# PLS - Agencias Artículo 1 (versión 2)

### Roberto Gil-Saura

## 2/4/2021

## Contents

Consideraciones sobre la muestra	1
Modelización	2
Análisis de la fiabilidad	2
Validez convergente	3
Validez discriminante	5
Análisis del modelo estructural	6
Modelización con bootstrapping	9
Structural paths	9
Bootstrapped weights	9
Bootstrapped loadings	10
Bootstrapped HTMT	11
Total effects (paths)	11
Plot model	11
Predicción (seminr)	12
Relevancia predictiva (matrixpls)	12
Potencia (matrixpls)	13

## Consideraciones sobre la muestra

NOTA: Modelo completo, pero quitamos LOY3.

Recolección de datos a agencias de viaje mediante entrevista personal y presencial. La muestra de 256 empresas mediante muestreo de conveniencia fue recogida en [ciudades] y los datos más relevantes son [descripción mínima de muestra]. El banco de datos, a partir de las hipótesis teóricas previamente establecidas, permite establecer un modelo de medida y un conjunto de relaciones que conforman un modelo estructural

con 6 variables latentes o constructos. La muestra es suficiente pues permite gran margen sobre las reglas de 10 veces más que el mayor número de indicadores sobre constructo y/o también 10 veces mayor que el mayor número de relaciones indicando a una variable latente (). El objetivo de la investigación es claramente exploratorio y predictivo.

## Modelización

Seguidamente mostramos el modelo de medida (outer model) y el modelo estructural (inner model), establecidos a partir de las hipótesis lanzadas.

El modelo de medida es el siguiente:

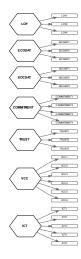


Figure 1: Modelo de medida

El modelo estructural es el siguiente:

#### Análisis de la fiabilidad

Para el modelo de medida se han considerado constructos reflectivos. De este modo, el primer paso debe ser observar el resumen de los indicadores de fiabilidad, consistencia interna y validez.

El resultado del análisis muestra todas las escalas que apoyan las variables latentes tienen un Cronbach's alpha mayor que 0.7, completado por una fiabilidad del compuesto rhoC también por encima de 0.7. para valores superiores a  $0.9^1$ .

 $<sup>^1{\</sup>rm En~https://forum.smartpls.com/viewtopic.php?f=5\&t=3805~hay~una~"discusión~en~torno~al"greater~than~0.9"~de~Primer~PLS . . . de Hair; lo solventa un investigador / desarrollador de SmartPLS: https://www.researchgate.net/profile/Jan_Michael_Becker$ 



Figure 2: Modelo estructural

ICT	0.891	0.922	0.707	0.910
VCC	0.829	0.864	0.524	0.877
TRUST	0.842	0.905	0.762	0.854
COMMITMENT	0.894	0.926	0.758	0.896
SOCSAT	0.832	0.898	0.748	0.884
ECOSAT	0.789	0.880	0.712	0.796
LOY	0.839	0.903	0.757	0.843

Alpha, rhoC, and rhoA should exceed 0.7 while AVE should exceed 0.5  $\,$ 

## Validez convergente

### AVE (reflectivos)

Del mismo modo, para evaluar la validez convergente o grado con el que una medida correlaciona positivamente con medidas alternativas del mismo constructo, usamos el coeficiente AVE ( $average\ variance\ extracted$ ) que también cumple con la expectativa de estar por encima de 0.5.

	alpha	${\tt rhoC}$	AVE	${\tt rhoA}$
ICT	0.891	0.922	0.707	0.910
VCC	0.829	0.864	0.524	0.877
TRUST	0.842	0.905	0.762	0.854
${\tt COMMITMENT}$	0.894	0.926	0.758	0.896
SOCSAT	0.832	0.898	0.748	0.884
ECOSAT	0.789	0.880	0.712	0.796
LOY	0.839	0.903	0.757	0.843

#### Alpha, rhoC, and rhoA should exceed 0.7 while AVE should exceed 0.5

Los indicadores son mostrados de forma conjunta en el siguiente gráfico.

