# Factorial structure of the indicators in Big Five Plus Inventory

Romania

2	Cristian Opariuc-Dan <sup>1,2,3</sup> , Gabriela Nicuță <sup>3</sup> , and & Ticu Constantin <sup>3</sup>
3	<sup>1</sup> Ovidius University
4	Constanta
5	Romania
6	<sup>2</sup> Bucharest University
7	Bucharest
8	Romania
9	<sup>3</sup> Al. I. Cuza University

10

12 Author Note

13

The data in this paper comes form the Romanian version of BigFive Plus
inventory(Constantin et al., 2019), being collected online through the PsihoProfile site
The authors thanks Prof. Dr. Constantin Ticu and the PsihoProfile team for

making available over 14000 data used in this analysis.

The authors made the following contributions. Cristian Opariuc-Dan:

19 Conceptualization, Writing - Original Draft Preparation, Writing - Data analysis; Gabriela

20 Nicuță: Writing - Systematic review, Writing - Data analysis, Proofreading; Ticu

<sup>21</sup> Constantin: Data provider, Writing - Review & Editing.

22 Correspondence concerning this article should be addressed to Cristian

Opariuc-Dan, Ovidius University Campus, Aleea Universității, No. 2, Constanța,

Romania. E-mail: copariuc@gmail.com

Abstract 25

TO BE DONE AT THE END

Keywords: BigFive, Confirmatory Factor Analysis, Reliability analysis 27



### Factorial structure of the indicators in Big Five Plus Inventory

30 Methods

In this paper we aimed to conduct an exploratory study on the analysis of how the
theoretical Big Five model is supported by data. The volume of data collected,
even is it is very large and gives power to the study, does not constitute a representative
sample because no sampling technique was used, but represents the results of tests performed
with the Big Five Plus Personality Inventory (Constantin et al., 2019) during 2015-2020 on
the population of Romania. The answers resulted either from an online administration
using the PsihoProfile site, or from the classic administration, pencil-paper, followed by the
introduction of the answers in the platform in order to automatically rate and generate
assessment's protocols.

- $_{40}\,$  La nivel de bază, variabile<br/>le manifeste reprezintă cei 244 de itemi dihotomici ai Inventarului
- $_{\tt 41}~$  de Personalitate Big Five Plus, analiza intrând în domeniul analizelor factoriale confirmatorii
- 42 folosindu-se indicatori categoriali, mai precis dihotomici, iar acest lucru implică o abordare
- 43 specifică.

- 44 Modelul nu prevede existenta unor indicatori încărcati de mai mult de un singur factor latent,
- fiecare factor latent încărcând 8 indicatori, prin urmare și aceștia vor reprezenta variabile
- 46 latente categoriale, deoarece o amplitudine de 8 puncte nu-i poate califica drept variabile
- 47 continui.
- 48 Factorii latenți care încarcă cei 8 indicatori sunt la rândul lor încărcați de una dintre cele 5
- dimensiuni Big Five, rezultând un model de analiză factorială de ordin secund (Byrne, 2013)
- 50 cu factori de ordin secund necorelați, aceștia fiind reprezentați după cum urmează:
- Extraversion, variabilă latentă exogenă care încarcă un număr de 6 variabile latente endogene: Friendliness, Gregariousness, Assertiveness, Activity level, Excitement seeking și Cheerfulness.

#### FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTORY5

- Agreeableness, variabilă latentă exogenă care încarcă un număr de 6 variabile latente endogene: Trust, Morality, Altruism, Cooperation, Modesty și Sympathy.
- Neuroticism, variabilă latentă exogenă care încarcă un număr de 6 variabile latente endogene: Anxiety, Anger, Depression, Timidity, Immoderation și Vulnerability.
- Conscientiousness, variabilă latentă exogenă care încarcă un număr de 6 variabile
  latente endogene: Self-efficacy, Orderliness, Dutifulness, Achievement-striving, Selfdiscipline și Cautiousness.
- Openness to experience, variabilă latentă exogenă care încarcă un număr de 6 variabile latente endogene: *Imagination, Artistic interests, Emotionality, Adventurousness, Intellect* și *Liberalism*.

