|under3|knowAI1|knowAI2|knowAI4|knowAI5|knowAI7|^Age$|Gender|^country$|commitment")) %>% mutate\_if(is.character, as.numeric)  
text\_data <- data\_all %>% select(matches("country\_3\_TEXT|uni|master|degree|knowAI3|knowAI6|under4|invite\_raffle|invite\_follow|email"))  
  
names(data\_comp) <- gsub("\_read", "read", names(data\_comp))  
names(data\_comp) <- gsub("\_anx", "anx", names(data\_comp))  
names(data\_comp) <- gsub("Beh\_Int", "BehInt", names(data\_comp))  
names(data\_comp) <- gsub("self\_eff", "selfeff", names(data\_comp))  
  
  
comp\_split <- data\_comp %>% remove\_all\_labels(.) %>%  
 split.default(sub("\_.\*", "", names(data\_comp)))  
  
comp <- purrr::map(comp\_split, ~ rowMeans(.x, na.rm=TRUE))  
alph <- purrr::map(comp\_split, ~ psych::alpha(.x), data = .x) %>%  
 purrr::map(~ .x$total)  
  
comp\_df <- do.call("cbind", comp) %>% as.data.frame(.) %>% cbind(., demos) %>% remove\_all\_labels(.)  
alph\_df <- do.call("rbind", alph) %>% round(., 2)

## Reliabilities

# prolific   
alph\_df %>%  
DT::datatable(  
 extensions = 'Buttons',   
 options = list(dom = 'Bfrtip',   
 buttons = c('excel', "csv"),  
 pageLength = 20))



## Correlations

# select only numeric   
comp\_df\_mum <- comp\_df[ , purrr::map\_lgl(comp\_df, is.numeric)]  
cor\_tab <- corstars(comp\_df\_mum)

Loading required package: Hmisc

Loading required package: lattice

Loading required package: survival

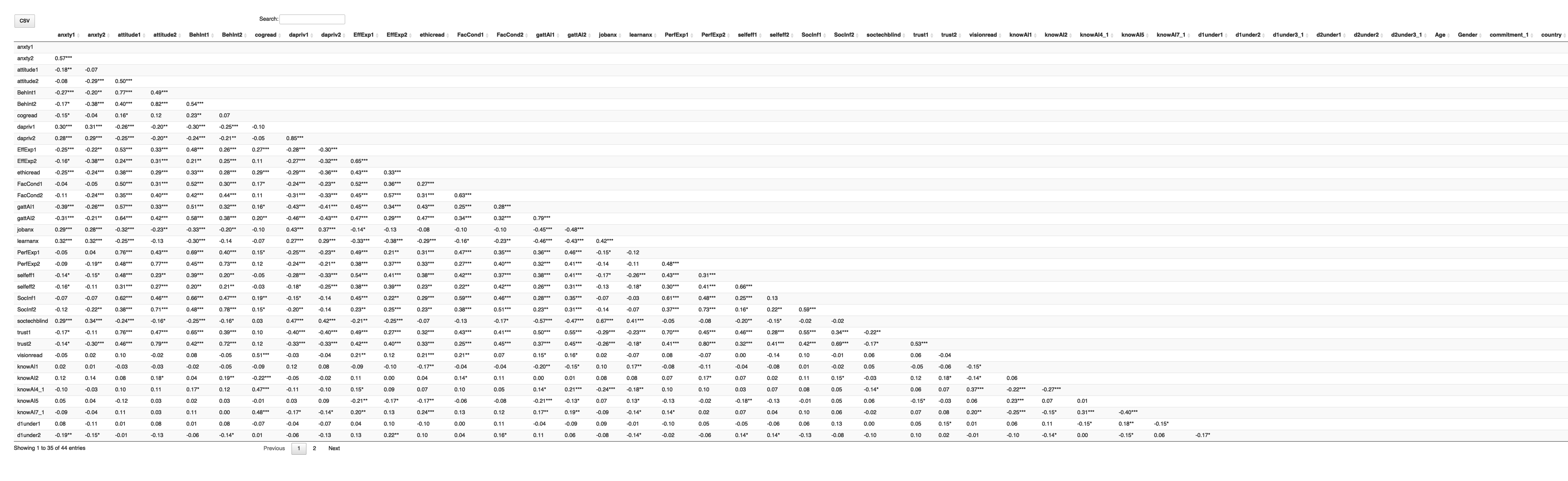
Loading required package: Formula

Attaching package: 'Hmisc'

The following objects are masked from 'package:dplyr':  
  
 src, summarize

The following objects are masked from 'package:base':  
  
 format.pval, units

cor\_tab %>%  
 DT::datatable(  
 extensions = 'Buttons',   
 options = list(dom = 'Bfrtip',   
 buttons = c('excel', "csv"),  
 pageLength = 35,  
 lengthMenu = c(20, 20, 20, 20)))



## CFA

library(lavaan)

This is lavaan 0.6-11  
lavaan is FREE software! Please report any bugs.

# GENERAL UNDERSTANDING:  
# cogread = general understanding of AI (visionread, ethicread)  
  
# SPECIFIC UNDERSTANDING:  
# d1under1 = 1   
# d1under2 = 1   
# d1under3 = understanding of the feedback tool  
  
# PERFORMANCE EXPECTANCY   
# PerfExp1  
  
# EFFORT EXPECTANCY   
# EffExp1  
  
# SOCIAL INFLUENCE  
# SocInf1  
  
# TRUST  
# trust1  
  
# BEHAVIORAL INTENTION   
# BehInt   
  
# CONTROLS:   
# knowAI7 (stats knowledge)  
# knowAI4 (AI knowledge)  
# job\_anx  
# soctechblind  
# Age  
# Gender  
# Country   
# Commitment

### Tool 1

model\_full <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5  
  
PerfExp1 =~ PerfExp1\_1 + PerfExp1\_2 + PerfExp1\_3 + PerfExp1\_4 + PerfExp1\_5  
EffExp1 =~ EffExp1\_1 + EffExp1\_2 + EffExp1\_3 + EffExp1\_4  
SocInf1 =~ SocInf1\_1 + SocInf1\_2 + SocInf1\_3 + SocInf1\_4 + SocInf1\_5  
Trust1 =~ trust1\_1 + trust1\_2 + trust1\_3  
d1under =~ d1under3\_1  
BehInt1 =~ Beh\_Int1\_1 + Beh\_Int1\_2 + Beh\_Int1\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
d1under3\_1 ~~ 0\*d1under3\_1  
'  
  
model\_fit <- cfa(model\_full, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: some cases are empty and will be ignored:  
 1 124 141 144 146 149 151 155 156 158 161 173 178 185 188 192 193 196 197 220 222 230 234 235 236 237 238 242 243 248 249 250 251 252 253 254 255 257 260 261 262 263 264 265 266 267 269 271 272 273 275 276 277 279 280 281 282 283 285 286 291 292 294 295 296 299 300 301 302 303 306 308 309 312 315 316 317 321 322 324 325 330 333 335 336 340

summary(model\_fit, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 122 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 143  
   
 Used Total  
 Number of observations 254 340  
 Number of missing patterns 10   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 1318.093  
 Degrees of freedom 559  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 5607.162  
 Degrees of freedom 630  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.847  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.828  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -10763.896  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -10104.849  
   
 Akaike (AIC) 21813.792  
 Bayesian (BIC) 22319.631  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 21866.290  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.073  
 90 Percent confidence interval - lower 0.068  
 90 Percent confidence interval - upper 0.078  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.075  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.534 0.451  
 cog\_read\_2 0.466 0.114 4.099 0.000 0.249 0.305  
 cog\_read\_3 1.802 0.263 6.840 0.000 0.962 0.797  
 cog\_read\_4 1.931 0.281 6.879 0.000 1.031 0.912  
 cog\_read\_5 1.296 0.209 6.201 0.000 0.692 0.588  
 PerfExp1 =~   
 PerfExp1\_1 1.000 0.888 0.803  
 PerfExp1\_2 0.888 0.091 9.806 0.000 0.788 0.677  
 PerfExp1\_3 1.036 0.086 11.978 0.000 0.920 0.797  
 PerfExp1\_4 0.687 0.084 8.182 0.000 0.610 0.566  
 PerfExp1\_5 1.013 0.074 13.607 0.000 0.900 0.818  
 EffExp1 =~   
 EffExp1\_1 1.000 0.604 0.582  
 EffExp1\_2 1.310 0.151 8.659 0.000 0.792 0.787  
 EffExp1\_3 1.308 0.153 8.540 0.000 0.791 0.880  
 EffExp1\_4 1.387 0.163 8.507 0.000 0.838 0.878  
 SocInf1 =~   
 SocInf1\_1 1.000 0.906 0.870  
 SocInf1\_2 1.000 0.060 16.609 0.000 0.906 0.855  
 SocInf1\_3 0.826 0.072 11.464 0.000 0.749 0.714  
 SocInf1\_4 0.863 0.077 11.267 0.000 0.782 0.722  
 SocInf1\_5 0.914 0.073 12.457 0.000 0.828 0.751  
 Trust1 =~   
 trust1\_1 1.000 0.688 0.710  
 trust1\_2 1.215 0.121 10.075 0.000 0.836 0.767  
 trust1\_3 1.371 0.122 11.197 0.000 0.942 0.887  
 d1under =~   
 d1under3\_1 1.000 1.063 1.000  
 BehInt1 =~   
 Beh\_Int1\_1 1.000 1.043 0.921  
 Beh\_Int1\_2 1.048 0.046 22.747 0.000 1.093 0.924  
 Beh\_Int1\_3 1.044 0.043 24.091 0.000 1.089 0.939  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.394 0.860  
 job\_anx\_2 0.703 0.080 8.755 0.000 0.979 0.562  
 job\_anx\_3 1.119 0.061 18.207 0.000 1.560 0.885  
 job\_anx\_4 0.705 0.065 10.850 0.000 0.983 0.673  
 job\_anx\_5 0.578 0.080 7.192 0.000 0.806 0.472  
 job\_anx\_6 0.877 0.073 11.983 0.000 1.222 0.696  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.361 0.780  
 soctechblind\_2 0.567 0.069 8.179 0.000 0.772 0.591  
 soctechblind\_3 0.834 0.076 10.959 0.000 1.135 0.796  
 soctechblind\_4 0.919 0.088 10.466 0.000 1.250 0.693  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp1 0.053 0.038 1.406 0.160 0.113 0.113  
 EffExp1 0.058 0.028 2.090 0.037 0.180 0.180  
 SocInf1 0.074 0.039 1.882 0.060 0.152 0.152  
 Trust1 0.046 0.030 1.536 0.125 0.125 0.125  
 d1under 0.147 0.047 3.101 0.002 0.258 0.258  
 BehInt1 0.131 0.046 2.814 0.005 0.235 0.235  
 job\_anx -0.096 0.056 -1.704 0.088 -0.129 -0.129  
 soctechblind 0.045 0.057 0.790 0.430 0.062 0.062  
 PerfExp1 ~~   
 EffExp1 0.275 0.058 4.722 0.000 0.513 0.513  
 SocInf1 0.536 0.078 6.858 0.000 0.666 0.666  
 Trust1 0.519 0.075 6.896 0.000 0.850 0.850  
 d1under 0.185 0.072 2.562 0.010 0.196 0.196  
 BehInt1 0.725 0.095 7.610 0.000 0.782 0.782  
 job\_anx -0.234 0.097 -2.408 0.016 -0.189 -0.189  
 soctechblind -0.120 0.098 -1.224 0.221 -0.099 -0.099  
 EffExp1 ~~   
 SocInf1 0.225 0.052 4.310 0.000 0.412 0.412  
 Trust1 0.202 0.046 4.398 0.000 0.486 0.486  
 d1under 0.310 0.060 5.125 0.000 0.482 0.482  
 BehInt1 0.288 0.063 4.589 0.000 0.457 0.457  
 job\_anx -0.075 0.064 -1.161 0.245 -0.089 -0.089  
 soctechblind -0.174 0.070 -2.507 0.012 -0.212 -0.212  
 SocInf1 ~~   
 Trust1 0.402 0.065 6.229 0.000 0.645 0.645  
 d1under 0.023 0.070 0.330 0.741 0.024 0.024  
 BehInt1 0.680 0.089 7.626 0.000 0.720 0.720  
 job\_anx -0.108 0.096 -1.127 0.260 -0.085 -0.085  
 soctechblind -0.042 0.097 -0.432 0.666 -0.034 -0.034  
 Trust1 ~~   
 d1under 0.096 0.055 1.728 0.084 0.131 0.131  
 BehInt1 0.531 0.077 6.870 0.000 0.741 0.741  
 job\_anx -0.290 0.080 -3.619 0.000 -0.303 -0.303  
 soctechblind -0.223 0.080 -2.771 0.006 -0.238 -0.238  
 d1under ~~   
 BehInt1 0.103 0.079 1.303 0.192 0.093 0.093  
 job\_anx 0.103 0.105 0.975 0.330 0.069 0.069  
 soctechblind 0.116 0.109 1.065 0.287 0.080 0.080  
 BehInt1 ~~   
 job\_anx -0.480 0.113 -4.230 0.000 -0.330 -0.330  
 soctechblind -0.388 0.114 -3.398 0.001 -0.273 -0.273  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.396 0.191 7.330 0.000 0.736 0.736  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.112 0.074 41.841 0.000 3.112 2.630  
 .cog\_read\_2 3.902 0.051 76.335 0.000 3.902 4.790  
 .cog\_read\_3 2.473 0.076 32.604 0.000 2.473 2.049  
 .cog\_read\_4 2.319 0.071 32.651 0.000 2.319 2.052  
 .cog\_read\_5 2.265 0.074 30.618 0.000 2.265 1.925  
 .PerfExp1\_1 3.502 0.076 46.141 0.000 3.502 3.164  
 .PerfExp1\_2 3.016 0.080 37.708 0.000 3.016 2.589  
 .PerfExp1\_3 3.107 0.079 39.260 0.000 3.107 2.692  
 .PerfExp1\_4 2.670 0.074 36.084 0.000 2.670 2.478  
 .PerfExp1\_5 3.439 0.075 45.555 0.000 3.439 3.128  
 .EffExp1\_1 3.299 0.072 46.063 0.000 3.299 3.174  
 .EffExp1\_2 3.684 0.069 53.350 0.000 3.684 3.664  
 .EffExp1\_3 3.775 0.062 61.142 0.000 3.775 4.202  
 .EffExp1\_4 3.845 0.066 58.591 0.000 3.845 4.027  
 .SocInf1\_1 2.731 0.072 38.009 0.000 2.731 2.622  
 .SocInf1\_2 2.662 0.073 36.466 0.000 2.662 2.513  
 .SocInf1\_3 3.025 0.072 41.770 0.000 3.025 2.884  
 .SocInf1\_4 2.916 0.075 39.054 0.000 2.916 2.693  
 .SocInf1\_5 2.761 0.076 36.283 0.000 2.761 2.505  
 .trust1\_1 3.438 0.067 51.220 0.000 3.438 3.548  
 .trust1\_2 3.342 0.075 44.417 0.000 3.342 3.068  
 .trust1\_3 3.253 0.073 44.366 0.000 3.253 3.061  
 .d1under3\_1 14.127 0.072 195.043 0.000 14.127 13.286  
 .Beh\_Int1\_1 2.881 0.078 36.986 0.000 2.881 2.544  
 .Beh\_Int1\_2 2.903 0.081 35.713 0.000 2.903 2.454  
 .Beh\_Int1\_3 2.757 0.080 34.600 0.000 2.757 2.378  
 .job\_anx\_1 4.634 0.105 44.105 0.000 4.634 2.861  
 .job\_anx\_2 4.094 0.113 36.196 0.000 4.094 2.350  
 .job\_anx\_3 4.588 0.114 40.153 0.000 4.588 2.602  
 .job\_anx\_4 4.811 0.095 50.740 0.000 4.811 3.293  
 .job\_anx\_5 4.642 0.111 41.898 0.000 4.642 2.720  
 .job\_anx\_6 4.022 0.114 35.316 0.000 4.022 2.292  
 .soctechblind\_1 4.085 0.114 35.734 0.000 4.085 2.342  
 .soctechblind\_2 5.521 0.086 64.514 0.000 5.521 4.228  
 .soctechblind\_3 4.689 0.094 50.142 0.000 4.689 3.286  
 .soctechblind\_4 3.454 0.118 29.194 0.000 3.454 1.915  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp1 0.000 0.000 0.000  
 EffExp1 0.000 0.000 0.000  
 SocInf1 0.000 0.000 0.000  
 Trust1 0.000 0.000 0.000  
 d1under 0.000 0.000 0.000  
 BehInt1 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .d1under3\_1 0.000 0.000 0.000  
 .cog\_read\_1 1.115 0.104 10.761 0.000 1.115 0.796  
 .cog\_read\_2 0.602 0.055 11.001 0.000 0.602 0.907  
 .cog\_read\_3 0.532 0.065 8.176 0.000 0.532 0.365  
 .cog\_read\_4 0.215 0.060 3.599 0.000 0.215 0.168  
 .cog\_read\_5 0.906 0.087 10.387 0.000 0.906 0.654  
 .PerfExp1\_1 0.436 0.055 7.883 0.000 0.436 0.356  
 .PerfExp1\_2 0.735 0.082 8.991 0.000 0.735 0.542  
 .PerfExp1\_3 0.486 0.062 7.809 0.000 0.486 0.365  
 .PerfExp1\_4 0.788 0.081 9.700 0.000 0.788 0.679  
 .PerfExp1\_5 0.399 0.053 7.602 0.000 0.399 0.330  
 .EffExp1\_1 0.715 0.076 9.359 0.000 0.715 0.662  
 .EffExp1\_2 0.384 0.049 7.852 0.000 0.384 0.380  
 .EffExp1\_3 0.182 0.030 6.102 0.000 0.182 0.225  
 .EffExp1\_4 0.209 0.034 6.168 0.000 0.209 0.230  
 .SocInf1\_1 0.264 0.041 6.487 0.000 0.264 0.244  
 .SocInf1\_2 0.302 0.045 6.776 0.000 0.302 0.269  
 .SocInf1\_3 0.540 0.061 8.869 0.000 0.540 0.491  
 .SocInf1\_4 0.562 0.066 8.466 0.000 0.562 0.479  
 .SocInf1\_5 0.530 0.060 8.791 0.000 0.530 0.436  
 .trust1\_1 0.466 0.053 8.793 0.000 0.466 0.497  
 .trust1\_2 0.488 0.059 8.332 0.000 0.488 0.411  
 .trust1\_3 0.241 0.045 5.373 0.000 0.241 0.214  
 .Beh\_Int1\_1 0.195 0.027 7.267 0.000 0.195 0.152  
 .Beh\_Int1\_2 0.204 0.029 7.023 0.000 0.204 0.146  
 .Beh\_Int1\_3 0.159 0.025 6.312 0.000 0.159 0.118  
 .job\_anx\_1 0.681 0.095 7.192 0.000 0.681 0.260  
 .job\_anx\_2 2.076 0.205 10.144 0.000 2.076 0.684  
 .job\_anx\_3 0.676 0.106 6.356 0.000 0.676 0.217  
 .job\_anx\_4 1.168 0.123 9.506 0.000 1.168 0.547  
 .job\_anx\_5 2.263 0.216 10.475 0.000 2.263 0.777  
 .job\_anx\_6 1.586 0.162 9.804 0.000 1.586 0.515  
 .soctechblind\_1 1.190 0.158 7.523 0.000 1.190 0.391  
 .soctechblind\_2 1.109 0.118 9.385 0.000 1.109 0.650  
 .soctechblind\_3 0.747 0.109 6.843 0.000 0.747 0.367  
 .soctechblind\_4 1.690 0.198 8.546 0.000 1.690 0.519  
 cogread 0.285 0.081 3.501 0.000 1.000 1.000  
 PerfExp1 0.789 0.116 6.782 0.000 1.000 1.000  
 EffExp1 0.365 0.085 4.319 0.000 1.000 1.000  
 SocInf1 0.821 0.107 7.662 0.000 1.000 1.000  
 Trust1 0.473 0.085 5.539 0.000 1.000 1.000  
 d1under 1.131 0.109 10.377 0.000 1.000 1.000  
 BehInt1 1.088 0.126 8.618 0.000 1.000 1.000  
 job\_anx 1.943 0.243 7.997 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.852 0.283 6.535 0.000 1.000 1.000