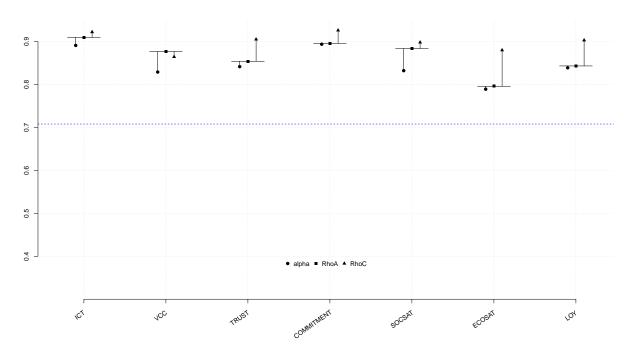


Figure 3: Tabla de fiabilidad

#### Análisis de las cargas (reflectivos) o de los pesos (formativos)

Por otro lado, es importante analizar también las cargas o *loadings*, indicadores de la fiabilidad del indicador en el constructo, y que deberían ser mayores de 0.7 para retener el indicador; para aquellas que están entre 0.4 y 0.7 debe ser analizado el comportamiento del constructo ante una eliminación del indicador con carga baja<sup>2</sup>.

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
ICT1	0.906	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
ICT2	0.925	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
ICT3	0.930	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
ICT4	0.761	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
ICT5	0.644	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC1	0.000	0.792	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC2	0.000	0.831	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC3	0.000	0.634	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC4	0.000	0.862	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC5	0.000	0.683	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC6	0.000	0.465	0.000	0.000	0.000	-0.000	0.000
TRUST1	0.000	0.000	0.940	0.000	0.000	0.000	0.000
TRUST2	0.000	0.000	0.804	0.000	0.000	0.000	0.000
TRUST3	0.000	0.000	0.869	0.000	0.000	0.000	0.000

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>En nuestro caso al proceder con la eliminación de aquellas cargas menores de 0.7 no mejoraba significativamente el modelo

COMMITMENT1	0.000	0.000	0.000	0.858	0.000	0.000	0.000
COMMITMENT2	0.000	0.000	0.000	0.888	0.000	0.000	0.000
COMMITMENT3	0.000	0.000	0.000	0.851	0.000	0.000	0.000
COMMITMENT4	0.000	0.000	0.000	0.885	0.000	0.000	0.000
SOCSAT1	0.000	0.000	0.000	0.000	0.748	0.000	0.000
SOCSAT2	0.000	0.000	0.000	0.000	0.927	0.000	0.000
SOCSAT3	0.000	0.000	0.000	0.000	0.907	0.000	0.000
ECOSAT1	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.918	0.000
ECOSAT2	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.895	0.000
ECOSAT3	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.703	0.000
LOY1	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.890
LOY2	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.835
LOY4	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.883

## Validez discriminante

## Cross-loadings

Para el análisis de la validez discriminante o capacidad de un constructo de ser realmente distinto a otros, utilizamos las denominadas *cross-loadings*, que miden esa capacidad del constructo. En la tabla adjunta se puede observar en cada indicador carga de forma superior en su variable latente, siendo el resto de cargas de menor intensidad.

