Filter Transformationen (Blender)





Wozu Filter?

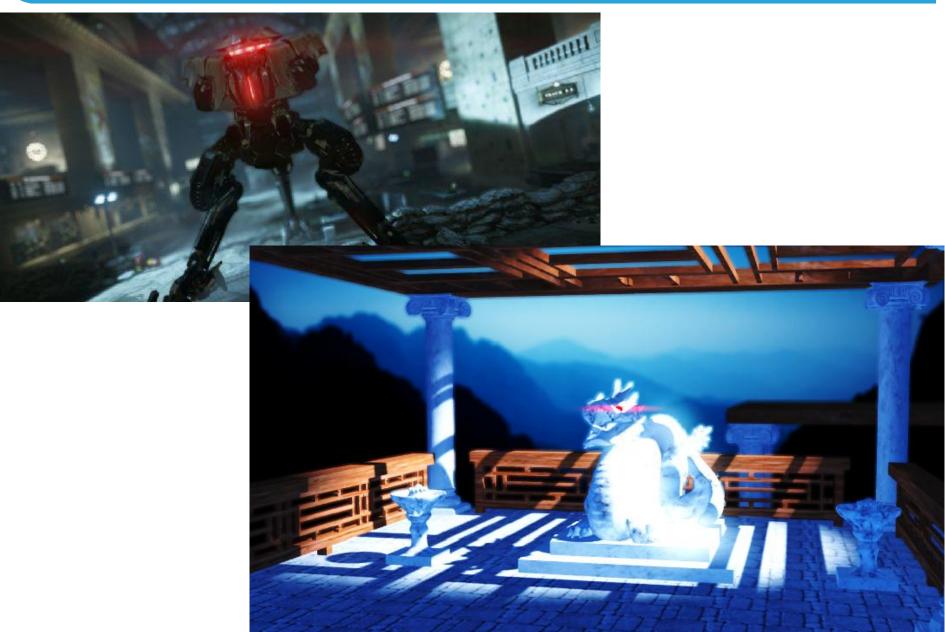






Wozu Filter?





Beispiel 3



- Teil1: Filter anwenden (verschiedene Filter anwenden um diverse Effekte zu erzeugen)
- Teil2: Filterparameter bestimmen
 - Glättungsfilter (Blur)
 - Kanten/Ecken –Detektoren
 - Kanten/Ecken –Verstärkung
 - Schwellwertfilter (Threshold)
 - Uniforme Grauwerttransformation (Kontraständerung)



Glättungsfilter (Blur Filter)



- Ziel: Störungen/Rauschen reduzieren, eliminieren
- Nebenwirkungen:
 - Kanten verwischen
 - Unschärfe
- Filter:
 - Mittelwertfilter
 - Gaußfilter
 - Binomialfilter
 - Medianfilter





Mittelwertfilter (Box-Filter)



- Faltungskern
 - Alle Gewichte gleich
 - Summe = 1
- Bewirkt eine Glättung des Bildes



Mittelwertfilter (Box-Filter)



- Faltungskern
 - Alle Gewichte gleich
 - Summe = 1
- Bewirkt eine Glättung des Bildes

Beispiel: 3x3 Mittlwertfilter
$$\begin{bmatrix} \frac{1}{9} & \frac{1}{9} & \frac{1}{9} \\ \frac{1}{9} & \frac{1}{9} & \frac{1}{9} \\ \frac{1}{9} & \frac{1}{9} & \frac{1}{9} \end{bmatrix}$$

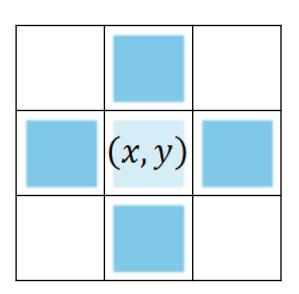
Auch andere Kernelgrößen sind möglich!

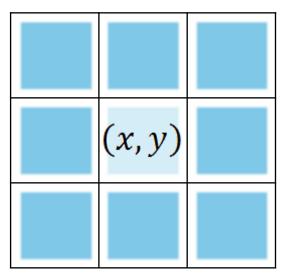


4-/8-Nachbarschaft



- Möglichkeiten in 2D:
 - 4-Nachbarschaft
 - Nur Nachbaren mit gemeinsamen Kante
 - 8-Nachbarschaft
 - Auch diagonaleNachbaren







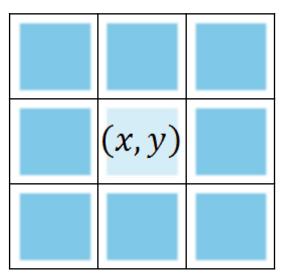
4-/8-Nachbarschaft Mittelwertfilter



0	$\frac{1}{5}$	0
1	1	1
$\frac{1}{5}$	5	$\frac{1}{5}$
0	1 5 1 5 1 5	0

(x,y)	

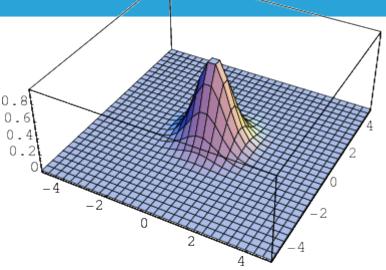
Г 1	1	1 .
$\begin{bmatrix} \frac{1}{9} \\ \frac{1}{9} \\ 1 \end{bmatrix}$	9	9
1	1	1
9	9	9
1	1	1
<u> </u>	9	- 9 .