#### PE + EU

model\_PEEU <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5  
  
PerfExp1 =~ PerfExp1\_1 + PerfExp1\_2 + PerfExp1\_3 + PerfExp1\_4 + PerfExp1\_5 + EffExp1\_1 + EffExp1\_2 + EffExp1\_3 + EffExp1\_4  
SocInf1 =~ SocInf1\_1 + SocInf1\_2 + SocInf1\_3 + SocInf1\_4 + SocInf1\_5  
Trust1 =~ trust1\_1 + trust1\_2 + trust1\_3  
d1under =~ d1under3\_1  
BehInt1 =~ Beh\_Int1\_1 + Beh\_Int1\_2 + Beh\_Int1\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
d1under3\_1 ~~ 0\*d1under3\_1  
'  
  
model\_fit\_PEEU <- cfa(model\_PEEU, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: some cases are empty and will be ignored:  
 1 124 141 144 146 149 151 155 156 158 161 173 178 185 188 192 193 196 197 220 222 230 234 235 236 237 238 242 243 248 249 250 251 252 253 254 255 257 260 261 262 263 264 265 266 267 269 271 272 273 275 276 277 279 280 281 282 283 285 286 291 292 294 295 296 299 300 301 302 303 306 308 309 312 315 316 317 321 322 324 325 330 333 335 336 340

summary(model\_fit\_PEEU, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 125 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 135  
   
 Used Total  
 Number of observations 254 340  
 Number of missing patterns 10   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 1591.810  
 Degrees of freedom 567  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 5607.162  
 Degrees of freedom 630  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.794  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.771  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -10900.754  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -10104.849  
   
 Akaike (AIC) 22071.509  
 Bayesian (BIC) 22549.049  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 22121.070  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.084  
 90 Percent confidence interval - lower 0.079  
 90 Percent confidence interval - upper 0.089  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.077  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.531 0.449  
 cog\_read\_2 0.462 0.114 4.055 0.000 0.245 0.301  
 cog\_read\_3 1.804 0.264 6.824 0.000 0.959 0.794  
 cog\_read\_4 1.949 0.285 6.849 0.000 1.036 0.916  
 cog\_read\_5 1.300 0.210 6.183 0.000 0.691 0.587  
 PerfExp1 =~   
 PerfExp1\_1 1.000 0.884 0.799  
 PerfExp1\_2 0.806 0.088 9.161 0.000 0.712 0.611  
 PerfExp1\_3 0.937 0.084 11.182 0.000 0.828 0.718  
 PerfExp1\_4 0.624 0.083 7.518 0.000 0.552 0.512  
 PerfExp1\_5 1.010 0.075 13.496 0.000 0.892 0.811  
 EffExp1\_1 0.752 0.079 9.556 0.000 0.664 0.640  
 EffExp1\_2 0.781 0.075 10.381 0.000 0.690 0.686  
 EffExp1\_3 0.554 0.071 7.805 0.000 0.489 0.544  
 EffExp1\_4 0.592 0.076 7.836 0.000 0.523 0.547  
 SocInf1 =~   
 SocInf1\_1 1.000 0.907 0.871  
 SocInf1\_2 1.000 0.060 16.690 0.000 0.907 0.856  
 SocInf1\_3 0.823 0.072 11.457 0.000 0.746 0.712  
 SocInf1\_4 0.859 0.076 11.263 0.000 0.779 0.720  
 SocInf1\_5 0.913 0.073 12.473 0.000 0.828 0.751  
 Trust1 =~   
 trust1\_1 1.000 0.697 0.719  
 trust1\_2 1.200 0.118 10.143 0.000 0.836 0.767  
 trust1\_3 1.344 0.119 11.255 0.000 0.936 0.881  
 d1under =~   
 d1under3\_1 1.000 1.063 1.000  
 BehInt1 =~   
 Beh\_Int1\_1 1.000 1.045 0.921  
 Beh\_Int1\_2 1.048 0.046 22.803 0.000 1.095 0.925  
 Beh\_Int1\_3 1.042 0.043 24.061 0.000 1.089 0.938  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.393 0.860  
 job\_anx\_2 0.703 0.080 8.747 0.000 0.979 0.562  
 job\_anx\_3 1.122 0.062 18.227 0.000 1.562 0.886  
 job\_anx\_4 0.704 0.065 10.813 0.000 0.980 0.671  
 job\_anx\_5 0.577 0.080 7.168 0.000 0.803 0.471  
 job\_anx\_6 0.879 0.073 11.999 0.000 1.224 0.698  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.355 0.777  
 soctechblind\_2 0.592 0.071 8.324 0.000 0.802 0.614  
 soctechblind\_3 0.849 0.080 10.648 0.000 1.150 0.806  
 soctechblind\_4 0.891 0.088 10.110 0.000 1.207 0.669  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp1 0.073 0.038 1.909 0.056 0.156 0.156  
 SocInf1 0.073 0.039 1.883 0.060 0.152 0.152  
 Trust1 0.047 0.030 1.549 0.121 0.126 0.126  
 d1under 0.145 0.047 3.085 0.002 0.257 0.257  
 BehInt1 0.131 0.046 2.820 0.005 0.236 0.236  
 job\_anx -0.095 0.056 -1.695 0.090 -0.128 -0.128  
 soctechblind 0.049 0.056 0.864 0.388 0.068 0.068  
 PerfExp1 ~~   
 SocInf1 0.535 0.078 6.891 0.000 0.668 0.668  
 Trust1 0.522 0.076 6.913 0.000 0.848 0.848  
 d1under 0.313 0.074 4.253 0.000 0.333 0.333  
 BehInt1 0.728 0.095 7.681 0.000 0.789 0.789  
 job\_anx -0.231 0.095 -2.420 0.016 -0.187 -0.187  
 soctechblind -0.196 0.096 -2.037 0.042 -0.164 -0.164  
 SocInf1 ~~   
 Trust1 0.409 0.065 6.268 0.000 0.646 0.646  
 d1under 0.023 0.070 0.324 0.746 0.023 0.023  
 BehInt1 0.683 0.089 7.636 0.000 0.720 0.720  
 job\_anx -0.108 0.096 -1.129 0.259 -0.086 -0.086  
 soctechblind -0.045 0.097 -0.466 0.641 -0.037 -0.037  
 Trust1 ~~   
 d1under 0.098 0.056 1.735 0.083 0.132 0.132  
 BehInt1 0.541 0.078 6.926 0.000 0.743 0.743  
 job\_anx -0.293 0.081 -3.611 0.000 -0.302 -0.302  
 soctechblind -0.225 0.081 -2.777 0.005 -0.239 -0.239  
 d1under ~~   
 BehInt1 0.104 0.079 1.305 0.192 0.093 0.093  
 job\_anx 0.102 0.105 0.974 0.330 0.069 0.069  
 soctechblind 0.121 0.108 1.118 0.264 0.084 0.084  
 BehInt1 ~~   
 job\_anx -0.477 0.113 -4.204 0.000 -0.328 -0.328  
 soctechblind -0.387 0.114 -3.403 0.001 -0.274 -0.274  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.382 0.192 7.217 0.000 0.732 0.732  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.112 0.074 41.841 0.000 3.112 2.630  
 .cog\_read\_2 3.902 0.051 76.335 0.000 3.902 4.790  
 .cog\_read\_3 2.473 0.076 32.603 0.000 2.473 2.049  
 .cog\_read\_4 2.319 0.071 32.649 0.000 2.319 2.052  
 .cog\_read\_5 2.265 0.074 30.617 0.000 2.265 1.925  
 .PerfExp1\_1 3.498 0.076 46.142 0.000 3.498 3.162  
 .PerfExp1\_2 3.013 0.080 37.683 0.000 3.013 2.587  
 .PerfExp1\_3 3.105 0.079 39.262 0.000 3.105 2.690  
 .PerfExp1\_4 2.668 0.074 36.061 0.000 2.668 2.476  
 .PerfExp1\_5 3.434 0.075 45.523 0.000 3.434 3.123  
 .EffExp1\_1 3.299 0.072 46.115 0.000 3.299 3.175  
 .EffExp1\_2 3.689 0.069 53.389 0.000 3.689 3.669  
 .EffExp1\_3 3.784 0.062 61.058 0.000 3.784 4.207  
 .EffExp1\_4 3.854 0.066 58.520 0.000 3.854 4.032  
 .SocInf1\_1 2.732 0.072 38.020 0.000 2.732 2.623  
 .SocInf1\_2 2.663 0.073 36.476 0.000 2.663 2.514  
 .SocInf1\_3 3.025 0.072 41.778 0.000 3.025 2.885  
 .SocInf1\_4 2.916 0.075 39.062 0.000 2.916 2.693  
 .SocInf1\_5 2.761 0.076 36.292 0.000 2.761 2.505  
 .trust1\_1 3.438 0.067 51.190 0.000 3.438 3.545  
 .trust1\_2 3.342 0.075 44.392 0.000 3.342 3.067  
 .trust1\_3 3.253 0.073 44.334 0.000 3.253 3.060  
 .d1under3\_1 14.127 0.072 195.033 0.000 14.127 13.286  
 .Beh\_Int1\_1 2.881 0.078 36.961 0.000 2.881 2.542  
 .Beh\_Int1\_2 2.903 0.081 35.689 0.000 2.903 2.452  
 .Beh\_Int1\_3 2.758 0.080 34.576 0.000 2.758 2.376  
 .job\_anx\_1 4.634 0.105 44.104 0.000 4.634 2.861  
 .job\_anx\_2 4.094 0.113 36.196 0.000 4.094 2.350  
 .job\_anx\_3 4.588 0.114 40.153 0.000 4.588 2.602  
 .job\_anx\_4 4.811 0.095 50.739 0.000 4.811 3.293  
 .job\_anx\_5 4.642 0.111 41.897 0.000 4.642 2.720  
 .job\_anx\_6 4.022 0.114 35.315 0.000 4.022 2.292  
 .soctechblind\_1 4.084 0.114 35.723 0.000 4.084 2.341  
 .soctechblind\_2 5.520 0.086 64.518 0.000 5.520 4.227  
 .soctechblind\_3 4.688 0.094 50.132 0.000 4.688 3.285  
 .soctechblind\_4 3.454 0.118 29.184 0.000 3.454 1.915  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp1 0.000 0.000 0.000  
 SocInf1 0.000 0.000 0.000  
 Trust1 0.000 0.000 0.000  
 d1under 0.000 0.000 0.000  
 BehInt1 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .d1under3\_1 0.000 0.000 0.000  
 .cog\_read\_1 1.117 0.104 10.774 0.000 1.117 0.798  
 .cog\_read\_2 0.603 0.055 11.009 0.000 0.603 0.909  
 .cog\_read\_3 0.538 0.065 8.282 0.000 0.538 0.369  
 .cog\_read\_4 0.204 0.060 3.434 0.001 0.204 0.160  
 .cog\_read\_5 0.908 0.087 10.408 0.000 0.908 0.656  
 .PerfExp1\_1 0.443 0.052 8.572 0.000 0.443 0.362  
 .PerfExp1\_2 0.850 0.088 9.610 0.000 0.850 0.627  
 .PerfExp1\_3 0.646 0.071 9.043 0.000 0.646 0.485  
 .PerfExp1\_4 0.857 0.086 9.916 0.000 0.857 0.738  
 .PerfExp1\_5 0.413 0.050 8.339 0.000 0.413 0.342  
 .EffExp1\_1 0.638 0.067 9.508 0.000 0.638 0.591  
 .EffExp1\_2 0.535 0.058 9.156 0.000 0.535 0.529  
 .EffExp1\_3 0.569 0.059 9.644 0.000 0.569 0.704  
 .EffExp1\_4 0.640 0.066 9.632 0.000 0.640 0.701  
 .SocInf1\_1 0.262 0.040 6.480 0.000 0.262 0.242  
 .SocInf1\_2 0.299 0.044 6.782 0.000 0.299 0.267  
 .SocInf1\_3 0.543 0.061 8.902 0.000 0.543 0.494  
 .SocInf1\_4 0.565 0.066 8.504 0.000 0.565 0.482  
 .SocInf1\_5 0.530 0.060 8.782 0.000 0.530 0.436  
 .trust1\_1 0.455 0.052 8.675 0.000 0.455 0.484  
 .trust1\_2 0.489 0.059 8.297 0.000 0.489 0.412  
 .trust1\_3 0.254 0.046 5.552 0.000 0.254 0.224  
 .Beh\_Int1\_1 0.194 0.027 7.243 0.000 0.194 0.151  
 .Beh\_Int1\_2 0.203 0.029 6.994 0.000 0.203 0.145  
 .Beh\_Int1\_3 0.162 0.025 6.391 0.000 0.162 0.120  
 .job\_anx\_1 0.684 0.095 7.228 0.000 0.684 0.261  
 .job\_anx\_2 2.076 0.205 10.135 0.000 2.076 0.684  
 .job\_anx\_3 0.668 0.106 6.294 0.000 0.668 0.215  
 .job\_anx\_4 1.174 0.123 9.526 0.000 1.174 0.550  
 .job\_anx\_5 2.267 0.216 10.480 0.000 2.267 0.779  
 .job\_anx\_6 1.581 0.161 9.794 0.000 1.581 0.513  
 .soctechblind\_1 1.207 0.166 7.262 0.000 1.207 0.397  
 .soctechblind\_2 1.062 0.115 9.238 0.000 1.062 0.623  
 .soctechblind\_3 0.715 0.111 6.442 0.000 0.715 0.351  
 .soctechblind\_4 1.796 0.205 8.761 0.000 1.796 0.552  
 cogread 0.282 0.081 3.485 0.000 1.000 1.000  
 PerfExp1 0.781 0.114 6.849 0.000 1.000 1.000  
 SocInf1 0.823 0.107 7.686 0.000 1.000 1.000  
 Trust1 0.486 0.086 5.623 0.000 1.000 1.000  
 d1under 1.131 0.109 10.377 0.000 1.000 1.000  
 BehInt1 1.091 0.127 8.623 0.000 1.000 1.000  
 job\_anx 1.939 0.243 7.989 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.836 0.287 6.400 0.000 1.000 1.000

#### Specific + General

model\_SG <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5 + d1under3\_1  
  
PerfExp1 =~ PerfExp1\_1 + PerfExp1\_2 + PerfExp1\_3 + PerfExp1\_4 + PerfExp1\_5  
EffExp1 =~ EffExp1\_1 + EffExp1\_2 + EffExp1\_3 + EffExp1\_4  
SocInf1 =~ SocInf1\_1 + SocInf1\_2 + SocInf1\_3 + SocInf1\_4 + SocInf1\_5  
Trust1 =~ trust1\_1 + trust1\_2 + trust1\_3  
BehInt1 =~ Beh\_Int1\_1 + Beh\_Int1\_2 + Beh\_Int1\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
'  
  
model\_fit\_SG <- cfa(model\_SG, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: some cases are empty and will be ignored:  
 1 124 141 144 146 149 151 155 156 158 161 173 178 185 188 192 193 196 197 220 222 230 234 235 236 237 238 242 243 248 249 250 251 252 253 254 255 257 260 261 262 263 264 265 266 267 269 271 272 273 275 276 277 279 280 281 282 283 285 286 291 292 294 295 296 299 300 301 302 303 306 308 309 312 315 316 317 321 322 324 325 330 333 335 336 340

summary(model\_fit\_SG, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 125 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 136  
   
 Used Total  
 Number of observations 254 340  
 Number of missing patterns 10   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 1378.811  
 Degrees of freedom 566  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 5607.162  
 Degrees of freedom 630  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.837  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.818  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -10794.255  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -10104.849  
   