### 64 Participants

- A total of 14706 protocols were collected (n=14706), administered to a number of 7907
- males (53.80%) and 6799 females (6799%), most of them being university graduates (4014,
- $^{67}$  representing 27.30%), followed by  $high\ school\ graduated\ (3388,\ representing\ 23\%)$  and the
- $_{68}$  persons with master's degrees (1764, representing 12%). The research group also contains
- <sub>69</sub> graduates of post-secondary schools (1402, representing 9.50%) and graduates of arts and
- <sup>70</sup> crafts schools (653, representing 4.40%), the other categories being much less represented.
- Remarcăm, totuși, numărul mare al persoanelor care nu au precizat nivelul de studii (2813,
- $_{72}$  reprezentând 19.10%), acestea urmând a fi eliminate din analizele ce presupun utilizarea
- 73 acestei variabile.

### 74 Material

- Instrumentul folosit este Inventarul de Personalitate Big Five Plus (Constantin et al., 2019),
- datele fiind colectate în perioada 2015-2020 (n=14706). Instrumentul, construit și validat

#### FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTORY6

pe populația românească, permite evaluarea celor cinci meta-factori ai personalității (Extraversiune, Agreabilitate, Nevrozism, Conștiinciozitate și Deschidere), dar și a 30 de fațete subordonate acestora. Invetarul conține 240 de itemi dihotomici, câte 48 pentru evaluarea fiecăruia dintre cei cinci factori principali și câte opt pentru evaluarea celor 30 de fațete.

Persoana este instruită să aleagă dintre două aserțiuni pe aceea care o descrie cel mai bine (e.g. Atunci când sunt la o petrecere: (a) sunt în mijlocul acțiunii, înconjurat de ceilalți; (b) prefer să stau de o parte și să observ.). Cele două variante de răspuns reprezintă extreme ale dimensiunii psihologice vizate și se doresc a fi similare din perspectiva dezirabilității sociale. Timpul mediu de completare a chestionarului este de 35 de minute.

### 86 Procedure

- Analiza va presupune studiul inițial al consistenței interne, pentru fiecare scală folosinduse metoda  $\alpha$  Cronbach (Cronbach, 1951) în vederea calculului coeficientului de consistență internă  $\alpha$  (Guttman  $\lambda_3$ ), dar și al coeficienților ierarhici de saturație  $\omega$  (Zinbarg et al., 2007) deoarece deoarece instrumentul nu este unul unifactorial. În vederea analizei de structură internă și a adecvării la model unidimensional, vom testa, la nivelul fiecărei fațete, atât acest model, cât și două modele alternative, cu două și 3 sub-componente în vederea identificării unei structuri axiale (prezența unor scale cu sub-componente - lumpyness).
- Vom testa apoi modelul în care factorul latent încarcă cei 8 indicatori, pentru fiecare dintre cele 6 fațete ale unei dimensiuni, și existența dimensiunii comune pentru toți cei 6 factori latenți.
- <sup>97</sup> În urma interpretării parametrilor și a diagnosticului modelelor acestea vor fi respecificate, <sup>98</sup> identificându-se, dacă este cazul, modele explicative mai bune.

### 99 Data analysis

Toate analizele s-au realizat folosind limbajul R versiunea 4.1.2 si următoarele pachete: R 100 (Version 4.1.2; R Core Team, 2021) and the R-packages dplyr (Version 1.0.7; Wickham et 101 al., 2021), epiDisplay (Version 3.5.0.1; Chongsuvivatwong, 2018), foreign (Version 0.8.81; R 102 Core Team, 2020), lavaan (Version 0.6.9; Rosseel, 2012), MASS (Version 7.3.54; Venables 103 & Ripley, 2002a), nnet (Version 7.3.16; Venables & Ripley, 2002b), nortest (Version 1.0.4; 104 Gross & Ligges, 2015), papaja (Version 0.1.0.9997; Aust & Barth, 2020), psych (Version 105 2.1.9; Revelle, 2021), purr (Version 0.3.4; Henry & Wickham, 2020), stargazer (Version 106 5.2.2; Hlavac, 2018), survival (Version 3.2.13; Terry M. Therneau & Patricia M. Grambsch, 2000), and tinylabels (Version 0.2.1; Barth, 2021).