TUWIEN

- Gewichtete Mittelung
- Reduziert Einfluss von weiter vom Filterzentrum entfernten Pixeln











Beispiel:

Kernel: 5x5

Sigma: 0,5

Γ0,0000	0,0000	0,0002	0,0000	0,00007
0,0000	0,0117	0,0862	0,0117	0,0000
0,0002	0,0862	0,6366	0,0862	0,0002
0,0000	0,0117	0,0862	0,0117	0,0000
Lo,0000	0,0000	0,0002	0,0000	0,0000





Beispiel:

Kernel: 5x5

Sigma: ?

г0,0000	0,0000	0,0002	0,0000	0,0000ղ
0,0000	0,0117	0,0862	0,0117	0,0000
0,0002	0,0862	0,6366	0,0862	0,0002
	0,0117	0,0862	0,0117	0,0000
Lo,0000	0,0000	0,0002	0,0000	0,0000

Berechne Sigma





Beispiel:

Kernel: 5x5

Sigma: ?

Berechne Sigma durch umformen und einsetzen vom Zentralpixel G(0,0) = 0,6366

$$G(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$
 we für G(0,0)
x= 0, y = 0



Binomialfilter



Gaußfilter-Approximation

Beispiel: 3x3 Kernel:

$$\frac{1}{16} * \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$





Kein Kernel der mit dem Bild gefaltet wird!

Ersetzung jedes Pixels durch den Median seiner Nachbarschaft

255	241	233
254	95	109
01	111	20





Kein Kernel der mit dem Bild gefaltet wird!

Ersetzung jedes Pixels durch den Median seiner Nachbarschaft

255 241 233
254 95 109
01 111 20

1. sortiere Grauwerte
 der Nachbarschaft:
 01, 20, 95, 109, 111, 233, 241, 254, 255.





109

95

- Kein Kernel der mit dem Bild gefaltet wird!
- Ersetzung jedes Pixels durch den Median seiner Nachbarschaft
 255 241 233

1. sortiere Grauwerte					01	11	1 :	2(
der	Nac	hba	rsch	aft:					
01.	20.	95. ²	109.	111.	233.	241.	254.	255) _

- 2. Ergebnis = 111 (der mittlere Pixel)
 - Bei gerader Anzahl von Elementen wird Mittelwert der beiden Werte in der Mitte genommen.





- Eliminiert Ausreißer
 - (z.B. "Salz und Pfeffer -Rauschen")
- Im Ergebnisbild entstehen keine neuen Grauwerte



Kantendetektoren

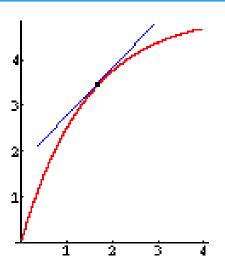






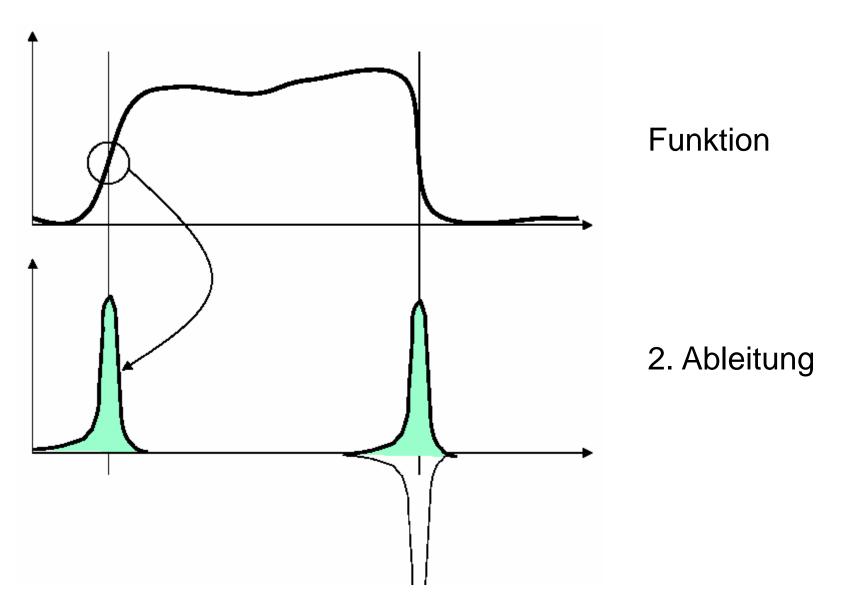


- Die 1. Ableitung
 - Änderung des Funktionswertes
 - = Steigung an bestimmter Stelle
- Die 2. Ableitung
 - Änderung der Steigung
 - = Krümmung des Graphen
- Interpretation in der BV:
 - Ableitung zeigt in Richtung der größten Intensitäts-Änderung = Kanten





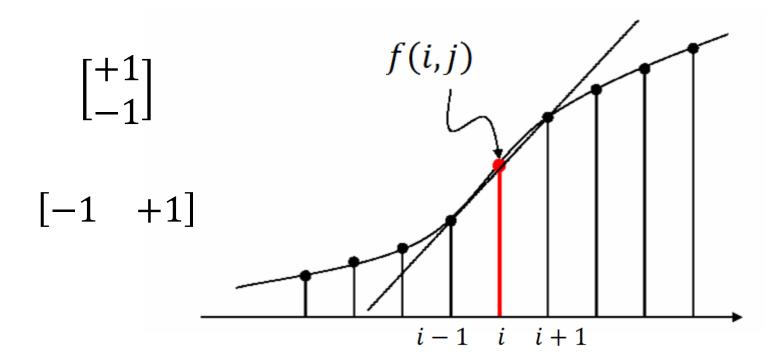








Wie berechnet man die erste Ableitung?