 Akaike (AIC) 21860.509  
 Bayesian (BIC) 22341.587  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 21910.438  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.075  
 90 Percent confidence interval - lower 0.070  
 90 Percent confidence interval - upper 0.080  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.080  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.543 0.459  
 cog\_read\_2 0.476 0.112 4.245 0.000 0.258 0.317  
 cog\_read\_3 1.782 0.259 6.885 0.000 0.967 0.801  
 cog\_read\_4 1.878 0.270 6.955 0.000 1.019 0.902  
 cog\_read\_5 1.280 0.204 6.260 0.000 0.694 0.590  
 d1under3\_1 0.530 0.153 3.461 0.001 0.288 0.271  
 PerfExp1 =~   
 PerfExp1\_1 1.000 0.882 0.797  
 PerfExp1\_2 0.902 0.091 9.860 0.000 0.795 0.683  
 PerfExp1\_3 1.050 0.088 11.988 0.000 0.926 0.802  
 PerfExp1\_4 0.696 0.085 8.206 0.000 0.614 0.570  
 PerfExp1\_5 1.016 0.076 13.402 0.000 0.896 0.815  
 EffExp1 =~   
 EffExp1\_1 1.000 0.596 0.573  
 EffExp1\_2 1.320 0.156 8.478 0.000 0.787 0.781  
 EffExp1\_3 1.338 0.158 8.449 0.000 0.797 0.887  
 EffExp1\_4 1.411 0.168 8.413 0.000 0.841 0.880  
 SocInf1 =~   
 SocInf1\_1 1.000 0.906 0.869  
 SocInf1\_2 1.003 0.060 16.684 0.000 0.909 0.858  
 SocInf1\_3 0.826 0.072 11.439 0.000 0.748 0.713  
 SocInf1\_4 0.861 0.077 11.218 0.000 0.780 0.720  
 SocInf1\_5 0.912 0.073 12.420 0.000 0.826 0.749  
 Trust1 =~   
 trust1\_1 1.000 0.687 0.709  
 trust1\_2 1.217 0.121 10.080 0.000 0.836 0.767  
 trust1\_3 1.373 0.122 11.213 0.000 0.943 0.887  
 BehInt1 =~   
 Beh\_Int1\_1 1.000 1.043 0.921  
 Beh\_Int1\_2 1.046 0.046 22.748 0.000 1.092 0.923  
 Beh\_Int1\_3 1.044 0.043 24.144 0.000 1.089 0.939  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.394 0.861  
 job\_anx\_2 0.702 0.080 8.756 0.000 0.979 0.562  
 job\_anx\_3 1.119 0.061 18.216 0.000 1.560 0.885  
 job\_anx\_4 0.705 0.065 10.854 0.000 0.983 0.673  
 job\_anx\_5 0.578 0.080 7.192 0.000 0.805 0.472  
 job\_anx\_6 0.876 0.073 11.982 0.000 1.222 0.696  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.359 0.779  
 soctechblind\_2 0.569 0.070 8.167 0.000 0.773 0.592  
 soctechblind\_3 0.836 0.076 10.937 0.000 1.137 0.797  
 soctechblind\_4 0.920 0.088 10.446 0.000 1.250 0.693  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp1 0.059 0.039 1.528 0.127 0.124 0.124  
 EffExp1 0.068 0.029 2.336 0.019 0.209 0.209  
 SocInf1 0.075 0.040 1.876 0.061 0.152 0.152  
 Trust1 0.049 0.031 1.603 0.109 0.131 0.131  
 BehInt1 0.136 0.047 2.860 0.004 0.240 0.240  
 job\_anx -0.096 0.057 -1.674 0.094 -0.126 -0.126  
 soctechblind 0.048 0.058 0.824 0.410 0.065 0.065  
 PerfExp1 ~~   
 EffExp1 0.265 0.057 4.653 0.000 0.505 0.505  
 SocInf1 0.533 0.078 6.840 0.000 0.667 0.667  
 Trust1 0.515 0.075 6.871 0.000 0.851 0.851  
 BehInt1 0.720 0.095 7.570 0.000 0.782 0.782  
 job\_anx -0.234 0.096 -2.423 0.015 -0.190 -0.190  
 soctechblind -0.118 0.097 -1.217 0.224 -0.098 -0.098  
 EffExp1 ~~   
 SocInf1 0.220 0.052 4.270 0.000 0.408 0.408  
 Trust1 0.197 0.045 4.360 0.000 0.482 0.482  
 BehInt1 0.282 0.062 4.553 0.000 0.453 0.453  
 job\_anx -0.077 0.064 -1.209 0.226 -0.093 -0.093  
 soctechblind -0.175 0.069 -2.551 0.011 -0.216 -0.216  
 SocInf1 ~~   
 Trust1 0.401 0.064 6.225 0.000 0.645 0.645  
 BehInt1 0.680 0.089 7.620 0.000 0.719 0.719  
 job\_anx -0.107 0.096 -1.121 0.262 -0.085 -0.085  
 soctechblind -0.041 0.097 -0.423 0.672 -0.033 -0.033  
 Trust1 ~~   
 BehInt1 0.531 0.077 6.868 0.000 0.741 0.741  
 job\_anx -0.291 0.080 -3.633 0.000 -0.304 -0.304  
 soctechblind -0.223 0.080 -2.779 0.005 -0.239 -0.239  
 BehInt1 ~~   
 job\_anx -0.480 0.113 -4.232 0.000 -0.330 -0.330  
 soctechblind -0.386 0.114 -3.391 0.001 -0.273 -0.273  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.394 0.190 7.320 0.000 0.736 0.736  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.112 0.074 41.831 0.000 3.112 2.630  
 .cog\_read\_2 3.902 0.051 76.335 0.000 3.902 4.790  
 .cog\_read\_3 2.473 0.076 32.585 0.000 2.473 2.048  
 .cog\_read\_4 2.318 0.071 32.632 0.000 2.318 2.051  
 .cog\_read\_5 2.265 0.074 30.607 0.000 2.265 1.924  
 .d1under3\_1 14.125 0.072 195.060 0.000 14.125 13.287  
 .PerfExp1\_1 3.503 0.076 46.134 0.000 3.503 3.164  
 .PerfExp1\_2 3.017 0.080 37.713 0.000 3.017 2.590  
 .PerfExp1\_3 3.108 0.079 39.253 0.000 3.108 2.692  
 .PerfExp1\_4 2.670 0.074 36.089 0.000 2.670 2.478  
 .PerfExp1\_5 3.440 0.075 45.562 0.000 3.440 3.128  
 .EffExp1\_1 3.302 0.072 46.089 0.000 3.302 3.176  
 .EffExp1\_2 3.688 0.069 53.319 0.000 3.688 3.663  
 .EffExp1\_3 3.779 0.062 61.142 0.000 3.779 4.203  
 .EffExp1\_4 3.849 0.066 58.593 0.000 3.849 4.028  
 .SocInf1\_1 2.730 0.072 37.991 0.000 2.730 2.621  
 .SocInf1\_2 2.662 0.073 36.453 0.000 2.662 2.512  
 .SocInf1\_3 3.024 0.072 41.756 0.000 3.024 2.883  
 .SocInf1\_4 2.915 0.075 39.043 0.000 2.915 2.692  
 .SocInf1\_5 2.760 0.076 36.268 0.000 2.760 2.504  
 .trust1\_1 3.439 0.067 51.223 0.000 3.439 3.548  
 .trust1\_2 3.342 0.075 44.417 0.000 3.342 3.068  
 .trust1\_3 3.254 0.073 44.369 0.000 3.254 3.061  
 .Beh\_Int1\_1 2.881 0.078 36.985 0.000 2.881 2.543  
 .Beh\_Int1\_2 2.902 0.081 35.714 0.000 2.902 2.454  
 .Beh\_Int1\_3 2.757 0.080 34.600 0.000 2.757 2.378  
 .job\_anx\_1 4.635 0.105 44.108 0.000 4.635 2.861  
 .job\_anx\_2 4.094 0.113 36.197 0.000 4.094 2.350  
 .job\_anx\_3 4.588 0.114 40.152 0.000 4.588 2.602  
 .job\_anx\_4 4.811 0.095 50.742 0.000 4.811 3.293  
 .job\_anx\_5 4.642 0.111 41.899 0.000 4.642 2.721  
 .job\_anx\_6 4.023 0.114 35.318 0.000 4.023 2.292  
 .soctechblind\_1 4.085 0.114 35.740 0.000 4.085 2.342  
 .soctechblind\_2 5.521 0.086 64.514 0.000 5.521 4.227  
 .soctechblind\_3 4.689 0.093 50.151 0.000 4.689 3.286  
 .soctechblind\_4 3.454 0.118 29.199 0.000 3.454 1.915  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp1 0.000 0.000 0.000  
 EffExp1 0.000 0.000 0.000  
 SocInf1 0.000 0.000 0.000  
 Trust1 0.000 0.000 0.000  
 BehInt1 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 1.106 0.103 10.708 0.000 1.106 0.790  
 .cog\_read\_2 0.597 0.054 10.968 0.000 0.597 0.899  
 .cog\_read\_3 0.523 0.065 8.076 0.000 0.523 0.359  
 .cog\_read\_4 0.239 0.059 4.045 0.000 0.239 0.187  
 .cog\_read\_5 0.903 0.087 10.329 0.000 0.903 0.652  
 .d1under3\_1 1.047 0.103 10.218 0.000 1.047 0.927  
 .PerfExp1\_1 0.448 0.056 7.996 0.000 0.448 0.365  
 .PerfExp1\_2 0.724 0.081 8.965 0.000 0.724 0.534  
 .PerfExp1\_3 0.475 0.061 7.749 0.000 0.475 0.356  
 .PerfExp1\_4 0.784 0.081 9.692 0.000 0.784 0.675  
 .PerfExp1\_5 0.406 0.053 7.614 0.000 0.406 0.336  
 .EffExp1\_1 0.726 0.077 9.413 0.000 0.726 0.671  
 .EffExp1\_2 0.395 0.050 7.934 0.000 0.395 0.390  
 .EffExp1\_3 0.173 0.029 5.910 0.000 0.173 0.214  
 .EffExp1\_4 0.205 0.033 6.160 0.000 0.205 0.225  
 .SocInf1\_1 0.265 0.041 6.502 0.000 0.265 0.244  
 .SocInf1\_2 0.296 0.044 6.697 0.000 0.296 0.264  
 .SocInf1\_3 0.540 0.061 8.851 0.000 0.540 0.491  
 .SocInf1\_4 0.565 0.067 8.460 0.000 0.565 0.482  
 .SocInf1\_5 0.533 0.061 8.805 0.000 0.533 0.438  
 .trust1\_1 0.467 0.053 8.824 0.000 0.467 0.497  
 .trust1\_2 0.488 0.059 8.336 0.000 0.488 0.411  
 .trust1\_3 0.240 0.045 5.367 0.000 0.240 0.212  
 .Beh\_Int1\_1 0.194 0.027 7.258 0.000 0.194 0.151  
 .Beh\_Int1\_2 0.206 0.029 7.110 0.000 0.206 0.148  
 .Beh\_Int1\_3 0.158 0.025 6.294 0.000 0.158 0.117  
 .job\_anx\_1 0.680 0.095 7.193 0.000 0.680 0.259  
 .job\_anx\_2 2.077 0.205 10.146 0.000 2.077 0.684  
 .job\_anx\_3 0.676 0.106 6.359 0.000 0.676 0.217  
 .job\_anx\_4 1.168 0.123 9.507 0.000 1.168 0.547  
 .job\_anx\_5 2.263 0.216 10.476 0.000 2.263 0.777  
 .job\_anx\_6 1.587 0.162 9.805 0.000 1.587 0.515  
 .soctechblind\_1 1.195 0.159 7.531 0.000 1.195 0.393  
 .soctechblind\_2 1.108 0.118 9.370 0.000 1.108 0.650  
 .soctechblind\_3 0.744 0.109 6.805 0.000 0.744 0.366  
 .soctechblind\_4 1.691 0.198 8.528 0.000 1.691 0.520  
 cogread 0.294 0.083 3.545 0.000 1.000 1.000  
 PerfExp1 0.778 0.116 6.705 0.000 1.000 1.000  
 EffExp1 0.355 0.084 4.245 0.000 1.000 1.000  
 SocInf1 0.820 0.107 7.661 0.000 1.000 1.000  
 Trust1 0.472 0.085 5.536 0.000 1.000 1.000  
 BehInt1 1.089 0.126 8.622 0.000 1.000 1.000  
 job\_anx 1.943 0.243 8.001 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.846 0.283 6.518 0.000 1.000 1.000

### Tool 2

model\_full <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5  
  
PerfExp2 =~ PerfExp2\_1 + PerfExp2\_2 + PerfExp2\_3 + PerfExp2\_4 + PerfExp2\_5  
EffExp2 =~ EffExp2\_1 + EffExp2\_2 + EffExp2\_3 + EffExp2\_4   
SocInf2 =~ SocInf2\_1 + SocInf2\_2 + SocInf2\_3 + SocInf2\_5 + SocInf2\_6  
Trust2 =~ trust2\_1 + trust2\_2 + trust2\_3  
d2under =~ d2under3\_1  
BehInt2 =~ Beh\_Int2\_1 + Beh\_Int2\_2 + Beh\_Int2\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
d2under3\_1 ~~ 0\*d2under3\_1  
'  
  
model\_fit <- cfa(model\_full, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: some cases are empty and will be ignored:  
 1 124 141 144 146 149 151 155 156 158 161 173 178 185 188 192 193 196 197 220 222 230 234 235 236 237 238 242 243 248 249 250 251 252 253 254 255 257 260 261 262 263 264 265 266 267 269 271 272 273 275 276 277 279 280 281 282 283 285 286 291 292 294 295 296 299 300 301 302 303 306 308 309 312 315 316 317 321 322 324 325 330 333 335 336 340

summary(model\_fit, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 124 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 143  
   
 Used Total  
 Number of observations 254 340  
 Number of missing patterns 8   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 1189.790  
 Degrees of freedom 559  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 6015.481  
 Degrees of freedom 630  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.883  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.868  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -10177.684  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -9582.789  
   