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
ICT1	0.906	0.451	0.081	0.209	0.235	0.248	0.323
ICT2	0.925	0.437	0.122	0.239	0.214	0.250	0.310
ICT3	0.930	0.476	0.142	0.280	0.284	0.331	0.344
ICT4	0.761	0.357	0.076	0.162	0.176	0.263	0.226
ICT5	0.644	0.344	0.084	0.194	0.206	0.055	0.175
VCC1	0.424	0.792	0.434	0.546	0.413	0.612	0.648
VCC2	0.431	0.831	0.321	0.522	0.378	0.551	0.583
VCC3	0.268	0.634	0.079	0.216	0.314	0.109	0.231
VCC4	0.411	0.862	0.354	0.513	0.446	0.439	0.549
VCC5	0.309	0.683	0.131	0.287	0.227	0.106	0.252
VCC6	0.237	0.465	0.132	0.143	0.256	-0.036	0.101
TRUST1	0.103	0.362	0.940	0.546	0.544	0.471	0.488
TRUST2	0.095	0.305	0.804	0.493	0.392	0.486	0.473
TRUST3	0.121	0.335	0.869	0.530	0.488	0.386	0.427
COMMITMENT1	0.248	0.560	0.514	0.858	0.475	0.509	0.610
COMMITMENT2	0.253	0.572	0.520	0.888	0.505	0.527	0.649
COMMITMENT3	0.197	0.393	0.531	0.851	0.467	0.252	0.396
COMMITMENT4	0.207	0.450	0.524	0.885	0.518	0.366	0.475
SOCSAT1	0.219	0.358	0.229	0.329	0.748	0.452	0.447
SOCSAT2	0.222	0.440	0.578	0.524	0.927	0.624	0.629
SOCSAT3	0.258	0.445	0.539	0.568	0.907	0.666	0.728
ECOSAT1	0.198	0.419	0.507	0.443	0.581	0.918	0.623
ECOSAT2	0.211	0.427	0.521	0.479	0.578	0.895	0.622
ECOSAT3	0.307	0.450	0.246	0.282	0.568	0.703	0.543
LOY1	0.290	0.593	0.489	0.549	0.676	0.663	0.890
LOY2	0.281	0.486	0.414	0.499	0.497	0.586	0.835
LOY4	0.303	0.538	0.473	0.560	0.679	0.597	0.883

#### Fornell-Larcker

El criterio de Fornell-Larcker, compara la raíz cuadrado del AVE con la correlación de las variables latentes. La raíz cuadrada del AVE de cada constructo, debería ser más grande que la más alta correlación con cualquier otro constructo. Se puede observar en la tabla siguiente que el valor en la diagonal principal, es mayor que el resto de valores en la parte inferior de la matriz.

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
ICT	0.841						
VCC	0.496	0.724					
TRUST	0.122	0.383	0.873				
COMMITMENT	0.261	0.570	0.599	0.871			
SOCSAT	0.268	0.482	0.548	0.565	0.865		
ECOSAT	0.281	0.512	0.510	0.480	0.684	0.844	
LOY	0.335	0.622	0.528	0.616	0.712	0.709	0.870

FL Criteria table reports square root of AVE on the diagonal and construct correlations on the lower tr

#### HTMT

Por último el HTMT es un ratio que si es mayor que 0.90 indica una pérdida de validez discriminante. El ratio Ht - MT nos indica que los indicadores que pertenecen a una determinada variables latente están correlacionando más como otra variable latente que con la propia. HT/MT> 0.85 Clark & Watson, > 0.90 Gold et al. 2001; Teo et al. 2008).

Clark, L. y Watson, D. (1995). Constructing validity: basic issues in objective scale development. Psychological Assessment, 7(3):309—319.

Gold, A., Malhotra, A., y Segars, A. (2001). Knowledge management: An organizational capabilities perspective. Journal of Management Information Systems, 18(1):185—214.

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECUSAT	LOY
ICT							
VCC	0.553						
TRUST	0.150	0.475					
COMMITMENT	0.290	0.591	0.692	•			
SOCSAT	0.313	0.565	0.614	0.634			
ECOSAT	0.339	0.584	0.625	0.564	0.832		
LOY	0.382	0.640	0.630	0.706	0.828	0.871	

#### Análisis del modelo estructural

Una vez analizados los constructos desde el punto de vista de su composición, debemos analizar el modelo estructural en su conjunto. Partiendo de que el objetivo del PLS es la maximización de la varianza explicada, las medidas más importantes son la fiabilidad, la validez convergente y la validez discriminante del conjunto del modelo.

- R2, coeficiente de determinación y/o % de varianza explicada
- f2 y q2 efecto tamaño
- Q2, relevancia predictiva

### Colinealidad (formativos)

Colinealidad, estudiada con los inner VIF value (inverso de la tolerancia). Todos los valores deben ser menores a 0.20 en tolerancia, lo que implica ser menores a 5 en VIF. Los valores se dan para cada constructo.