■ Approximation durch $\frac{\partial f(i,j)}{\partial i} \approx f(i,j) - f(i-1,j)$





- Die 1. Ableitung einer Funktion
 - groß für Bereiche mit starker Steigung
 - im Bild Bereiche mit großen Intensitätsunterschieden, z.B.: Objektkanten
 - Klein für Bereiche mit geringer Steigung
 - im Bild homogene Flächen





= Summer der partiellen2. Ableitungen

$$\nabla^2 f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$$

 -> größte Intensitäts-Änderung in x- und y-Richtung

Kantendetektor





Kernel

$$\begin{bmatrix}
 0 & 1 & 0 \\
 1 & -4 & 1 \\
 0 & 1 & 0
 \end{bmatrix}$$





Kernel

$$\begin{bmatrix}
 0 & 1 & 0 \\
 1 & -4 & 1 \\
 0 & 1 & 0
 \end{bmatrix}$$

- Verschiedene Variationen abhängig von
 - Approximation der Ableitungen
 - Gewünschte Filtergröße
 - Gewünschte Noise-Reduction





• Kernel
$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

- Verschiedene Variationen abhängig von
 - Approximation der Ableitungen
 - Gewünschte Filtergröße
 - Gewünschte Noise-Reduction

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 2 & -4 & 2 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix}$$





• Kernel
$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

- Verschiedene Variationen abhängig von
 - Approximation der Ableitungen
 - Gewünschte Filtergröße
 - Gewünschte Noise-Reduction

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 2 & -4 & 2 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix}$$

Eckendetektor





Kernel

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Eckendetektor

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -2 & 4 & -2 \\ 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 2 & -4 & 2 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix}$$



Eigenschaften



- Kanten/Ecken -Detektoren
 - Summe des Kernels = 0

- Kanten/Ecken -Verstärkung
 - Summe des Kernels >= 1



Eigenschaften



- Kanten/Ecken -Detektoren
 - Summe des Kernels = 0

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

- Kanten/Ecken -Verstärkung
 - Summe des Kernels >= 1

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -2 & 5 & -2 \\ 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$



Roberts Kantendetektor



- 2 kleine 2x2 Filter
 - schätzen den Gradienten der Diagonalen
- Sensibel auf diagonale Kanten
- Gering richtungsselektiv

$$G_x = \begin{bmatrix} +1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$$
 $G_y = \begin{bmatrix} 0 & +1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$



Prewitt Kantendetektor



- 3x3 Filter
- Mittelung über 3 benachbarte Zeilen/Spalten
 - entspricht Glättung
- Sensibel auf vertikale und horizontale Kanten

$$\mathbf{G_x} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -1 & 0 & +1 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{G_y} = \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$



Sobel Kantendetektor



Ähnlich Prewitt, doch bei der Glättung wird mehr Gewicht auf die zentrale Zeile bzw. Spalte gelegt.

$$\mathbf{G}_x = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -2 & 0 & +2 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{G}_y = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ +1 & +2 & +1 \end{bmatrix}$$



Kompass Kantendetektor



Filter für mehrere Richtungen: {0°, 45°, 90°, 135°, 180°, 225°, 270°, 315°}

$$G_{0^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} -1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & +1 & +1 \end{bmatrix}$$





Kompass Kantendetektor



Filter für mehrere Richtungen: {0°, 45°, 90°, 135°, 180°, 225°, 270°, 315°}

$$G_{0^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} -1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & +1 & +1 \end{bmatrix}$$
 $G_{45^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & +1 \end{bmatrix}$

 $F \dots \mathsf{Bild}$



Kompass Kantendetektor



Filter für mehrere Richtungen: {0°, 45°, 90°, 135°, 180°, 225°, 270°, 315°}

$$G_{0^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} -1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & +1 & +1 \end{bmatrix}$$
 $G_{45^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & +1 \end{bmatrix}$

$$G_{90^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ +1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

F ... Bild



Kompass Kantendetektor



Filter für mehrere Richtungen: {0°, 45°, 90°, 135°, 180°, 225°, 270°, 315°}

$$G_{0^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} -1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & +1 & +1 \end{bmatrix} \quad G_{45^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & +1 \end{bmatrix}$$

$$G_{90^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ +1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \quad G_{135^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} ? & ? & ? \\ ? & ? & ? \\ 2 & 2 & 2 \end{bmatrix}$$

 $F \dots \mathsf{Bild}$



Kompass Kantendetektor



Filter für mehrere Richtungen: {0°, 45°, 90°, 135°, 180°, 225°, 270°, 315°}

$$G_{0^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} -1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & +1 & +1 \end{bmatrix} \quad G_{45^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ -1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & +1 \end{bmatrix}$$

$$G_{90^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ +1 & -2 & +1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \quad G_{135^{\circ}} = F * \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ +1 & -2 & -1 \\ +1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

 $F \dots \mathsf{Bild}$





- Beispiel
- 1. durch hinschauen Filterkategorie bestimmen.



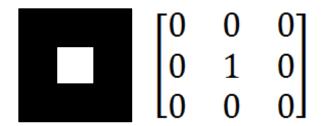






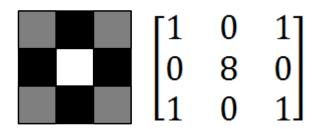
 2. Kernelgröße und (positive) Elemente bestimmen

<u>Original</u>



Schwarzer Bereich mit 1 weißen Pixel

Gefiltertes Bild



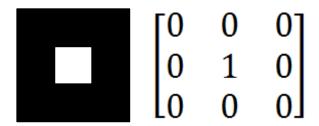
=> 3x3 Kernel





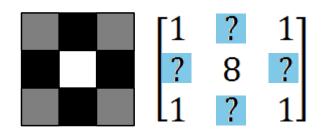
 2. Kernelgröße und (positive) Elemente bestimmen

<u>Original</u>



Schwarzer Bereich mit 1 weißen Pixel

Gefiltertes Bild



=> 3x3 Kernel

- Kantendetektor: Summe des Kernels = 0
- => Kernel muss negative Elemente haben, Bilder haben aber keine negativen Werte (werden auf 0 gesetzt).