 Akaike (AIC) 20641.368  
 Bayesian (BIC) 21147.207  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 20693.867  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.067  
 90 Percent confidence interval - lower 0.061  
 90 Percent confidence interval - upper 0.072  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.063  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.528 0.446  
 cog\_read\_2 0.457 0.114 3.989 0.000 0.241 0.296  
 cog\_read\_3 1.824 0.269 6.794 0.000 0.963 0.798  
 cog\_read\_4 1.959 0.287 6.832 0.000 1.034 0.915  
 cog\_read\_5 1.305 0.212 6.146 0.000 0.689 0.586  
 PerfExp2 =~   
 PerfExp2\_1 1.000 1.054 0.825  
 PerfExp2\_2 1.040 0.073 14.253 0.000 1.097 0.861  
 PerfExp2\_3 1.043 0.074 14.170 0.000 1.100 0.864  
 PerfExp2\_4 0.654 0.068 9.668 0.000 0.689 0.651  
 PerfExp2\_5 0.983 0.071 13.835 0.000 1.036 0.839  
 EffExp2 =~   
 EffExp2\_1 1.000 0.811 0.800  
 EffExp2\_2 0.985 0.083 11.924 0.000 0.799 0.776  
 EffExp2\_3 0.956 0.074 12.996 0.000 0.775 0.873  
 EffExp2\_4 0.893 0.070 12.738 0.000 0.724 0.867  
 SocInf2 =~   
 SocInf2\_1 1.000 1.063 0.900  
 SocInf2\_2 0.978 0.053 18.605 0.000 1.039 0.893  
 SocInf2\_3 0.815 0.059 13.847 0.000 0.866 0.771  
 SocInf2\_5 0.801 0.063 12.628 0.000 0.851 0.744  
 SocInf2\_6 0.786 0.063 12.531 0.000 0.835 0.728  
 Trust2 =~   
 trust2\_1 1.000 0.868 0.824  
 trust2\_2 1.124 0.081 13.898 0.000 0.976 0.841  
 trust2\_3 1.182 0.083 14.179 0.000 1.027 0.870  
 d2under =~   
 d2under3\_1 1.000 1.070 1.000  
 BehInt2 =~   
 Beh\_Int2\_1 1.000 1.194 0.972  
 Beh\_Int2\_2 0.986 0.026 37.853 0.000 1.177 0.972  
 Beh\_Int2\_3 0.905 0.036 25.064 0.000 1.080 0.901  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.392 0.859  
 job\_anx\_2 0.706 0.081 8.742 0.000 0.983 0.564  
 job\_anx\_3 1.116 0.062 18.051 0.000 1.554 0.881  
 job\_anx\_4 0.709 0.066 10.819 0.000 0.987 0.675  
 job\_anx\_5 0.581 0.081 7.186 0.000 0.808 0.474  
 job\_anx\_6 0.882 0.073 12.006 0.000 1.228 0.700  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.355 0.777  
 soctechblind\_2 0.574 0.069 8.280 0.000 0.778 0.596  
 soctechblind\_3 0.835 0.076 11.018 0.000 1.131 0.793  
 soctechblind\_4 0.924 0.088 10.452 0.000 1.252 0.694  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp2 0.054 0.045 1.177 0.239 0.096 0.096  
 EffExp2 0.036 0.035 1.012 0.311 0.083 0.083  
 SocInf2 0.092 0.047 1.933 0.053 0.164 0.164  
 Trust2 0.051 0.038 1.325 0.185 0.111 0.111  
 d2under 0.120 0.048 2.515 0.012 0.212 0.212  
 BehInt2 0.069 0.050 1.386 0.166 0.110 0.110  
 job\_anx -0.094 0.056 -1.699 0.089 -0.128 -0.128  
 soctechblind 0.043 0.056 0.762 0.446 0.060 0.060  
 PerfExp2 ~~   
 EffExp2 0.339 0.078 4.370 0.000 0.396 0.396  
 SocInf2 0.876 0.119 7.352 0.000 0.782 0.782  
 Trust2 0.816 0.109 7.493 0.000 0.891 0.891  
 d2under 0.203 0.087 2.341 0.019 0.180 0.180  
 BehInt2 0.972 0.130 7.499 0.000 0.772 0.772  
 job\_anx -0.203 0.117 -1.733 0.083 -0.139 -0.139  
 soctechblind -0.150 0.120 -1.258 0.209 -0.105 -0.105  
 EffExp2 ~~   
 SocInf2 0.205 0.071 2.869 0.004 0.238 0.238  
 Trust2 0.286 0.066 4.362 0.000 0.406 0.406  
 d2under 0.517 0.081 6.369 0.000 0.596 0.596  
 BehInt2 0.236 0.078 3.020 0.003 0.244 0.244  
 job\_anx -0.093 0.090 -1.036 0.300 -0.083 -0.083  
 soctechblind -0.305 0.097 -3.143 0.002 -0.277 -0.277  
 SocInf2 ~~   
 Trust2 0.709 0.097 7.341 0.000 0.768 0.768  
 d2under 0.181 0.086 2.099 0.036 0.159 0.159  
 BehInt2 1.055 0.127 8.305 0.000 0.831 0.831  
 job\_anx -0.196 0.117 -1.673 0.094 -0.133 -0.133  
 soctechblind -0.011 0.119 -0.095 0.924 -0.008 -0.008  
 Trust2 ~~   
 d2under 0.169 0.073 2.332 0.020 0.182 0.182  
 BehInt2 0.812 0.106 7.665 0.000 0.783 0.783  
 job\_anx -0.303 0.100 -3.018 0.003 -0.251 -0.251  
 soctechblind -0.240 0.102 -2.353 0.019 -0.204 -0.204  
 d2under ~~   
 BehInt2 0.149 0.094 1.591 0.112 0.117 0.117  
 job\_anx 0.095 0.112 0.848 0.397 0.064 0.064  
 soctechblind -0.133 0.116 -1.155 0.248 -0.092 -0.092  
 BehInt2 ~~   
 job\_anx -0.304 0.129 -2.350 0.019 -0.183 -0.183  
 soctechblind -0.291 0.132 -2.199 0.028 -0.180 -0.180  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.394 0.190 7.340 0.000 0.739 0.739  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.112 0.074 41.844 0.000 3.112 2.631  
 .cog\_read\_2 3.902 0.051 76.335 0.000 3.902 4.790  
 .cog\_read\_3 2.474 0.076 32.607 0.000 2.474 2.050  
 .cog\_read\_4 2.319 0.071 32.655 0.000 2.319 2.053  
 .cog\_read\_5 2.265 0.074 30.620 0.000 2.265 1.925  
 .PerfExp2\_1 2.863 0.092 31.062 0.000 2.863 2.241  
 .PerfExp2\_2 2.899 0.092 31.517 0.000 2.899 2.275  
 .PerfExp2\_3 2.824 0.092 30.773 0.000 2.824 2.218  
 .PerfExp2\_4 2.247 0.076 29.403 0.000 2.247 2.123  
 .PerfExp2\_5 2.739 0.089 30.742 0.000 2.739 2.218  
 .EffExp2\_1 3.624 0.073 49.626 0.000 3.624 3.575  
 .EffExp2\_2 3.833 0.074 51.773 0.000 3.833 3.724  
 .EffExp2\_3 4.009 0.064 62.691 0.000 4.009 4.515  
 .EffExp2\_4 4.046 0.060 67.282 0.000 4.046 4.846  
 .SocInf2\_1 2.675 0.085 31.406 0.000 2.675 2.267  
 .SocInf2\_2 2.516 0.084 29.988 0.000 2.516 2.162  
 .SocInf2\_3 2.810 0.081 34.628 0.000 2.810 2.499  
 .SocInf2\_5 2.461 0.083 29.807 0.000 2.461 2.151  
 .SocInf2\_6 2.930 0.083 35.376 0.000 2.930 2.553  
 .trust2\_1 3.113 0.076 41.000 0.000 3.113 2.955  
 .trust2\_2 2.957 0.084 35.393 0.000 2.957 2.547  
 .trust2\_3 2.861 0.085 33.657 0.000 2.861 2.425  
 .d2under3\_1 14.456 0.077 188.779 0.000 14.456 13.508  
 .Beh\_Int2\_1 2.379 0.089 26.831 0.000 2.379 1.936  
 .Beh\_Int2\_2 2.338 0.087 26.736 0.000 2.338 1.929  
 .Beh\_Int2\_3 2.345 0.086 27.133 0.000 2.345 1.956  
 .job\_anx\_1 4.634 0.105 44.094 0.000 4.634 2.860  
 .job\_anx\_2 4.094 0.113 36.191 0.000 4.094 2.350  
 .job\_anx\_3 4.588 0.114 40.153 0.000 4.588 2.602  
 .job\_anx\_4 4.811 0.095 50.733 0.000 4.811 3.293  
 .job\_anx\_5 4.642 0.111 41.894 0.000 4.642 2.720  
 .job\_anx\_6 4.022 0.114 35.310 0.000 4.022 2.292  
 .soctechblind\_1 4.086 0.114 35.767 0.000 4.086 2.344  
 .soctechblind\_2 5.521 0.086 64.518 0.000 5.521 4.228  
 .soctechblind\_3 4.690 0.093 50.185 0.000 4.690 3.289  
 .soctechblind\_4 3.455 0.118 29.219 0.000 3.455 1.916  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp2 0.000 0.000 0.000  
 EffExp2 0.000 0.000 0.000  
 SocInf2 0.000 0.000 0.000  
 Trust2 0.000 0.000 0.000  
 d2under 0.000 0.000 0.000  
 BehInt2 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .d2under3\_1 0.000 0.000 0.000  
 .cog\_read\_1 1.121 0.104 10.797 0.000 1.121 0.801  
 .cog\_read\_2 0.605 0.055 11.030 0.000 0.605 0.912  
 .cog\_read\_3 0.529 0.066 7.967 0.000 0.529 0.363  
 .cog\_read\_4 0.208 0.061 3.390 0.001 0.208 0.163  
 .cog\_read\_5 0.910 0.087 10.418 0.000 0.910 0.657  
 .PerfExp2\_1 0.520 0.065 7.971 0.000 0.520 0.319  
 .PerfExp2\_2 0.421 0.055 7.589 0.000 0.421 0.259  
 .PerfExp2\_3 0.411 0.056 7.374 0.000 0.411 0.253  
 .PerfExp2\_4 0.645 0.070 9.238 0.000 0.645 0.576  
 .PerfExp2\_5 0.451 0.056 8.122 0.000 0.451 0.296  
 .EffExp2\_1 0.370 0.049 7.575 0.000 0.370 0.360  
 .EffExp2\_2 0.421 0.053 8.002 0.000 0.421 0.397  
 .EffExp2\_3 0.188 0.030 6.310 0.000 0.188 0.238  
 .EffExp2\_4 0.173 0.027 6.426 0.000 0.173 0.248  
 .SocInf2\_1 0.263 0.039 6.751 0.000 0.263 0.189  
 .SocInf2\_2 0.274 0.039 6.961 0.000 0.274 0.202  
 .SocInf2\_3 0.513 0.059 8.652 0.000 0.513 0.406  
 .SocInf2\_5 0.584 0.067 8.769 0.000 0.584 0.447  
 .SocInf2\_6 0.619 0.070 8.854 0.000 0.619 0.470  
 .trust2\_1 0.356 0.046 7.752 0.000 0.356 0.321  
 .trust2\_2 0.395 0.053 7.510 0.000 0.395 0.293  
 .trust2\_3 0.337 0.049 6.941 0.000 0.337 0.242  
 .Beh\_Int2\_1 0.084 0.017 5.000 0.000 0.084 0.056  
 .Beh\_Int2\_2 0.082 0.016 5.033 0.000 0.082 0.056  
 .Beh\_Int2\_3 0.270 0.031 8.672 0.000 0.270 0.188  
 .job\_anx\_1 0.686 0.097 7.104 0.000 0.686 0.261  
 .job\_anx\_2 2.070 0.205 10.116 0.000 2.070 0.682  
 .job\_anx\_3 0.695 0.109 6.368 0.000 0.695 0.223  
 .job\_anx\_4 1.161 0.123 9.442 0.000 1.161 0.544  
 .job\_anx\_5 2.259 0.216 10.460 0.000 2.259 0.776  
 .job\_anx\_6 1.572 0.161 9.770 0.000 1.572 0.510  
 .soctechblind\_1 1.202 0.158 7.624 0.000 1.202 0.396  
 .soctechblind\_2 1.099 0.117 9.383 0.000 1.099 0.645  
 .soctechblind\_3 0.755 0.108 6.998 0.000 0.755 0.371  
 .soctechblind\_4 1.683 0.196 8.576 0.000 1.683 0.518  
 cogread 0.279 0.080 3.470 0.001 1.000 1.000  
 PerfExp2 1.111 0.162 6.863 0.000 1.000 1.000  
 EffExp2 0.658 0.103 6.408 0.000 1.000 1.000  
 SocInf2 1.130 0.142 7.965 0.000 1.000 1.000  
 Trust2 0.754 0.111 6.811 0.000 1.000 1.000  
 d2under 1.145 0.116 9.850 0.000 1.000 1.000  
 BehInt2 1.426 0.154 9.272 0.000 1.000 1.000  
 job\_anx 1.938 0.244 7.960 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.836 0.282 6.517 0.000 1.000 1.000

#### PE + EU

model\_PEEU <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5  
  
PerfExp2 =~ PerfExp2\_1 + PerfExp2\_2 + PerfExp2\_3 + PerfExp2\_4 + PerfExp2\_5 + EffExp2\_1 + EffExp2\_2 + EffExp2\_3 + EffExp2\_4   
SocInf2 =~ SocInf2\_1 + SocInf2\_2 + SocInf2\_3 + SocInf2\_5 + SocInf2\_6  
Trust2 =~ trust2\_1 + trust2\_2 + trust2\_3  
d2under =~ d2under3\_1  
BehInt2 =~ Beh\_Int2\_1 + Beh\_Int2\_2 + Beh\_Int2\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
d2under3\_1 ~~ 0\*d2under3\_1  
'  
  
model\_fit\_PEEU <- cfa(model\_PEEU, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: some cases are empty and will be ignored:  
 1 124 141 144 146 149 151 155 156 158 161 173 178 185 188 192 193 196 197 220 222 230 234 235 236 237 238 242 243 248 249 250 251 252 253 254 255 257 260 261 262 263 264 265 266 267 269 271 272 273 275 276 277 279 280 281 282 283 285 286 291 292 294 295 296 299 300 301 302 303 306 308 309 312 315 316 317 321 322 324 325 330 333 335 336 340

summary(model\_fit\_PEEU, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 120 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 135  
   
 Used Total  
 Number of observations 254 340  
 Number of missing patterns 8   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 1648.335  
 Degrees of freedom 567  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 6015.481  
 Degrees of freedom 630  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.799  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.777  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -10406.957  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -9582.789  
   
 Akaike (AIC) 21083.913  
 Bayesian (BIC) 21561.454  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 21133.475  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.087  
 90 Percent confidence interval - lower 0.082  
 90 Percent confidence interval - upper 0.092  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.087  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.528 0.446  
 cog\_read\_2 0.458 0.115 3.995 0.000 0.242 0.297  
 cog\_read\_3 1.826 0.269 6.791 0.000 0.964 0.799  
 cog\_read\_4 1.956 0.286 6.839 0.000 1.033 0.914  
 cog\_read\_5 1.306 0.213 6.145 0.000 0.689 0.586  
 PerfExp2 =~   
 PerfExp2\_1 1.000 1.075 0.841  
 PerfExp2\_2 1.005 0.070 14.356 0.000 1.080 0.847  
 PerfExp2\_3 0.996 0.071 14.069 0.000 1.071 0.841  
 PerfExp2\_4 0.611 0.066 9.239 0.000 0.657 0.621  
 PerfExp2\_5 0.954 0.068 13.970 0.000 1.025 0.830  
 EffExp2\_1 0.459 0.066 6.926 0.000 0.493 0.487  
 EffExp2\_2 0.446 0.067 6.618 0.000 0.480 0.466  
 EffExp2\_3 0.323 0.060 5.411 0.000 0.347 0.391  
 EffExp2\_4 0.275 0.057 4.852 0.000 0.295 0.354  
 SocInf2 =~   
 SocInf2\_1 1.000 1.064 0.901  
 SocInf2\_2 0.977 0.052 18.618 0.000 1.039 0.893  
 SocInf2\_3 0.815 0.059 13.864 0.000 0.866 0.771  
 SocInf2\_5 0.799 0.063 12.607 0.000 0.850 0.743  
 SocInf2\_6 0.786 0.063 12.548 0.000 0.836 0.728  
 Trust2 =~   
 trust2\_1 1.000 0.869 0.825  
 trust2\_2 1.122 0.081 13.924 0.000 0.975 0.841  
 trust2\_3 1.180 0.083 14.224 0.000 1.026 0.870  
 d2under =~   
 d2under3\_1 1.000 1.070 1.000  
 BehInt2 =~   
 Beh\_Int2\_1 1.000 1.194 0.972  
 Beh\_Int2\_2 0.986 0.026 37.848 0.000 1.177 0.972  
 Beh\_Int2\_3 0.905 0.036 25.054 0.000 1.080 0.901  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.392 0.859  
 job\_anx\_2 0.707 0.081 8.759 0.000 0.984 0.565  
 job\_anx\_3 1.116 0.062 18.039 0.000 1.554 0.881  
 job\_anx\_4 0.709 0.066 10.816 0.000 0.987 0.675  
 job\_anx\_5 0.581 0.081 7.192 0.000 0.809 0.474  
 job\_anx\_6 0.882 0.073 11.998 0.000 1.227 0.699  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.349 0.774  
 soctechblind\_2 0.592 0.070 8.422 0.000 0.799 0.612  
 soctechblind\_3 0.849 0.078 10.913 0.000 1.146 0.803  
 soctechblind\_4 0.903 0.089 10.199 0.000 1.218 0.675  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp2 0.056 0.046 1.201 0.230 0.098 0.098  
 SocInf2 0.092 0.048 1.942 0.052 0.164 0.164  
 Trust2 0.051 0.038 1.326 0.185 0.111 0.111  
 d2under 0.120 0.048 2.515 0.012 0.212 0.212  
 BehInt2 0.069 0.050 1.389 0.165 0.110 0.110  
 job\_anx -0.095 0.056 -1.702 0.089 -0.129 -0.129  
 soctechblind 0.046 0.056 0.825 0.410 0.065 0.065  
 PerfExp2 ~~   
 SocInf2 0.882 0.119 7.391 0.000 0.772 0.772  
 Trust2 0.842 0.110 7.624 0.000 0.901 0.901  
 d2under 0.306 0.091 3.353 0.001 0.266 0.266  
 BehInt2 0.983 0.130 7.567 0.000 0.766 0.766  
 job\_anx -0.213 0.119 -1.785 0.074 -0.143 -0.143  
 soctechblind -0.211 0.122 -1.725 0.085 -0.146 -0.146  
 SocInf2 ~~   
 Trust2 0.710 0.097 7.347 0.000 0.768 0.768  
 d2under 0.181 0.086 2.096 0.036 0.159 0.159  
 BehInt2 1.055 0.127 8.308 0.000 0.831 0.831  
 job\_anx -0.196 0.117 -1.667 0.095 -0.132 -0.132  
 soctechblind -0.013 0.119 -0.108 0.914 -0.009 -0.009  
 Trust2 ~~   
 d2under 0.169 0.073 2.332 0.020 0.182 0.182  
 BehInt2 0.812 0.106 7.670 0.000 0.783 0.783  
 job\_anx -0.303 0.100 -3.015 0.003 -0.250 -0.250  
 soctechblind -0.240 0.101 -2.367 0.018 -0.205 -0.205  
 d2under ~~   
 BehInt2 0.148 0.094 1.587 0.113 0.116 0.116  
 job\_anx 0.095 0.112 0.847 0.397 0.064 0.064  
 soctechblind -0.133 0.115 -1.155 0.248 -0.092 -0.092  
 BehInt2 ~~   
 job\_anx -0.304 0.129 -2.347 0.019 -0.183 -0.183  
 soctechblind -0.292 0.132 -2.221 0.026 -0.181 -0.181  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.382 0.190 7.263 0.000 0.736 0.736  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.112 0.074 41.845 0.000 3.112 2.631  
 .cog\_read\_2 3.902 0.051 76.335 0.000 3.902 4.790  
 .cog\_read\_3 2.474 0.076 32.609 0.000 2.474 2.050  
 .cog\_read\_4 2.319 0.071 32.658 0.000 2.319 2.053  
 .cog\_read\_5 2.265 0.074 30.621 0.000 2.265 1.925  
 .PerfExp2\_1 2.863 0.092 31.051 0.000 2.863 2.240  
 .PerfExp2\_2 2.899 0.092 31.520 0.000 2.899 2.274  
 .PerfExp2\_3 2.825 0.092 30.804 0.000 2.825 2.219  
 .PerfExp2\_4 2.247 0.076 29.412 0.000 2.247 2.123  
 .PerfExp2\_5 2.739 0.089 30.743 0.000 2.739 2.217  
 .EffExp2\_1 3.624 0.073 49.577 0.000 3.624 3.579  
 .EffExp2\_2 3.831 0.074 51.677 0.000 3.831 3.722  
 .EffExp2\_3 4.011 0.064 62.658 0.000 4.011 4.523  
 .EffExp2\_4 4.048 0.060 67.254 0.000 4.048 4.854  
 .SocInf2\_1 2.675 0.085 31.406 0.000 2.675 2.267  
 .SocInf2\_2 2.516 0.084 29.985 0.000 2.516 2.162  
 .SocInf2\_3 2.810 0.081 34.628 0.000 2.810 2.500  
 .SocInf2\_5 2.461 0.083 29.807 0.000 2.461 2.152  
 .SocInf2\_6 2.930 0.083 35.376 0.000 2.930 2.554  
 .trust2\_1 3.113 0.076 41.007 0.000 3.113 2.955  
 .trust2\_2 2.957 0.084 35.398 0.000 2.957 2.548  
 .trust2\_3 2.861 0.085 33.663 0.000 2.861 2.426  
 .d2under3\_1 14.456 0.077 188.786 0.000 14.456 13.508  
 .Beh\_Int2\_1 2.379 0.089 26.834 0.000 2.379 1.936  
 .Beh\_Int2\_2 2.337 0.087 26.739 0.000 2.337 1.929  
 .Beh\_Int2\_3 2.344 0.086 27.134 0.000 2.344 1.956  
 .job\_anx\_1 4.634 0.105 44.094 0.000 4.634 2.860  
 .job\_anx\_2 4.094 0.113 36.192 0.000 4.094 2.350  
 .job\_anx\_3 4.588 0.114 40.153 0.000 4.588 2.602  
 .job\_anx\_4 4.811 0.095 50.733 0.000 4.811 3.293  
 .job\_anx\_5 4.642 0.111 41.894 0.000 4.642 2.720  
 .job\_anx\_6 4.022 0.114 35.310 0.000 4.022 2.292  
 .soctechblind\_1 4.086 0.114 35.766 0.000 4.086 2.344  
 .soctechblind\_2 5.520 0.086 64.521 0.000 5.520 4.227  
 .soctechblind\_3 4.690 0.093 50.189 0.000 4.690 3.288  
 .soctechblind\_4 3.455 0.118 29.215 0.000 3.455 1.917  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp2 0.000 0.000 0.000  
 SocInf2 0.000 0.000 0.000  
 Trust2 0.000 0.000 0.000  
 d2under 0.000 0.000 0.000  
 BehInt2 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .d2under3\_1 0.000 0.000 0.000  
 .cog\_read\_1 1.121 0.104 10.797 0.000 1.121 0.801  
 .cog\_read\_2 0.605 0.055 11.030 0.000 0.605 0.912  
 .cog\_read\_3 0.527 0.066 7.948 0.000 0.527 0.362  
 .cog\_read\_4 0.210 0.061 3.450 0.001 0.210 0.165  
 .cog\_read\_5 0.910 0.087 10.414 0.000 0.910 0.657  
 .PerfExp2\_1 0.478 0.061 7.896 0.000 0.478 0.293  
 .PerfExp2\_2 0.459 0.059 7.770 0.000 0.459 0.282  
 .PerfExp2\_3 0.474 0.062 7.696 0.000 0.474 0.292  
 .PerfExp2\_4 0.688 0.074 9.293 0.000 0.688 0.614  
 .PerfExp2\_5 0.475 0.058 8.213 0.000 0.475 0.311  
 .EffExp2\_1 0.782 0.082 9.482 0.000 0.782 0.763  
 .EffExp2\_2 0.830 0.087 9.551 0.000 0.830 0.783  
 .EffExp2\_3 0.666 0.069 9.620 0.000 0.666 0.847  
 .EffExp2\_4 0.608 0.063 9.650 0.000 0.608 0.875  
 .SocInf2\_1 0.261 0.039 6.724 0.000 0.261 0.188  
 .SocInf2\_2 0.275 0.039 6.965 0.000 0.275 0.203  
 .SocInf2\_3 0.513 0.059 8.652 0.000 0.513 0.406  
 .SocInf2\_5 0.587 0.067 8.772 0.000 0.587 0.448  
 .SocInf2\_6 0.618 0.070 8.852 0.000 0.618 0.470  
 .trust2\_1 0.354 0.046 7.763 0.000 0.354 0.319  
 .trust2\_2 0.395 0.052 7.535 0.000 0.395 0.294  
 .trust2\_3 0.339 0.048 6.992 0.000 0.339 0.243  
 .Beh\_Int2\_1 0.085 0.017 4.991 0.000 0.085 0.056  
 .Beh\_Int2\_2 0.082 0.016 5.013 0.000 0.082 0.056  
 .Beh\_Int2\_3 0.270 0.031 8.675 0.000 0.270 0.188  
 .job\_anx\_1 0.687 0.097 7.114 0.000 0.687 0.262  
 .job\_anx\_2 2.066 0.204 10.112 0.000 2.066 0.681  
 .job\_anx\_3 0.695 0.109 6.358 0.000 0.695 0.224  
 .job\_anx\_4 1.161 0.123 9.439 0.000 1.161 0.544  
 .job\_anx\_5 2.257 0.216 10.458 0.000 2.257 0.775  
 .job\_anx\_6 1.574 0.161 9.773 0.000 1.574 0.511  
 .soctechblind\_1 1.220 0.162 7.531 0.000 1.220 0.401  
 .soctechblind\_2 1.067 0.114 9.327 0.000 1.067 0.626  
 .soctechblind\_3 0.722 0.107 6.739 0.000 0.722 0.355  
 .soctechblind\_4 1.768 0.200 8.831 0.000 1.768 0.544  
 cogread 0.279 0.080 3.470 0.001 1.000 1.000  
 PerfExp2 1.155 0.163 7.086 0.000 1.000 1.000  
 SocInf2 1.131 0.142 7.977 0.000 1.000 1.000  
 Trust2 0.756 0.111 6.829 0.000 1.000 1.000  
 d2under 1.145 0.116 9.851 0.000 1.000 1.000  
 BehInt2 1.425 0.154 9.273 0.000 1.000 1.000  
 job\_anx 1.937 0.243 7.957 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.819 0.283 6.431 0.000 1.000 1.000

