

Autoencoders

Die Anatomie einer Steuererklärung

Phillipp Gnan

Wien, 14.11.2024

Roadmap

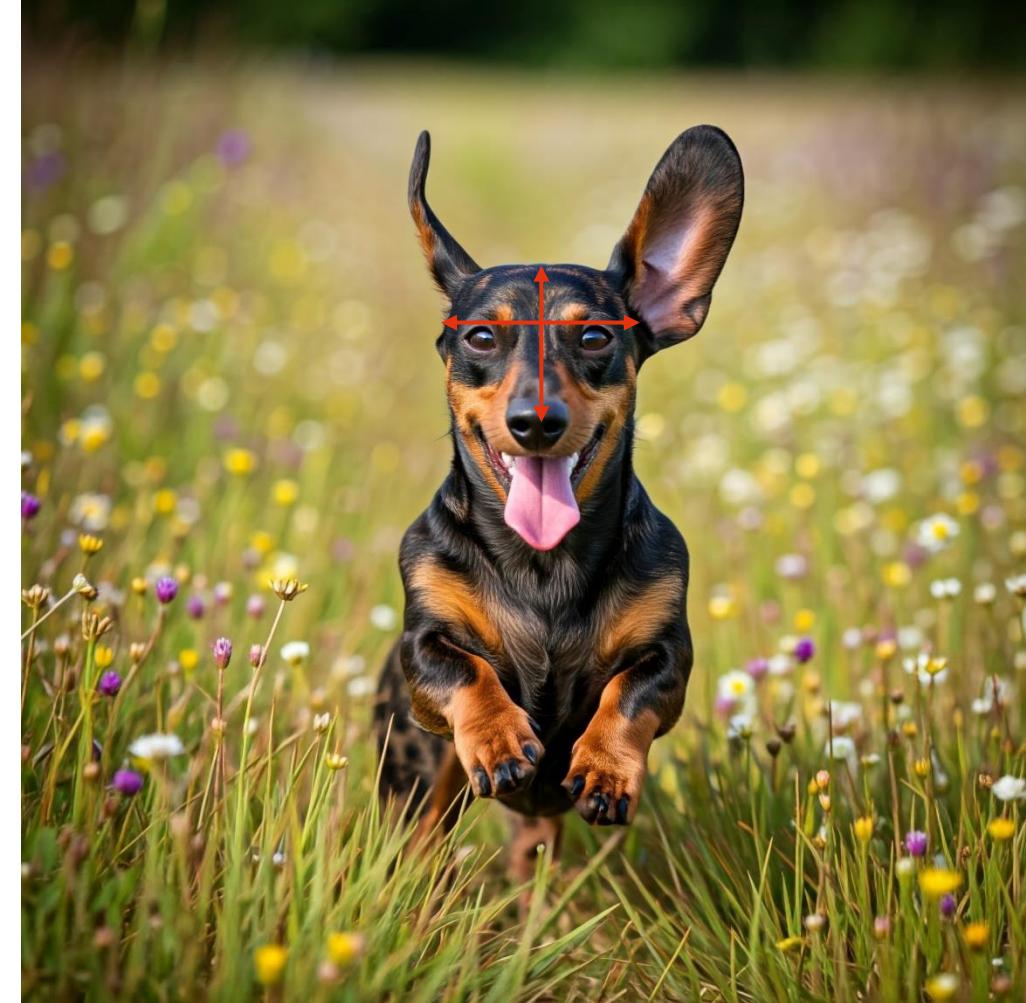
1. Autoencoder Basics
2. Die Anatomie einer Steuererklärung
3. SAS-Case Study