#### vif items

1.56

1.56

```
ICT :
ICT1 ICT2 ICT3 ICT4 ICT5
5.577 7.862 5.074 1.796 1.402
VCC :
VCC1 VCC2 VCC3 VCC4 VCC5 VCC6
3.056 3.057 2.747 2.385 2.304 2.660
TRUST :
TRUST1 TRUST2 TRUST3
3.427 1.825 2.452
COMMITMENT :
COMMITMENT1 COMMITMENT2 COMMITMENT3 COMMITMENT4
     2.966
                 3.256
                             3.379
                                         3.742
SOCSAT :
SOCSAT1 SOCSAT2 SOCSAT3
 1.569
         2.801 2.431
ECOSAT :
ECOSAT1 ECOSAT2 ECOSAT3
 4.052 3.819
                1.232
LOY :
LOY1 LOY2 LOY4
2.168 1.734 2.220
vif antecedents (formativos)
VCC :
ICT
TRUST :
VCC
COMMITMENT :
 VCC TRUST
1.172 1.172
SOCSAT :
    TRUST COMMITMENT
```

ECOSAT : SOCSAT

.

LOY : ECOSAT

#### Paths

	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
R^2	0.246	0.147	0.495	0.387	0.468	0.503
AdjR^2	0.243	0.144	0.491	0.382	0.466	0.501
ICT	0.496					
VCC		0.383	0.399			
TRUST			0.446	0.327		
COMMITMENT				0.369		
SOCSAT					0.684	
ECOSAT						0.709

#### $\mathbf{R2}$

Buscar R2 mayores de 0.7, aunque valores alrededor de 0.25 sean aceptados según ámbitos; (sustancial mayor que 0.75, moderado alrededor de 0.5 y débil, 0.25). Usar R2adj para comparar modelos con diferente número de constructos y/u observaciones.

```
        VCC
        TRUST
        COMMITMENT
        SOCSAT
        ECOSAT
        LOY

        Rsq
        0.2457372
        0.1469308
        0.4950779
        0.3873394
        0.4676629
        0.5029493

        AdjRsq
        0.2427677
        0.1435722
        0.4910865
        0.3824963
        0.4655671
        0.5009924
```

#### f2 - effect sizes

El f2 permite evaluar la contribución de cada constructo exógeno a la R2 de un constructo endógeno. Los valores de 0.02, 0.15 y 0.35 indican un efecto pequeño, mediano o grande sobre el constructo endógeno.

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
ICT	0.000	0.326	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
VCC	0.000	0.000	0.172	0.269	0.000	0.000	0.000
TRUST	0.000	0.000	0.000	0.329	0.115	0.000	0.000
COMMITMENT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.137	0.000	0.000
SOCSAT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.879	0.000
ECOSAT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	1.012
LOY	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000

#### **Efectos**

#### Totales

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
ICT	0.000	0.496	0.190	0.283	0.166	0.114	0.081
VCC	0.000	0.000	0.383	0.570	0.336	0.229	0.163

TRUST	0.000	0.000	0.000	0.446	0.492	0.336 0	. 238
COMMITMENT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.369	0.252 0	. 179
SOCSAT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.684 0	. 485
ECOSAT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000 0	.709
LOY	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000 0	.000

#### Indirectos

	ICT	VCC	TRUST	COMMITMENT	SOCSAT	ECOSAT	LOY
ICT	0.000	0.000	0.190	0.283	0.166	0.114	0.081
VCC	0.000	0.000	0.000	0.171	0.336	0.229	0.163
TRUST	0.000	0.000	0.000	0.000	0.164	0.336	0.238
COMMITMENT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.252	0.179
SOCSAT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.485
ECOSAT	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
LOY	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000

#### it\_criteria

```
VCC TRUST COMMITMENT SOCSAT ECOSAT LOY
AIC -69.198 -37.684 -169.940 -120.428 -158.404 -175.962
BIC -62.107 -30.594 -159.304 -109.792 -151.314 -168.872
```

# Modelización con bootstrapping

Bootstrapping para calcular la significatividad de los paths estimados. Habitualmente se trabaja con un 5% (t > 1.96) lo que implica significatividad al 95%. Podemos cambiar al 10 o al 1 según ámbito. Usar doble bootstrapping si hay menos de 4 constructos.