109 Results

110 În prima fază vom prezenta comparativ analizele autorilor privind consistența internă
111 utilizându-se metoda alpha Cronbach a fidelității tau-echivalente (Cronbach, 1951),
112 incluzând atât indicatorii globali, cât și cei defalcați în funcție de genul biologic și de modal113 itatea de administrare. Analiza s-a realizat utilizându-se pachetul "psych" (Revelle, 2021),
114 plecându-se de la condiția itemilor cumulativi, scorul total rezultând în urma adunării celor
115 8 itemi (amplitudinea teoretică de 8 puncte) cu identificarea varianțelor negative ale itemilor
116 și recodare automată și utilizând o reeșantionare neparametrică folosind 100 de eșantioane
117 în vederea verificării stabilității parametrilor.

118 În cea de-a doua fază se vor calcula coeficienții ierarhici de saturație  $\omega h$  (Zinbarg et al., 2007), efectuându-se o analiză ierarhică a componentelor principale cu rotație oblică (oblimin) pe baza unei matrici de corelații tetrachorice cu inversarea automată a itemilor ce prezintă covarianțe negative cu factorul general, apoi aplicarea transformării Schmid Leiman asupra acesteia, testându-se astfel un număr de două modele în vederea identificării unei potențiale structuri "lumpyness": **primul**, în care presupunem că itemii sunt încărcați de

trei sub-componente ale factorului general, **al doilea**, în care vom pleca de la ipoteza în care itemii sunt încărcați de două sub-componente ale factorului general, iar în acest caz vom trata trei situații: (1) încărcările factorului general vor fi redistribuite egal pe cele două subcomponente, (2) încărcările factorului general vor fi echivalate cu cele ale primei sub-componente și (3) încărcările factorului general vor fi echivalate cu ale celei de-a doua sub-componentă.

### 130 Confirmatory Factor Analisys

Analiza Inventarul BigFive Plus va fi realizată după un model clasic de analiză factorială confirmatorie cu factori de ordin secund necorelati, ce va fi analizat folosindu-se pachetul 132 lavaan (Rosseel, 2012). Deoarece indicatorii sunt dihotomici, vom folosi metoda estimării 133 praqueilor categoriilor de răspuns în care fiecare indicator devine încărcat în factor latent 134 și determină un răspuns activ (1-Da) dacă depășește valoarea prag a sa, determinată de 135 poziția itemului pe continuumul factorului latent. Drept estimator vom folosi unul din 136 categoria metodelor bazate pe cele mai mici pătrate, mai precis "WLSM", ce utilizează 137 doar diagonala matricii ponderate "W" ("DWLS") și folosind, la testele statistici, mediile 138 ajustate. În vederea testării potrivirii globale s-a folosit versiunea "Satorra Bentler" a testului 139  $\chi^2$ , ajustându-se mediile (**Skrondal-2005?**).

### 141 Extraversion

Varianța celor 48 de itemi dihotomici explicată de cei 6 factori latenți a căror varianță, mai apoi, va fi explicată de un factor de ordin doi, mai exact de dimensiunea Extraversiune, în urma analizei a generat o soluție stabilă după 29 de iterații, estimându-se un număr 61 parametri liberi, pentru o estimare validă fiind necesare minimum 610 observații, ideal 1220 observații, condiția volumului lotului de cercetare fiind îndeplinită.