1. Autoencoder Basics

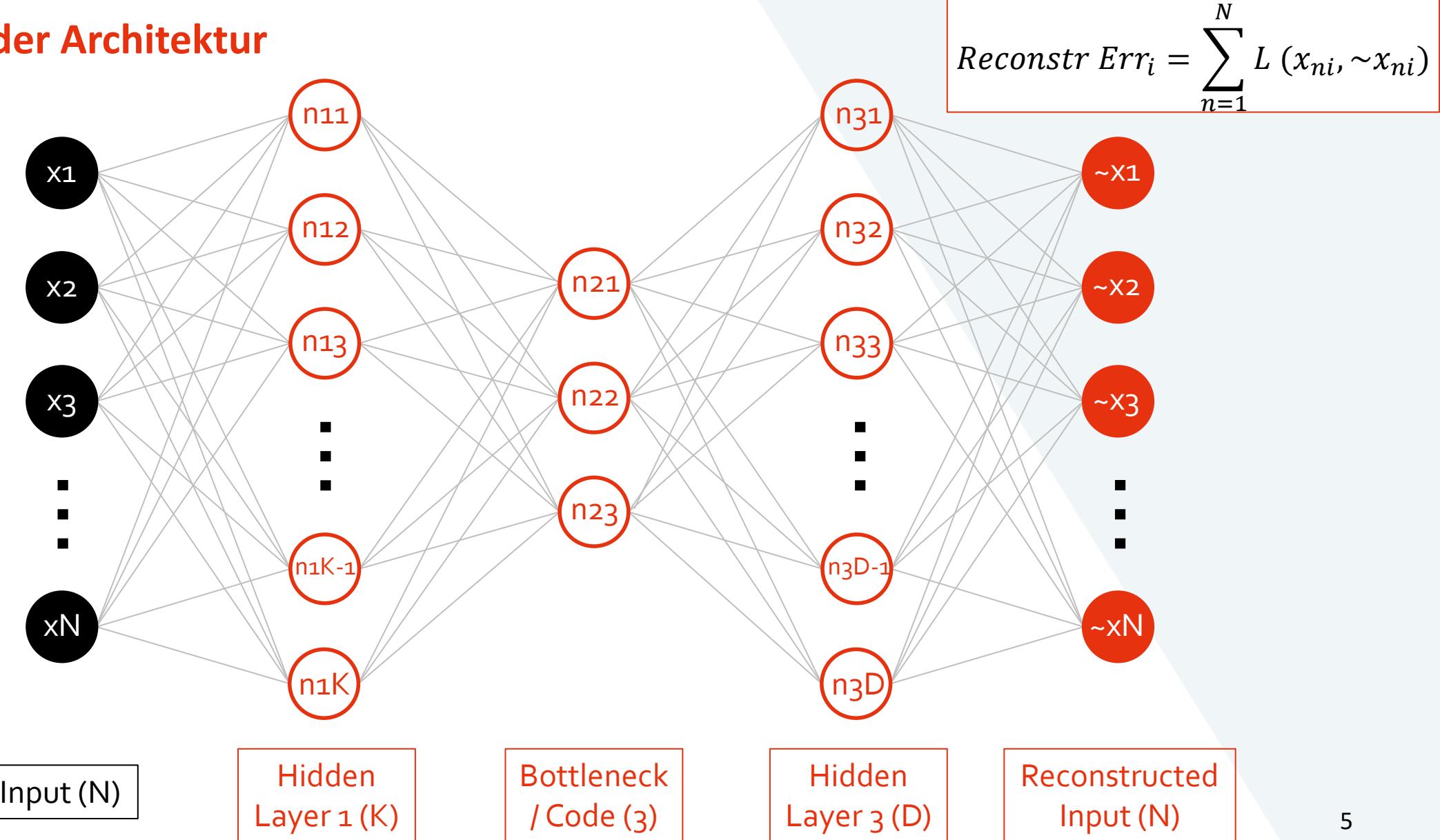
Autoencoder Intuition



Bilder: Gemini / Imagen 3



Autoencoder Architektur





Collage: Twitter/X-User:in @teenybiscuit

2. Die Anatomie einer Steuererklärung

Fragestellung in der Finanzverwaltung

- Die Finanzverwaltung erhält laufend unzählige „Steuererklärungen“
 - Einkommenssteuererklärungen, Lohnzettel,...
- Nur ein Teil kann überprüft werden

Welche Erklärungen sind „ungewöhnlich“?