## Structural paths

	Original Est.	Bootstrap Mean	Bootstrap SD	T Stat.	2.5% CI	97.5% CI
ICT -> VCC	0.496	0.500	0.055	8.946	0.386	0.601
VCC -> TRUST	0.383	0.386	0.056	6.881	0.271	0.488
VCC -> COMMITMENT	0.399	0.401	0.048	8.288	0.303	0.490
TRUST -> COMMITMENT	0.446	0.445	0.054	8.291	0.339	0.549
TRUST -> SOCSAT	0.327	0.326	0.076	4.300	0.177	0.475
COMMITMENT -> SOCSAT	0.369	0.368	0.082	4.516	0.205	0.524
SOCSAT -> ECOSAT	0.684	0.685	0.043	15.887	0.593	0.763
ECOSAT -> LOY	0.709	0.711	0.046	15.422	0.611	0.791

## Bootstrapped weights

			Original Est.	Bootstrap Mean	Bootstrap SD	T Stat.	2.5% CI	97.5% CI
ICT1	->	ICT	0.258	0.258	0.015	16.782	0.229	0.289
ICT2	->	ICT	0.250	0.249	0.016	15.736	0.217	0.279
ICT3	->	ICT	0.272	0.272	0.018	15.331	0.241	0.310
ICT4	->	ICT	0.204	0.204	0.029	7.019	0.146	0.259
ICT5	->	ICT	0.197	0.196	0.026	7.552	0.144	0.246

0.318	0.318	0.024	13.282	0.276	0.370
0.293	0.292	0.020	14.538	0.255	0.334
0.132	0.130	0.028	4.731	0.072	0.180
0.292	0.292	0.016	18.191	0.262	0.325
0.169	0.170	0.024	7.145	0.120	0.213
0.115	0.113	0.027	4.281	0.056	0.161
0.415	0.414	0.017	25.124	0.382	0.448
0.340	0.343	0.025	13.545	0.295	0.395
0.387	0.386	0.019	19.903	0.346	0.423
0.293	0.293	0.015	18.878	0.265	0.326
0.302	0.302	0.015	19.738	0.274	0.334
0.267	0.267	0.014	19.065	0.240	0.295
0.286	0.286	0.013	21.680	0.259	0.311
0.267	0.267	0.020	13.345	0.226	0.305
0.428	0.427	0.016	27.507	0.397	0.459
0.445	0.446	0.016	28.026	0.417	0.479
0.407	0.408	0.016	25.136	0.379	0.443
0.406	0.406	0.016	25.850	0.378	0.439
0.375	0.374	0.022	17.077	0.328	0.415
0.412	0.412	0.019	21.503	0.378	0.452
0.365	0.365	0.018	19.865	0.329	0.401
0.372	0.371	0.018	20.682	0.335	0.407
	0.293 0.132 0.292 0.169 0.115 0.415 0.340 0.387 0.293 0.302 0.267 0.286 0.267 0.428 0.445 0.407 0.406 0.375 0.412 0.365	0.293       0.292         0.132       0.130         0.292       0.292         0.169       0.170         0.115       0.113         0.415       0.414         0.340       0.343         0.387       0.386         0.293       0.293         0.302       0.302         0.267       0.267         0.286       0.286         0.267       0.267         0.428       0.427         0.445       0.446         0.407       0.408         0.406       0.406         0.375       0.374         0.412       0.412         0.365       0.365	0.293       0.292       0.020         0.132       0.130       0.028         0.292       0.292       0.016         0.169       0.170       0.024         0.115       0.113       0.027         0.415       0.414       0.017         0.340       0.343       0.025         0.387       0.386       0.019         0.293       0.293       0.015         0.302       0.302       0.015         0.267       0.267       0.014         0.286       0.286       0.013         0.267       0.267       0.020         0.428       0.427       0.016         0.445       0.446       0.016         0.407       0.408       0.016         0.406       0.406       0.016         0.375       0.374       0.022         0.412       0.412       0.019         0.365       0.018	0.293       0.292       0.020       14.538         0.132       0.130       0.028       4.731         0.292       0.292       0.016       18.191         0.169       0.170       0.024       7.145         0.115       0.113       0.027       4.281         0.415       0.414       0.017       25.124         0.340       0.343       0.025       13.545         0.387       0.386       0.019       19.903         0.293       0.293       0.015       18.878         0.302       0.302       0.015       19.738         0.267       0.267       0.014       19.065         0.286       0.286       0.013       21.680         0.267       0.267       0.020       13.345         0.428       0.427       0.016       27.507         0.445       0.446       0.016       28.026         0.407       0.408       0.016       25.136         0.406       0.406       0.016       25.850         0.375       0.374       0.022       17.077         0.412       0.412       0.019       21.503         0.365       0.365	0.293       0.292       0.020       14.538       0.255         0.132       0.130       0.028       4.731       0.072         0.292       0.292       0.016       18.191       0.262         0.169       0.170       0.024       7.145       0.120         0.115       0.113       0.027       4.281       0.056         0.415       0.414       0.017       25.124       0.382         0.340       0.343       0.025       13.545       0.295         0.387       0.386       0.019       19.903       0.346         0.293       0.293       0.015       18.878       0.265         0.302       0.302       0.015       19.738       0.274         0.267       0.267       0.014       19.065       0.240         0.286       0.286       0.013       21.680       0.259         0.267       0.267       0.020       13.345       0.226         0.428       0.427       0.016       27.507       0.397         0.445       0.446       0.016       28.026       0.417         0.407       0.408       0.016       25.136       0.378         0.412       <