#### Specific + General

model\_SG <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5 + d2under3\_1  
  
PerfExp2 =~ PerfExp2\_1 + PerfExp2\_2 + PerfExp2\_3 + PerfExp2\_4 + PerfExp2\_5  
EffExp2 =~ EffExp2\_1 + EffExp2\_2 + EffExp2\_3 + EffExp2\_4   
SocInf2 =~ SocInf2\_1 + SocInf2\_2 + SocInf2\_3 + SocInf2\_5 + SocInf2\_6  
Trust2 =~ trust2\_1 + trust2\_2 + trust2\_3  
BehInt2 =~ Beh\_Int2\_1 + Beh\_Int2\_2 + Beh\_Int2\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
'  
  
model\_fit\_SG <- cfa(model\_SG, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: some cases are empty and will be ignored:  
 1 124 141 144 146 149 151 155 156 158 161 173 178 185 188 192 193 196 197 220 222 230 234 235 236 237 238 242 243 248 249 250 251 252 253 254 255 257 260 261 262 263 264 265 266 267 269 271 272 273 275 276 277 279 280 281 282 283 285 286 291 292 294 295 296 299 300 301 302 303 306 308 309 312 315 316 317 321 322 324 325 330 333 335 336 340

summary(model\_fit\_SG, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 119 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 136  
   
 Used Total  
 Number of observations 254 340  
 Number of missing patterns 8   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 1269.903  
 Degrees of freedom 566  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 6015.481  
 Degrees of freedom 630  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.869  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.855  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -10217.741  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -9582.789  
   
 Akaike (AIC) 20707.481  
 Bayesian (BIC) 21188.559  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 20757.410  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.070  
 90 Percent confidence interval - lower 0.065  
 90 Percent confidence interval - upper 0.075  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.075  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.530 0.448  
 cog\_read\_2 0.461 0.114 4.031 0.000 0.244 0.300  
 cog\_read\_3 1.822 0.268 6.797 0.000 0.966 0.800  
 cog\_read\_4 1.941 0.283 6.852 0.000 1.029 0.911  
 cog\_read\_5 1.304 0.212 6.163 0.000 0.691 0.587  
 d2under3\_1 0.430 0.163 2.633 0.008 0.228 0.213  
 PerfExp2 =~   
 PerfExp2\_1 1.000 1.055 0.826  
 PerfExp2\_2 1.039 0.073 14.266 0.000 1.097 0.860  
 PerfExp2\_3 1.042 0.073 14.182 0.000 1.099 0.864  
 PerfExp2\_4 0.653 0.067 9.675 0.000 0.689 0.651  
 PerfExp2\_5 0.981 0.071 13.850 0.000 1.036 0.839  
 EffExp2 =~   
 EffExp2\_1 1.000 0.795 0.786  
 EffExp2\_2 0.994 0.086 11.533 0.000 0.791 0.768  
 EffExp2\_3 0.987 0.077 12.888 0.000 0.785 0.885  
 EffExp2\_4 0.913 0.073 12.575 0.000 0.726 0.871  
 SocInf2 =~   
 SocInf2\_1 1.000 1.063 0.900  
 SocInf2\_2 0.979 0.053 18.625 0.000 1.040 0.894  
 SocInf2\_3 0.815 0.059 13.827 0.000 0.866 0.770  
 SocInf2\_5 0.801 0.063 12.627 0.000 0.851 0.744  
 SocInf2\_6 0.786 0.063 12.514 0.000 0.835 0.727  
 Trust2 =~   
 trust2\_1 1.000 0.868 0.824  
 trust2\_2 1.125 0.081 13.889 0.000 0.976 0.841  
 trust2\_3 1.183 0.083 14.175 0.000 1.027 0.871  
 BehInt2 =~   
 Beh\_Int2\_1 1.000 1.194 0.972  
 Beh\_Int2\_2 0.986 0.026 37.850 0.000 1.178 0.972  
 Beh\_Int2\_3 0.905 0.036 25.065 0.000 1.080 0.901  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.392 0.859  
 job\_anx\_2 0.705 0.081 8.721 0.000 0.980 0.563  
 job\_anx\_3 1.118 0.062 18.069 0.000 1.555 0.882  
 job\_anx\_4 0.708 0.066 10.804 0.000 0.986 0.675  
 job\_anx\_5 0.580 0.081 7.175 0.000 0.807 0.473  
 job\_anx\_6 0.883 0.074 12.007 0.000 1.229 0.700  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.362 0.781  
 soctechblind\_2 0.569 0.069 8.287 0.000 0.774 0.593  
 soctechblind\_3 0.826 0.075 11.073 0.000 1.126 0.789  
 soctechblind\_4 0.925 0.088 10.530 0.000 1.259 0.698  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp2 0.057 0.046 1.238 0.216 0.102 0.102  
 EffExp2 0.043 0.035 1.222 0.222 0.102 0.102  
 SocInf2 0.096 0.048 1.994 0.046 0.170 0.170  
 Trust2 0.054 0.039 1.392 0.164 0.117 0.117  
 BehInt2 0.072 0.050 1.431 0.152 0.114 0.114  
 job\_anx -0.094 0.056 -1.686 0.092 -0.127 -0.127  
 soctechblind 0.041 0.057 0.718 0.473 0.056 0.056  
 PerfExp2 ~~   
 EffExp2 0.326 0.076 4.289 0.000 0.388 0.388  
 SocInf2 0.877 0.119 7.355 0.000 0.782 0.782  
 Trust2 0.816 0.109 7.495 0.000 0.891 0.891  
 BehInt2 0.974 0.130 7.504 0.000 0.773 0.773  
 job\_anx -0.204 0.117 -1.736 0.083 -0.139 -0.139  
 soctechblind -0.149 0.120 -1.241 0.215 -0.104 -0.104  
 EffExp2 ~~   
 SocInf2 0.195 0.070 2.794 0.005 0.231 0.231  
 Trust2 0.273 0.064 4.256 0.000 0.395 0.395  
 BehInt2 0.226 0.077 2.949 0.003 0.238 0.238  
 job\_anx -0.090 0.088 -1.027 0.304 -0.082 -0.082  
 soctechblind -0.300 0.095 -3.141 0.002 -0.277 -0.277  
 SocInf2 ~~   
 Trust2 0.709 0.097 7.338 0.000 0.768 0.768  
 BehInt2 1.055 0.127 8.305 0.000 0.831 0.831  
 job\_anx -0.196 0.117 -1.673 0.094 -0.133 -0.133  
 soctechblind -0.010 0.120 -0.081 0.935 -0.007 -0.007  
 Trust2 ~~   
 BehInt2 0.812 0.106 7.664 0.000 0.783 0.783  
 job\_anx -0.303 0.100 -3.018 0.003 -0.251 -0.251  
 soctechblind -0.238 0.102 -2.328 0.020 -0.201 -0.201  
 BehInt2 ~~   
 job\_anx -0.304 0.129 -2.348 0.019 -0.183 -0.183  
 soctechblind -0.290 0.133 -2.184 0.029 -0.178 -0.178  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.400 0.190 7.368 0.000 0.739 0.739  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.112 0.074 41.842 0.000 3.112 2.631  
 .cog\_read\_2 3.902 0.051 76.335 0.000 3.902 4.790  
 .cog\_read\_3 2.473 0.076 32.604 0.000 2.473 2.050  
 .cog\_read\_4 2.319 0.071 32.653 0.000 2.319 2.053  
 .cog\_read\_5 2.265 0.074 30.619 0.000 2.265 1.925  
 .d2under3\_1 14.451 0.077 188.297 0.000 14.451 13.523  
 .PerfExp2\_1 2.863 0.092 31.057 0.000 2.863 2.241  
 .PerfExp2\_2 2.898 0.092 31.513 0.000 2.898 2.274  
 .PerfExp2\_3 2.824 0.092 30.768 0.000 2.824 2.218  
 .PerfExp2\_4 2.246 0.076 29.400 0.000 2.246 2.123  
 .PerfExp2\_5 2.739 0.089 30.738 0.000 2.739 2.218  
 .EffExp2\_1 3.624 0.073 49.656 0.000 3.624 3.581  
 .EffExp2\_2 3.831 0.074 51.699 0.000 3.831 3.721  
 .EffExp2\_3 4.010 0.064 62.735 0.000 4.010 4.523  
 .EffExp2\_4 4.047 0.060 67.327 0.000 4.047 4.854  
 .SocInf2\_1 2.675 0.085 31.408 0.000 2.675 2.267  
 .SocInf2\_2 2.516 0.084 29.985 0.000 2.516 2.162  
 .SocInf2\_3 2.810 0.081 34.629 0.000 2.810 2.499  
 .SocInf2\_5 2.461 0.083 29.808 0.000 2.461 2.151  
 .SocInf2\_6 2.930 0.083 35.377 0.000 2.930 2.553  
 .trust2\_1 3.113 0.076 40.998 0.000 3.113 2.955  
 .trust2\_2 2.957 0.084 35.387 0.000 2.957 2.547  
 .trust2\_3 2.861 0.085 33.654 0.000 2.861 2.425  
 .Beh\_Int2\_1 2.379 0.089 26.825 0.000 2.379 1.935  
 .Beh\_Int2\_2 2.337 0.087 26.730 0.000 2.337 1.928  
 .Beh\_Int2\_3 2.345 0.086 27.129 0.000 2.345 1.956  
 .job\_anx\_1 4.634 0.105 44.103 0.000 4.634 2.861  
 .job\_anx\_2 4.094 0.113 36.196 0.000 4.094 2.350  
 .job\_anx\_3 4.588 0.114 40.153 0.000 4.588 2.602  
 .job\_anx\_4 4.811 0.095 50.739 0.000 4.811 3.293  
 .job\_anx\_5 4.642 0.111 41.897 0.000 4.642 2.720  
 .job\_anx\_6 4.022 0.114 35.316 0.000 4.022 2.292  
 .soctechblind\_1 4.086 0.114 35.752 0.000 4.086 2.343  
 .soctechblind\_2 5.521 0.086 64.519 0.000 5.521 4.228  
 .soctechblind\_3 4.690 0.093 50.163 0.000 4.690 3.287  
 .soctechblind\_4 3.455 0.118 29.208 0.000 3.455 1.916  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp2 0.000 0.000 0.000  
 EffExp2 0.000 0.000 0.000  
 SocInf2 0.000 0.000 0.000  
 Trust2 0.000 0.000 0.000  
 BehInt2 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 1.119 0.104 10.782 0.000 1.119 0.799  
 .cog\_read\_2 0.604 0.055 11.020 0.000 0.604 0.910  
 .cog\_read\_3 0.524 0.066 7.912 0.000 0.524 0.360  
 .cog\_read\_4 0.218 0.061 3.562 0.000 0.218 0.171  
 .cog\_read\_5 0.907 0.087 10.385 0.000 0.907 0.655  
 .d2under3\_1 1.090 0.111 9.786 0.000 1.090 0.955  
 .PerfExp2\_1 0.518 0.065 7.961 0.000 0.518 0.318  
 .PerfExp2\_2 0.422 0.056 7.590 0.000 0.422 0.260  
 .PerfExp2\_3 0.412 0.056 7.381 0.000 0.412 0.254  
 .PerfExp2\_4 0.645 0.070 9.236 0.000 0.645 0.576  
 .PerfExp2\_5 0.452 0.056 8.124 0.000 0.452 0.296  
 .EffExp2\_1 0.392 0.051 7.761 0.000 0.392 0.383  
 .EffExp2\_2 0.435 0.055 7.966 0.000 0.435 0.410  
 .EffExp2\_3 0.170 0.029 5.895 0.000 0.170 0.216  
 .EffExp2\_4 0.168 0.026 6.424 0.000 0.168 0.241  
 .SocInf2\_1 0.264 0.039 6.746 0.000 0.264 0.189  
 .SocInf2\_2 0.273 0.039 6.942 0.000 0.273 0.201  
 .SocInf2\_3 0.514 0.059 8.654 0.000 0.514 0.407  
 .SocInf2\_5 0.584 0.067 8.766 0.000 0.584 0.446  
 .SocInf2\_6 0.620 0.070 8.854 0.000 0.620 0.471  
 .trust2\_1 0.356 0.046 7.754 0.000 0.356 0.321  
 .trust2\_2 0.395 0.053 7.509 0.000 0.395 0.293  
 .trust2\_3 0.337 0.049 6.934 0.000 0.337 0.242  
 .Beh\_Int2\_1 0.085 0.017 5.006 0.000 0.085 0.056  
 .Beh\_Int2\_2 0.082 0.016 5.033 0.000 0.082 0.056  
 .Beh\_Int2\_3 0.270 0.031 8.671 0.000 0.270 0.188  
 .job\_anx\_1 0.687 0.097 7.116 0.000 0.687 0.262  
 .job\_anx\_2 2.074 0.205 10.120 0.000 2.074 0.683  
 .job\_anx\_3 0.689 0.109 6.329 0.000 0.689 0.222  
 .job\_anx\_4 1.163 0.123 9.442 0.000 1.163 0.545  
 .job\_anx\_5 2.260 0.216 10.461 0.000 2.260 0.776  
 .job\_anx\_6 1.570 0.161 9.761 0.000 1.570 0.510  
 .soctechblind\_1 1.186 0.156 7.602 0.000 1.186 0.390  
 .soctechblind\_2 1.106 0.117 9.417 0.000 1.106 0.648  
 .soctechblind\_3 0.768 0.108 7.127 0.000 0.768 0.378  
 .soctechblind\_4 1.666 0.194 8.574 0.000 1.666 0.512  
 cogread 0.281 0.081 3.480 0.001 1.000 1.000  
 PerfExp2 1.114 0.162 6.875 0.000 1.000 1.000  
 EffExp2 0.632 0.101 6.242 0.000 1.000 1.000  
 SocInf2 1.129 0.142 7.963 0.000 1.000 1.000  
 Trust2 0.754 0.111 6.807 0.000 1.000 1.000  
 BehInt2 1.426 0.154 9.270 0.000 1.000 1.000  
 job\_anx 1.936 0.243 7.957 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.855 0.282 6.569 0.000 1.000 1.000

## Hypotheses tests

model\_hypo <- '  
cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5  
  
PerfExp1 =~ PerfExp1\_1 + PerfExp1\_2 + PerfExp1\_3 + PerfExp1\_4 + PerfExp1\_5  
EffExp1 =~ EffExp1\_1 + EffExp1\_2 + EffExp1\_3 + EffExp1\_4  
SocInf1 =~ SocInf1\_1 + SocInf1\_2 + SocInf1\_3 + SocInf1\_4 + SocInf1\_5  
Trust1 =~ trust1\_1 + trust1\_2 + trust1\_3  
d1under =~ d1under3\_1  
BehInt1 =~ Beh\_Int1\_1 + Beh\_Int1\_2 + Beh\_Int1\_3  
  
  
PerfExp2 =~ PerfExp2\_1 + PerfExp2\_2 + PerfExp2\_3 + PerfExp2\_4 + PerfExp2\_5  
EffExp2 =~ EffExp2\_1 + EffExp2\_2 + EffExp2\_3 + EffExp2\_4   
SocInf2 =~ SocInf2\_1 + SocInf2\_2 + SocInf2\_3 + SocInf2\_5 + SocInf2\_6  
Trust2 =~ trust2\_1 + trust2\_2 + trust2\_3  
d2under =~ d2under3\_1  
BehInt2 =~ Beh\_Int2\_1 + Beh\_Int2\_2 + Beh\_Int2\_3  
  