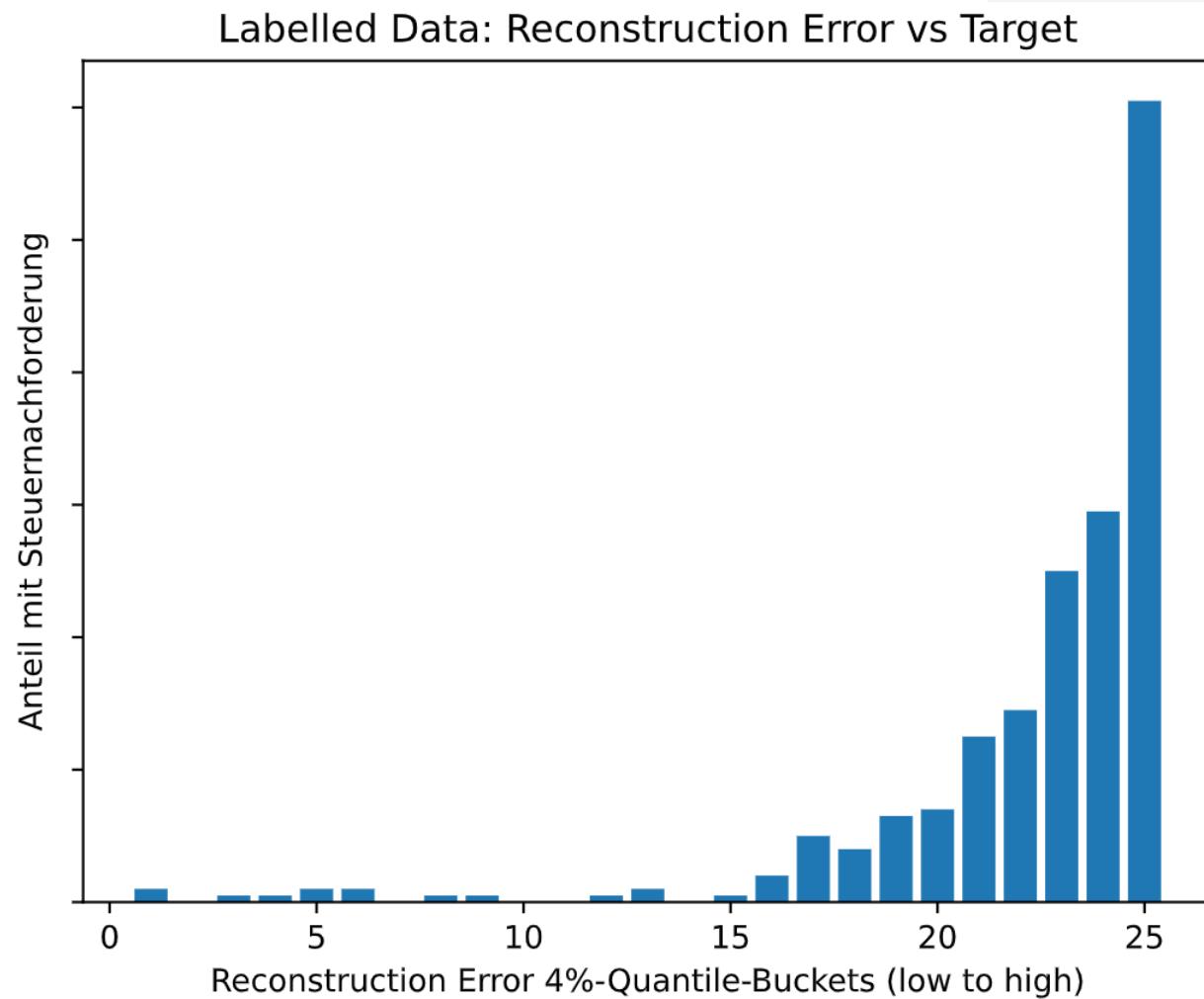
Autoencoder

3. Gewinnermittlung [17]	
Grundsätzlich sind Erträge/Betriebseinnahmen und Aufwendungen/Betriebsausgaben ohne Vorzeichen anzugeben. Nur bei einer Kennzahl ein negativer Wert ergibt, ist ein negatives Vorzeichen („-“) anzugeben.	
Erträge/Betriebseinnahmen	Beträge in Euro
Erlöse/Betriebseinnahmen (Waren-/Leistungserlöse) ohne solche, die in einer Mitteilung gemäß §109a erfasst sind - EKR 40-44 - einschließlich Eigenverbrauch (Entnahmewerte von Umlaufvermögen) Achtung: Diese Kennzahl muss jedenfalls ausgefüllt werden (§ 61 Abs. 5 BAO). Gegebenenfalls ist der Wert „0“ einzutragen.	[18] 9040
Erlöse/Betriebseinnahmen, die in einer Mitteilung gemäß § 109a erfasst sind EKR 40-44 Achtung: Diese Kennzahl muss jedenfalls ausgefüllt werden (§ 61 Abs. 5 BAO). Gegebenenfalls ist der Wert „0“ einzutragen.	[19] 9050
Anlagererträge/Entnahmewerte von Anlagevermögen EKR 460-462 vor allfälliger Auflösung auf 463-465 bzw. 783	[20] 9060
Nur für Bilanzierer: Aktivierte Eigenleistungen EKR 458-459	[21] 9070
Nur für Bilanzierer: Bestandsveränderungen EKR 450-457	[22] 9080
Übrige Erträge/Betriebseinnahmen (z.B. Finanzerträge, Gewinnanteile aus einer stillen Beteiligung) – Saldo (Bei USt-Bruttosystem: inkl. USt-Gutschrift, jedoch ohne Kennzahl 9093)	[23] 9090
Nur bei USt-Bruttosystem: vereinommte USt für Lieferungen und sonstige Leistungen (Achtung: Nur ausfüllen, wenn die Betriebseinnahmen ohne USt angeführt werden)	[24] 9093
Summe der Erträge/Betriebseinnahmen (muss nicht ausgefüllt werden)	
Aufwendungen/Betriebsausgaben	
Waren, Rohstoffe, Hilfsstoffe EKR 500-539, 580	[25] 9100
Beigestelltes Personal (Fremdpersonal) und Fremdleistungen EKR 570-579, 581, 750-753	[26] 9110
Personalaufwand („eigenes Personal“) EKR 60-68	[27] 9120
Abschreibungen auf das Anlagevermögen (z.B. AfA, geringwertige Wirtschaftsgüter, EKR 700 - 708), soweit sie nicht in Kennzahl 9134 und/oder 9135 zu erfassen sind.	[28] 9130
Degressive Absetzung für Abnutzung (§ 7 Abs. 1a)	[29] 9134
Beschleunigte Gebäudeabschreibung (§ 8 Abs. 1a)	[30] 9135
Nur für Bilanzierer: Abschreibungen vom Umlaufvermögen, soweit diese die im Unternehmen üblichen Abschreibungen übersteigen – EKR 707 – und Wertberichtigungen zu Forderungen, soweit sie nicht in Kennzahl 9142 zu erfassen sind	[31] 9140
Dotierung/Auflösung von pauschalen Wertberichtigungen zu Forderungen Achtung: Im Falle von Auflösungen ist der Betrag mit negativem Vorzeichen zu erfassen.	[32] 9142
Instandhaltungen (Erhaltungsaufwand) für Gebäude EKR 72	[33] 9150
Reise- und Fahrtspesen inkl. Kilometergeld und Diäten (ohne tatsächliche Kfz-Kosten) EKR 734-737	[34] 9160
Pauschale von 50% der Kosten einer Wochen-, Monats- oder Jahreskarte für Massenbeförderungsmittel	[35] 9165

Anomaly-Detection mit Autoencoders

- Wir lernen die *typische* „Anatomie“ von bestimmten Erklärungen
 - zB: Beilage Vermietung und Verpachtung der Einkommensteuererklärung, Lohnzettel,...
 - Anatomie: Verhältnis von diversen Angaben in einer Erklärung
1. **Angaben** in einer Erklärung auf eine Handvoll Kennzahlen **komprimieren**
 2. **Dekomprimieren** von Kennzahlen: wieder auf ursprüngliche Angaben rückrechnen
 3. **Fehler bei Rückrechnung**
 1. klein für „gewöhnliche“ Angaben (Schäferhund)
 2. groß für „ungewöhnliche“ Angaben (Dackel)

Beispiel: Einkommensteuer-Beilage Vermietung und Verpachtung



Challenges

- **Missing Values**
 - Im Steuerkontext: Interpretation als 0 häufig naheliegend
- **Sparse Data**
 - Features mit hoher sparsity / mit wenig Variation häufig weniger aussagekräftig
 - Feature selection: sparsity threshold
- **Schwarze Schafe** in den Trainingsdaten
 - Autoencoder soll möglichst nur von „normalen“ Observationen lernen
→ Fokus auf geprüfte Erklärungen oder Ausschluss von Fällen mit Steuerkorrektur

Challenges

- **Architektur / Bottleneck**
 - Restriktiv ↔ umfangreich:
normale Observationen schlecht rekonstruiert ↔ Outliers zu gut rekonstruiert
 - „Ökonomische Intuition“ für initial guess
 - Labelled Data für Cross-Check
- **Umsetzung in SAS:** nicht alles „out of the box“ implementiert → Siehe Case Study!