# Bootstrapped loadings

	Original Est.	Bootstrap Mean	Bootstrap SD	T Stat.	2.5% CI	97.5% CI
ICT1 -> ICT	0.906	0.906	0.016	55.603	0.871	0.934
ICT2 -> ICT	0.925	0.925	0.015	62.107	0.890	0.949
ICT3 -> ICT	0.930	0.930	0.013	72.676	0.902	0.952
ICT4 -> ICT	0.761	0.760	0.049	15.389	0.652	0.843
ICT5 -> ICT	0.644	0.643	0.047	13.674	0.543	0.727
VCC1 -> VCC	0.792	0.792	0.030	26.373	0.727	0.846
VCC2 -> VCC	0.831	0.830	0.034	24.507	0.756	0.890
VCC3 -> VCC	0.634	0.628	0.060	10.551	0.496	0.728
VCC4 -> VCC	0.862	0.861	0.019	45.454	0.820	0.893
VCC5 -> VCC	0.683	0.680	0.053	12.834	0.567	0.774
VCC6 -> VCC	0.465	0.460	0.075	6.234	0.298	0.590
TRUST1 -> TRUST	0.940	0.940	0.010	90.076	0.917	0.957
TRUST2 -> TRUST	0.804	0.806	0.027	29.875	0.751	0.855
TRUST3 -> TRUST	0.869	0.866	0.025	34.540	0.810	0.907
COMMITMENT1 -> COMMITMENT	0.858	0.858	0.022	38.194	0.809	0.897
COMMITMENT2 -> COMMITMENT	0.888	0.888	0.016	54.259	0.852	0.916
COMMITMENT3 -> COMMITMENT	0.851	0.851	0.024	35.067	0.799	0.894
COMMITMENT4 -> COMMITMENT	0.885	0.884	0.020	44.333	0.840	0.918
SOCSAT1 -> SOCSAT	0.748	0.746	0.038	19.584	0.665	0.815
SOCSAT2 -> SOCSAT	0.927	0.927	0.010	88.877	0.906	0.946
SOCSAT3 -> SOCSAT	0.907	0.907	0.013	67.826	0.878	0.930
ECOSAT1 -> ECOSAT	0.918	0.918	0.013	73.090	0.893	0.941
ECOSAT2 -> ECOSAT	0.895	0.895	0.019	47.352	0.852	0.926
ECOSAT3 -> ECOSAT	0.703	0.700	0.043	16.366	0.609	0.774
LOY1 -> LOY	0.890	0.891	0.014	64.812	0.862	0.915
LOY2 -> LOY	0.835	0.835	0.031	27.128	0.767	0.887
LOY4 -> LOY	0.883	0.883	0.018	48.343	0.844	0.914