# controls  
job\_anx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
d1under3\_1 ~~ 0\*d1under3\_1  
d2under3\_1 ~~ 0\*d2under3\_1  
  
BehInt1 ~ p1\*PerfExp1 + e1\*EffExp1 + s1\*SocInf1 + t1\*Trust1 +   
 cj1\*job\_anx + cs1\*soctechblind + ck11\* knowAI4\_1 + ck21\*knowAI7\_1 + ca1\*Age + cg1\*Gender +  
 cc1\*country  
   
BehInt2 ~ p2\*PerfExp2 + e2\*EffExp2 + s2\*SocInf2 + t2\*Trust2 +   
 cj2\*job\_anx + cs2\*soctechblind + k12\* knowAI4\_1 + ck22\*knowAI7\_1 + ca2\*Age + cg2\*Gender +  
 cc2\*country  
'  
  
model\_fit <- cfa(model\_hypo, data=data\_all, missing = "fiml")

Warning in lav\_data\_full(data = data, group = group, cluster = cluster, : lavaan WARNING: 146 cases were deleted due to missing values in   
 exogenous variable(s), while fixed.x = TRUE.

summary(model\_fit, standardized=TRUE, fit = TRUE)

lavaan 0.6-11 ended normally after 198 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 270  
   
 Used Total  
 Number of observations 194 340  
 Number of missing patterns 4   
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 3478.692  
 Degrees of freedom 1725  
 P-value (Chi-square) 0.000  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 11047.350  
 Degrees of freedom 1881  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 0.809  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 0.791  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -13533.652  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) NA  
   
 Akaike (AIC) 27607.303  
 Bayesian (BIC) 28489.625  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 27634.320  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.072  
 90 Percent confidence interval - lower 0.069  
 90 Percent confidence interval - upper 0.076  
 P-value RMSEA <= 0.05 0.000  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.080  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Observed  
 Observed information based on Hessian  
  
Latent Variables:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread =~   
 cog\_read\_1 1.000 0.444 0.396  
 cog\_read\_2 0.476 0.151 3.155 0.002 0.212 0.278  
 cog\_read\_3 2.182 0.426 5.128 0.000 0.969 0.793  
 cog\_read\_4 2.334 0.445 5.240 0.000 1.037 0.908  
 cog\_read\_5 1.475 0.314 4.701 0.000 0.655 0.550  
 PerfExp1 =~   
 PerfExp1\_1 1.000 0.867 0.801  
 PerfExp1\_2 0.925 0.099 9.353 0.000 0.803 0.685  
 PerfExp1\_3 1.079 0.095 11.318 0.000 0.936 0.808  
 PerfExp1\_4 0.760 0.092 8.291 0.000 0.659 0.601  
 PerfExp1\_5 1.003 0.078 12.888 0.000 0.870 0.814  
 EffExp1 =~   
 EffExp1\_1 1.000 0.629 0.607  
 EffExp1\_2 1.189 0.140 8.493 0.000 0.748 0.766  
 EffExp1\_3 1.215 0.143 8.518 0.000 0.764 0.879  
 EffExp1\_4 1.276 0.150 8.483 0.000 0.803 0.883  
 SocInf1 =~   
 SocInf1\_1 1.000 0.895 0.856  
 SocInf1\_2 1.004 0.066 15.112 0.000 0.898 0.842  
 SocInf1\_3 0.829 0.076 10.898 0.000 0.742 0.711  
 SocInf1\_4 0.875 0.080 11.001 0.000 0.783 0.732  
 SocInf1\_5 0.917 0.079 11.656 0.000 0.820 0.742  
 Trust1 =~   
 trust1\_1 1.000 0.726 0.755  
 trust1\_2 1.163 0.109 10.650 0.000 0.844 0.770  
 trust1\_3 1.270 0.105 12.100 0.000 0.921 0.874  
 d1under =~   
 d1under3\_1 1.000 1.028 1.000  
 BehInt1 =~   
 Beh\_Int1\_1 1.000 1.017 0.914  
 Beh\_Int1\_2 1.059 0.049 21.726 0.000 1.076 0.920  
 Beh\_Int1\_3 1.061 0.046 23.212 0.000 1.079 0.939  
 PerfExp2 =~   
 PerfExp2\_1 1.000 1.054 0.825  
 PerfExp2\_2 1.036 0.073 14.187 0.000 1.092 0.857  
 PerfExp2\_3 1.042 0.073 14.189 0.000 1.099 0.863  
 PerfExp2\_4 0.664 0.067 9.847 0.000 0.700 0.661  
 PerfExp2\_5 0.983 0.071 13.870 0.000 1.036 0.839  
 EffExp2 =~   
 EffExp2\_1 1.000 0.796 0.786  
 EffExp2\_2 1.002 0.086 11.715 0.000 0.798 0.775  
 EffExp2\_3 0.973 0.075 13.043 0.000 0.774 0.873  
 EffExp2\_4 0.920 0.071 12.920 0.000 0.732 0.878  
 SocInf2 =~   
 SocInf2\_1 1.000 1.063 0.901  
 SocInf2\_2 0.973 0.052 18.644 0.000 1.035 0.889  
 SocInf2\_3 0.826 0.058 14.202 0.000 0.878 0.781  
 SocInf2\_5 0.791 0.063 12.538 0.000 0.841 0.735  
 SocInf2\_6 0.794 0.062 12.772 0.000 0.844 0.736  
 Trust2 =~   
 trust2\_1 1.000 0.876 0.830  
 trust2\_2 1.104 0.079 13.920 0.000 0.967 0.833  
 trust2\_3 1.180 0.081 14.553 0.000 1.033 0.874  
 d2under =~   
 d2under3\_1 1.000 1.071 1.000  
 BehInt2 =~   
 Beh\_Int2\_1 1.000 1.183 0.970  
 Beh\_Int2\_2 0.988 0.026 37.933 0.000 1.169 0.972  
 Beh\_Int2\_3 0.907 0.036 25.179 0.000 1.074 0.901  
 job\_anx =~   
 job\_anx\_1 1.000 1.377 0.851  
 job\_anx\_2 0.706 0.091 7.802 0.000 0.973 0.557  
 job\_anx\_3 1.142 0.069 16.439 0.000 1.573 0.892  
 job\_anx\_4 0.710 0.075 9.445 0.000 0.978 0.659  
 job\_anx\_5 0.618 0.089 6.930 0.000 0.850 0.499  
 job\_anx\_6 0.912 0.083 11.024 0.000 1.255 0.711  
 soctechblind =~   
 soctechblind\_1 1.000 1.393 0.794  
 soctechblind\_2 0.533 0.069 7.720 0.000 0.742 0.587  
 soctechblind\_3 0.801 0.075 10.672 0.000 1.116 0.795  
 soctechblind\_4 0.905 0.093 9.699 0.000 1.260 0.696  
  
Regressions:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 BehInt1 ~   
 PrfExp1 (p1) 0.514 0.140 3.666 0.000 0.439 0.439  
 EffExp1 (e1) 0.067 0.095 0.700 0.484 0.041 0.041  
 SocInf1 (s1) 0.470 0.082 5.702 0.000 0.414 0.414  
 Trust1 (t1) -0.000 0.176 -0.002 0.999 -0.000 -0.000  
 job\_anx (cj1) -0.133 0.065 -2.047 0.041 -0.180 -0.180  
 sctchbl (cs1) -0.036 0.066 -0.552 0.581 -0.050 -0.050  
 knAI4\_1 (ck11) 0.089 0.064 1.381 0.167 0.088 0.065  
 knAI7\_1 (ck21) 0.005 0.067 0.072 0.942 0.005 0.003  
 Age (ca1) 0.000 0.007 0.006 0.995 0.000 0.000  
 Gender (cg1) 0.039 0.101 0.391 0.696 0.039 0.017  
 country (cc1) 0.012 0.053 0.222 0.824 0.012 0.010  
 BehInt2 ~   
 PrfExp2 (p2) 0.197 0.145 1.355 0.176 0.176 0.176  
 EffExp2 (e2) -0.149 0.077 -1.932 0.053 -0.100 -0.100  
 SocInf2 (s2) 0.593 0.091 6.518 0.000 0.533 0.533  
 Trust2 (t2) 0.335 0.179 1.868 0.062 0.248 0.248  
 job\_anx (cj2) 0.116 0.070 1.655 0.098 0.135 0.135  
 sctchbl (cs2) -0.190 0.072 -2.617 0.009 -0.223 -0.223  
 knAI4\_1 (k12) 0.116 0.069 1.680 0.093 0.098 0.073  
 knAI7\_1 (ck22) -0.097 0.073 -1.322 0.186 -0.082 -0.058  
 Age (ca2) -0.003 0.007 -0.423 0.672 -0.003 -0.018  
 Gender (cg2) -0.066 0.109 -0.611 0.541 -0.056 -0.025  
 country (cc2) 0.041 0.057 0.715 0.475 0.034 0.031  
  
Covariances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 cogread ~~   
 PerfExp1 0.031 0.032 0.968 0.333 0.082 0.082  
 EffExp1 0.036 0.025 1.464 0.143 0.129 0.129  
 SocInf1 0.057 0.034 1.652 0.099 0.143 0.143  
 Trust1 0.037 0.028 1.309 0.191 0.114 0.114  
 d1under 0.101 0.041 2.469 0.014 0.221 0.221  
 PerfExp2 0.048 0.039 1.240 0.215 0.103 0.103  
 EffExp2 0.033 0.030 1.099 0.272 0.092 0.092  
 SocInf2 0.080 0.042 1.928 0.054 0.169 0.169  
 Trust2 0.048 0.033 1.429 0.153 0.123 0.123  
 d2under 0.100 0.042 2.351 0.019 0.210 0.210  
 job\_anx -0.125 0.056 -2.257 0.024 -0.205 -0.205  
 soctechblind 0.011 0.053 0.199 0.842 0.017 0.017  
 PerfExp1 ~~   
 EffExp1 0.248 0.059 4.172 0.000 0.453 0.453  
 SocInf1 0.508 0.079 6.428 0.000 0.654 0.654  
 Trust1 0.532 0.077 6.868 0.000 0.845 0.845  
 d1under 0.133 0.071 1.874 0.061 0.149 0.149  
 PerfExp2 0.471 0.086 5.454 0.000 0.515 0.515  
 EffExp2 0.137 0.059 2.334 0.020 0.198 0.198  
 SocInf2 0.368 0.080 4.583 0.000 0.399 0.399  
 Trust2 0.366 0.071 5.121 0.000 0.482 0.482  
 d2under 0.141 0.072 1.941 0.052 0.151 0.151  
 job\_anx -0.257 0.100 -2.568 0.010 -0.215 -0.215  
 soctechblind -0.136 0.104 -1.313 0.189 -0.113 -0.113  
 EffExp1 ~~   
 SocInf1 0.216 0.055 3.911 0.000 0.384 0.384  
 Trust1 0.217 0.051 4.293 0.000 0.476 0.476  
 d1under 0.294 0.062 4.787 0.000 0.455 0.455  
 PerfExp2 0.243 0.063 3.824 0.000 0.366 0.366  
 EffExp2 0.353 0.063 5.574 0.000 0.705 0.705  
 SocInf2 0.125 0.056 2.227 0.026 0.186 0.186  
 Trust2 0.212 0.055 3.876 0.000 0.385 0.385  
 d2under 0.312 0.065 4.825 0.000 0.464 0.464  
 job\_anx -0.142 0.072 -1.967 0.049 -0.164 -0.164  
 soctechblind -0.250 0.081 -3.099 0.002 -0.286 -0.286  
 SocInf1 ~~   
 Trust1 0.420 0.068 6.173 0.000 0.647 0.647  
 d1under 0.002 0.070 0.031 0.975 0.002 0.002  
 PerfExp2 0.467 0.087 5.389 0.000 0.495 0.495  
 EffExp2 0.149 0.059 2.513 0.012 0.209 0.209  
 SocInf2 0.600 0.091 6.586 0.000 0.631 0.631  
 Trust2 0.342 0.070 4.854 0.000 0.437 0.437  
 d2under 0.156 0.074 2.105 0.035 0.162 0.162  
 job\_anx -0.153 0.100 -1.535 0.125 -0.124 -0.124  
 soctechblind -0.029 0.104 -0.282 0.778 -0.023 -0.023  
 Trust1 ~~   
 d1under 0.094 0.059 1.602 0.109 0.126 0.126  
 PerfExp2 0.381 0.074 5.125 0.000 0.498 0.498  
 EffExp2 0.159 0.051 3.094 0.002 0.275 0.275  
 SocInf2 0.304 0.069 4.439 0.000 0.395 0.395  
 Trust2 0.384 0.066 5.784 0.000 0.604 0.604  
 d2under 0.105 0.061 1.717 0.086 0.136 0.136  
 job\_anx -0.340 0.089 -3.834 0.000 -0.340 -0.340  
 soctechblind -0.259 0.091 -2.855 0.004 -0.257 -0.257  
 d1under ~~   
 PerfExp2 -0.076 0.082 -0.929 0.353 -0.070 -0.070  
 EffExp2 0.217 0.065 3.326 0.001 0.265 0.265  
 SocInf2 -0.065 0.082 -0.800 0.424 -0.060 -0.060  
 Trust2 0.021 0.069 0.309 0.757 0.024 0.024  
 d2under 0.587 0.090 6.555 0.000 0.533 0.533  
 job\_anx 0.039 0.107 0.362 0.717 0.027 0.027  
 soctechblind 0.037 0.114 0.327 0.744 0.026 0.026  
 PerfExp2 ~~   
 EffExp2 0.328 0.076 4.320 0.000 0.391 0.391  
 SocInf2 0.876 0.119 7.345 0.000 0.781 0.781  
 Trust2 0.824 0.110 7.526 0.000 0.893 0.893  
 d2under 0.205 0.087 2.353 0.019 0.181 0.181  
 job\_anx -0.206 0.117 -1.765 0.078 -0.142 -0.142  
 soctechblind -0.157 0.122 -1.280 0.201 -0.107 -0.107  
 EffExp2 ~~   
 SocInf2 0.199 0.070 2.843 0.004 0.235 0.235  
 Trust2 0.280 0.065 4.335 0.000 0.402 0.402  
 d2under 0.507 0.080 6.339 0.000 0.595 0.595  
 job\_anx -0.097 0.088 -1.104 0.269 -0.089 -0.089  
 soctechblind -0.306 0.098 -3.123 0.002 -0.277 -0.277  
 SocInf2 ~~   
 Trust2 0.716 0.097 7.358 0.000 0.768 0.768  
 d2under 0.181 0.086 2.096 0.036 0.159 0.159  
 job\_anx -0.204 0.117 -1.750 0.080 -0.140 -0.140  
 soctechblind -0.017 0.122 -0.142 0.887 -0.012 -0.012  
 Trust2 ~~   
 d2under 0.174 0.073 2.365 0.018 0.185 0.185  
 job\_anx -0.303 0.101 -3.000 0.003 -0.252 -0.252  
 soctechblind -0.247 0.105 -2.346 0.019 -0.203 -0.203  
 d2under ~~   
 job\_anx 0.069 0.112 0.617 0.537 0.047 0.047  
 soctechblind -0.144 0.119 -1.209 0.227 -0.096 -0.096  
 job\_anx ~~   
 soctechblind 1.407 0.209 6.730 0.000 0.734 0.734  
 .BehInt1 ~~   
 .BehInt2 0.137 0.031 4.442 0.000 0.467 0.467  
  