3. SAS Case Study

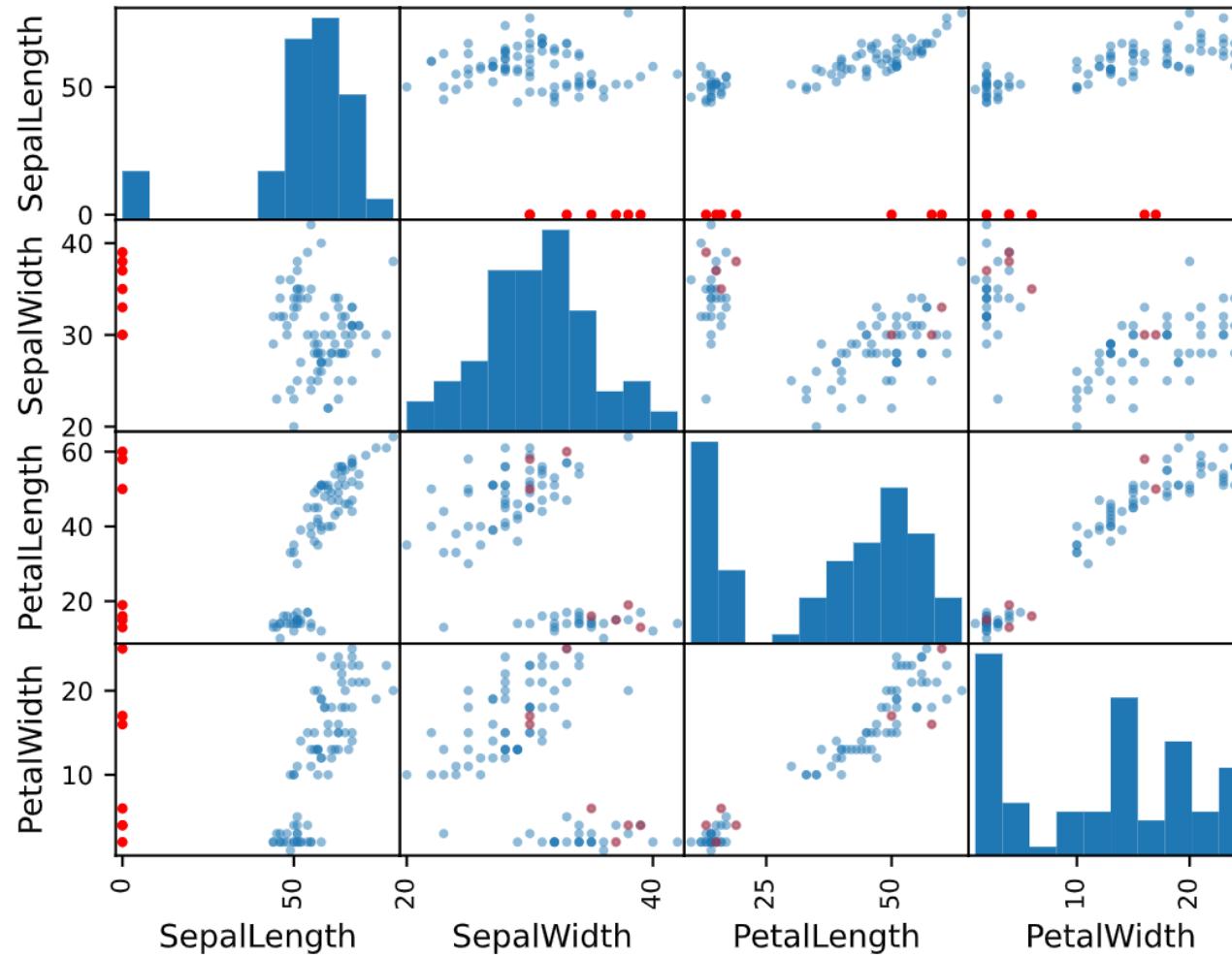
Data – sashelp.iris

- **150 Observationen:** Iris Setosa, Iris Versicolor, Iris Virginica à 50 Samples
- **4 Features:** für Länge und Breite des Kelchblatts bzw des Kronblatts
- **Outliers:** in jeder 10. Zeile → Kelchblattlänge auf 0 gesetzt
- **Train – Validation – Test**
 - 60% Train (90 Obs)
 - 20% Validation (30 Obs)
 - 20% Test (30 Obs)