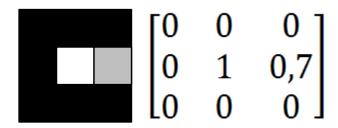


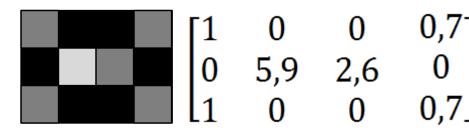


3. Negative Elemente berechnen

Original

Gefiltertes Bild





Schwarzer Bereich mit 1 weißen und 1 grauen Pixel





3. Negative Elemente berechnen

<u>Original</u>	<u>Filter</u>		<u>Gefiltertes Bild</u>				
$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.7 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$	*	$\begin{bmatrix} 1 & ? & 1 \\ ? & 8 & x \\ 1 & ? & 1 \end{bmatrix}$	=	$\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$	0 5,9 0	0 2,6 0	0,7 0 0,7





3. Negative Elemente berechnen

 Original
 Filter
 Gefiltertes Bild

 $\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.7 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ *
 $\begin{bmatrix} 1 & ? & 1 \\ ? & 8 & x \\ 1 & ? & 1 \end{bmatrix}$ =
 $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0.7 \\ 0 & 5.9 & 2.6 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0.7 \end{bmatrix}$

$$1*8 + 0.7*x$$

= 5.9

$$=> x = -3$$





3. Negative Elemente berechnen

Original

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0,7 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Filter

Gefiltertes Bild

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.7 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad * \quad \begin{bmatrix} 1 & ? & 1 \\ ? & 8 & x \\ 1 & ? & 1 \end{bmatrix} \quad = \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0.7 \\ 0 & 5.9 & 2.6 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0.7 \end{bmatrix}$$

$$1*8 + 0,7*x$$

$$= 5,9$$

$$=> x = -3$$

Für alle unbekannten Werte wiederholen!

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 1 \\ -3 & 8 & -3 \\ 1 & -3 & 1 \end{bmatrix}$$



Schwellwertfilter



- Erzeugt aus einem Grauwertbild ein Binärbild.
- Bei gewähltem Schwellwert t gilt für jeden Pixel I(x,y):
 - I(x,y) = 0 falls I(x,y) <= t
 - I(x,y) = 1 falls I(x,y) > t

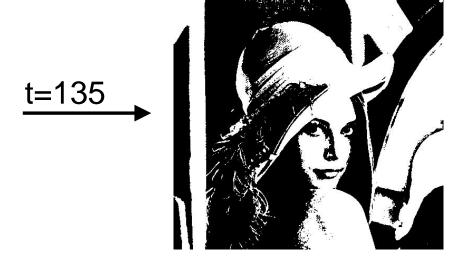


Schwellwertfilter



- Erzeugt aus einem Grauwertbild ein Binärbild.
- Bei gewähltem Schwellwert t gilt für jeden Pixel I(x,y):
 - I(x,y) = 0 falls I(x,y) <= t
 - I(x,y) = 1 falls I(x,y) > t



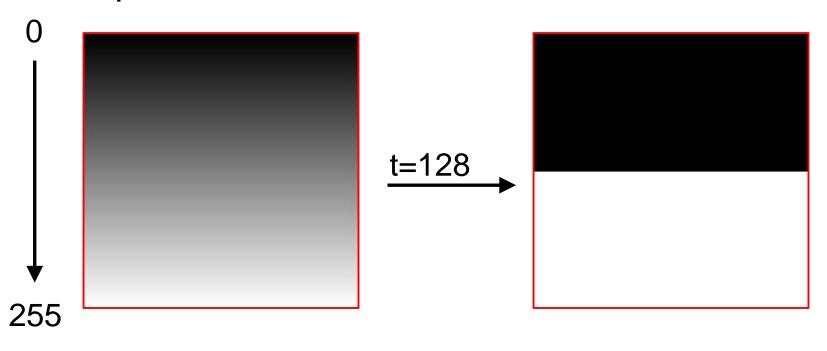




Schwellwertfilter



- Bestimmen des Schwellwerts mittels Gradientenbild
 - Jede Bildzeile bzw. jeder Pixel ein Grauwert
 - Gradientenbild als Input → Schwellwert t aus Output direkt "ablesbar"







Histogrammabschneidung (histogram clipping)

Histogrammspreizung / -stauchung





- Histogrammabschneidung
 - Intervall [x,y] bleibt erhalten
 - Intensität < x = 0 und Intensität > y = 1
 - Erkennt man mit Gradientenbild
- Beispiel:









- Histogrammspreizung / -stauchung
 - Stauchung von [0,255] im Input zu z.B. [70,200] im Output (Test mit Gradientenbild)
 - Spreizung von z.B. [70,200] im Input zu [0,255] im Output (Test mit 2 Grauwerten im Input und Intervallgrenzen aus Output ablesen)
 - Achtung: nicht mit Clipping verwechseln!
 Änderung aller Grauwerte vs. Änderung des maximalen/minimalen Grauwerts





- Histogrammspreizung / -stauchung
 - Stauchung
- Beispiel:









- Histogrammspreizung / -stauchung
 - Spreizung

Beispiel





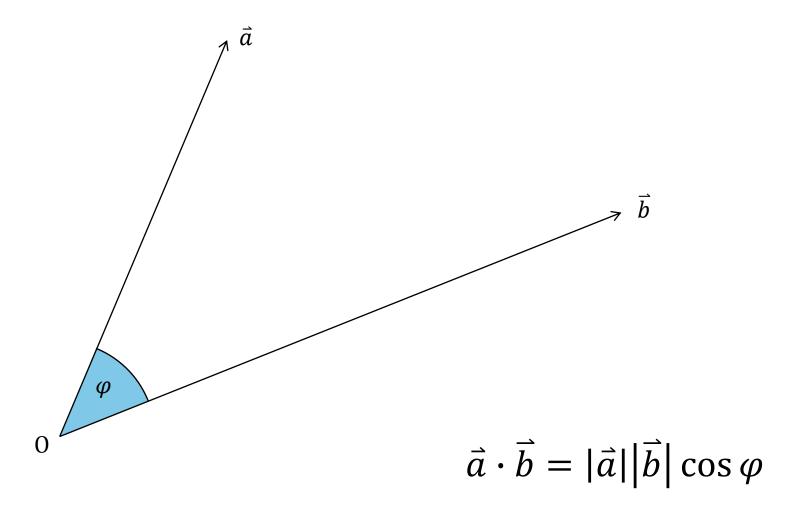


Filter Transformationen (Blender)



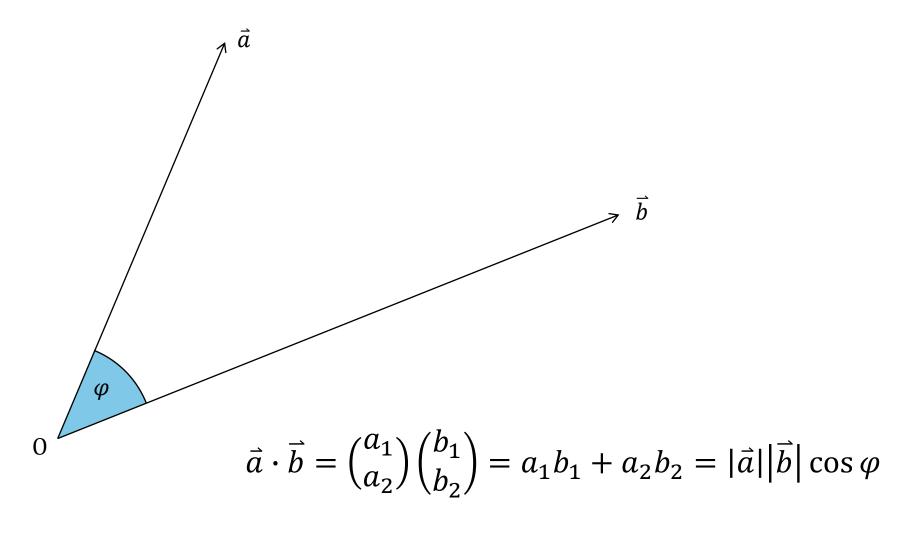






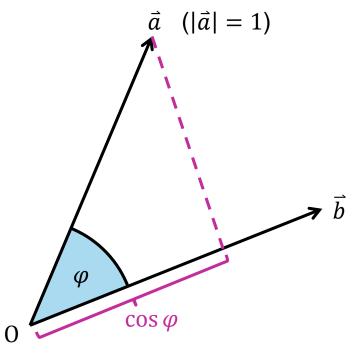












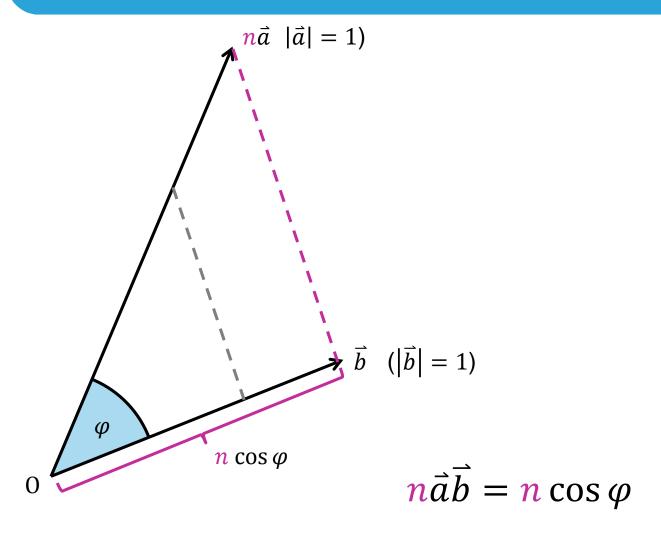
If \vec{a} and \vec{b} have length 1, the dot product is the cosine of the angle.

$$\vec{b}$$
 $(|\vec{b}| = 1)$

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = \cos \varphi$$







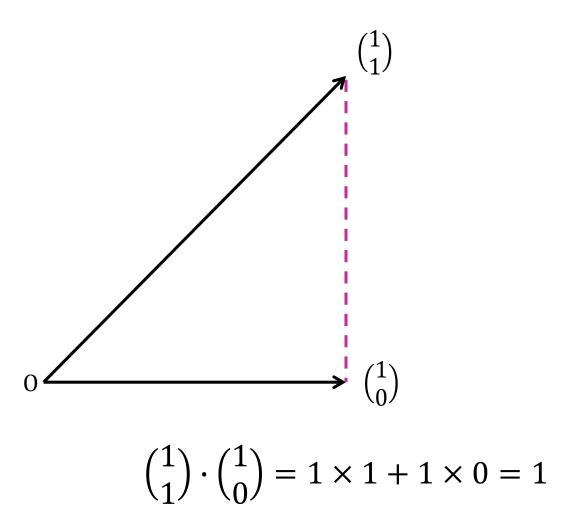


What does this mean in practice?