# Bootstrapped HTMT

	Original Est.	Bootstrap Mean	Bootstrap SD	T Stat.	2.5% CI	97.5% CI
ICT -> VCC	0.553	0.552	0.065	8.449	0.416	0.672
ICT -> TRUST	0.150	0.164	0.057	2.640	0.071	0.288
<pre>ICT -&gt; COMMITMENT</pre>	0.290	0.291	0.067	4.358	0.160	0.421
ICT -> SOCSAT	0.313	0.314	0.075	4.166	0.162	0.456
ICT -> ECOSAT	0.339	0.345	0.070	4.834	0.202	0.476
ICT -> LOY	0.382	0.385	0.072	5.310	0.238	0.523
VCC -> TRUST	0.475	0.474	0.052	9.200	0.369	0.571
VCC -> COMMITMENT	0.591	0.591	0.044	13.301	0.502	0.677
VCC -> SOCSAT	0.565	0.563	0.067	8.432	0.424	0.685
VCC -> ECOSAT	0.584	0.599	0.044	13.382	0.516	0.687
VCC -> LOY	0.640	0.644	0.052	12.315	0.540	0.745
TRUST -> COMMITMENT	0.692	0.690	0.053	12.984	0.581	0.789
TRUST -> SOCSAT	0.614	0.616	0.061	10.066	0.496	0.733
TRUST -> ECOSAT	0.625	0.625	0.074	8.495	0.478	0.761
TRUST -> LOY	0.630	0.629	0.070	9.064	0.487	0.756
COMMITMENT -> SOCSA	Γ 0.634	0.632	0.068	9.262	0.489	0.760
COMMITMENT -> ECOSA	Γ 0.564	0.564	0.068	8.291	0.427	0.694
COMMITMENT -> LOY	0.706	0.705	0.049	14.295	0.602	0.795
SOCSAT -> ECOSAT	0.832	0.834	0.050	16.699	0.727	0.921
SOCSAT -> LOY	0.828	0.827	0.047	17.588	0.726	0.911
ECOSAT -> LOY	0.871	0.873	0.055	15.743	0.751	0.965

# Total effects (paths)

	Original Est.	Bootstrap Mean	Bootstrap SD	T Stat.	2.5% CI	97.5% CI
ICT -> VCC	0.496	0.500	0.055	8.946	0.386	0.601
ICT -> TRUST	0.190	0.193	0.037	5.134	0.121	0.266
ICT -> COMMIT	TMENT 0.283	0.287	0.038	7.449	0.210	0.360
ICT -> SOCSAT	0.166	0.169	0.030	5.491	0.112	0.232
ICT -> ECOSAT	0.114	0.116	0.024	4.697	0.072	0.168
ICT -> LOY	0.081	0.083	0.020	4.005	0.048	0.127
VCC -> TRUST	0.383	0.386	0.056	6.881	0.271	0.488
VCC -> COMMIT	TMENT 0.570	0.573	0.037	15.431	0.496	0.642
VCC -> SOCSAT	0.336	0.339	0.046	7.364	0.248	0.427
VCC -> ECOSAT	0.229	0.233	0.039	5.913	0.157	0.311
VCC -> LOY	0.163	0.166	0.034	4.763	0.102	0.237
TRUST -> COMM	MITMENT 0.446	0.445	0.054	8.291	0.339	0.549
TRUST -> SOCS	SAT 0.492	0.489	0.060	8.218	0.368	0.605
TRUST -> ECOS	SAT 0.336	0.336	0.049	6.863	0.242	0.434
TRUST -> LOY	0.238	0.240	0.044	5.466	0.161	0.330
COMMITMENT ->	SOCSAT 0.369	0.368	0.082	4.516	0.205	0.524
COMMITMENT ->	ECOSAT 0.252	0.253	0.060	4.229	0.136	0.369
COMMITMENT ->	LOY 0.179	0.181	0.047	3.764	0.091	0.277
SOCSAT -> ECO	DSAT 0.684	0.685	0.043	15.887	0.593	0.763
SOCSAT -> LOY	0.485	0.489	0.058	8.346	0.369	0.594
ECOSAT -> LOY	0.709	0.711	0.046	15.422	0.611	0.791