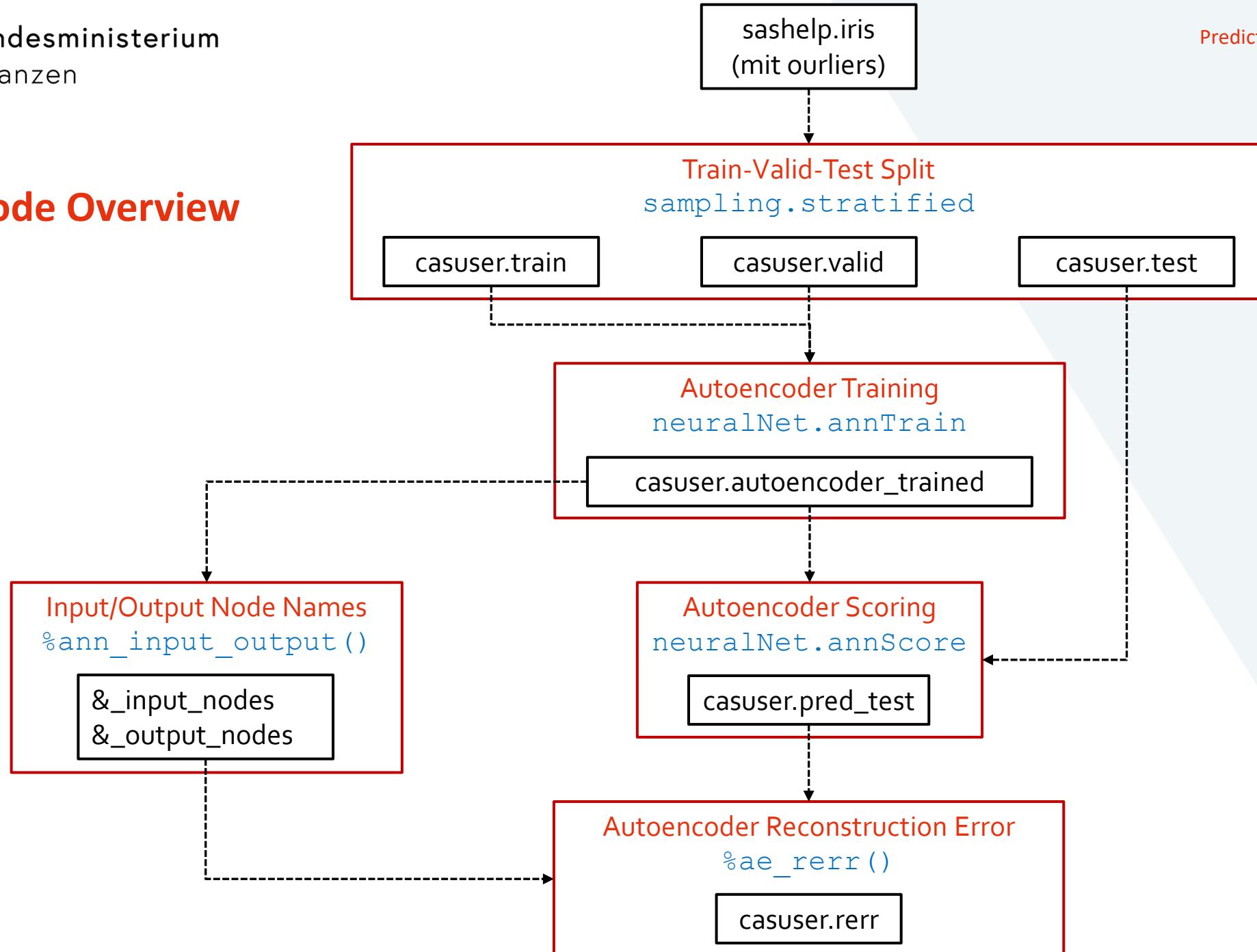


Bild: Gemini / Imagen 3

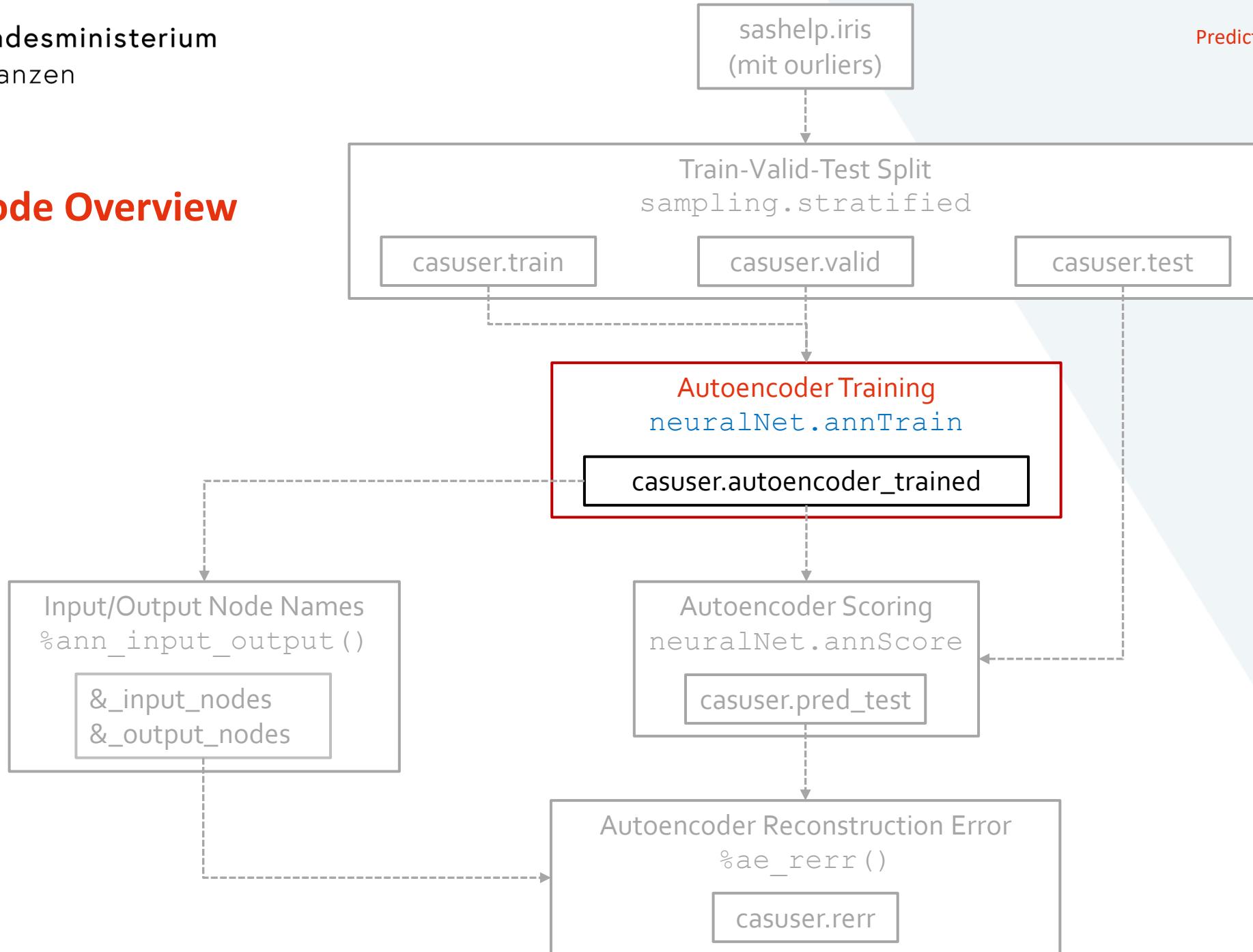
Training Data: Pairwise Scatter Plots



Code Overview



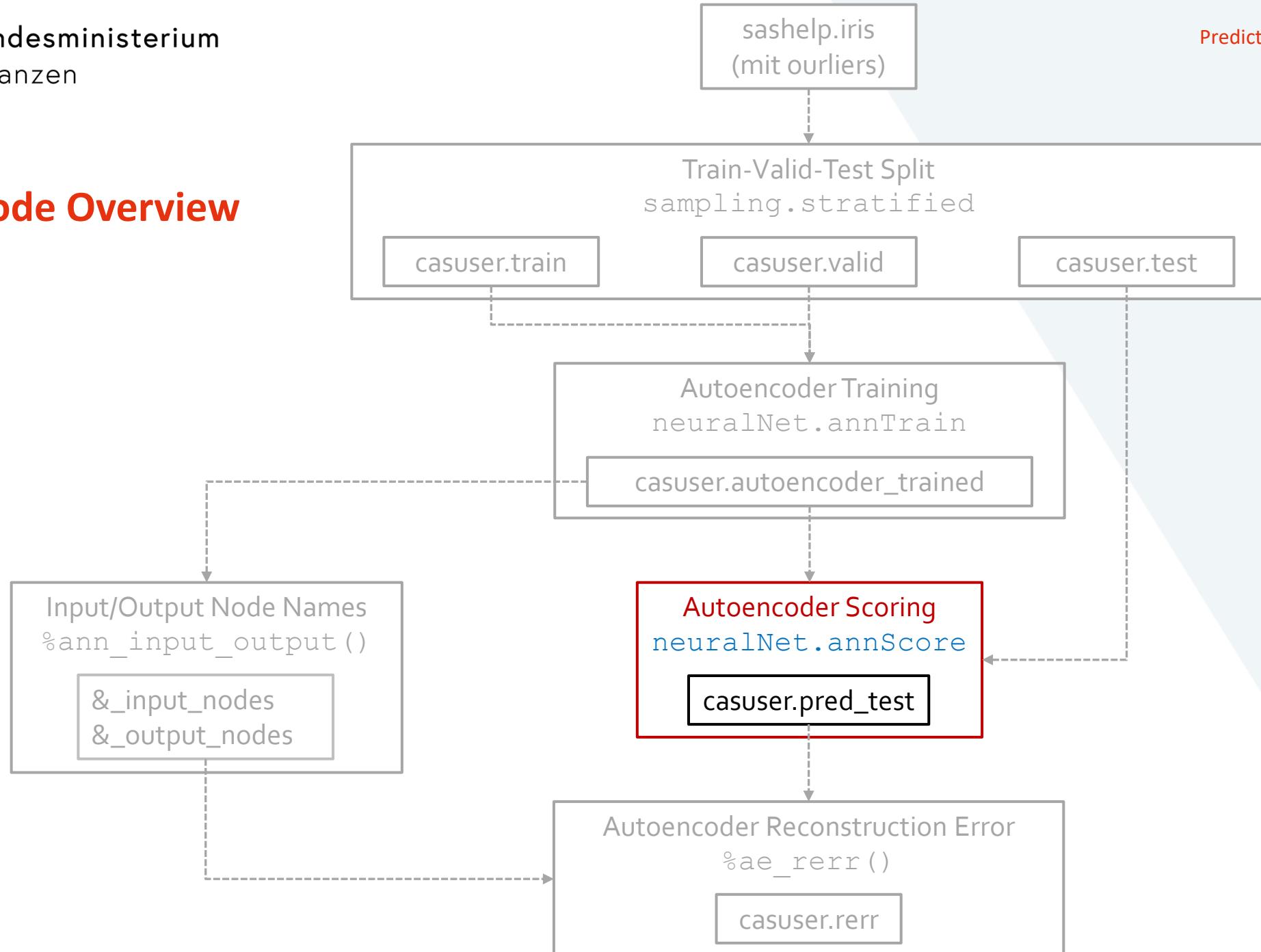
Code Overview



Autoencoder Training – neuralNet.annTrain

```
proc cas;
  neuralNet.annTrain result=r /
  /*INPUTS*/
    table={name="train"}
    inputs={"sepallength", "sepalwidth", "petallength", "petalwidth"}
    std="MIDRANGE"
  /*ARCHITECTURE*/
    hiddens={2, 1}
    combs={"LINEAR"}
    acts={"RECTIFIER"}
    targetAct="IDENTITY"
  /*OPTIMIZER*/
    seed=123
    errorFunc="NORMAL"
    randDist="UNIFORM"
    scaleInit=1
    nloOpts={
      algorithm="SGD",
      optmlOpt={maxIters=200, fConv=1e-10},
      lbfsgsOpt={numCorrections=6}, */
      sgdOpt={adaptiveDecay=0.99,
              adaptiveRate=True,
              learningRate=0.1,
              miniBatchSize=5,
              momentum=0.95},
      validate={frequency=1,
                stagnation=3}}
    validTable={name="valid"}
  /*OUTPUT*/
    casout={name="autoencoder_trained", replace=True}
    encodename=True
  ;
```