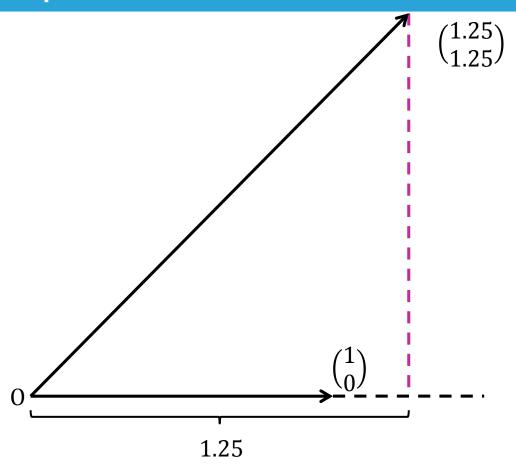
Michael Hecher 60







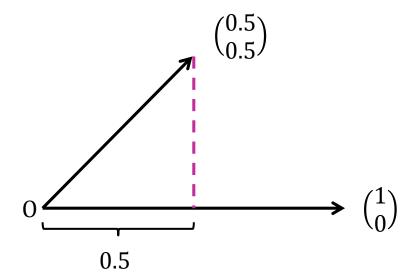




$$\binom{1.25}{1.25} \cdot \binom{1}{0} = 1.25 \times 1 + 1.25 \times 0 = 1.25$$



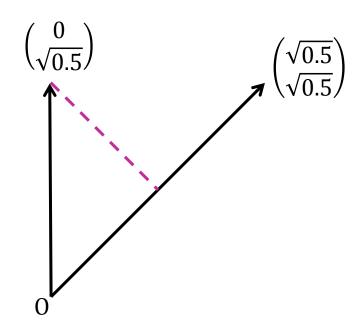




$$\binom{0.5}{0.5} \cdot \binom{1}{0} = 0.5 \times 1 + 0.5 \times 0 = 0.5$$







$$\binom{0}{\sqrt{0.5}} \cdot \binom{1}{0} = \sqrt{0.5} \times \sqrt{0.5} + 0 \times \sqrt{0.5} = 0.5$$



If one of the vectors has length 1, the result of the dot product is an orthogonal projection.



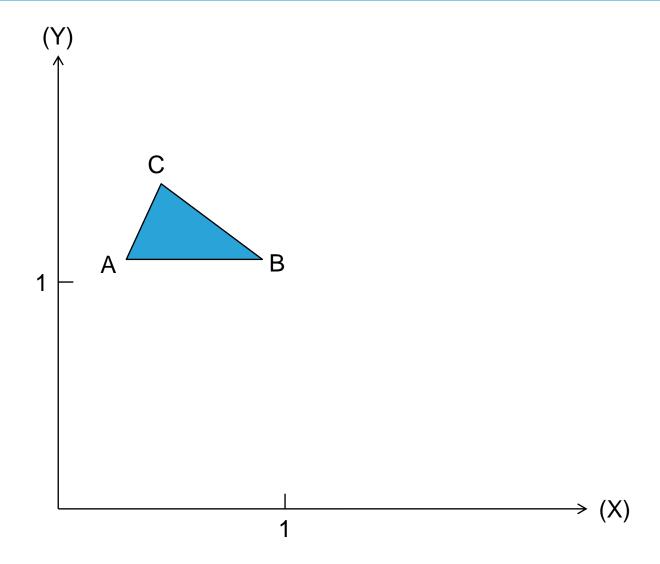
We can use this fact to accomplish rotations around the origin.