# Plot model

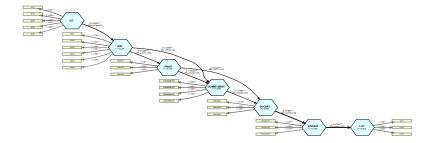


Figure 4: Modelo con bootstrapping

# Predicción (seminr)

PLS in-sample me	trics:										
VCC1 VCC2	VCC3	VCC4	VCC5	VCC6	TRUST1	TRUST2	TRUST3	COMMITMENT1	COMMITMENT2	COMMITMENT3	COMMI
RMSE 1.682 1.444	1.488	1.350	1.152	1.328	0.767	1.238	0.736	1.087	0.864	0.841	
MAE 1.433 1.169	1.201	1.081	0.913	1.104	0.580	1.025	0.566	0.860	0.708	0.612	
PLS out-of-sample	e metr:	ics:									
VCC1 VCC2	VCC3	VCC4	VCC5	VCC6	TRUST1	TRUST2	TRUST3	COMMITMENT1	COMMITMENT2	COMMITMENT3	COMMI
RMSE 1.697 1.453	1.499	1.380	1.165	1.338	0.779	1.255	0.748	1.104	0.882	0.852	
MAE 1.446 1.177	1.208	1.106	0.926	1.114	0.588	1.040	0.575	0.871	0.721	0.620	
LM in-sample met	rics:										
VCC1 VCC2	VCC3	VCC4	VCC5	VCC6	TRUST1	TRUST2	TRUST3	COMMITMENT1	COMMITMENT2	COMMITMENT3	COMMI
RMSE 1.072 1.065	1.138	1.065	0.979	1.012	0.567	0.807	0.563	0.895	0.747	0.730	
MAE 0.856 0.852	0.892	0.870	0.773	0.783	0.445	0.633	0.453	0.693	0.599	0.541	
LM out-of-sample	metri	cs:									
VCC1 VCC2	VCC3	VCC4	VCC5	VCC6	TRIIST1	CTRIIGTO	TRIIGTS	COMMITMENT1	COMMITMENT2	COMMITMENT3	COMMI
	V C C S	V C C 4	V 000	V 000	IIIODII	1100012	110010	COINTITITIDIVII	COLLITIONIZ	OUTHITITIENTO	COLLIT

0.816

0.686

0.610

# Relevancia predictiva (matrixpls)

MAE 0.974 0.938 1.026 0.996 0.884 0.887 0.517 0.734 0.524

(con matrixpls -Aldás y Uriel, 2017-)

# Potencia (matrixpls)

En nuestro ejemplo tenemos una muestra 256 empresas, y la regresión más complicada en el modelo, se localiza en la parte estructural y es la del constructo SOCSAT con 2 regresores por lo que v=256-2-1=253.

Multiple regression power calculation

```
u = 2

v = 253

f2 = 0.15

sig.level = 0.05

power = 0.999938
```

Multiple regression power calculation

```
u = 2

v = 84.43254

f2 = 0.15

sig.level = 0.05

power = 0.9
```

El resultado indica que nuestro tamaño muestra posee una potencia del power, ya que el tamaño muestral máximo para una potencia del 90% sería de v elementos con los parámetros indicados.