Code Overview



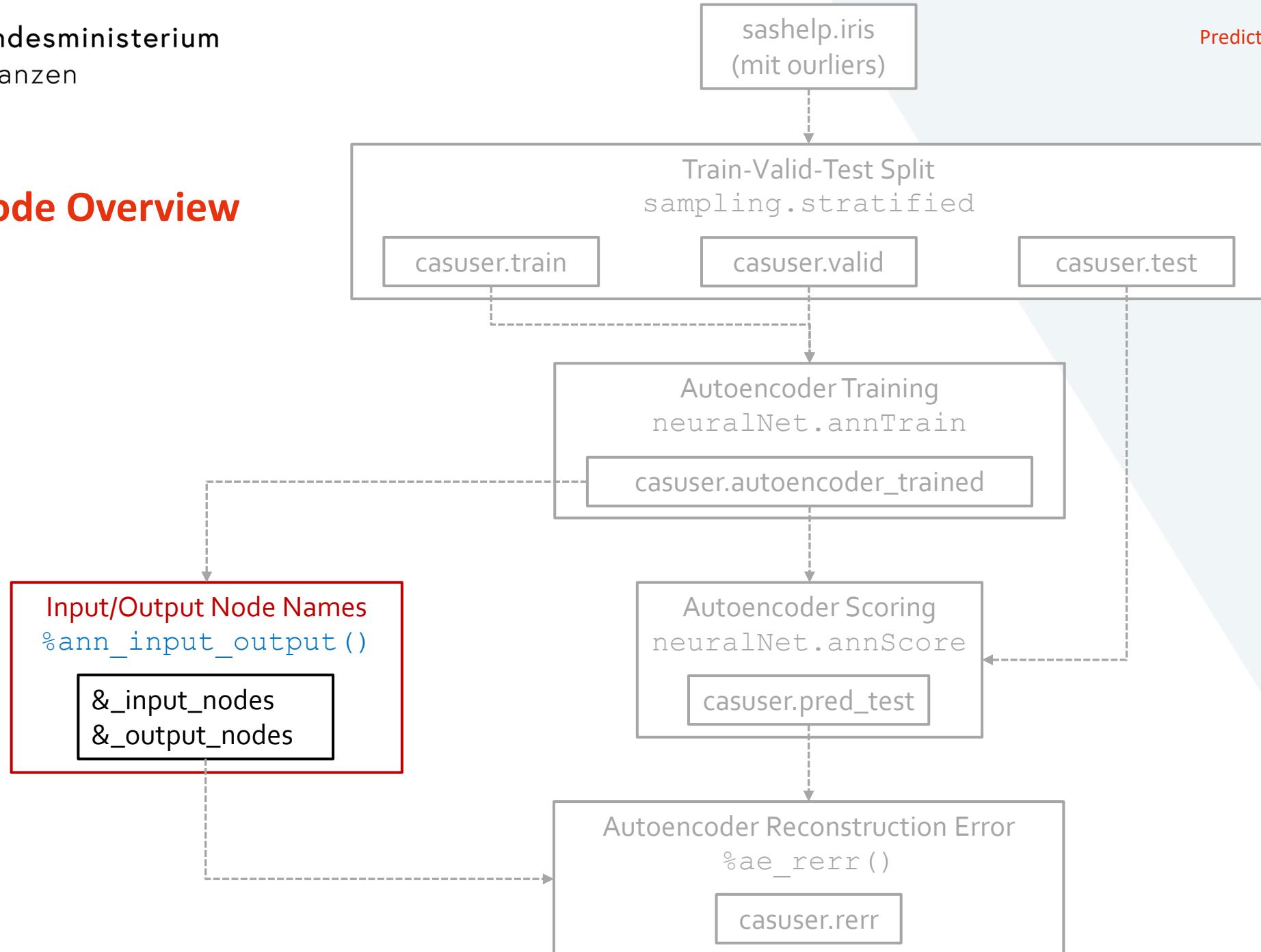
Autoencoder Scoring

```
proc cas;
  neuralNet.annScore /
    table={name="test"}
    modelTable={name="autoencoder_trained"}
    copyvars={"id"}
    listnode="ALL"

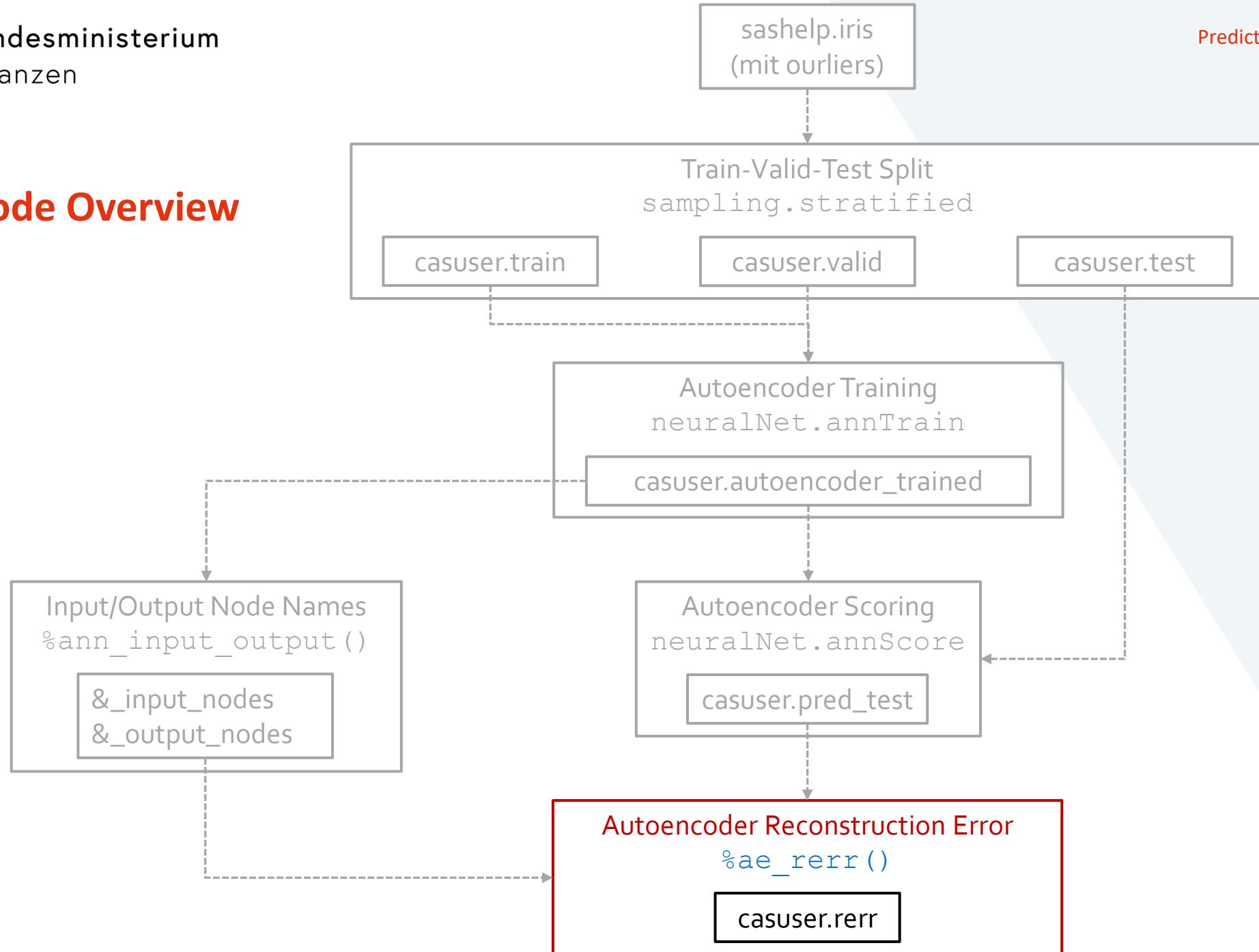
    casOut={name="pred_test", replace=TRUE}
    ;
quit;
```