Modelul global cu un singur factor latent de ordin doi nu este însă susținut în mod corespunzător de date (Robust  $\chi^2_{(1115)}$ =55,751.85, p=0), testul de potrivire a modelului eșuând

### FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTORY9

- și respingându-se ipoteza nulă  $\mathbf{H_0}$ : Nu există nicio discrepanță statistic semnificativă între covarianțele stipulate la nivelul populației și covarianțele estimate de model. Erorile
  de aproximare sunt însă acceptabile (RMSEA=0.06, p=0,  $CI_{90\%}$ =0.06 0.06), chiar dacă
  ipoteza nulă de potrivire  $\mathbf{H_0}$ : Reziduurile standardizate dintre covarianțele rezultate din date
  și matricea ipotetică de covarianțe sunt nule este respinsă, valoarea arătând eșecul testul de
  nepotrivire ( $\epsilon$ >.10) și reziduuri standardizate statistic semnificative între covarianțele rezultate din date și matricea ipotetică de covarianțe.
- Indicele Tucker-Lewis de comparare cu modelul de bază (Robust TLI=0.92, SRMR=0.08)
  arată că modelul se îmbunătățește cu 92.07% în comparație cu modelul nul, în condițiile în
  care indicatorul standardizat al reziduurilor are o valoare ușor ridicată.
- Din cauza unei probleme de identificare empirică și care a generat o matrice neinversabilă, erorile standard ale estimării parametrilor nu au putut fi calculate, prin urmare nici testele statistice, așadar parametrii vor fi apreciați pe baza valorilor nestandardizate și standardizate.
- Extraversiunea, ca factor latent de ordin doi, încarcă cel mai puternic factorul latent Sociabilitate (B=0.78,  $\beta$ =0.95, R<sup>2</sup>=0.90) și cel mai slab factorul latent Excitabilitate (B=0.49,  $\beta$ =0.55, R<sup>2</sup>=0.30), valorile varianței explicate și ale coeficientului de încărcare sugerând, de
  fapt, că Excitabilitatea nu reprezintă o fațetă a extraversiunii, cu atât mai mult cu cât cei 8
  itemi sunt încărcati foarte bine de aceasta.
- În privința itemilor problematici, remarcăm itemul I7 încărcat foarte slab de factorul Asertivitate (B=0.25,  $\beta$ =0.19, R<sup>2</sup>=0.04), itemii I28, I31 și I37 încărcați foarte slab de factorul
  Activitate (Itemul 28: B=0.33,  $\beta$ =0.26, R<sup>2</sup>=0.07, Itemul 31: B=0.46,  $\beta$ =0.36, R<sup>2</sup>=0.13 și
  Itemul 37: B=0.48,  $\beta$ =0.37, R<sup>2</sup>=0.14), precum și itemul I30 încărcat foarte slab de factorul
  Veselie (B=0.49,  $\beta$ =0.40, R<sup>2</sup>=0.16)
- Respecificând modelul prin eliminarea itemilor problematici și a factorului latent *Excitabili-*tate, obținem o îmbunătățire a modelului în ce privește potrivirea globală ( $\chi^2_{(584)}$ =30,643.11,

### FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTORYO

p=0, RMSEA=0.06, p=0, CI<sub>90%</sub>=0.06 - 0.06 față de  $\chi^2_{(1115)}$ =55,751.85, p=0, RMSEA=0.06, p=0, CI<sub>90%</sub>=0.06 - 0.06), însă noul model tot nu este susținut în mod corespunzător de datele observate.

Singurul aspect remarcabil îl reprezintă creșterea capacității explicative față de modelul nul la 94.15% (TLI=0.94, SRMR=0.08) față de modelul inițial cu 92.07% (TLI=0.92, SRMR=0.08).