Michael Hecher 66

Triangle in a Cartesian Coordinate System



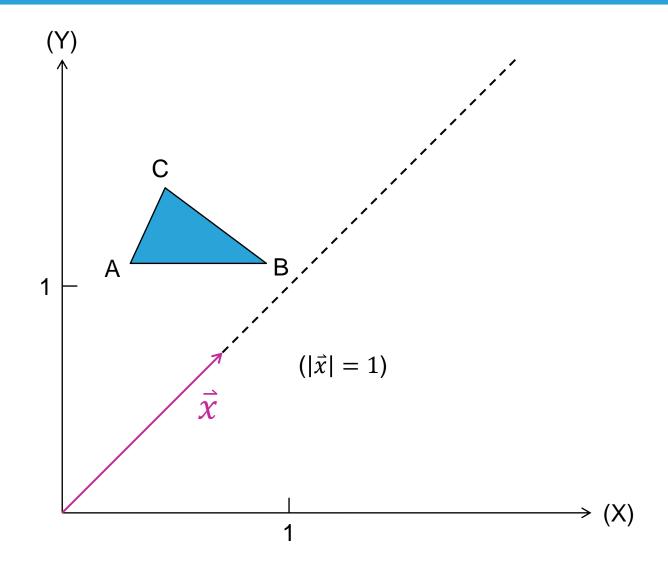




Michael Hecher 67

Orthogonal Projection on an Axis

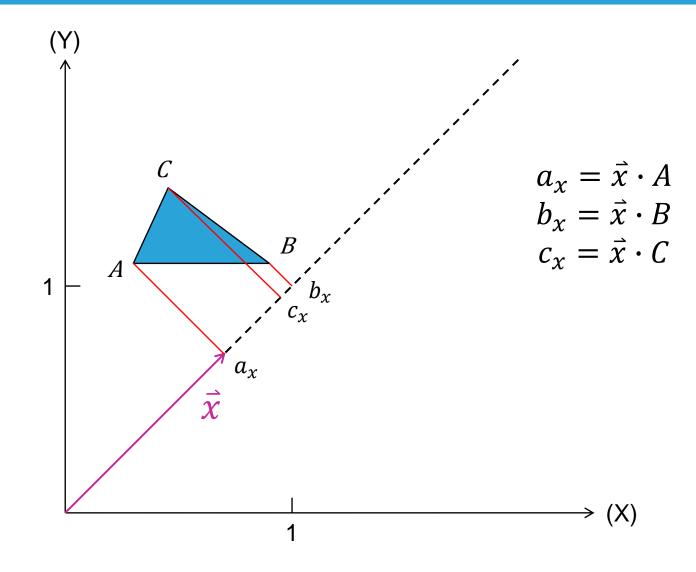






Orthogonal Projection on an Axis

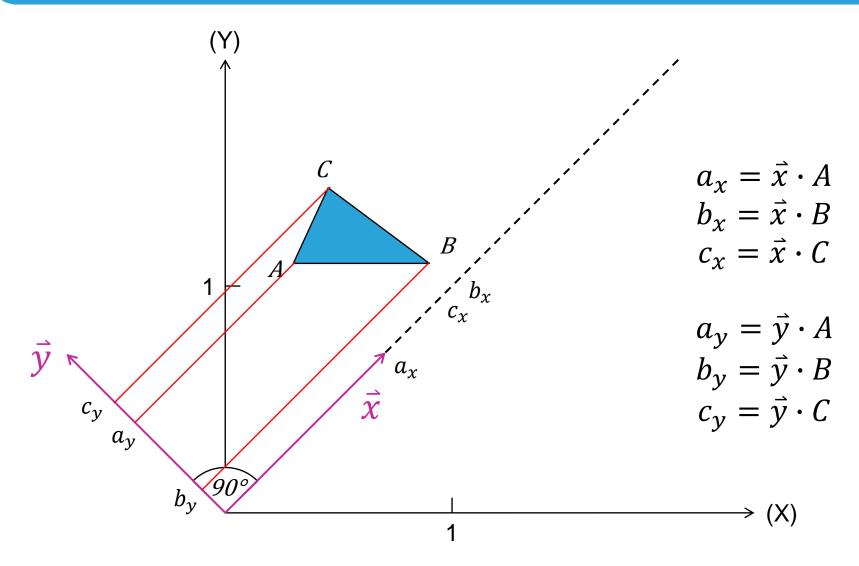






Orthogonal Projection on a Second Axis

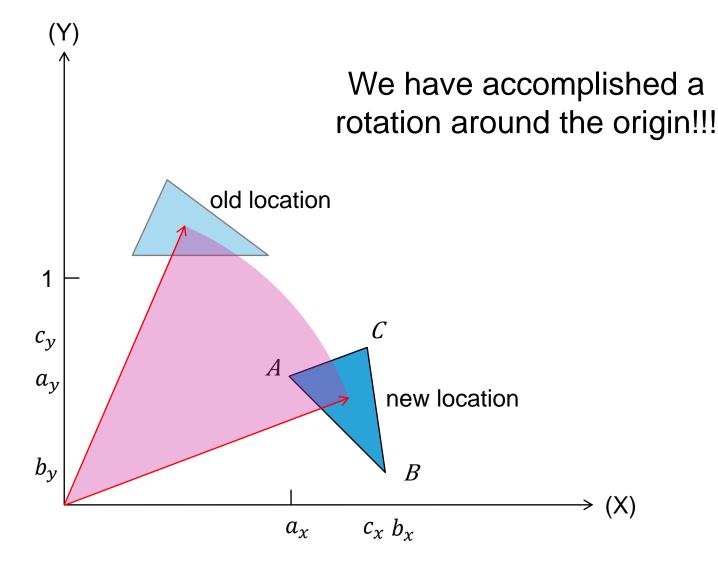






Use $a_x, a_y, b_x, b_y, c_x, c_y$ as New Coordinates







Michael Hecher 71

Compact Representation of Rotations



$$a_{x} = \vec{x} \cdot A$$

$$b_{x} = \vec{x} \cdot B$$

$$c_{x} = \vec{x} \cdot C$$

$$a_{y} = \vec{y} \cdot A$$

$$b_{y} = \vec{y} \cdot B$$

$$c_{y} = \vec{y} \cdot C$$



Compact Representation of Rotations



$$a_{x} = \vec{x} \cdot A$$
$$b_{x} = \vec{x} \cdot B$$

$$c_{x} = \vec{x} \cdot C$$

$$a_{y} = \vec{y} \cdot A$$

$$b_{y} = \vec{y} \cdot B$$

$$c_{y} = \vec{y} \cdot C$$

$$a_x = \vec{x} \cdot A$$
$$a_y = \vec{y} \cdot A$$

$$b_{x} = \vec{x} \cdot B$$
$$b_{y} = \vec{y} \cdot B$$

$$c_{x} = \vec{x} \cdot C$$

$$c_{y} = \vec{y} \cdot C$$



Compact Representation of Rotations



$$a_{x} = \vec{x} \cdot A$$

$$b_{x} = \vec{x} \cdot B$$

$$c_{x} = \vec{x} \cdot C$$

$$a_{y} = \vec{y} \cdot A$$

$$b_{y} = \vec{y} \cdot B$$

$$c_{y} = \vec{y} \cdot C$$

$$a_{x} = \vec{x} \cdot A$$
$$a_{y} = \vec{y} \cdot A$$

$$b_x = \vec{x} \cdot B$$
$$b_y = \vec{y} \cdot B$$

$$c_{x} = \vec{x} \cdot C$$

$$c_{y} = \vec{y} \cdot C$$

matrix notation

$$\begin{pmatrix} a_x \\ a_y \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} A$$