casuser.pred_test													
Obs	ID	_Node_0	_Node_1	_Node_2	_Node_3	_Node_4	_Node_5	_Node_6	_Node_7	_Node_8	_Node_9	_Node_10	
1	11	0.1139240506	-0.090909091	-0.888888889	-0.916666667	0.5934752457	0.1373982592	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
2	14	0.2911392405	0.6363636364	-0.777777778	-0.916666667	0.5925117685	0.2192327781	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
3	16	0.2658227848	-0.090909091	-0.777777778	-0.916666667	0.5723420919	0.1199868831	0.0053201529	0.0863624451	0.1973638335	-0.802232885	-0.858807189	
4	18	0.0886075949	-0.090909091	-0.962962963	-1	0.620137879	0.1472500381	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
5	21	0.2405063291	-0.090909091	-0.851851852	-0.916666667	0.5861758739	0.1202879616	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
6	27	0.3670886076	0.2727272727	-0.814814815	-0.75	0.5633461358	0.1355836283	0.0073509865	0.0884839641	0.1954329822	-0.795824084	-0.852514006	
7	30	-1	0	-0.814814815	-0.916666667	0.5859981053	0.3195716052	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
8	32	0.2658227848	0.2727272727	-0.814814815	-0.916666667	0.5893438212	0.1697603699	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
9	34	0.1898734177	0.0909090909	-0.888888889	-0.916666667	0.5982839266	0.1518454362	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
10	38	0.2405063291	0	-0.814814815	-1	0.5946621661	0.1444493817	0	0.0808047246	0.2024220636	-0.819021953	-0.875293372	
11	59	0.7721518987	0.0909090909	0.3703703704	0.0833333333	0.2086534429	0.0095056852	0.3528684457	0.4494302556	-0.1330739	0.2945423032	0.2181815546	

Code Overview



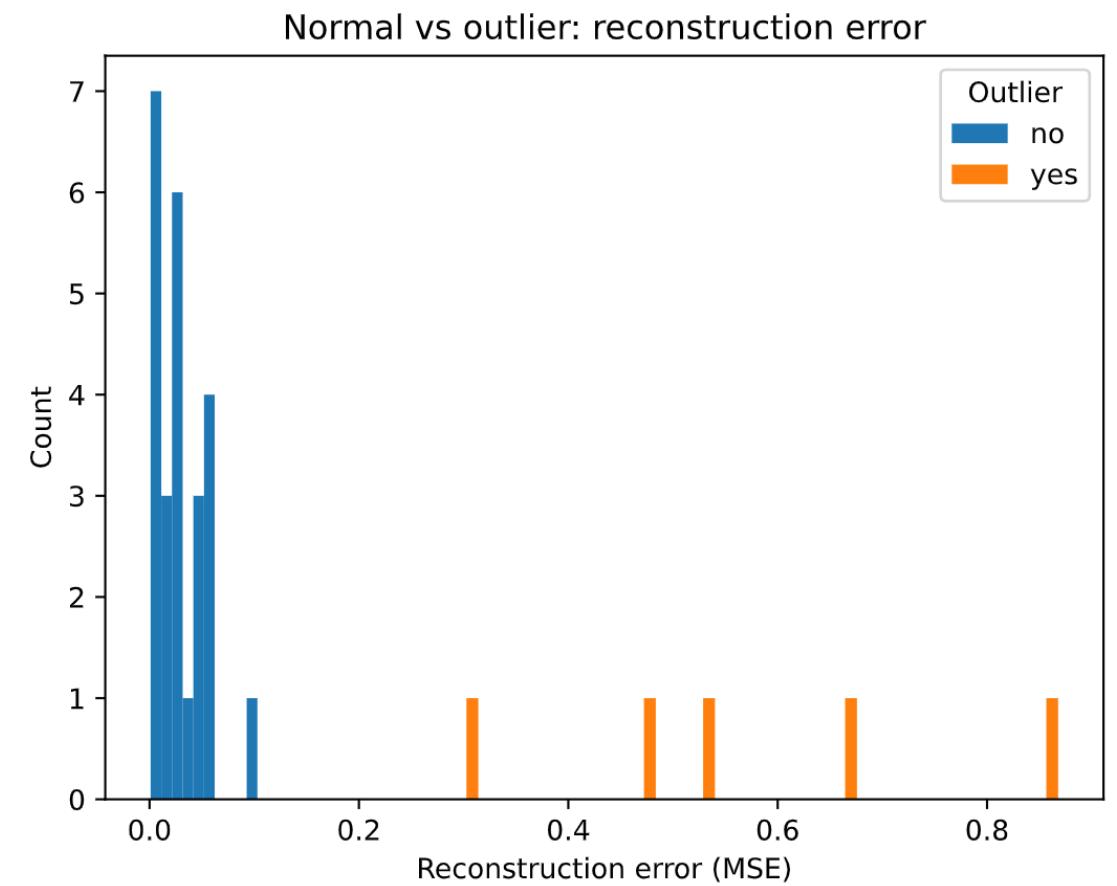
Code Overview



Autoencoder Reconstruction Error

```
%ae_rerr(pred_table=casuser.pred_test,  
         input_nodes=&_input_nodes., output_nodes=&_output_nodes.,  
         table_out=casuser.rerr,  
         keep=id);
```

- Implementierter loss: mean squared error



Also good to know

- [neuralNet.anncode](#)
 - Generiert data-step score code
 - Scoring ohne CAS / auch unter SAS 9.4