180 Discussion



References 181 Aust, F., & Barth, M. (2020). papaja: Create APA manuscripts with R Markdown. 182 https://github.com/crsh/papaja 183 Barth, M. (2021). tinylabels: Lightweight variable labels. https://github.com/mariusbarth/ 184 tinylabels 185 Byrne, B. M. (2013). Structural Equation Modeling With AMOS: Basic Concepts, 186 Applications, and Programming, Second Edition (2nd ed.). Routledge. https: 187 //doi.org/10.4324/9780203805534 188 Chongsuvivatwong, V. (2018). epiDisplay: Epidemiological data display package. 189 https://CRAN.R-project.org/package=epiDisplay 190 Constantin, T., Gheorghiu, A., Căldare, L., Gervescu, A. E., Aiftincăi, A., Fodorea, 191 A., Iliescu, M., Hojbotă, A. M., & Iordache, A. (2019). Inventarul de personalitate 192 Big Five Plus. Psiho Profile. 193 Cronbach, L. J. (1951). Coefficient alpha and the internal structure of tests. Psy-194 chometrika, 16(3), 297–334. https://doi.org/10.1007/BF02310555 195 Nortest: Tests for normality. https://CRAN.R-Gross, J., & Ligges, U. (2015). 196 project.org/package=nortest 197 Henry, L., & Wickham, H. (2020). Purr: Functional programming tools. https: 198 //CRAN.R-project.org/package=purrr 199 Stargazer: Well-formatted regression and summary statistics Hlavac, M. (2018). 200 tables. Central European Labour Studies Institute (CELSI). https://CRAN.R-201 project.org/package=stargazer 202 R Core Team. (2020). Foreign: Read data stored by 'minitab', 's', 'SAS', 'SPSS', 203 'stata', 'systat', 'weka', 'dBase', ... https://CRAN.R-project.org/package=foreign 204 R Core Team. (2021). R: A language and environment for statistical computing. R 205 Foundation for Statistical Computing. https://www.R-project.org/ 206

Revelle, W. (2021). Psych: Procedures for psychological, psychometric, and person-

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTORY2 $\,$

208	ality research. Northwestern University. https://CRAN.R-project.org/package=
209	psych
210	Rosseel, Y. (2012). lavaan: An R package for structural equation modeling. Journal
211	$of\ Statistical\ Software,\ 48(2),\ 1-36.\ \ https://www.jstatsoft.org/v48/i02/$
212	Terry M. Therneau, & Patricia M. Grambsch. (2000). Modeling survival data: Ex-
213	tending the Cox model. Springer.
214	Venables, W. N., & Ripley, B. D. (2002a). Modern applied statistics with $s$ (Fourth).
215	Springer. https://www.stats.ox.ac.uk/pub/MASS4/
216	Venables, W. N., & Ripley, B. D. (2002b). Modern applied statistics with $s$ (Fourth).
217	Springer. https://www.stats.ox.ac.uk/pub/MASS4/
218	Wickham, H., François, R., Henry, L., & Müller, K. (2021). Dplyr: A grammar of
219	$data\ manipulation.\ https://CRAN.R-project.org/package=dplyr$
220	Zinbarg, R. E., Revelle, W., & Yovel, I. (2007). Estimating omega h for Structures
221	Containing Two Group Factors: Perils and Prospects. Applied Psychological Mea-
222	surement 31(2) 135-157 https://doi.org/10.1177/0146621606291558

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR¥3

Table 1
Participants's gender

	Frequency	Percent	Cum. percent
Male	7,907	53.800	53.800
Female	6,799	46.200	100
Total	14,706	100	100



## FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR¥4

Table 2

Participants's educational level

	Frequency	%(NA+)	%(NA-)
Illiterate	11	0.100	0.100
Primary (4 years)	284	1.900	2.400
Gymnasium (8 years)	240	1.600	2
Arts and crafts school	653	4.400	5.500
Highschool (12 years)	3,388	23	28.500
Post graduated school	1,402	9.500	11.800
University (Bachelor level)	4,014	27.300	33.800
University (Master level)	1,764	12	14.800
Doctoral school	137	0.900	1.200
NA's	2,813	19.100	0
Total	14,706	100	100