Intercepts:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .cog\_read\_1 3.256 0.081 40.281 0.000 3.256 2.899  
 .cog\_read\_2 3.964 0.055 72.422 0.000 3.964 5.200  
 .cog\_read\_3 2.579 0.088 29.309 0.000 2.579 2.109  
 .cog\_read\_4 2.443 0.082 29.738 0.000 2.443 2.140  
 .cog\_read\_5 2.363 0.086 27.576 0.000 2.363 1.985  
 .PerfExp1\_1 3.567 0.078 45.866 0.000 3.567 3.293  
 .PerfExp1\_2 3.021 0.084 35.850 0.000 3.021 2.578  
 .PerfExp1\_3 3.165 0.083 38.026 0.000 3.165 2.730  
 .PerfExp1\_4 2.675 0.079 33.904 0.000 2.675 2.439  
 .PerfExp1\_5 3.524 0.077 45.876 0.000 3.524 3.297  
 .EffExp1\_1 3.307 0.075 44.310 0.000 3.307 3.187  
 .EffExp1\_2 3.742 0.070 53.360 0.000 3.742 3.831  
 .EffExp1\_3 3.839 0.062 61.438 0.000 3.839 4.416  
 .EffExp1\_4 3.922 0.065 60.006 0.000 3.922 4.313  
 .SocInf1\_1 2.775 0.075 36.938 0.000 2.775 2.655  
 .SocInf1\_2 2.701 0.077 35.275 0.000 2.701 2.533  
 .SocInf1\_3 3.092 0.075 41.222 0.000 3.092 2.964  
 .SocInf1\_4 2.979 0.077 38.800 0.000 2.979 2.786  
 .SocInf1\_5 2.801 0.080 35.227 0.000 2.801 2.533  
 .trust1\_1 3.478 0.069 50.305 0.000 3.478 3.617  
 .trust1\_2 3.361 0.079 42.738 0.000 3.361 3.068  
 .trust1\_3 3.290 0.076 43.416 0.000 3.290 3.120  
 .d1under3\_1 14.216 0.074 192.671 0.000 14.216 13.833  
 .Beh\_Int1\_1 2.640 0.387 6.824 0.000 2.640 2.374  
 .Beh\_Int1\_2 2.632 0.409 6.427 0.000 2.632 2.248  
 .Beh\_Int1\_3 2.497 0.410 6.091 0.000 2.497 2.175  
 .PerfExp2\_1 2.874 0.092 31.289 0.000 2.874 2.249  
 .PerfExp2\_2 2.910 0.092 31.762 0.000 2.910 2.283  
 .PerfExp2\_3 2.835 0.091 31.003 0.000 2.835 2.226  
 .PerfExp2\_4 2.253 0.076 29.550 0.000 2.253 2.128  
 .PerfExp2\_5 2.750 0.089 30.974 0.000 2.750 2.226  
 .EffExp2\_1 3.626 0.073 49.718 0.000 3.626 3.580  
 .EffExp2\_2 3.835 0.074 51.831 0.000 3.835 3.727  
 .EffExp2\_3 4.012 0.064 62.820 0.000 4.012 4.522  
 .EffExp2\_4 4.048 0.060 67.418 0.000 4.048 4.853  
 .SocInf2\_1 2.694 0.085 31.735 0.000 2.694 2.283  
 .SocInf2\_2 2.534 0.084 30.297 0.000 2.534 2.178  
 .SocInf2\_3 2.825 0.081 34.908 0.000 2.825 2.513  
 .SocInf2\_5 2.476 0.082 30.058 0.000 2.476 2.165  
 .SocInf2\_6 2.945 0.083 35.638 0.000 2.945 2.566  
 .trust2\_1 3.122 0.076 41.112 0.000 3.122 2.958  
 .trust2\_2 2.968 0.084 35.529 0.000 2.968 2.554  
 .trust2\_3 2.872 0.085 33.777 0.000 2.872 2.430  
 .d2under3\_1 14.479 0.077 188.351 0.000 14.479 13.523  
 .Beh\_Int2\_1 2.574 0.415 6.196 0.000 2.574 2.109  
 .Beh\_Int2\_2 2.530 0.410 6.166 0.000 2.530 2.103  
 .Beh\_Int2\_3 2.521 0.378 6.664 0.000 2.521 2.116  
 .job\_anx\_1 4.603 0.116 39.604 0.000 4.603 2.846  
 .job\_anx\_2 4.060 0.126 32.320 0.000 4.060 2.325  
 .job\_anx\_3 4.598 0.127 36.336 0.000 4.598 2.609  
 .job\_anx\_4 4.775 0.107 44.757 0.000 4.775 3.219  
 .job\_anx\_5 4.610 0.123 37.569 0.000 4.610 2.703  
 .job\_anx\_6 4.029 0.127 31.755 0.000 4.029 2.283  
 .soctechblind\_1 4.083 0.126 32.374 0.000 4.083 2.328  
 .soctechblind\_2 5.521 0.091 60.788 0.000 5.521 4.364  
 .soctechblind\_3 4.747 0.101 47.039 0.000 4.747 3.383  
 .soctechblind\_4 3.513 0.130 26.987 0.000 3.513 1.941  
 cogread 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp1 0.000 0.000 0.000  
 EffExp1 0.000 0.000 0.000  
 SocInf1 0.000 0.000 0.000  
 Trust1 0.000 0.000 0.000  
 d1under 0.000 0.000 0.000  
 .BehInt1 0.000 0.000 0.000  
 PerfExp2 0.000 0.000 0.000  
 EffExp2 0.000 0.000 0.000  
 SocInf2 0.000 0.000 0.000  
 Trust2 0.000 0.000 0.000  
 d2under 0.000 0.000 0.000  
 .BehInt2 0.000 0.000 0.000  
 job\_anx 0.000 0.000 0.000  
 soctechblind 0.000 0.000 0.000  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|) Std.lv Std.all  
 .d1under3\_1 0.000 0.000 0.000  
 .d2under3\_1 0.000 0.000 0.000  
 .cog\_read\_1 1.064 0.112 9.524 0.000 1.064 0.844  
 .cog\_read\_2 0.536 0.056 9.648 0.000 0.536 0.923  
 .cog\_read\_3 0.555 0.082 6.783 0.000 0.555 0.371  
 .cog\_read\_4 0.229 0.077 2.968 0.003 0.229 0.176  
 .cog\_read\_5 0.989 0.108 9.137 0.000 0.989 0.697  
 .PerfExp1\_1 0.421 0.057 7.363 0.000 0.421 0.359  
 .PerfExp1\_2 0.729 0.086 8.489 0.000 0.729 0.531  
 .PerfExp1\_3 0.467 0.066 7.054 0.000 0.467 0.348  
 .PerfExp1\_4 0.769 0.084 9.150 0.000 0.769 0.639  
 .PerfExp1\_5 0.385 0.054 7.167 0.000 0.385 0.337  
 .EffExp1\_1 0.680 0.077 8.801 0.000 0.680 0.632  
 .EffExp1\_2 0.394 0.049 7.997 0.000 0.394 0.413  
 .EffExp1\_3 0.172 0.029 5.988 0.000 0.172 0.227  
 .EffExp1\_4 0.182 0.031 5.817 0.000 0.182 0.220  
 .SocInf1\_1 0.292 0.044 6.690 0.000 0.292 0.268  
 .SocInf1\_2 0.331 0.048 6.885 0.000 0.331 0.291  
 .SocInf1\_3 0.538 0.062 8.642 0.000 0.538 0.494  
 .SocInf1\_4 0.532 0.065 8.203 0.000 0.532 0.465  
 .SocInf1\_5 0.550 0.064 8.613 0.000 0.550 0.450  
 .trust1\_1 0.398 0.048 8.255 0.000 0.398 0.431  
 .trust1\_2 0.488 0.060 8.146 0.000 0.488 0.407  
 .trust1\_3 0.263 0.045 5.903 0.000 0.263 0.236  
 .Beh\_Int1\_1 0.203 0.028 7.283 0.000 0.203 0.164  
 .Beh\_Int1\_2 0.211 0.030 6.988 0.000 0.211 0.154  
 .Beh\_Int1\_3 0.155 0.026 6.024 0.000 0.155 0.118  
 .PerfExp2\_1 0.521 0.065 8.057 0.000 0.521 0.319  
 .PerfExp2\_2 0.432 0.056 7.705 0.000 0.432 0.266  
 .PerfExp2\_3 0.415 0.056 7.451 0.000 0.415 0.256  
 .PerfExp2\_4 0.631 0.069 9.200 0.000 0.631 0.563  
 .PerfExp2\_5 0.452 0.055 8.215 0.000 0.452 0.296  
 .EffExp2\_1 0.392 0.049 8.042 0.000 0.392 0.383  
 .EffExp2\_2 0.422 0.052 8.150 0.000 0.422 0.399  
 .EffExp2\_3 0.187 0.028 6.693 0.000 0.187 0.238  
 .EffExp2\_4 0.160 0.025 6.479 0.000 0.160 0.229  
 .SocInf2\_1 0.262 0.038 6.916 0.000 0.262 0.188  
 .SocInf2\_2 0.284 0.039 7.238 0.000 0.284 0.209  
 .SocInf2\_3 0.492 0.057 8.656 0.000 0.492 0.390  
 .SocInf2\_5 0.601 0.067 8.917 0.000 0.601 0.459  
 .SocInf2\_6 0.604 0.068 8.878 0.000 0.604 0.459  
 .trust2\_1 0.346 0.044 7.848 0.000 0.346 0.311  
 .trust2\_2 0.414 0.053 7.847 0.000 0.414 0.307  
 .trust2\_3 0.329 0.046 7.080 0.000 0.329 0.235  
 .Beh\_Int2\_1 0.088 0.017 5.332 0.000 0.088 0.059  
 .Beh\_Int2\_2 0.080 0.016 5.093 0.000 0.080 0.056  
 .Beh\_Int2\_3 0.266 0.031 8.673 0.000 0.266 0.188  
 .job\_anx\_1 0.721 0.107 6.737 0.000 0.721 0.275  
 .job\_anx\_2 2.104 0.229 9.207 0.000 2.104 0.690  
 .job\_anx\_3 0.633 0.115 5.494 0.000 0.633 0.204  
 .job\_anx\_4 1.244 0.144 8.668 0.000 1.244 0.565  
 .job\_anx\_5 2.186 0.232 9.435 0.000 2.186 0.751  
 .job\_anx\_6 1.537 0.175 8.775 0.000 1.537 0.494  
 .soctechblind\_1 1.136 0.165 6.881 0.000 1.136 0.369  
 .soctechblind\_2 1.049 0.120 8.731 0.000 1.049 0.656  
 .soctechblind\_3 0.723 0.109 6.623 0.000 0.723 0.367  
 .soctechblind\_4 1.688 0.213 7.922 0.000 1.688 0.515  
 cogread 0.197 0.075 2.644 0.008 1.000 1.000  
 PerfExp1 0.752 0.118 6.403 0.000 1.000 1.000  
 EffExp1 0.396 0.092 4.313 0.000 1.000 1.000  
 SocInf1 0.800 0.112 7.174 0.000 1.000 1.000  
 Trust1 0.526 0.089 5.920 0.000 1.000 1.000  
 d1under 1.056 0.107 9.849 0.000 1.000 1.000  
 .BehInt1 0.261 0.041 6.333 0.000 0.253 0.253  
 PerfExp2 1.112 0.162 6.866 0.000 1.000 1.000  
 EffExp2 0.633 0.101 6.294 0.000 1.000 1.000  
 SocInf2 1.131 0.142 7.987 0.000 1.000 1.000  
 Trust2 0.767 0.111 6.895 0.000 1.000 1.000  
 d2under 1.146 0.116 9.849 0.000 1.000 1.000  
 .BehInt2 0.327 0.046 7.165 0.000 0.234 0.234  
 job\_anx 1.895 0.267 7.100 0.000 1.000 1.000  
 soctechblind 1.939 0.314 6.178 0.000 1.000 1.000

### RegSEM

library(ISLR)  
library(regsem) # we recommend using version 0.50 or later

Loading required package: Rcpp

Loading required package: Rsolnp

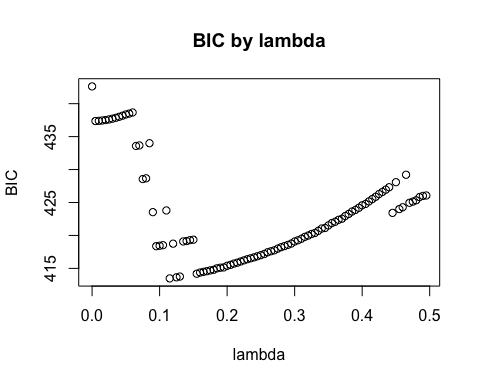
#lavaan model with all mediators  
model1 <-  
'   
# cogread =~ cog\_read\_1 + cog\_read\_2 + cog\_read\_3 + cog\_read\_4 + cog\_read\_5  
# PerfExp1 =~ PerfExp1\_1 + PerfExp1\_2 + PerfExp1\_3 + PerfExp1\_4 + PerfExp1\_5  
# EffExp1 =~ EffExp1\_1 + EffExp1\_2 + EffExp1\_3 + EffExp1\_4  
# SocInf1 =~ SocInf1\_1 + SocInf1\_2 + SocInf1\_3 + SocInf1\_4 + SocInf1\_5  
# trust1 =~ trust1\_1 + trust1\_2 + trust1\_3  
# BehInt1 =~ Beh\_Int1\_1 + Beh\_Int1\_2 + Beh\_Int1\_3  
#   
# jobanx =~ job\_anx\_1 + job\_anx\_2 + job\_anx\_3 + job\_anx\_4 + job\_anx\_5 + job\_anx\_6  
# soctechblind =~ soctechblind\_1 + soctechblind\_2 + soctechblind\_3 + soctechblind\_4  
  
# direct effect  
BehInt1 ~ p1\*PerfExp1 + e1\*EffExp1 + s1\*SocInf1 + t1\*trust1 +   
 cj1\*jobanx + cs1\*soctechblind + ck11\*knowAI4\_1 + ck21\*knowAI7\_1 + ca1\*Age + cg1\*Gender +  
 cc1\*country + cogread + d1under3\_1   
'  
fit.delta = sem(model1,data = comp\_df)  
  
#identify parameter numbers to penalize with pars\_pen  
options(max.print=1000000)  
extractMatrices(fit.delta)$A

BehInt1 PerfExp1 EffExp1 SocInf1 trust1 jobanx soctechblind  
BehInt1 0 1 2 3 4 5 6  
PerfExp1 0 0 0 0 0 0 0  
EffExp1 0 0 0 0 0 0 0  
SocInf1 0 0 0 0 0 0 0  
trust1 0 0 0 0 0 0 0  
jobanx 0 0 0 0 0 0 0  
soctechblind 0 0 0 0 0 0 0  
knowAI4\_1 0 0 0 0 0 0 0  
knowAI7\_1 0 0 0 0 0 0 0  
Age 0 0 0 0 0 0 0  
Gender 0 0 0 0 0 0 0  
country 0 0 0 0 0 0 0  
cogread 0 0 0 0 0 0 0  
d1under3\_1 0 0 0 0 0 0 0  
 knowAI4\_1 knowAI7\_1 Age Gender country cogread d1under3\_1  
BehInt1 7 8 9 10 11 12 13  
PerfExp1 0 0 0 0 0 0 0  
EffExp1 0 0 0 0 0 0 0  
SocInf1 0 0 0 0 0 0 0  
trust1 0 0 0 0 0 0 0  
jobanx 0 0 0 0 0 0 0  
soctechblind 0 0 0 0 0 0 0  
knowAI4\_1 0 0 0 0 0 0 0  
knowAI7\_1 0 0 0 0 0 0 0  
Age 0 0 0 0 0 0 0  
Gender 0 0 0 0 0 0 0  
country 0 0 0 0 0 0 0  
cogread 0 0 0 0 0 0 0  
d1under3\_1 0 0 0 0 0 0 0

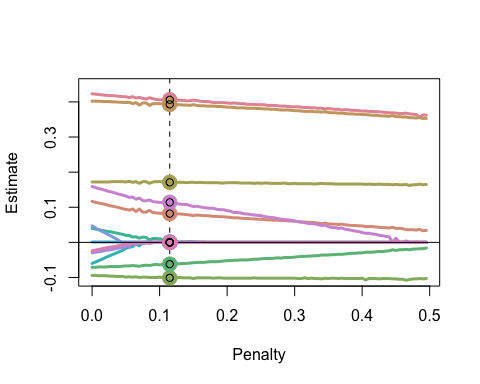
#exploratory analysis via regularization  
#Stage 1  
#find tuning parameter  
fit.reg.tune = cv\_regsem(model = fit.delta,type = "lasso",fit.ret = c("rmsea", "BIC", "chisq"), n.lambda = 100, jump = 0.005, pars\_pen = "regressions", multi.iter = TRUE)

|   
 | | 0%  
 |   
 |= | 1%  
 |   
 |= | 2%  
 |   
 |== | 3%  
 |   
 |=== | 4%  
 |   
 |==== | 5%  
 |   
 |==== | 6%  
 |   
 |===== | 7%  
 |   
 |====== | 8%  
 |   
 |====== | 9%  
 |   
 |======= | 10%  
 |   
 |======== | 11%  
 |   
 |======== | 12%  
 |   
 |========= | 13%  
 |   
 |========== | 14%  
 |   
 |========== | 15%  
 |   
 |=========== | 16%  
 |   
 |============ | 17%  
 |   
 |============= | 18%  
 |   
 |============= | 19%  
 |   
 |============== | 20%  
 |   
 |=============== | 21%  
 |   
 |=============== | 22%  
 |   
 |================ | 23%  
 |   
 |================= | 24%  
 |   
 |================== | 25%  
 |   
 |================== | 26%  
 |   
 |=================== | 27%  
 |   
 |==================== | 28%  
 |   
 |==================== | 29%  
 |   
 |===================== | 30%  
 |   
 |====================== | 31%  
 |   
 |====================== | 32%  
 |   
 |======================= | 33%  
 |   
 |======================== | 34%  
 |   
 |======================== | 35%  
 |   
 |========================= | 36%  
 |   
 |========================== | 37%  
 |   
 |=========================== | 38%  
 |   
 |=========================== | 39%  
 |   
 |============================ | 40%  
 |   
 |============================= | 41%  
 |   
 |============================= | 42%  
 |   
 |============================== | 43%  
 |   
 |=============================== | 44%  
 |   
 |================================ | 45%  
 |   
 |================================ | 46%  
 |   
 |================================= | 47%  
 |   
 |================================== | 48%  
 |   
 |================================== | 49%  
 |   
 |=================================== | 50%  
 |   
 |==================================== | 51%  
 |   
 |==================================== | 52%  
 |   
 |===================================== | 53%  
 |   
 |====================================== | 54%  
 |   
 |====================================== | 55%  
 |   
 |======================================= | 56%  
 |   
 |======================================== | 57%  
 |   
 |========================================= | 58%  
 |   
 |========================================= | 59%  
 |   
 |========================================== | 60%  
 |   
 |=========================================== | 61%  
 |   
 |=========================================== | 62%  
 |   
 |============================================ | 63%  
 |   
 |============================================= | 64%  
 |   
 |============================================== | 65%  
 |   
 |============================================== | 66%  
 |   
 |=============================================== | 67%  
 |   
 |================================================ | 68%  
 |   
 |================================================ | 69%  
 |   
 |================================================= | 70%  
 |   
 |================================================== | 71%  
 |   
 |================================================== | 72%  
 |   
 |=================================================== | 73%  
 |   
 |==================================================== | 74%  
 |   
 |==================================================== | 75%  
 |   
 |===================================================== | 76%  
 |   
 |====================================================== | 77%  
 |   
 |======================================================= | 78%  
 |   
 |======================================================= | 79%  
 |   
 |======================================================== | 80%  
 |   
 |========================================================= | 81%  
 |   
 |========================================================= | 82%  
 |   
 |========================================================== | 83%  
 |   
 |=========================================================== | 84%  
 |   
 |============================================================ | 85%  
 |   
 |============================================================ | 86%  
 |   
 |============================================================= | 87%  
 |   
 |============================================================== | 88%  
 |   
 |============================================================== | 89%  
 |   
 |=============================================================== | 90%  
 |   
 |================================================================ | 91%  
 |   
 |================================================================ | 92%  
 |   
 |================================================================= | 93%  
 |   
 |================================================================== | 94%  
 |   
 |================================================================== | 95%  
 |   
 |=================================================================== | 96%  
 |   
 |==================================================================== | 97%  
 |   
 |===================================================================== | 98%  
 |   
 |===================================================================== | 99%  
 |   
 |======================================================================| 100%

#find minimum BIC value and associated lambda value  
bics = fit.reg.tune[[2]][,"BIC"]  
# remove the one that did not converge  
bics<- bics[bics >= 0]   
  
  
plot(seq(0,0.495,by = 0.005),bics,main = "BIC by lambda",  
xlab = "lambda",ylab = "BIC")



plot(fit.reg.tune,show.minimum="BIC")



min.bic = min(bics)  
lambda = fit.reg.tune[[2]][which(bics == min.bic),"lambda"]  
#fit model with selected value of lambda  
  
fit.reg1 = multi\_optim(fit.delta,type = "lasso",lambda = lambda,gradFun = "ram",  
optMethod = "coord\_desc")  
  
summary(fit.reg1)