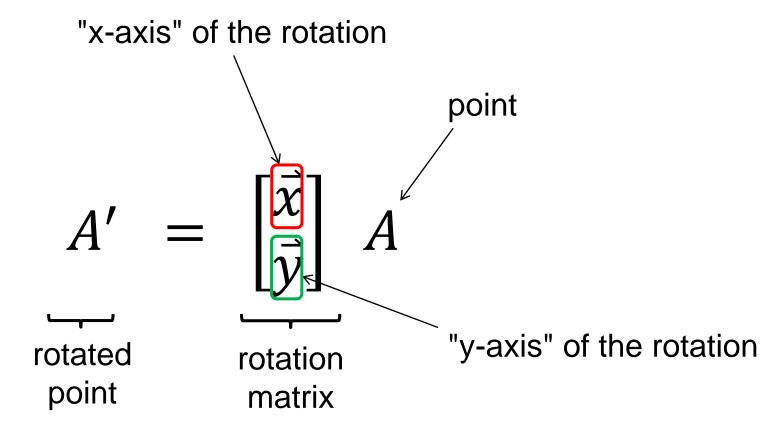
$$\binom{b_x}{b_y} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} B$$

$$\begin{pmatrix} c_{\chi} \\ c_{y} \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \vec{\chi} \\ \vec{y} \end{bmatrix} C$$



Rotation Matrix







Michael Hecher 75

Rotation Matrix



$$\begin{pmatrix} a_x \\ a_y \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \\ y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix}$$



Michael Hecher 76

Rotation Matrix



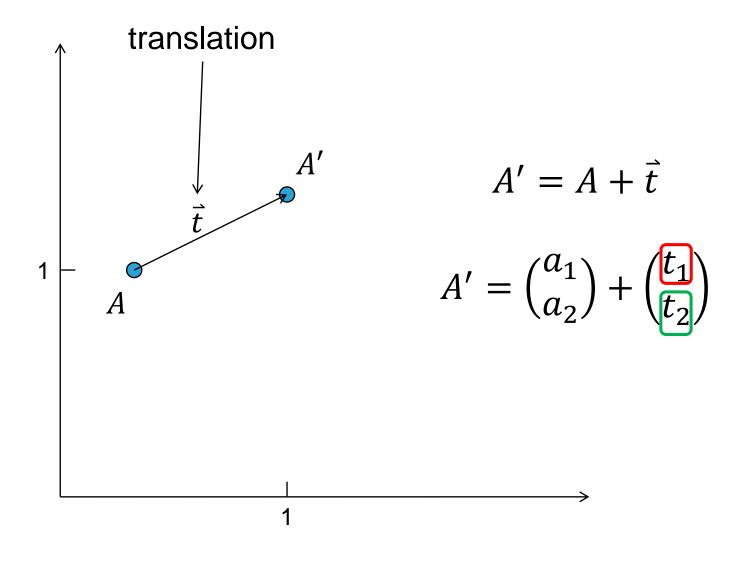
$$\begin{pmatrix} a_x \\ a_y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 a_1 + x_2 a_2 \\ y_1 a_1 + y_2 a_2 \end{pmatrix}$$



What about translations?



Translate a Point





Rotation + Translation



First Rotate Then Translate



1)
$$A' = \begin{bmatrix} \bar{x} \\ \bar{y} \end{bmatrix} A$$

2)
$$A'' = A' + \vec{t}$$





$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} A + \vec{t}$$





$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} A + \vec{t}$$

$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$





$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} A + \vec{t}$$

$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} x_1 a_1 + x_2 a_2 + t_1 \\ y_1 a_1 + y_2 a_2 + t_2 \end{pmatrix}$$





$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} A + \vec{t}$$

$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} x_1 a_1 + x_2 a_2 + t_1 \\ y_1 a_1 + y_2 a_2 + t_2 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} x_1 a_1 + x_2 a_2 + t_1 1 \\ y_1 a_1 + y_2 a_2 + t_2 1 \end{pmatrix}$$





$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} A + \vec{t}$$

$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} \vec{x} \\ \vec{y} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} x_1 a_1 + x_2 a_2 + t_1 \\ y_1 a_1 + y_2 a_2 + t_2 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} x_1 a_1 + x_2 a_2 + t_1 1 \\ y_1 a_1 + y_2 a_2 + t_2 1 \end{pmatrix}$$

$$A^{\prime\prime} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & t_1 \\ y_1 & y_2 & t_2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

homogeneous coordinate



One Last Thing



$$A'' = \begin{pmatrix} a_1'' \\ a_2'' \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & t_1 \\ y_1 & y_2 & t_2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ 1 \end{pmatrix}$$
1x3 vector

$$\begin{pmatrix} a_1'' \\ a_2'' \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & t_1 \\ y_1 & y_2 & t_2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

rotation+translation matrix



Matrices for 2D and 3D



$$\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & t_1 \\ y_1 & y_2 & t_2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$egin{array}{c|ccccc} x_1 & x_2 & x_3 & t_1 \\ \hline y_1 & y_2 & y_3 & t_2 \\ \hline z_1 & z_2 & z_3 & t_3 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 1 \\ \hline \end{array}$$



Michael Hecher 88