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR $\colombox{\bf Y} 5$

Table 3

Loadings for Friendliness' latent trait

Latent trait	Item	В	Z	p	Beta
Friendliness	I1	0.85	NA	NA	0.67
Friendliness	I5	0.70	NA	NA	0.55
Friendliness	I10	1.06	NA	NA	0.83
Friendliness	I16	0.97	NA	NA	0.76
Friendliness	I18	0.80	NA	NA	0.63
Friendliness	I25	0.65	NA	NA	0.51
Friendliness	I34	0.65	NA	NA	0.51
Friendliness	I40	0.97	NA	NA	0.76

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR $\mathbf{Y}6$

 $\begin{tabular}{ll} \textbf{Table 4} \\ Loadings for Gregariousness' latent trait \\ \end{tabular}$ 

Latent trait	Item	В	Z	p	Beta
Gregariousness	I2	0.99	NA	NA	0.77
Gregariousness	I6	0.91	NA	NA	0.71
Gregariousness	I11	0.81	NA	NA	0.63
Gregariousness	I17	0.92	NA	NA	0.71
Gregariousness	I19	0.86	NA	NA	0.67
Gregariousness	I26	0.91	NA	NA	0.71
Gregariousness	I35	0.92	NA	NA	0.71
Gregariousness	I41	0.81	NA	NA	0.63

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR $\colombox{\footnote{1}}{\colombox{\f$

Table 5

Loadings for Assertiveness' latent trait

Latent trait	Item	В	Z	p	Beta
Assertiveness	I3	1.04	NA	NA	0.79
Assertiveness	17	0.25	NA	NA	0.19
Assertiveness	I12	0.97	NA	NA	0.74
Assertiveness	I20	0.59	NA	NA	0.45
Assertiveness	I21	0.52	NA	NA	0.40
Assertiveness	I27	0.99	NA	NA	0.75
Assertiveness	I36	0.74	NA	NA	0.56
Assertiveness	I42	0.78	NA	NA	0.60

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTORY8 $\,$

Table 6

Loadings for Activity's latent trait

Latent trait	Item	В	Z	p	Beta
Activity	I4	1.00	NA	NA	0.78
Activity	I13	0.56	NA	NA	0.43
Activity	I22	0.98	NA	NA	0.76
Activity	I28	0.33	NA	NA	0.26
Activity	I31	0.46	NA	NA	0.36
Activity	I37	0.48	NA	NA	0.37
Activity	I43	0.99	NA	NA	0.77
Activity	I44	0.84	NA	NA	0.65

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR $\mathbf{Y}9$

Table 7

Loadings for Excitement's latent trait

Latent trait	Item	В	Z	p	Beta
Excitement	I8	0.62	NA	NA	0.52
Excitement	I14	0.95	NA	NA	0.81
Excitement	I23	0.92	NA	NA	0.78
Excitement	I29	0.80	NA	NA	0.68
Excitement	I32	0.83	NA	NA	0.71
Excitement	I38	0.81	NA	NA	0.69
Excitement	I45	0.69	NA	NA	0.58
Excitement	I47	0.87	NA	NA	0.74

# FACTORIAL STRUCTURE OF THE INDICATORS IN BIG FIVE PLUS INVENTOR $\cdot 20$

Table 8

Loadings for Cheerfulness' latent trait

Latent trait	Item	В	Z	p	Beta
Cheerfulness	I9	0.90	NA	NA	0.73
Cheerfulness	I15	0.66	NA	NA	0.54
Cheerfulness	I24	1.09	NA	NA	0.89
Cheerfulness	I30	0.49	NA	NA	0.40
Cheerfulness	I33	0.75	NA	NA	0.61
Cheerfulness	I39	0.70	NA	NA	0.57
Cheerfulness	I46	0.56	NA	NA	0.46
Cheerfulness	I48	0.69	NA	NA	0.56