$call  
regsem(model = model, lambda = lambda, alpha = alpha, gamma = gamma,   
 random.alpha = random.alpha, gradFun = gradFun, hessFun = hessFun,   
 prerun = prerun, Start = Start, pars\_pen = pars\_pen, diff\_par = diff\_par,   
 LB = LB, UB = UB, par.lim = par.lim, block = block, full = full,   
 max.iter = max.iter, tol = tol, round = round, solver = solver,   
 quasi = quasi, solver.maxit = solver.maxit, alpha.inc = alpha.inc,   
 line.search = line.search, step = step, momentum = momentum,   
 step.ratio = step.ratio, nlminb.control = nlminb.control)  
  
$estimates  
 PerfExp1 -> BehInt1 EffExp1 -> BehInt1 SocInf1 -> BehInt1 trust1 -> BehInt1  
1 0.405 0.082 0.393 0.172  
 jobanx -> BehInt1 soctechblind -> BehInt1 knowAI4\_1 -> BehInt1  
1 -0.1 -0.062 0.006  
 knowAI7\_1 -> BehInt1 Age -> BehInt1 Gender -> BehInt1 country -> BehInt1  
1 0 0.001 0 0  
 cogread -> BehInt1 d1under3\_1 -> BehInt1 BehInt1 ~~ BehInt1  
1 0.111 0 0.397  
  
$returnVals  
 convergence df fit rmsea BIC  
rmsea 99 5 0.006196109 0 418.6865  
  
attr(,"class")  
[1] "summary.regsem"

#Stage 2  
#refit model with only selected mediators  
model2 <-  
'BehInt1 ~ p1\*PerfExp1 + e1\*EffExp1 + s1\*SocInf1 + t1\*trust1 +   
 cj1\*jobanx + cs1\*soctechblind + ck11\*knowAI4\_1 +   
 #ck21\*knowAI7\_1 +   
 #ca1\*Age +   
 #cg1\*Gender +  
 #cc1\*country +   
 #d1under3\_1 +  
 cogread   
'  
fit.reg2 = sem(model2,data = comp\_df,fixed.x = T)  
summary(fit.reg2, fit = T)

lavaan 0.6-11 ended normally after 1 iterations  
  
 Estimator ML  
 Optimization method NLMINB  
 Number of model parameters 9  
   
 Used Total  
 Number of observations 206 340  
   
Model Test User Model:  
   
 Test statistic 0.000  
 Degrees of freedom 0  
  
Model Test Baseline Model:  
  
 Test statistic 218.992  
 Degrees of freedom 8  
 P-value 0.000  
  
User Model versus Baseline Model:  
  
 Comparative Fit Index (CFI) 1.000  
 Tucker-Lewis Index (TLI) 1.000  
  
Loglikelihood and Information Criteria:  
  
 Loglikelihood user model (H0) -201.527  
 Loglikelihood unrestricted model (H1) -201.527  
   
 Akaike (AIC) 421.054  
 Bayesian (BIC) 451.005  
 Sample-size adjusted Bayesian (BIC) 422.489  
  
Root Mean Square Error of Approximation:  
  
 RMSEA 0.000  
 90 Percent confidence interval - lower 0.000  
 90 Percent confidence interval - upper 0.000  
 P-value RMSEA <= 0.05 NA  
  
Standardized Root Mean Square Residual:  
  
 SRMR 0.000  
  
Parameter Estimates:  
  
 Standard errors Standard  
 Information Expected  
 Information saturated (h1) model Structured  
  
Regressions:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|)  
 BehInt1 ~   
 PrfExp1 (p1) 0.406 0.077 5.241 0.000  
 EffExp1 (e1) 0.061 0.070 0.872 0.383  
 SocInf1 (s1) 0.418 0.067 6.258 0.000  
 trust1 (t1) 0.193 0.077 2.522 0.012  
 jobanx (cj1) -0.086 0.049 -1.763 0.078  
 sctchbl (cs1) -0.098 0.050 -1.960 0.050  
 knAI4\_1 (ck11) -0.024 0.072 -0.331 0.741  
 cogread 0.140 0.069 2.046 0.041  
  
Variances:  
 Estimate Std.Err z-value P(>|z|)  
 .BehInt1 0.414 0.041 10.149 0.000

# Appendix

## Model

library(sem)  
#| echo: true  
multipleMediation <- '  
effort =~ e1 + e2 + e3  
perform =~ p1 + p2 + p3  
intent =~ i1 + i2 + i3  
learn =~ l1 + l2 + l3  
  
intent ~ b1 \* perform + b2 \* effort + c \* learn  
perform ~ a1 \* learn  
effort ~ a2 \* learn  
  
indirect1 := a1 \* b1  
indirect2 := a2 \* b2  
  
total := c + (a1 \* b1) + (a2 \* b2)  
perform ~~ effort  
'  
fit <- sem(model = multipleMediation, data = Data)  
summary(fit)

## RegSEM

library(ISLR)  
library(regsem) # we recommend using version 0.50 or later  
data(College)  
#select only public schools  
College1 = College[which(College$Private == "No"),]  
#select and standardize variables of interest  
Data = data.frame(scale(College1[c(3,4,9:12,15,17)]))  
#lavaan model with all mediators  
model1 <-  
' # direct effect (c\_prime)  
Enroll ~ c\_prime\*Accept  
# mediators  
#a paths  
Outstate ~ a1\*Accept  
Room.Board ~ a2\*Accept  
Books ~ a3\*Accept  
Personal ~ a4\*Accept  
S.F.Ratio ~ a5\*Accept  
Expend ~ a6\*Accept  
#b paths  
Enroll ~ b1\*Outstate + b2\*Room.Board + b3\*Books +  
b4\*Personal + b5\*S.F.Ratio + b6\*Expend  
# indirect effects (a\*b)  
a1b1: = a1\*b1  
a2b2: = a2\*b2  
a3b3: = a3\*b3  
a4b4: = a4\*b4  
a5b5: = a5\*b5  
a6b6: = a6\*b6  
#total effect (c)  
c := c\_prime + (a1\*b1) + (a2\*b2) + (a3\*b3) + (a4\*b4) +  
(a5\*b5) + (a6\*b6)  
'  
fit.delta = sem(model1,data = Data,fixed.x = T)  
#identify parameter numbers to penalize with pars\_pen  
extractMatrices(fit.delta)$A  
#exploratory mediation analysis via regularization  
#Stage 1  
#find tuning parameter  
fit.reg.tune = cv\_regsem(model = fit.delta,type = "enet",  
pars\_pen = c(2:13),fit.ret = "BIC",n.lambda = 120,lambda.start = 0,jump = 0.005)  
  
  
fit.reg.tune  
#find minimum BIC value and associated lambda value  
bics = fit.reg.tune[[2]][,"BIC"]  
# remove the one that did not converge  
bics<- bics[bics >= 0]   
  
plot(seq(0,0.590,by = 0.005),bics,main = "BIC by lambda",  
xlab = "lambda",ylab = "BIC")  
  
min.bic = min(bics)  
lambda = fit.reg.tune[[2]][which(bics == min.bic),"lambda"]  
#fit model with selected value of lambda  
fit.reg1 = multi\_optim(fit.delta,type = "lasso", pars\_pen = c(2:13),lambda = lambda,gradFun = "ram",  
optMethod = "coord\_desc")  
  
summary(fit.reg1)  
#display specific indirect effects  
fit.reg1$mediation  
#Stage 2  
#refit model with only selected mediators  
model2 <-  
' # direct effect (c\_prime)  
Enroll ~ c\_prime\*Accept  
# mediators  
Room.Board ~ a2\*Accept  
Personal ~ a4\*Accept  
Expend ~ a6\*Accept  
Enroll ~ b2\*Room.Board + b4\*Personal + b6\*Expend  
# indirect effects (a\*b)  
a2b2: = a2\*b2  
a4b4: = a4\*b4  
a6b6: = a6\*b6  
#total effect (c)  
c := c\_prime + (a2\*b2) + (a4\*b4) + (a6\*b6)  
'  
fit.reg2 = sem(model2,data = Data,fixed.x = T)  
summary(fit.reg2)

# References

Aafjes-van Doorn, K., Kamsteeg, C., Bate, J., & Aafjes, M. (2021). A scoping review of machine learning in psychotherapy research. *Psychotherapy Research*, *31*(1), 92–116. <https://doi.org/10.1080/10503307.2020.1808729>

Arfi, W. B., Nasr, I. B., Kondrateva, G., & Hikkerova, L. (2021). The role of trust in intention to use the IoT in eHealth: Application of the modified UTAUT in a consumer context. *Technological Forecasting and Social Change*, *167*, 120688. <https://doi.org/10.1016/j.techfore.2021.120688>

Atkins, D. C., Steyvers, M., Imel, Z. E., & Smyth, P. (2014). Scaling up the evaluation of psychotherapy: Evaluating motivational interviewing fidelity via statistical text classification. *Implementation Science: IS*, *9*, 49. <https://doi.org/10.1186/1748-5908-9-49>

Bredfeldt, C. E., Awad, E. B., Joseph, K., & Snyder, M. H. (2013). Training providers: Beyond the basics of electronic health records. *BMC Health Services Research*, *13*(1), 503. <https://doi.org/10.1186/1472-6963-13-503>

Can, D., Marín, R. A., Georgiou, P. G., Imel, Z. E., Atkins, D. C., & Narayanan, S. S. (2016). "It sounds like...": A natural language processing approach to detecting counselor reflections in motivational interviewing. *Journal of Counseling Psychology*, *63*(3), 343–350. <https://doi.org/10.1037/cou0000111>

Chekroud, A. M., Bondar, J., Delgadillo, J., Doherty, G., Wasil, A., Fokkema, M., Cohen, Z., Belgrave, D., DeRubeis, R., Iniesta, R., Dwyer, D., & Choi, K. (2021). The promise of machine learning in predicting treatment outcomes in psychiatry. *World Psychiatry*, *20*(2), 154–170. <https://doi.org/10.1002/wps.20882>

Cummins, R., Ewbank, M., Martin, A., Tablan, V., Catarino, A., & Blackwell, A. (2019). *TIM: A Tool for Gaining Insights into Psychotherapy*. <https://doi.org/10.1145/3308558.3314128>

Davis, F. D. (1989). Perceived Usefulness, Perceived Ease of Use, and User Acceptance of Information Technology. *MIS Quarterly*, *13*(3), 319–340. <https://doi.org/10.2307/249008>

Fan, W., Liu, J., Zhu, S., & Pardalos, P. M. (2020). Investigating the impacting factors for the healthcare professionals to adopt artificial intelligence-based medical diagnosis support system (AIMDSS). *Annals of Operations Research*, *294*(1), 567–592. <https://doi.org/10.1007/s10479-018-2818-y>

Gado, S., Kempen, R., Lingelbach, K., & Bipp, T. (2022). Artificial intelligence in psychology: How can we enable psychology students to accept and use artificial intelligence? *Psychology Learning & Teaching*, *21*(1), 37–56. <https://doi.org/10.1177/14757257211037149>

Greenhalgh, T., Wherton, J., Papoutsi, C., Lynch, J., Hughes, G., A’Court, C., Hinder, S., Fahy, N., Procter, R., & Shaw, S. (2017). Beyond Adoption: A New Framework for Theorizing and Evaluating Nonadoption, Abandonment, and Challenges to the Scale-Up, Spread, and Sustainability of Health and Care Technologies. *Journal of Medical Internet Research*, *19*(11), e8775. <https://doi.org/10.2196/jmir.8775>

Helge Rønnestad, M., & Ladany, N. (2006). The impact of psychotherapy training: Introduction to the special section. *Psychotherapy Research*, *16*(3), 261–267. <https://doi.org/10.1080/10503300600612241>

Hirsch, T., Soma, C., Merced, K., Kuo, P., Dembe, A., Caperton, D. D., Atkins, D. C., & Imel, Z. E. (2018). “It’s hard to argue with a computer:” Investigating Psychotherapists’ Attitudes towards Automated Evaluation. *DIS. Designing Interactive Systems (Conference)*, *2018*, 559–571. <https://doi.org/10.1145/3196709.3196776>

Imel, Z., Pace, B., Soma, C., Tanana, M., Hirsch, T., Gibson, J., Georgiou, P., Narayanan, S., & Atkins, D. (2019). Design Feasibility of an Automated, Machine-Learning Based Feedback System for Motivational Interviewing. *Psychotherapy*, *56*. <https://doi.org/10.1037/pst0000221>

Kelly, C. J., Karthikesalingam, A., Suleyman, M., Corrado, G., & King, D. (2019). Key challenges for delivering clinical impact with artificial intelligence. *BMC Medicine*, *17*(1), 195. <https://doi.org/10.1186/s12916-019-1426-2>

Kraus, S., Barber, T. R., Briggs, B., Kall, G., Moran, B., Vernon, T. R., & Waggoner, D. M. (2008). Implementing Computerized Physician Order Management at a Community Hospital. *The Joint Commission Journal on Quality and Patient Safety*, *34*(2), 74–84. <https://doi.org/10.1016/S1553-7250(08)34010-0>

Moyers, T. B., Martin, T., Manuel, J. K., Hendrickson, S. M. L., & Miller, W. R. (2005). Assessing competence in the use of motivational interviewing. *Journal of Substance Abuse Treatment*, *28*(1), 19–26. <https://doi.org/10.1016/j.jsat.2004.11.001>

Park, J., & Woo, S. E. (2022). Who Likes Artificial Intelligence? Personality Predictors of Attitudes toward Artificial Intelligence. *The Journal of Psychology*, *156*(1), 68–94. <https://doi.org/10.1080/00223980.2021.2012109>

Pinto dos Santos, D., Giese, D., Brodehl, S., Chon, S. H., Staab, W., Kleinert, R., Maintz, D., & Baeßler, B. (2019). Medical students’ attitude towards artificial intelligence: A multicentre survey. *European Radiology*, *29*(4), 1640–1646. <https://doi.org/10.1007/s00330-018-5601-1>

Sendak, M. P., D’Arcy, J., Kashyap, S., Gao, M., Nichols, M., Corey, K., Ratliff, W., & Balu, S. (2020). A Path for Translation of Machine Learning Products into Healthcare Delivery. *EMJ Innovations*. <https://doi.org/10.33590/emjinnov/19-00172>

Seufert, S., Guggemos, J., & Sailer, M. (2021). Technology-related knowledge, skills, and attitudes of pre- and in-service teachers: The current situation and emerging trends. *Computers in Human Behavior*, *115*, 106552. <https://doi.org/10.1016/j.chb.2020.106552>

Shachak, A., Kuziemsky, C., & Petersen, C. (2019). Beyond TAM and UTAUT: Future directions for HIT implementation research. *Journal of Biomedical Informatics*, *100*, 103315. <https://doi.org/10.1016/j.jbi.2019.103315>

Sharma, A., Lin, I. W., Miner, A. S., Atkins, D. C., & Althoff, T. (2021). Towards Facilitating Empathic Conversations in Online Mental Health Support: A Reinforcement Learning Approach. *Proceedings of the Web Conference 2021*, 194–205. <https://doi.org/10.1145/3442381.3450097>

Tamori, H., Yamashina, H., Mukai, M., Morii, Y., Suzuki, T., & Ogasawara, K. (2022). Acceptance of the Use of Artificial Intelligence in Medicine Among Japan’s Doctors and the Public: A Questionnaire Survey. *JMIR Human Factors*, *9*(1), e24680. <https://doi.org/10.2196/24680>

Tanana, M. J., Soma, C. S., Srikumar, V., Atkins, D. C., & Imel, Z. E. (2019b). Development and Evaluation of ClientBot: Patient-Like Conversational Agent to Train Basic Counseling Skills. *Journal of Medical Internet Research*, *21*(7), e12529. <https://doi.org/10.2196/12529>

Tanana, M. J., Soma, C. S., Srikumar, V., Atkins, D. C., & Imel, Z. E. (2019a). Development and Evaluation of ClientBot: Patient-Like Conversational Agent to Train Basic Counseling Skills. *Journal of Medical Internet Research*, *21*(7), e12529. <https://doi.org/10.2196/12529>

Tran, A. Q., Nguyen, L. H., Nguyen, H. S. A., Nguyen, C. T., Vu, L. G., Zhang, M., Vu, T. M. T., Nguyen, S. H., Tran, B. X., Latkin, C. A., Ho, R. C. M., & Ho, C. S. H. (2021). Determinants of Intention to Use Artificial Intelligence-Based Diagnosis Support System Among Prospective Physicians. *Frontiers in Public Health*, *9*, 755644. <https://doi.org/10.3389/fpubh.2021.755644>

Venkatesh, V. (2022). Adoption and use of AI tools: A research agenda grounded in UTAUT. *Annals of Operations Research*, *308*(1-2), 641–652. <https://doi.org/10.1007/s10479-020-03918-9>

Venkatesh, V., Morris, M. G., Davis, G. B., & Davis, F. D. (2003). User Acceptance of Information Technology: Toward a Unified View. *MIS Quarterly*, *27*(3), 425–478. <https://doi.org/10.2307/30036540>

Venkatesh, V., Thong, J. Y. L., & Xu, X. (2016). *Unified Theory of Acceptance and Use of Technology: A Synthesis and the Road Ahead* [{SSRN} {Scholarly} {Paper}]. <https://papers.ssrn.com/abstract=2800121>

Wiljer, D., Salhia, M., Dolatabadi, E., Dhalla, A., Gillan, C., Al-Mouaswas, D., Jackson, E., Waldorf, J., Mattson, J., Clare, M., Lalani, N., Charow, R., Balakumar, S., Younus, S., Jeyakumar, T., Peteanu, W., & Tavares, W. (2021). Accelerating the Appropriate Adoption of Artificial Intelligence in Health Care: Protocol for a Multistepped Approach. *JMIR Research Protocols*, *10*(10), e30940. <https://doi.org/10.2196/30940>

Zhai, H., Yang, X., Xue, J., Lavender, C., Ye, T., Li, J.-B., Xu, L., Lin, L., Cao, W., & Sun, Y. (2021). Radiation Oncologists’ Perceptions of Adopting an Artificial Intelligence–Assisted Contouring Technology: Model Development and Questionnaire Study. *Journal of Medical Internet Research*, *23*(9), e27122. <https://doi.org/10.2196/27122>

1. A counseling method to enhance a patient’s motivation to change. [↑](#footnote-ref-28)